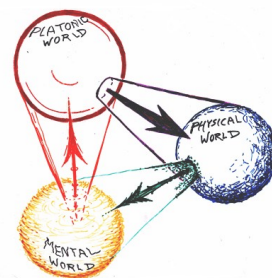




# 高等代数讲义

作者: Hongxin Yang 南风

时间: August 7, 2025



# 目录

<b>第 1 章</b>	<b>相关定理环境等的标识</b>	<b>1</b>
<b>第 2 章</b>	<b>行列式</b>	<b>2</b>
2.1	行列式重要模板	2
<b>第 3 章</b>	<b>矩阵基础</b>	<b>11</b>
3.1	矩阵的运算	11
3.2	矩阵的逆阵	12
3.3	初等变换与初等矩阵	12
3.4	矩阵乘积的行列式和初等变换法	15
3.5	Laplace 定理	18
3.6	Cauchy-Binet 公式	20
3.7	矩阵常用公式结论	24
3.8	特殊矩阵	28
3.9	摄动法	34
<b>第 4 章</b>	<b>线性空间</b>	<b>36</b>
4.1	行列向量	36
4.2	向量组的秩	39
4.3	矩阵的秩	44
4.4	坐标向量	49
4.5	基变换与过渡矩阵	51
4.6	子空间与直和与商空间	53
4.7	商空间与补空间	57
4.8	线性方程组的解的结构	59
4.9	向量组与矩阵重要结论	65
4.10	秩不等式	69
4.11	满秩分解与 LU 分解	72
4.12	线性空间重要结论	76
<b>第 5 章</b>	<b>线性映射</b>	<b>79</b>
5.1	集合与映射	79
5.2	线性空间的同构	81
5.3	线性映射构成空间	82
5.4	线性映射与矩阵	84
5.5	线性变换即相似关系构建	89
5.6	线性映射的像与核	90
5.6.1	有限维空间线性映射像与核	90
5.6.2	无限维线性空间的线性映射	98
5.7	不变子空间	100
<b>第 6 章</b>	<b>多项式</b>	<b>102</b>


6.1	整除	102
6.2	最大公因式	104
6.3	因式分解	108
6.4	多项式函数	111
6.5	实数域与有理数域上不可约多项式	113
6.6	多元多项式	117
<b>第 7 章</b>	<b>相似标准型</b>	<b>121</b>
7.1	特征值与特征向量	121
7.2	对角化	124
7.3	极小多项式和 Hamilton-Cayley 定理	127
7.4	$\lambda$ 矩阵与矩阵多项式	131
7.5	矩阵的法式	134
7.6	不变因子	137
7.7	有理标准型	140
7.8	初等因子	143
7.9	Jordan 标准型	145
7.10	Jordan 标准型的运用	150
7.11	重点结论与知识	155
<b>第 8 章</b>	<b>二次型</b>	<b>165</b>
8.1	二次型基础定义	165
8.2	惯性定理与合同标准型	167
8.3	正定型与正定矩阵	169
8.4	亚(半)正定阵与半正定阵性质	171
8.5	重点结论与知识	173
<b>第 9 章</b>	<b>内积空间</b>	<b>178</b>
9.1	内积空间的性质	178
9.2	内积与正交基	180
9.3	伴随	184
9.4	正交变换与矩阵与酉变换与酉矩阵	186
9.5	欧几里得空间上的正交矩阵	191
9.6	QR 分解与方程组的最小二乘解与正交投影	194

# 第 1 章 相关定理环境等的标识

**Proof** 使用方法:begin+ proof+ end

**注** 使用方法:begin+ remark+ end


**Example 1.1** 使用方法: begin+ example + end

 **练习 1.1** 使用方法:begin+ exercise +end

**性质** 使用方法:begin+ property + end

**Problem 1.1** 使用方法:begin + problem +end

**结论** 使用方法:begin+ conclusion +end

 **笔记** 使用方法; begin + note + end

## Definition 1.1

使用方法:begin+ definition+ end

## Proposition 1.1

使用方法:begin+ proposition+ end

## Lemma 1.1

使用方法:begin+ lemma+ end

## Corollary 1.1

使用方法:begin + corollary + end

## 公理 1.1

使用方法:begin+ axiom + end

## 公设 1.1

使用方法:begin + postulate + end

## 第 2 章 行列式

### 2.1 行列式重要模板

#### Theorem 2.1.1

重要模板一：A, B 为 n 阶矩阵。

$$|A+B| = |A| + |B| + \sum_{1 \leq k \leq n-1} \left( \sum_{\substack{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n \\ 1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n}} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} \widehat{B} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} \right)$$

**Proof** 设  $|A| = |\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n|$ ,  $|B| = |\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n|$  对  $|A+B|$  应用拆分法 st. 每一列仅含有  $\alpha_i$  或者  $\beta_i$  共  $2^n$  个行列式 对每个行列式用 Laplace 定理按照含有 A 的那些列向量展开即可 (常用于拆分后对角阵 (因为这样只有主子式非 0) 或秩比较小的矩阵)

#### Theorem 2.1.2

重要模板二：爪型行列式

$$\text{求 } \begin{vmatrix} \alpha + \beta & \alpha\beta & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & \alpha + \beta & \alpha\beta & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \alpha + \beta & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & \alpha + \beta \end{vmatrix} = \frac{\alpha^{n+1} - \beta^{n+1}}{\alpha - \beta} (\alpha \neq \beta) = \alpha^n + \alpha^{n-1}\beta + \dots + \alpha\beta^{n-1} + \beta^n (\alpha = \beta)$$

**Proof 法一**：第一行展开， $\Rightarrow D_n = (\alpha + \beta)D_{n-1} - \alpha\beta D_{n-2}$ 。利用第二数学归纳法证明即可

**法二**：将第一列拆成  $\begin{pmatrix} \alpha \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \beta \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ ，其中  $\begin{pmatrix} \alpha \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  从第一列起的  $-\beta$  倍加到后一列。  $\Rightarrow D_n = \alpha^n + \beta D_{n-1}$  同理  $D_n = \beta^n + \alpha D_{n-1}$

$$\Rightarrow (\alpha - \beta)D_n = \alpha^{n+1} - \beta^{n+1} \Rightarrow \frac{\alpha^{n+1} - \beta^{n+1}}{\alpha - \beta} (\alpha \neq \beta)$$

when  $\alpha = \beta$  时

$$\text{when } \alpha \neq 0 \text{ 时候. } D_n = \alpha^n + \beta D_{n-1} \Leftrightarrow D_n = \alpha^n + \alpha D_{n-1} \Leftrightarrow \frac{D_n}{\alpha^n} - \frac{D_{n-1}}{\alpha^{n-1}} = 1$$

$$\Rightarrow (\text{等差数列}) D_n = (n+1)\alpha^n = \alpha^n + \alpha^{n-1}\beta + \dots + \alpha\beta^{n-1} + \beta^n (\alpha = \beta)$$

when  $\alpha = 0$  时候。无论是从  $D_n = \alpha^n + \beta D_{n-1}$  还是从最原始的表达式都知道  $D_n = 0 = \alpha^n + \alpha^{n-1}\beta + \dots + \alpha\beta^{n-1} + \beta^n (\alpha = \beta)$

**法三**：从  $D_n = (\alpha + \beta)D_{n-1} - \alpha\beta D_{n-2}$

引入特征根方程： $x^2 - (\alpha + \beta)x + \alpha\beta = 0$  的两根为  $a, b$

$$\Rightarrow a + b = \alpha + \beta \text{ and } ab = \alpha\beta (\text{不难看出根 } a, b \text{ 为 } \alpha\beta) \text{ and } D_1 = \alpha + \beta = a + b \quad D_2 = (\alpha + \beta)^2 - \alpha\beta = (a + b)^2 - ab$$

$$\begin{cases} D_n - aD_{n-1} = b(D_{n-1} - aD_{n-2}) \\ D_n - bD_{n-1} = a(D_{n-1} - bD_{n-2}) \end{cases} \Rightarrow \text{由递推可以知道 } \begin{cases} D_n - aD_{n-1} = b^{n-2}(D_2 - aD_1) \\ D_n - bD_{n-1} = a^{n-2}(D_2 - bD_1) \end{cases} \Rightarrow D_2 - aD_1 = b^2 \text{ and } D_2 - bD_1 = a^2$$

$$\Rightarrow \begin{cases} D_n - aD_{n-1} = b^n \\ D_n - bD_{n-1} = a^n \end{cases} \Rightarrow (b-a)D_n = b^{n+1} - a^{n+1}$$

$$\text{所以当 } a \neq b \Leftrightarrow \Delta \neq 0 \Leftrightarrow \alpha \neq \beta \Rightarrow D_n = \frac{\alpha^{n+1} - \beta^{n+1}}{\alpha - \beta} (\alpha \neq \beta)$$

当  $a = b \Leftrightarrow \Delta = 0 \Leftrightarrow \alpha = \beta$  (此时  $a = b = \alpha = \beta$ )  $D_n - aD_{n-1} = a^n$

$\Rightarrow$  when  $a = 0 \Leftrightarrow a = b = \alpha = \beta = 0 \Rightarrow$  易知  $D_n = 0$

$\Rightarrow$  when  $a \neq 0 \Leftrightarrow \frac{D_n}{a^n} - \frac{D_{n-1}}{a^{n-1}} = 1$  (且  $\frac{D_1}{a} = \frac{a+b}{a} = 2$ )  $\Rightarrow \frac{D_n}{a^n} = (n-1) \times 1 + 2 \Rightarrow D_n = (n+1)a^n = (n+1)\alpha^n$

### Theorem 2.1.3

求三线性行列式

$$\begin{vmatrix} a & b & & & & \\ c & a & b & & & \\ & c & a & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & b & \\ & & & c & a & b \\ & & & & c & a \end{vmatrix}$$

**Proof** prove:  $D_n = aD_{n-1} - bcD_{n-2}$

引入特征根方程  $x^2 - ax + bc = 0$  的两根为  $\alpha$  and  $\beta \Rightarrow \alpha + \beta = a$  and  $\alpha\beta = bc$

$D_1 = a = \alpha + \beta$  and  $D_2 = a^2 - bc = (\alpha + \beta)^2 - \alpha\beta$

$$\Rightarrow \begin{cases} D_n - \alpha D_{n-1} = \beta(D_{n-1} - \alpha D_{n-2}) \\ D_n - \beta D_{n-1} = \alpha(D_{n-1} - \beta D_{n-2}) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} D_n - \alpha D_{n-1} = \beta^{n-2}(D_2 - \alpha D_1) \\ D_n - \beta D_{n-1} = \alpha^{n-2}(D_2 - \beta D_1) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} D_n - \alpha D_{n-1} = \beta^n \\ D_n - \beta D_{n-1} = \alpha^n \end{cases} \Rightarrow (\alpha - \beta)D_n = \alpha^{n+1} - \beta^{n+1}$$

(1): when  $\alpha \neq \beta \Leftrightarrow \Delta \neq 0 \Leftrightarrow a^2 \neq 4bc$   $D_n = \frac{\alpha^{n+1} - \beta^{n+1}}{\alpha - \beta}$

(2): when  $\alpha = \beta \Leftrightarrow \Delta = 0 \Leftrightarrow a^2 = 4bc$  且  $\alpha = \beta = \frac{a}{2}$  此时  $D_n - \alpha D_{n-1} = \alpha^n$

1°: when  $\alpha = 0 \Rightarrow a = 0$  and  $bc = 0$  (所以  $bc$  之间必定有一个为 0 所以原行列式第一行或者第一列为 0)  $\Rightarrow D_n = 0$

2°: when  $\alpha \neq 0 \Rightarrow \frac{D_n}{\alpha^n} - \frac{D_{n-1}}{\alpha^{n-1}} = 1 \Rightarrow$  此时  $\frac{D_1}{\alpha} = \frac{\alpha + \beta}{\alpha} = 2 \Rightarrow \frac{D_n}{\alpha^n} = (n-1) \times 1 + 2 \Rightarrow D_n = (n+1)\alpha^n \Rightarrow D_n = (n+1)\left(\frac{a}{2}\right)^n$

### Theorem 2.1.4

三线型行列式爪型

$$D_n = \begin{vmatrix} a_1 & b_2 & b_3 & \cdots & b_{n-1} & b_n \\ c_2 & a_2 & & & & \\ c_3 & & a_3 & & & \\ \vdots & & & \ddots & & \\ c_{n-1} & & & & a_{n-1} & \\ c_n & & & & & a_n \end{vmatrix}$$

**Proof** 最后一列展开  $D_n = a_n D_{n-1} - b_n c_n a_2 a_3 \cdots a_{n-1}$  并且  $D_1 = a_1 D_2 = a_1 a_2 - b_2 c_2$

$$D_n - a_n D_{n-1} = -b_n c_n a_2 a_3 \cdots a_{n-1} \text{ (利用差分方程法)} \Rightarrow \frac{D_n}{a_2 a_3 \cdots a_n} - \frac{D_{n-1}}{a_2 a_3 \cdots a_{n-1}} = -\frac{b_n c_n}{a_n}$$

利用递推法知道  $\frac{D_n}{a_2 a_3 \cdots a_n} = a_1 - \sum_{k=2}^n \frac{b_k c_k}{a_k}$

$$D_n = \prod_{i=1}^n a_i - a_2 a_3 \cdots a_n \sum_{k=2}^n \frac{b_k c_k}{a_k} \left( D_n = \prod_{i=1}^n a_i - \sum_{k=2}^n a_2 \cdots \widehat{a_k} \cdots a_n b_k c_k \right)$$

tip: 当  $a_i = 0$  进行展开即可观察可得也可以由多项式性质

**Theorem 2.1.5**

Hessenberg型行列式

$$D_n = \begin{vmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_{n-1} & a_n \\ c_1 & b_1 & & & & \\ & c_2 & b_2 & & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & c_{n-2} & b_{n-2} & \\ & & & & c_{n-1} & b_{n-1} \end{vmatrix} \quad (\text{三头蛇头比心住部位指标大})(\text{否则可以行列互换})$$

**Proof** 按照最后一列展开  $D_n = (-1)^{n+1} a_n c_1 c_2 \cdots c_{n-1} + b_{n-1} D_{n-1}$  and  $D_1 = a_1$  and  $D_2 = a_1 b_1 - c_1 a_2$   
 $D_n - b_{n-1} D_{n-1} = (-1)^{n+1} a_n c_1 c_2 \cdots c_{n-1}$  (利用差分方程法)  $\Rightarrow \frac{D_n}{b_1 b_2 \cdots b_{n-1}} - \frac{D_{n-1}}{b_1 b_2 \cdots b_{n-2}} = (-1)^{n+1} \frac{c_1 c_2 \cdots c_{n-1} a_n}{b_1 b_2 \cdots b_{n-1}}$   
 递推得到:  $D_n = a_1 b_1 b_2 \cdots b_{n-1} + \sum_{k=2}^n (-1)^{k+1} c_1 \cdots c_{k-1} a_k b_k \cdots b_{n-1}$

**Theorem 2.1.6 (行列式求导)**

$$\text{证明: } \frac{d}{dt} \begin{vmatrix} a_{11}(t) & a_{12}(t) & \cdots & a_{1n}(t) \\ a_{21}(t) & a_{22}(t) & \cdots & a_{2n}(t) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1}(t) & a_{n2}(t) & \cdots & a_{nn}(t) \end{vmatrix} = \sum_{j=1}^n \begin{vmatrix} a_{11}(t) & \cdots & \frac{d}{dt} a_{1j}(t) & \cdots & a_{1n}(t) \\ a_{21}(t) & \cdots & \frac{d}{dt} a_{2j}(t) & \cdots & a_{2n}(t) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1}(t) & \cdots & \frac{d}{dt} a_{nj}(t) & \cdots & a_{nn}(t) \end{vmatrix}$$

**Proof** prove :

$$\begin{aligned} LHS &= \frac{d}{dt} \sum_{i_1 i_2 \cdots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \cdots i_n)} a_{i_1 1}(t) \cdots a_{i_j j}(t) \cdots a_{i_n n}(t) = \sum_{i_1 i_2 \cdots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \cdots i_n)} \cdot \left( \sum_{j=1}^n a_{i_1 1}(t) \cdots \frac{d}{dt} a_{i_j j}(t) \cdots a_{i_n n}(t) \right) \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{i_1 i_2 \cdots i_n} (-1)^{\tau(i_1 i_2 \cdots i_n)} a_{i_1 1}(t) \cdots \frac{d}{dt} a_{i_j j}(t) \cdots a_{i_n n}(t) = RHS \end{aligned}$$

**Theorem 2.1.7 (对分行列式)**

$$\text{求} \begin{vmatrix} x_1 & y & y & \cdots & y & y \\ z & x_2 & y & \cdots & y & y \\ z & z & x_3 & \cdots & y & y \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ z & z & z & \cdots & x_{n-1} & y \\ z & z & z & \cdots & z & x_n \end{vmatrix}$$

**Proof** 类似的,  $C_n = C_n - C_{n-1} \Rightarrow$  最后一列展开,  $D_n = (x_n - z) D_{n-1} + z \prod_{i=1}^{n-1} (x_i - y)$  同理转置得到:  $D_n = (x_n - y) D_{n-1} + y \prod_{i=1}^{n-1} (x_i - z)$   
 $\Rightarrow (z - y) D_n = z \prod_{i=1}^n (x_i - y) - y \prod_{i=1}^n (x_i - z)$   
 $\frac{z \prod_{i=1}^n (x_i - y) - y \prod_{i=1}^n (x_i - z)}{z - y}$   
 1°: when  $z \neq y$   $D_n = \frac{z \prod_{i=1}^n (x_i - y) - y \prod_{i=1}^n (x_i - z)}{z - y}$

$$2^\circ : \text{whenz} = y \text{ 令 } E_n = \frac{D_n}{\prod_{i=1}^n (x_i - y)} \Rightarrow E_n = E_{n-1} + \frac{y}{x_n - y} \Rightarrow E_n = 1 + \sum_{i=1}^n \frac{y}{x_i - y} \Rightarrow D_n = \dots$$

$$\text{由递推式子知道为 } D_n = (x_n - y) D_{n-1} + y \prod_{i=1}^{n-1} (x_i - y) \Rightarrow D_n = \prod_{i=1}^n (x_i - y) + y \sum_{i=1}^n \left( \prod_{j=1, j \neq i}^n (x_j - z) \right)$$

**Theorem 2.1.8**

$$\text{拆分法 } |A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

$$\text{prove : } |A(t_1, t_2, \dots, t_n)| = \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & a_{1n} + t_n \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & a_{2n} + t_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & a_{nn} + t_n \end{vmatrix} = |A| + \sum_{j=1}^n t_j \sum_{i=1}^n A_{ij}$$

$$\text{Proof prove : } |A(t_1, t_2, \dots, t_n)| = \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & a_{1n} + t_n \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & a_{2n} + t_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & a_{nn} + t_n \end{vmatrix} = |A| + \sum_{j=1}^n t_j \sum_{i=1}^n A_{ij}$$

$$\text{LHS} = \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & t_n \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & t_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & t_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + t_n \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & 1 \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & 1 \end{vmatrix}$$

$$= \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + t_n \sum_{i=1}^n A_{in}$$

$$\text{同样的操作我们可以得到 } |A(t_1, t_2, \dots, t_n)| = \begin{vmatrix} a_{11} + t_1 & a_{12} + t_2 & \cdots & a_{1n} + t_n \\ a_{21} + t_1 & a_{22} + t_2 & \cdots & a_{2n} + t_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + t_1 & a_{n2} + t_2 & \cdots & a_{nn} + t_n \end{vmatrix} = |A| + \sum_{j=1}^n t_j \sum_{i=1}^n A_{ij}$$

$$\text{Problem 2.1 计算 } |A| = \begin{vmatrix} a & b & \cdots & b \\ c & a & \cdots & b \\ c & c & \ddots & b \\ c & c & \cdots & a \end{vmatrix}$$

$$\text{笔记 solve let } |A(t)| = \begin{vmatrix} a+t & b+t & \cdots & b+t \\ c+t & a+t & \cdots & b+t \\ c+t & c+t & \ddots & b+t \\ c+t & c+t & \cdots & a+t \end{vmatrix} = |A| + tu, u = \sum_{i,j=1}^n A_{ij}$$

and observe that  $u$  is uncorrelated with  $t$  when  $t = -b$  we have  $|A(-b)| = \begin{vmatrix} a-b & 0 & \cdots & 0 \\ c-b & a-b & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c-b & c-b & \cdots & a-b \end{vmatrix} = |A| - bu = (a-b)^n$

in the same way  $|A(-c)| = |A| - cu = (a-c)^n$

so if  $b \neq c \Rightarrow |A| = \frac{b(a-c)^n - c(a-b)^n}{b-c}$

so if  $b \neq c \Rightarrow |A| = (a + (n-1)b)(a-b)^{n-1}$  (because it is a det that the sum of every row is equal)

**Theorem 2.1.9 (添加一行一列型)**

设  $|A| = |a_{ij}|$  是一个  $n$  阶行列式,  $A_{ij}$  是第  $(i, j)$  元素的代数余子式,  $M_{ij}$  为余子式

求证: 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & x_1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & x_n \\ y_1 & y_2 & \cdots & y_n & 1 \end{vmatrix}_{n+1} = |A| - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij} x_i y_j$$

**Proof** 再按照最后一行展开通项为  $(-1)^{n+j} y_j M_{ij} \Rightarrow \sum_{j=1}^n (-1)^{n+j} y_j M_{ij} = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} (-1)^{n-i} y_j M_{ij} = (-1)^{n-i} \sum_{j=1}^n y_j A_{ij}$

$\Rightarrow$  第  $i$  项为  $(-1)^{i+n+1} x_i \times (-1)^{n-i} \sum_{j=1}^n y_j A_{ij} = -x_i \sum_{j=1}^n y_j A_{ij} = - \sum_{j=1}^n x_i y_j A_{ij} \Rightarrow LHS = - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij} x_i y_j + |A|$

特别的当右下角1变为z时, 我们最终答案  $|A| \rightarrow z|A|$  也可以用摄动法证明在摄动法一节

**Theorem 2.1.10 (类范德蒙德行列式)**

设  $f_k(x) = x^k + a_{k1}x^{k-1} + a_{k2}x^{k-2} + \cdots + a_{kk}$

求行列式 
$$\begin{vmatrix} 1 & f_1(x_1) & f_2(x_1) & \cdots & f_{n-1}(x_1) \\ 1 & f_1(x_2) & f_2(x_2) & \cdots & f_{n-1}(x_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & f_1(x_n) & f_2(x_n) & \cdots & f_{n-1}(x_n) \end{vmatrix}$$

**Proof** solve  $\Rightarrow \begin{vmatrix} 1 & x_1 + a_{11} & x_1^2 + a_{21}x_1 + a_{22} & \cdots & f_{n-1}(x_1) \\ 1 & x_2 + a_{11} & x_2^2 + a_{21}x_2 + a_{22} & \cdots & f_{n-1}(x_2) \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n + a_{11} & x_n^2 + a_{21}x_n + a_{22} & \cdots & f_{n-1}(x_n) \end{vmatrix}$  得到一个VanderMonde行列式  $\Rightarrow \prod_{1 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$

**Problem 2.2**  $|A| = \begin{vmatrix} 1 & \cos \theta_1 & \cos 2\theta_1 & \cdots & \cos (n-1)\theta_1 \\ 1 & \cos \theta_2 & \cos 2\theta_2 & \cdots & \cos (n-1)\theta_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & \cos \theta_n & \cos 2\theta_n & \cdots & \cos (n-1)\theta_n \end{vmatrix}$

**笔记** From DeMoivre Formula we know  $\cos n\theta + i \sin n\theta = (\cos \theta + i \sin \theta)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k i^k \sin^k \theta \cos^{n-k} \theta$

contrast the former and the latter we can get only when  $k$  is even number without loss of generality assume

$k = 2t$  so  $\sum_{t=1}^{2t \leq n} C_n^{2t} (-1)^t (1 - \cos^2 \theta)^t \cos^{n-2t} \theta$  so unwind this formula we can get a about  $\cos \theta$  polynomial and the highest

degree term is  $\cos^n \theta$  and the coefficient is  $C_n^{2t}$  so  $|A|$  every column can extract  $2t$  spow  $(1 + C_n^2 + C_n^4 + \dots = 2^{n-1})$   
 intotal  $2^{(1-1)+(2-1)+\dots+(n-2)} = 2^{\frac{(n-1)(n-2)}{2}}$  and use the the former question so  $\Rightarrow |A| = 2^{\frac{(n-1)(n-2)}{2}} \prod_{i \leq i < j \leq n} (\cos \theta_j - \cos \theta_i)$

**Problem 2.3**  $|A| = \begin{vmatrix} \sin \theta_1 & \sin 2\theta_1 & \dots & \sin n\theta_1 \\ \sin \theta_2 & \sin 2\theta_2 & \dots & \sin n\theta_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \sin \theta_n & \sin 2\theta_n & \dots & \sin n\theta_n \end{vmatrix}$

**笔记** method also from De Moivre Formula we can know  $(\cos n\theta + i \sin n\theta) = (\cos \theta + i \sin \theta)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k i^k \sin^k \theta \cos^{n-k} \theta$   
 contrast the former and the latter we can get only when  $k$  is odd number without loss of generality  
 assume  $k = 2t + 1$   $\sum_{t=0}^{2t+1 \leq n} C_n^{2t+1} (-1)^t i \sin^{2t+1} \theta \cos^{n-2t-1} \theta = \sum_{t=0}^{2t+1 \leq n} C_n^{2t+1} (-1)^t i \sin \theta (1 - \cos^2 \theta)^t \cos^{n-2t-1} \theta$   
 so every row can contract  $\sin \theta_i$  and unwind this formula the highest degree term is  $\cos^{n-1} \theta$   
 and the coefficient is  $2t$  spow  $(C_n^1 + C_n^3 + \dots = 2^{n-1})$  now it becomes the former question  
 so  $|A| = 2^{\frac{(n-1)(n-2)}{2}} \times \prod_{i=1}^n \sin \theta_i \times \prod_{i \leq i < j \leq n} (\cos \theta_j - \cos \theta_i)$

**Theorem 2.1.11** (除了对角线元素不同其他都一样)

$$D_n = \begin{vmatrix} x_1 - a_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ x_1 & x_2 - a_2 & x_3 & \dots & x_n \\ x_1 & x_2 & x_3 - a_3 & \dots & x_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n - a_n \end{vmatrix}$$

**Proof**

最快的方法是利用打洞原理将原矩阵拆开,

**method1**

$$|A| = \begin{vmatrix} x_1 - a_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ a_1 & -a_2 & 0 & \dots & 0 \\ a_1 & 0 & -a_3 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_1 & 0 & 0 & \dots & -a_n \end{vmatrix} = a_1 \dots a_n \begin{vmatrix} \frac{x_1}{a_1} - 1 & \frac{x_2}{a_2} & \frac{x_3}{a_3} & \dots & \frac{x_n}{a_n} \\ 1 & -1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & -1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & 0 & 0 & \dots & -1 \end{vmatrix} \xrightarrow{C_1 = C_1 + C_2 + \dots + C_n} |A| = (-1)^{n-1} a_1 \dots a_n \left( \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{a_i} - 1 \right)$$

**method2**

use resolution; every column can be divided into two columns; one is all of  $x_j$  and another is  $-a_j$  and 0  
 so  $|A|$  at most has one column  $(x_j)$  otherwise det is 0.

$$\text{so det } |A| = (-1)^n a_1 \dots a_n + \sum_{j=1}^n x_j (-1)^{n-1} a_1 a_2 \dots a_{j-1} a_{j+1} \dots a_n = (-1)^{n-1} a_1 \dots a_n \left( \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{a_i} - 1 \right)$$

**method3**

$$|A| = \begin{vmatrix} x_1 - a_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1 & x_2 - a_2 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n - a_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ 0 & x_1 - a_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ 0 & x_1 & x_2 - a_2 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x_1 & x_2 & \cdots & x_n - a_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ -1 & -a_1 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 0 & -a_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -1 & 0 & 0 & \cdots & -a_n \end{vmatrix} \quad \text{利用爪型行列式即可}$$

**method4**

利用Laplace|A+B|方法来计算

$$LHS = \begin{pmatrix} x_1 - a_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1 & x_2 - a_2 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n - a_n \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{pmatrix}}_A + \underbrace{\begin{pmatrix} -a_1 & & & \\ & -a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & -a_n \end{pmatrix}}_B$$

$$|LHS| = \begin{vmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} & & & -a_1 \\ & & & -a_2 \\ & & \ddots & \\ & & & -a_n \end{vmatrix} + \sum_{i=1}^n A \begin{pmatrix} i \\ i \end{pmatrix} \widehat{B} \begin{pmatrix} i \\ i \end{pmatrix}$$

(首先B只能取主子式才不为0,那么A也只能取主子式但是为了不为0只能取一个元素)

$$= (-1)^n \prod_{i=1}^n a_i + \sum_{i=1}^n x_i (-1)^{n-1} a_1 \cdots a_{i-1} a_{i+1} \cdots a_n = (-1)^{n-1} \prod_{i=1}^n a_i \left( \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{a_i} - 1 \right)$$

**method5**

$$\text{将最后一列拆分为} \begin{pmatrix} x_n \\ x_n \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ -a_n \end{pmatrix} \Rightarrow D_n = -a_n D_{n-1} + x_n (-1)^{n-1} a_1 a_2 \cdots a_{n-1} \Rightarrow \frac{D_n}{(-1)^n a_1 \cdots a_n} - \frac{D_{n-1}}{(-1)^{n-1} a_1 \cdots a_{n-1}} = -\frac{x_n}{a_n}$$

$$\text{and } D_1 = \frac{x_1 - a_1}{a_1} \Rightarrow D_n = (-1)^{n-1} \prod_{i=1}^n a_i \left( \sum_{i=1}^n \frac{x_i}{a_i} - 1 \right)$$

**Theorem 2.1.12 (柯西行列式)**

$$|A| = \begin{vmatrix} (a_1 + b_1)^{-1} & (a_1 + b_2)^{-1} & \cdots & (a_1 + b_n)^{-1} \\ (a_2 + b_1)^{-1} & (a_2 + b_2)^{-1} & \cdots & (a_2 + b_n)^{-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (a_n + b_1)^{-1} & (a_n + b_2)^{-1} & \cdots & (a_n + b_n)^{-1} \end{vmatrix}$$

**Proof method1**

$$\text{every row } (i) \text{ extract } \prod_{j=1}^n (a_i + b_j)^{-1} \Rightarrow |A| = \prod_{i,j=1}^n (a_i + b_j)^{-1} \times |B|$$

$$|B|_{(i,j)} = \frac{k=1}{a_i + b_j} = (a_i + b_1) (a_i + b_2) \cdots (a_i + b_{j-1}) (a_i + b_{j+1}) \cdots (a_i + b_n) \text{ now calculate } |B|$$

when  $a_i = a_j$   $|B| = 0$  when  $b_i = b_j$   $|B| = 0$  so  $|B|$  has factors  $(a_i - a_j)$  and  $(b_i - b_j)$  and  $a_i$ 's degree is  $n-1$

$b_i$  is the same way so  $|B| = k \prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_i - a_j) (b_i - b_j)$  now we should confirm the  $k$  let  $a_i = -b_i (i = 1 \cdots n)$

$|B|$  is diag  $\{(a_1 + b_2) \cdots (a_1 + b_n), (a_2 + b_1)(a_2 + b_3) \cdots (a_2 + b_n) \cdots\}$

$$\text{so } |B| = \prod_{\substack{1 \leq i, j \leq n \\ i \neq j}} (a_i - a_j) = \prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_i - a_j)(b_i - b_j) \text{ sok} = 1$$

$$\Rightarrow |A| = \frac{\prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_i - a_j)(b_i - b_j)}{\prod_{i, j=1}^n (a_i + b_j)}$$

method2

$$|A| = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \frac{1}{a_1 + b_1} & \frac{1}{a_1 + b_2} & \cdots & \frac{1}{a_1 + b_n} \\ \frac{1}{a_2 + b_1} & \frac{1}{a_2 + b_2} & \cdots & \frac{1}{a_2 + b_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{a_n + b_1} & \frac{1}{a_n + b_2} & \cdots & \frac{1}{a_n + b_n} \end{vmatrix}$$

$$\text{let } C_{1 \sim n-1} = C_{1 \sim n-1} - C_n$$

$$|D_n| = \begin{vmatrix} \frac{b_n - b_1}{(a_1 + b_1)(a_1 + b_n)} & \cdots & \frac{b_n - b_{n-1}}{(a_1 + b_{n-1})(a_1 + b_n)} & \frac{1}{a_1 + b_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ \frac{b_n - b_1}{(a_{n-1} + b_1)(a_{n-1} + b_n)} & \cdots & \frac{b_n - b_{n-1}}{(a_{n-1} + b_{n-1})(a_{n-1} + b_n)} & \frac{1}{a_{n-1} + b_n} \\ \frac{b_n - b_1}{(a_n + b_1)(a_n + b_n)} & \cdots & \frac{b_n - b_{n-1}}{(a_n + b_{n-1})(a_n + b_n)} & \frac{1}{a_n + b_n} \end{vmatrix} = \frac{\prod_{i=1}^{n-1} (b_n - b_i)}{\prod_{j=1}^n (a_j + b_n)} \begin{vmatrix} \frac{1}{a_1 + b_1} & \cdots & \frac{1}{a_1 + b_{n-1}} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{a_{n-1} + b_1} & \cdots & \frac{1}{a_{n-1} + b_{n-1}} \\ \frac{1}{a_n + b_1} & \cdots & \frac{1}{a_n + b_{n-1}} \end{vmatrix}$$

$$\text{let } R_{1 \sim n-1} = R_{1 \sim n-1} - R_n$$

$$\Rightarrow |D_n| = \frac{\prod_{i=1}^{n-1} (b_n - b_i)}{\prod_{j=1}^n (a_j + b_n)} \begin{vmatrix} \frac{a_n - a_1}{(a_1 + b_1)(a_n + b_1)} & \cdots & \frac{a_n - a_1}{(a_1 + b_{n-1})(a_n + b_{n-1})} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{a_n - a_{n-1}}{(a_{n-1} + b_1)(a_n + b_1)} & \cdots & \frac{a_n - a_{n-1}}{(a_{n-1} + b_{n-1})(a_n + b_{n-1})} \\ \frac{a_n - a_1}{a_n + b_1} & \cdots & \frac{a_n - a_1}{a_n + b_{n-1}} \end{vmatrix} = \frac{\prod_{i=1}^{n-1} (b_n - b_i)(a_n - a_i)}{\prod_{j=1}^n (a_j + b_n) \times \prod_{k=1}^{n-1} (a_n + b_k)} D_{n-1}$$

$$\Rightarrow D_n = \frac{\prod_{i=1}^{n-1} (b_n - b_i)(a_n - a_i)}{\prod_{j=1}^n (a_j + b_n) \times \prod_{k=1}^{n-1} (a_n + b_k)} D_{n-1}$$

$$\text{由递推知道 } D_n = \frac{\prod_{1 \leq i < j \leq n} (a_j - a_i)(b_j - b_i)}{\prod_{i, j=1}^n (a_i + b_j)}$$

### Theorem 2.1.13 (循环矩阵行列式)

计算下列循环矩阵  $A$  的行列式:  $A = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_n \\ a_n & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_n & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_2 & a_3 & a_4 & \cdots & a_1 \end{pmatrix}.$

**Proof** 作多项式  $f(x) = a_1 + a_2x + a_3x^2 + \cdots + a_nx^{n-1}$ ,

令  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是 1 的所有  $n$  次方根. 又令  $V = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \varepsilon_1 & \varepsilon_2 & \varepsilon_3 & \cdots & \varepsilon_n \\ \varepsilon_1^2 & \varepsilon_2^2 & \varepsilon_3^2 & \cdots & \varepsilon_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \varepsilon_1^{n-1} & \varepsilon_2^{n-1} & \varepsilon_3^{n-1} & \cdots & \varepsilon_n^{n-1} \end{pmatrix}$

则  $AV = \begin{pmatrix} f(\varepsilon_1) & f(\varepsilon_2) & f(\varepsilon_3) & \cdots & f(\varepsilon_n) \\ \varepsilon_1 f(\varepsilon_1) & \varepsilon_2 f(\varepsilon_2) & \varepsilon_3 f(\varepsilon_3) & \cdots & \varepsilon_n f(\varepsilon_n) \\ \varepsilon_1^2 f(\varepsilon_1) & \varepsilon_2^2 f(\varepsilon_2) & \varepsilon_3^2 f(\varepsilon_3) & \cdots & \varepsilon_n^2 f(\varepsilon_n) \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \varepsilon_1^{n-1} f(\varepsilon_1) & \varepsilon_2^{n-1} f(\varepsilon_2) & \varepsilon_3^{n-1} f(\varepsilon_3) & \cdots & \varepsilon_n^{n-1} f(\varepsilon_n) \end{pmatrix}$  因此  $|A \parallel V| = |AV| = f(\varepsilon_1) f(\varepsilon_2) \cdots f(\varepsilon_n) |V|$ .

因为  $\varepsilon_i$  互不相同, 所以  $|V| \neq 0$ , 从而  $|A| = f(\varepsilon_1) f(\varepsilon_2) \cdots f(\varepsilon_n)$ .

### Theorem 2.1.14

设  $A$  为  $n$  阶方阵,  $u, v$  为  $n$  维列向量, 则

$$\implies |A + uv^T| = |A| + v^T A^* u \text{ 其中 } A^* \text{ 为 } A \text{ 的伴随矩阵}$$

**Proof** (1) 若  $A$  可逆, 由于  $\begin{pmatrix} E & -u \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & u \\ -v^T & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A + uv^T & 0 \\ -v^T & 1 \end{pmatrix}$

$\begin{pmatrix} E & 0 \\ v^T A^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & u \\ -v^T & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & u \\ 0 & 1 + v^T A^{-1} u \end{pmatrix}$  上两式两边取行列式, 可得

$$|A + uv^T| = |A| (1 + v^T A^{-1} u) = |A| + v^T A^* u$$

(2) 若  $A$  不可逆, 则存在无穷多  $t$  的值使得  $A_1 = A + tE$  可逆. 由 (1) 知  $\begin{vmatrix} A_1 & u \\ -v^T & 1 \end{vmatrix} = |A_1| + v^T A_1^* u$

上式两边均为  $t$  的多项式, 且有无穷多  $t$  的值使得等式成立. 故当  $t = 0$  时, 等式也成立.

### Corollary 2.1

证明:  $\begin{vmatrix} a_{11} + x & a_{12} + x & \cdots & a_{1n} + x \\ a_{21} + x & a_{22} + x & \cdots & a_{2n} + x \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} + x & a_{n2} + x & \cdots & a_{nn} + x \end{vmatrix} = |a_{ij}| + x \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij}$ , 其中  $A_{ij}$  是  $|a_{ij}|$  中元素  $a_{ij}$  的代数余子式.

**Proof** 设  $A = (a_{ij})$ , 则  $D_n = \begin{vmatrix} A + \begin{pmatrix} x \\ \vdots \\ x \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1, \cdots, 1 \end{pmatrix} \end{vmatrix} = |A| + \begin{pmatrix} 1, \cdots, 1 \end{pmatrix} A^* \begin{pmatrix} x \\ \vdots \\ x \end{pmatrix} = |a_{ij}| + x \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij}$ . 故结论成立.

## 第3章 矩阵基础

### 3.1 矩阵的运算

#### Theorem 3.1.1

上(下)三角阵的和、差、数乘、乘积仍然是上(下)三角阵,且主对角元相对应

#### Proposition 3.1

设 $A$ 为实对称阵,若 $A^2 = O \Rightarrow A = O$

**Proof** 由题干 $AA' = O \Rightarrow$ 所以 $(AA')_{ii} = a_{i1}^2 + a_{i2}^2 + \cdots + a_{in}^2 = 0 \Rightarrow a_{i1} = a_{i2} = \cdots = a_{in} = 0$   
以上的 $i$ 可取 $1 \sim n \Rightarrow A = O$

#### Theorem 3.1.2

与所有 $n$ 阶对角阵乘法可交换的矩阵也必然是 $n$ 阶对角阵

与所有 $n$ 阶矩阵乘法可交换的矩阵为 $kI_n$ 纯量阵

**Proof** 设 $A = \text{diag}\{a_{11} \cdots a_{nn}\}$   $B = (b_{ij})_{n \times n}$

那么 $(AB)_{ij} = a_{ii}b_{ij} = (BA)_{ij} = b_{ij}a_{jj}$ 当 $i \neq j$ 时,但是 $A$ 是任意的所以 $a_{ii}$ 可以不等于 $a_{jj} \Rightarrow b_{ij} = 0$

所以仅 $b_{ii} \neq 0 \Rightarrow B$ 是 $n$ 阶可对角阵

(i) 用基础矩阵 $E_{ij}$ 即可.结合初等矩阵的知识

(ii) 由上题知至少为对角阵.再由第一类初等阵可交换得

(iii) 考虑第二类初等阵和第一类初等阵即可

#### Proof

设矩阵 $A = (a_{ij})$ 与所有 $n$ 级矩阵可交换,则 $A$ 必为 $n$ 级矩阵.

特别地, $A$ 与 $n$ 级基本矩阵 $E_{1j}(j = 1, 2, \cdots, n)$ 可交换,即 $E_{1j}A = AE_{1j}$

$$\text{由此得出: } \begin{pmatrix} a_{j1} & a_{j2} & \cdots & a_{jj} & \cdots & a_{jn} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 & a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & a_{21} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & a_{n1} & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

于是 $a_{j1} = 0, \cdots, a_{j,j-1} = 0, a_{jj} = a_{11}, a_{j,j+1} = 0, \cdots, a_{jn} = 0$ ,由于 $j$ 可取 $1, 2, \cdots, n$

$$\text{因此 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & a_{11} & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & a_{11} \end{pmatrix} \text{ 即 } A \text{ 是数量矩阵}$$

#### 笔记

由(i)知道,与所有奇异阵可交换的为纯量阵,(ii)所有初等阵可交换为纯量阵

(iii)所有正交阵可交换的为纯量阵

## 3.2 矩阵的逆阵

### Definition 3.1 (逆阵定义)

设  $A$  为  $n$  阶方阵, 若存在一个  $n$  阶方阵  $B$  有  $AB = BA = I_n$   
 则称  $B$  是  $A$  的逆阵或者  $A$  是  $B$  的逆阵. 记作  $B = A^{-1}$

**注** 根据这个定义我们很容易知道, 如果一个矩阵存在某一行或者某一列全部为 0 那么这个矩阵必定不可逆.

**性质 1.** 逆阵唯一性

2.  $A$  可逆则  $(A^{-1})^{-1} = A$

3.  $A, B$  均可逆则  $AB$  可逆且  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$

4.  $A$  可逆,  $c$  为一非零数, 则  $cA$  也可逆且  $(cA)^{-1} = c^{-1}A^{-1}$

5. 若  $A$  是可逆阵, 则  $A'$  也可逆且  $(A')^{-1} = (A^{-1})'$

### Definition 3.2

设  $A$  是  $n$  阶方阵,  $A_{ij}$  是行列式  $|A|$  中第  $(i, j)$  元素  $a_{ij}$  的代数余子式

则称下列矩阵为矩阵  $A$  的伴随矩阵: 
$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$
  $A$  的伴随矩阵通常记为  $A^*$ .

### Theorem 3.2.1

设  $A$  为  $n$  阶方阵,  $A^*$  是  $A$  的伴随阵则  $AA^* = A^*A = |A| I_n$

若  $|A| \neq 0$ , 则  $A$  为可逆阵且  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$

## 3.3 初等变换与初等矩阵

### Definition 3.3

下列3种矩阵变换分别称为矩阵的第一类、第二类、第三类初等行(列)变换:

- (1) 对调矩阵中某两行(列)的位置;
- (2) 用一非零常数乘以矩阵的某一行(列);
- (3) 将矩阵的某一行(列)乘以数  $c$  后加到另一行(列)上去.

上述3种变换统称为矩阵的初等变换.

### Definition 3.4

一个矩阵  $A$  如果经过有限次初等变换变到  $B$ , 我们就称  $A$  与  $B$  等价或者相抵记作  $A \sim B$

**Theorem 3.3.1**

一个  $m \times n$  矩阵  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  必相抵于下面形式的  $m \times n$  矩阵:

$$\begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}.$$

上面的矩阵中前  $r$  行及前  $r$  列交点处有  $r$  个 1, 其余元素皆为零.

换言之, 任一  $m \times n$  阵均与一个主对角线上元素等于 1 或 0 而其余元素均为 0 的  $m \times n$  矩阵相抵.

**Proof** 若  $A = 0$ , 则结论显然成立. 现设  $A \neq 0$ , 即  $A$  至少有个元素  $a_{ij} \neq 0$ .

如果  $a_{ij}$  不在第  $(1, 1)$  位置, 那么可将它所在的行与第一行对换, 再将它所在的列与第一列对换就可将  $a_{ij}$  调至第  $(1, 1)$  位置. 所以我们不妨设  $a_{11} \neq 0$ . 接下去将第一行依次乘以  $-a_{11}^{-1}a_{i1}$  加到第  $i$  行上去 ( $i = 2, 3, \dots, m$ )

于是第一列元素除  $a_{11}$  外都变成了零. 再将第一列元素乘以  $-a_{11}^{-1}a_{1j}$  后加到第  $j$  列上去 ( $j = 2, 3, \dots, n$ )

则第一行元素除了  $a_{11}$  外都变成零. 再用  $a_{11}^{-1}$  乘以第一行, 就得到第  $(1, 1)$  元素等于 1 而第一行及第一列其他元素都是零的矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & b_{m2} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix}. \quad (1)$$

再对第二行第一列采用与上面相同的步骤使第  $(2, 2)$  位置的元素不等于 0, 并用同样办法消除第  $(2, 2)$  元素外第二行及第二列的所有元素. 显然, 在进行上述过程中第列及第一行的元素保持不变. 这样不断做下去, 直到变成定理中式的形状为止.

**Theorem 3.3.2**

设  $A$  是一个  $m \times n$  矩阵, 则经过若干次初等行变换,  $A$  可以化为阶梯形矩阵.

**Proof** 假定  $A$  的第一列元素全为零, 则初等变换从第二列开始.

现设  $A$  的第一列元素不全为零, 则用行对换将非零元素换到第  $(1, 1)$  位置.

再用第三类行初等变换即可将第一列其余元素消为零. 再看第二列, 如果这时从第  $(2, 2)$  位置 (包括  $(2, 2)$  元素)

以下全为零, 则移至下一列. 若否, 用行对换将非零元素换到  $(2, 2)$  位置, 再用第三类初等变换消去这一列第  $(2, 2)$  位置以下的元素. 就这样不断做下去即可得到.

**Definition 3.5**

对单位阵  $I_n$  施以第一类、第二类、第三类初等变换后得到的矩阵分别称为第一类、第二类及第三类初等矩阵. 分别记为  $P_{ij}$ ;  $P_i(c)$ ;  $T_{ij}(c)$  (第  $i$  行  $\times c$  加到第  $j$  行. 或者第  $j$  列  $\times c$  加到第  $i$  列)

**Theorem 3.3.3**

设  $A$  是一个  $m \times n$  阵, 则对  $A$  作一次行初等变换后得到的矩阵等于用一个  $m$  阶相应的初等矩阵

(即第一类初等变换相应于第一类初等矩阵, 第二类初等变换相应于第二类初等矩阵, 等等) 左乘  $A$  后得到的积.

矩阵  $A$  作一次列初等变换后得到的矩阵等于用一个  $n$  阶相应的初等矩阵右乘  $A$  后所得到的积.

**Proof** 只需用定义证明即可.

**Proposition 3.2**

1. 初等矩阵都是非异阵且其逆阵仍是同类初等矩阵:  $P_{ij}^{-1} = P_{ij}, P_i(c)^{-1} = P_i\left(\frac{1}{c}\right), T_{ij}(c)^{-1} = T_{ij}(-c)$ .
2. 非异阵经初等变换后仍是非异阵, 奇异阵经初等变换后仍是奇异阵.
3. 初等矩阵的行列式如下:  $|P_{ij}| = -1, |P_i(c)| = c, |T_{ij}(c)| = 1$ .

**Proof** 证明由定理立即可得. 证毕.

因为初等矩阵都是可逆阵, 可逆阵和可逆阵之积仍可逆, 所以第一个结论成立.

又设  $A$  是奇异阵,  $P$  是初等矩阵, 假定  $PA$  是非异阵, 注意到  $P^{-1}$  也是初等矩阵, 故  $A = P^{-1}(PA)$  将是非异阵, 矛盾因此  $PA$  必是奇异阵. 同理  $AP$  也是奇异阵. 证毕.

证明因为单位阵的行列式等于1, 故交换单位阵两行而得到的矩阵  $P_{ij}$  的行列式等于-1. 其余结论显然, 证毕.

**Theorem 3.3.4**

矩阵的相抵关系是一种等价关系

**Proposition 3.3**

矩阵的初等变换的对换操作可以通过另外两种来实现

**Proof**

$$\begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_i = r_i + r_j} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \cdots \\ 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_j = (-1) \cdot r_j} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_j = r_j + r_i} \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_i = r_i - r_j} \begin{pmatrix} 0 & \cdots & 1 \\ \vdots & & \vdots \\ 1 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

## 3.4 矩阵乘积的行列式和初等变换法

### Lemma 3.1

设 $A$ 是一个 $n$ 阶可逆阵(即非奇异阵),则仅用行初等变换或仅用列初等变换就可以将它化为单位阵 $I_n$ .且是当且仅当

**Proof** 我们先证明仅用行初等变换可以将 $A$ 化为主对角元素全不等于零的上三角阵.因为 $A$ 可逆,所以它没有整行或整列元素全为零.因此 $A$ 的第一列至少有一个非零元素,通过行初等变换可以将它换到第 $(1,1)$ 位置.

用这个非零元素经过第三类行初等变换就可以将第一列元素(除第 $(1,1)$ 元素)全化为零.于是我们不妨假定

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}. \quad (1)$$

我们现在要说明 $a_{22}, \dots, a_{nn}$ 不全为零.若否,则通过第三类列初等变换用 $a_{11}$ 可以消去 $a_{12}$ ,

于是非奇异阵 $A$ 经过初等变换将化为一个第二列全为零的矩阵,即化为一个奇异阵,这与上一节的结论矛盾即命题 3.2

既然 $a_{22}, \dots, a_{nn}$ 不全为零,我们又可以通过行初等变换将非零元素换到第 $(2,2)$ 位置上,再消去第二列除了第 $(2,2)$ 位置的元素.如此下去就可以说明

### Corollary 3.1

任一 $n$ 阶非奇异阵均可表示成有限个初等矩阵的积,且是当且仅当.

**Proof** 由上面的引理知道,存在有限个初等矩阵 $P_1, \dots, P_m$ ,使得 $P_m \cdots P_1 A = I_n$ ,因此 $A = P_1^{-1} \cdots P_m^{-1}$ .

而初等矩阵的逆阵仍是初等矩阵,故结论成立.证毕

### Lemma 3.2

设 $A$ 是一个 $n$ 阶方阵, $Q$ 是一个 $n$ 阶初等矩阵,则 $|QA| = |Q||A| = |AQ|$ .

**Proof** 若 $Q = P_{ij}$ ,则 $QA$ 为 $A$ 的第 $i$ 行及第 $j$ 行对换后所得之矩阵,其行列式的值等于 $-|A|$ .但 $|P_{ij}| = -1$ ,因此 $|P_{ij}A| = -|A| = |P_{ij}||A|$ .

若 $Q = P_i(c)(c \neq 0)$ ,同样不难验证 $|P_i(c)A| = c|A| = |P_i(c)||A|$ .最后, $|T_{ij}(c)A| = |A|$ , $|T_{ij}(c)| = 1$ ,故 $|T_{ij}(c)A| = |T_{ij}(c)||A|$ .

当 $Q$ 作用在 $A$ 右侧时也可类似证明.证毕.

### Theorem 3.4.1

一个 $n$ 阶方阵 $A$ 为非奇异阵的充分必要条件是它的行列式的值不等于零.

**Proof** 根据定理 3.2.1 知道 若 $|A| \neq 0$ ,则 $A$ 是非奇异阵,故只需证明若 $A$ 非异,则 $|A| \neq 0$ .

由上述推论,非奇异阵 $A$ 等于有限个初等矩阵之积,设 $A = P_1 P_2 \cdots P_t$ ,则从上面的引理知道,

$|A| = |P_1| |P_2| \cdots |P_t|$ .由于初等矩阵的行列式 $\neq 0$ .故 $|A| \neq 0$ ,证毕

### Theorem 3.4.2

设 $A, B$ 都是 $n$ 阶矩阵,则 $|AB| = |A||B|$ .

**Proof** 第一种情形,设 $A$ 是非奇异阵.则存在若干个初等矩阵 $Q_1, \dots, Q_m$ ,使 $A = Q_1 \cdots Q_m$ ,故

$$|AB| = |Q_1 \cdots Q_m B| = |Q_1| \cdots |Q_m| |B| = |Q_1 \cdots Q_m| |B| = |A||B|.$$

第二种情形,设 $A$ 为奇异阵,这时 $|A| = 0$ ,故只需证明 $|AB| = 0$ .因为 $A$ 是奇异阵,故存在初等矩阵 $P_1, \dots, P_s; Q_1, \dots, Q_r$ ,

使得  $P_s \cdots P_1 A Q_1 \cdots Q_r = D$ , 其中  $D$  是  $A$  的相抵标准型, 它是一个对角阵, 主对角元素为 1 或 0.

因为  $A$  奇异, 所以  $D$  也是奇异阵, 至少最后一行全为零. 又  $P_s \cdots P_1 A = D Q_r^{-1} \cdots Q_1^{-1}$ .

由矩阵乘法知道, 因为  $D$  的第  $n$  行元素全为零, 所以  $D Q_r^{-1} \cdots Q_1^{-1}$  从而  $P_s \cdots P_1 A$  的第  $n$  行等于零.

于是  $P_s \cdots P_1 A B$  的第  $n$  行也等于零.

故  $|P_s| \cdots |P_1| |A B| = |P_s \cdots P_1 A B| = 0$ , 其中  $|P_i| \neq 0 (i = 1, \cdots, s)$ , 于是  $|A B| = 0 = |A| |B|$ . 证毕.

### Corollary 3.2

一个奇异阵和一个方阵的乘积仍为奇异阵. 两个非异阵乘积为非异阵

若  $A$  是非异阵, 则  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$

**Example 3.1** 计算下列  $n+1$  阶矩阵  $A$  的行列式:  $A = \begin{pmatrix} (a_0 + b_0)^n & (a_0 + b_1)^n & \cdots & (a_0 + b_n)^n \\ (a_1 + b_0)^n & (a_1 + b_1)^n & \cdots & (a_1 + b_n)^n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (a_n + b_0)^n & (a_n + b_1)^n & \cdots & (a_n + b_n)^n \end{pmatrix}$ .

**Proof** 将  $A$  分解为两个矩阵之积:  $A = \begin{pmatrix} 1 & C_n^1 a_0 & C_n^2 a_0^2 & \cdots & a_0^n \\ 1 & C_n^1 a_1 & C_n^2 a_1^2 & \cdots & a_1^n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 1 & C_n^1 a_n & C_n^2 a_n^2 & \cdots & a_n^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_0^n & b_1^n & b_2^n & \cdots & b_n^n \\ b_0^{n-1} & b_1^{n-1} & b_2^{n-1} & \cdots & b_n^{n-1} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$ .

上式左边矩阵的行列式每一列提出公因子后就是一个 VanderMonde 行列式.

右边矩阵的行列式也可以化为 VanderMonde 行列式并求出其值, 于是  $|A| = C_n^1 C_n^2 \cdots C_n^n \prod_{0 \leq j < i \leq n} (a_i - a_j) (b_j - b_i)$ .

### Theorem 3.4.3

设  $A, C$  分别是  $m, n$  阶方阵, 则对分块上 (下) 三角行列式有:  $G = \begin{vmatrix} A & B \\ 0 & C \end{vmatrix} = |A| |C|, H = \begin{vmatrix} A & 0 \\ B & C \end{vmatrix} = |A| |C|$ .

**Proof** 本命题可以用 Laplace 定理立即得到, 但是我们采用另外一种方法来证明. 只对第一式进行证明.

对  $A$  的阶  $m$  用归纳法,  $m = 1$  时, 结论显然. 假定对左上角是  $m-1$  阶矩阵的分块上三角行列式结论为真.

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mm} \end{pmatrix}$$

将  $G$  按第一列展开 (注意到第一列从第  $m+1$  行起的元素全为零):

$|G| = a_{11} G_{11} + a_{21} G_{21} + \cdots + a_{m1} G_{m1}$ , 其中  $G_{i1}$  是  $a_{i1}$  在  $G$  中的代数余子式.

与每个  $G_{i1}$  相应的余子式是一个左上角为  $m-1$  阶矩阵的分块上三角行列式, 由归纳假设可得  $G_{i1} = A_{i1} |C|$

其中  $A_{i1}$  是元素  $a_{i1}$  在  $A$  中的代数余子式. 因此  $|G| = a_{11} A_{11} |C| + a_{21} A_{21} |C| + \cdots + a_{m1} A_{m1} |C| = |A| |C|$ . 证毕.

### Theorem 3.4.4 (打洞原理)

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = \begin{cases} \text{若 } A \text{ 可逆, 则 } = |A| |D - CA^{-1}B| \\ \text{若 } D \text{ 可逆, 则 } = |D| |A - BD^{-1}C| \\ \text{若 } A, D \text{ 可逆, 则 } |A| |D - CA^{-1}B| = |D| |A - BD^{-1}C| \end{cases}$$

## Corollary 3.3

第一降阶公式

设  $A$  为  $n$  阶可逆矩阵,  $\alpha, \beta$  为  $n$  维列向量, 则  $|A + \alpha\beta^T| = |A| (1 + \beta^T A^{-1} \alpha)$ .

第二降阶公式

设  $A$  为  $n$  阶可逆矩阵,  $B_1$  和  $B_2$  分别为  $n \times m$  和  $m \times n$  矩阵, 则  $|A + B_1 B_2| = |A| |E_m + B_2 A^{-1} B_1|$ .

**Proof** 设  $A$  为  $n$  阶可逆矩阵,  $\alpha, \beta$  为  $n$  维列向量, 则  $|A + \alpha\beta^T| = |A| (1 + \beta^T A^{-1} \alpha)$ .

$$\begin{pmatrix} E & 0 \\ \beta^T A^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & \alpha \\ -\beta^T & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & \alpha \\ 0 & 1 + \beta^T A^{-1} \alpha \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} A & \alpha \\ -\beta^T & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & 0 \\ \beta^T & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A + \alpha\beta^T & \alpha \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{两边取行列式, 则 } \begin{vmatrix} A & \alpha \\ 0 & 1 + \beta^T A^{-1} \alpha \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & \alpha \\ -\beta^T & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A + \alpha\beta^T & \alpha \\ 0 & 1 \end{vmatrix}.$$

$$\text{即 } |A + \alpha\beta^T| = |A| (1 + \beta^T A^{-1} \alpha).$$

设  $A$  为  $n$  阶可逆矩阵,  $B_1$  和  $B_2$  分别为  $n \times m$  和  $m \times n$  矩阵, 则  $|A + B_1 B_2| = |A| |E_m + B_2 A^{-1} B_1|$ .

$$\begin{pmatrix} E_n & 0 \\ B_2 A^{-1} & E_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B_1 \\ -B_2 & E_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A & B_1 \\ 0 & E_m + B_2 A^{-1} B_1 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} A & B_1 \\ -B_2 & E_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_n & 0 \\ B_2 & E_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A + B_1 B_2 & B_1 \\ 0 & E_m \end{pmatrix}$$

$$\text{两边取行列式, 则 } \begin{vmatrix} A & B_1 \\ 0 & E_m + B_2 A^{-1} B_1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & B_1 \\ -B_2 & E_m \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A + B_1 B_2 & B_1 \\ 0 & E_m \end{vmatrix}.$$

$$\text{即 } |A + B_1 B_2| = |A| |E_m + B_2 A^{-1} B_1|.$$

## Proposition 3.4

设  $A, B$  分别是  $s \times n, n \times s$  矩阵, 则

$$(1) \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{vmatrix} = |I_s - AB|;$$

$$(2) \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{vmatrix} = |I_n - BA|;$$

$$(3) |I_s - AB| = |I_n - BA|$$

**Proof** (1) 设法把左端变成分块上三角矩阵的行列式

$$\text{为此做分块矩阵的初等行变换: } \begin{pmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{pmatrix} \xrightarrow{(2)+(-A) \cdot (1)} \begin{pmatrix} I_n & B \\ 0 & I_s - AB \end{pmatrix}, \text{于是有 } \begin{pmatrix} I_n & 0 \\ -A & I_s \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_n & B \\ 0 & I_s - AB \end{pmatrix}$$

$$\text{在上式两边取行列式, 得 } \begin{vmatrix} I_n & 0 \\ -A & I_s \end{vmatrix} \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} I_n & B \\ 0 & I_s - AB \end{vmatrix}$$

$$\text{由此得出 } |I_n| |I_s| \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{vmatrix} = |I_n| |I_s - AB|, \text{从而 } \begin{vmatrix} I_n & B \\ A & I_s \end{vmatrix} = |I_s - AB|$$

(2) 类似于第 (1) 小题的证法, 请同学们自己写出

(3) 由第 (1)(2) 小题即得

## Corollary 3.4

设  $A, B$  分别是  $s \times n, n \times s$  矩阵, 且  $\lambda \neq 0$

证明:  $\lambda^n |\lambda I, -AB| = \lambda^s |\lambda I_n - BA|$ .

同理运用上面的证明方法只需把  $I_n$  变为  $\lambda I_n$

## 3.5 Laplace 定理

## Definition 3.6

设  $|A|$  是一个  $n$  阶行列式,  $k < n$ ;  $i_1, i_2, \dots, i_k$  及  $j_1, \dots, j_k$  是两组指标满足:

$1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$ ;  $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$ ; 取上述行列交点的元素按照原来的相对位置组成一个  $k$  阶行列式

我们称为  $|A|$  的一个  $k$  阶子式记作  $A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix}$ ; 划去这些行列, 剩下的元素按照原来相对位置组成一个  $n-k$

阶行列式称为上述子式的余子式记  $M \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix}$ . 记  $p = i_1 + \dots + i_k$ ;  $q = j_1 + \dots + j_k$

记  $\hat{A} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} = (-1)^{p+q} M \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix}$  称为代数余子式

特别的当行列选取相等称为主子式

## Theorem 3.5.1 (Laplace 定理)

设  $|A|$  是  $n$  阶行列式, 在  $|A|$  中任取  $k$  行 (列), 那么含于这  $k$  行 (列) 的全部  $k$  阶子式与它们对应的代数余子式的乘积之和等于  $|A|$ .

即若取定  $k$  个行:  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$ , 则  $|A| = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} \hat{A} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix}$ .

同样若取定  $k$  个列:  $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$ , 则  $|A| = \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} \hat{A} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix}$ .

**Proof** 分析:

1.  $|A|$  有组合定义知道有  $n!$  个单项

2. Laplace 定理等式右边对于选定的  $k$  行 (列) 有  $C_n^k$  选法,  $A$  中  $k!$  个单项,  $\hat{A}$  中有  $(n-k)!$  个单项那么一共就  $n!$  个

关键证明: 1. 等式右边单项都是  $|A|$  中的一个且符号一致. 2. 等式右边的单项各个不相同

case 1.

选取的刚好就是前  $k$  行与前  $k$  列, 即  $i_1 = 1, i_2 = 2 \dots i_k = k; j_1 = 1 \dots j_k = k$

$$|A| = \begin{vmatrix} A_1 & * \\ * & A_2 \end{vmatrix}, |A_1| = A \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & k \\ 1 & 2 & \dots & k \end{pmatrix}; |A_2| = M \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & k \\ 1 & 2 & \dots & k \end{pmatrix}$$

$$|A_1| \text{ 中任一单项: } (-1)^{N(r_1 \dots r_k)} a_{r_1 1} a_{r_2 2} \dots a_{r_k k} \quad (r_1 \dots r_k) \in (1, 2, \dots, k)$$

$$|A_2| \text{ 中任一单项: } (-1)^{N(r_{k+1} \dots r_n)} a_{r_{k+1}, k+1} \dots a_{r_n n} \quad (r_{k+1} \dots r_n) \in (k+1, k+2, \dots, n)$$

那么  $|A_1| |A_2|$  中任一单项具有形式

$$(-1)^{\sigma} a_{r_1 1} a_{r_2 2} \dots a_{r_k k} a_{r_{k+1}, k+1} \dots a_{r_n n}. \text{ 那么 } (r_1 \dots r_k r_{k+1} \dots r_n) \text{ 是 } (1, 2, \dots, n) \text{ 的全排列其中 } \sigma = N(r_1 \dots r_k) + N(r_{k+1} \dots r_n)$$

$$\text{那么等式右边 } A \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & k \\ 1 & 2 & \dots & k \end{pmatrix} \hat{A} \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & k \\ 1 & 2 & \dots & k \end{pmatrix} \text{ 某个单项就为 } (-1)^{2(1+\dots+k)} (-1)^{\sigma} a_{r_1 1} a_{r_2 2} \dots a_{r_k k} a_{r_{k+1}, k+1} \dots a_{r_n n}$$

$$\text{就为 } (-1)^{\sigma} a_{r_1 1} a_{r_2 2} \dots a_{r_k k} a_{r_{k+1}, k+1} \dots a_{r_n n}$$

而  $|A|$  中的单项显然与上式相同, 且符号由  $N(r_1 \dots r_k r_{k+1} \dots r_n)$  决定  $= N(r_1 \dots r_k) + N(r_{k+1} \dots r_n) = \sigma$

$r_1 \sim r_k$  中看后面有多少比它小,  $r_{k+1} \sim r_n$  看前面有多少个比它大, 贡献为 0

这就证明了 (1) 的 case 1 较为简单的情形

case 2:

一般的情形, 我们总可以通过相邻对换变到 case 1

第  $i_1$  行经过  $i_1 - 1$  次到第 1 行; 第  $i_2$  行经过  $i_2 - 2$  次到第 2 行... 同理对列也这样操作即可得到

最终经过  $\underbrace{i_1 + \dots + i_k}_p + \underbrace{j_1 + \dots + j_k}_q - (k+1)k$  对换变化到

$$|C| = \begin{vmatrix} D & * \\ * & B \end{vmatrix} \text{ 其中 } |C| = (-1)^{p+q}|A| \text{ 其中 } |D| = A \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix}, |B| = M \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix}, |\widehat{B}| = \widehat{A} \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix} = |B|(-1)^{p+q}$$

由case1知道 $|D||B|$ 的每一个单项都是 $|C|$ 的单项且符号相同(在case1中因为 $2(1+\cdots+k)$ 贡献无用)

$$\Rightarrow |D||B|(-1)^{p+q} \text{ 与 } |C|(-1)^{p+q} \text{ 单项相同且符号一致且 } (-1)^{p+q}|C| = |A|$$

$$\Rightarrow A \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix} \widehat{A} \begin{pmatrix} i_1 & \cdots & i_k \\ j_1 & \cdots & j_k \end{pmatrix} \text{ 与 } |A| \text{ 单项一致且符号保持一致。}$$

预开始由题条件知道选取 $1 \leq i_1 < \cdots < i_k \leq n$ ; 剩余指标为 $1 \leq i_{k+1} < \cdots < i_n \leq n$

选取 $1 \leq j_1 < \cdots < j_k \leq n$ ; 剩余指标为 $1 \leq j_{k+1} < \cdots < j_n \leq n$

另选取 $1 \leq l_1 < \cdots < l_k \leq n$ ; 剩余指标为 $1 \leq l_{k+1} < \cdots < l_n \leq n$

现在我们取 $(j_1 \cdots j_k)$ 的一个全排列 $(r_1 \cdots r_k)$ 那么剩余指标的全排列为 $(r_{k+1} \cdots r_n)$

取 $(l_1 \cdots l_k)$ 的一个全排列 $(s_1 \cdots s_k)$ 那么剩余指标的全排列为 $(s_{k+1} \cdots s_n)$

那么RHS的一个单项因为 $a_{i_1 r_1} \cdots a_{i_k r_k} a_{i_{k+1} r_{k+1}} \cdots a_{i_n r_n}$ 。另外也为 $a_{i_1 s_1} \cdots a_{i_k s_k} a_{i_{k+1} s_{k+1}} \cdots a_{i_n s_n}$

从逆否命题来看,若这两个相同,那么应当 $r_1 = s_1 \cdots r_n = s_n$ 那么 $(j_1 \cdots j_k) = (l_1 \cdots l_k)$

### Proposition 3.5

设 $A_{n \times n}; B_{n \times n}$ 则 $|AB| = |A||B|$

**Proof** 构建 $C = \begin{bmatrix} A & O \\ -I_n & B \end{bmatrix}$  则

$$C = \left[ \begin{array}{ccc|ccc} a_{11} & \cdots & a_{1n} & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} & 0 & \cdots & 0 \\ \hline -1 & \cdots & 0 & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{array} \right]$$

进行初等行变换得到

$$|C| = \left| \begin{array}{ccc|ccc} 0 & \cdots & 0 & \sum a_{1r} b_{r1} & \cdots & \sum a_{1r} b_{rn} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \sum a_{nr} b_{r1} & \cdots & \sum a_{nr} b_{rn} \\ \hline -1 & \cdots & 0 & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & -1 & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{array} \right| = \begin{vmatrix} O & AB \\ -I_n & B \end{vmatrix}$$

对两个式子分别使用Laplace定理对第一式前 $n$ 行展开 $= |A||B|$ , 第二式前 $n$ 行展开 $|AB| \Rightarrow |AB| = |A||B|$

## 3.6 Cauchy-Binet 公式

**Theorem 3.6.1 (Cauchy-Binet 公式)**

设  $A = (a_{ij})$  是  $m \times n$  矩阵,  $B = (b_{ij})$  是  $n \times m$  矩阵

(1) 若  $m > n$ , 必有  $|AB| = 0$

(2) 若  $m \leq n$ , 必有  $|AB| = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_m \leq n} A \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & m \\ j_1 & j_2 & \dots & j_m \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} j_1 & j_2 & \dots & j_m \\ 1 & 2 & \dots & m \end{pmatrix}$

**Proof** 构建  $m+n$  阶方阵  $\begin{bmatrix} A_{m \times n} & O_{m \times m} \\ -I_n & B_{n \times m} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} O & (AB)_{m \times m} \\ -I_n & B_{n \times m} \end{bmatrix}$  则有  $|LHS| = |RHS|$

(1):  $|RHS|$  对前  $m$  行 Laplace 展开为  $|AB| = |AB|(-1)^{1+2+\dots+m+(n+1)+\dots+(n+m)} \cdot |-I_n| = |AB|(-1)^{n(m+1)}$

(其中 1 与  $n+1$  的 1 配对, 2 与  $n+2$  的 2 配对  $\dots$  还有  $|-I_n|$  里拆出来的负号)

(2):  $|LHS|$  前  $m$  行展开.

case 1:  $m > n$ , 则至少一列包含 0 所以  $|LHS| = 0 \Rightarrow |RHS| = 0 \Rightarrow |AB| = 0$

case 2:  $m \leq n$ , 则  $|LHS| = \sum_{1 \leq j_1 < \dots < j_m \leq n} A \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & m \\ j_1 & j_2 & \dots & j_m \end{pmatrix} C \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & m \\ j_1 & j_2 & \dots & j_m \end{pmatrix}$  ( $C$  为对应的代数余子式用新符号写罢)

而  $C \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & m \\ j_1 & j_2 & \dots & j_m \end{pmatrix} = (-1)^{1+2+\dots+m+j_1+j_2+\dots+j_m} \cdot |-e_{i_1}, -e_{i_2}, \dots, -e_{i_{n-m}}, B|$  (其中  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_{n-m} \leq n$  为  $j_1 \dots j_m$  剩下的余指标)

$|-e_{i_1}, -e_{i_2}, \dots, -e_{i_{n-m}}, B|$  计算该式子利用对前  $n-m$  列 Laplace 定理展开. 只有一个不为 0 即刚好也选取对应拿到  $-1$  元素的行

即  $|-I_{n-m}| (-1)^{1+2+\dots+(n-m)+i_1+i_2+\dots+i_{n-m}} \times B \begin{pmatrix} j_1 & j_2 & \dots & j_m \\ 1 & 2 & \dots & m \end{pmatrix}$

(因为  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_{n-m} \leq n$  为  $j_1 \dots j_m$  在  $1 \sim n$  剩下的余指标, 现在在  $n$  行中又选取了  $i_1 i_2 \dots i_{n-m}$  指标相当于又回去了)

那么  $|LHS| = (-1)^\sigma \sum_{1 \leq j_1 < \dots < j_m \leq n} A \begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & m \\ j_1 & j_2 & \dots & j_m \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} j_1 & j_2 & \dots & j_m \\ 1 & 2 & \dots & m \end{pmatrix}$  其中  $\sigma = \begin{cases} 1+2+\dots+m \\ j_1+\dots+j_m+i_1+\dots+i_{n-m} \\ n-m \\ 1+2+\dots+(n-m) \end{cases}$

那么现在则需要证明  $(-1)^\sigma = (-1)^{n(m+1)}$  我们只需证明  $\sigma + n(m+1)$  为偶数

即  $(1+\dots+m) + (1+\dots+n) + (1+\dots+(n-m-1)) + n(m+1)$  (约去两个  $n-m$ )

$= \underbrace{[(m+1) + \dots + n] + [0+1+\dots+(n-m-1)]}_{\text{首位配对}} + n(m+1)$

$= n(n-m) + n(m+1) = n(n+1)$  偶数

证毕

**Theorem 3.6.2**

设  $A = (a_{ij})$  是  $m \times n$  矩阵,  $B = (b_{ij})$  是  $n \times m$  矩阵,  $r$  是一个自然数且  $r \leq m$ , 则

(1) 若  $r > n$ , 则  $AB$  的任意一个  $r$  阶子式等于零

(2) 若  $r \leq n$ , 则  $AB$  的  $r$  阶子式  $AB \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_r \\ j_1 & j_2 & \dots & j_r \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \dots < k_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_r \\ k_1 & k_2 & \dots & k_r \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \dots & k_r \\ j_1 & j_2 & \dots & j_r \end{pmatrix}$ .

**Proof** 设  $C = AB$ , 则  $C$  为  $m$  阶矩阵, 且  $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + \dots + a_{in}b_{nj}$  因此

$$C \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{i_1 1} & a_{i_1 2} & \cdots & a_{i_1 n} \\ a_{i_2 1} & a_{i_2 2} & \cdots & a_{i_2 n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{i_r 1} & a_{i_r 2} & \cdots & a_{i_r n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{1j_1} & b_{1j_2} & \cdots & b_{1j_r} \\ b_{2j_1} & b_{2j_2} & \cdots & b_{2j_r} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ b_{nj_1} & b_{nj_2} & \cdots & b_{nj_r} \end{pmatrix}$$

由上述定理可知：当  $r > n$  时， $C \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix} = 0$ ；

当  $r \leq n$  时， $C \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < \cdots < k_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ k_1 & k_2 & \cdots & k_r \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} k_1 & k_2 & \cdots & k_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix}$ 。

证毕。

### Corollary 3.5

1. 设  $A$  为  $m \times n$  阶实矩阵，则矩阵  $AA'$  的任一阶主子式非负

2.  $A_{m \times n}$  此时选定  $i_1 \sim i_r$  行，求所有  $r$  阶子式的平方和，实际上有

$$AA' \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ i_1 & i_2 & \cdots & i_r \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \cdots < j_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix}^2$$

**Proof** 我们来证明1.

若  $r \leq n$ ，则由 *Cauchy - Binet* 公式可得  $AA' \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ i_1 & i_2 & \cdots & i_r \end{pmatrix} = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \cdots < j_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix}^2 \geq 0$ ；

若  $r > n$ ，则  $AA'$  的任一  $r$  阶主子式都等于零，结论也成立。

### Theorem 3.6.3 (Lagrange 恒等式)

$$\left( \sum_{i=1}^n a_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n b_i^2 \right) - \left( \sum_{i=1}^n a_i b_i \right)^2 = \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_i b_j - a_j b_i)^2. \quad (n \geq 2)$$

**Proof** 左边的式子等于  $\begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n a_i^2 & \sum_{i=1}^n a_i b_i \\ \sum_{i=1}^n a_i b_i & \sum_{i=1}^n b_i^2 \end{vmatrix}$  这个行列式对应的矩阵可化为  $\begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ a_2 & b_2 & \cdots & b_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_n & b_n & \cdots & b_n \end{pmatrix}$

用 *Cauchy - Binet* 公式得  $\begin{vmatrix} \sum_{i=1}^n a_i^2 & \sum_{i=1}^n a_i b_i \\ \sum_{i=1}^n a_i b_i & \sum_{i=1}^n b_i^2 \end{vmatrix} = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \begin{vmatrix} a_i & a_j \\ b_i & b_j \end{vmatrix} \begin{vmatrix} a_i & b_i \\ a_j & b_j \end{vmatrix} = \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_i b_j - a_j b_i)^2$ 。

证毕。

### Theorem 3.6.4 (Cauchy-Schwarz 不等式)

设  $a_i, b_i$  都是实数 *Cauchy - Schwarz* 不等式  $\left( \sum_{i=1}^n a_i^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n b_i^2 \right) \geq \left( \sum_{i=1}^n a_i b_i \right)^2$

## Lemma 3.3

$$\sum a_i b_i \cdot \sum \overline{a_i b_i} = \left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2$$

**Proof** 不妨令  $z_k = a_k b_k$   $z_k = x_k + y_k i$

$$\begin{aligned} \text{那么 } \sum a_i b_i \cdot \sum \overline{a_i b_i} &= [(x_1 + \cdots + x_n) + (y_1 + \cdots + y_n) i] [(x_1 + \cdots + x_n) - (y_1 + \cdots + y_n) i] \\ &= (x_1 + \cdots + x_n)^2 + (y_1 + \cdots + y_n)^2 = \left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2 \end{aligned}$$

## Theorem 3.6.5 (复数形式拉格朗日恒等式)

$a_i, b_i$  都是复数

$$\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2 = \left( \sum_{i=1}^n |a_i|^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n |b_i|^2 \right) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} |a_i \overline{b_j} - a_j \overline{b_i}|^2$$

**Proof** 构造 
$$\begin{pmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_n \\ \overline{b_1} & \overline{b_2} & \cdots & \overline{b_n} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \overline{a_1} & b_1 \\ \overline{a_2} & b_2 \\ \vdots & \vdots \\ \overline{a_n} & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum |a_i|^2 & \sum a_i b_i \\ \sum \overline{a_i b_i} & \sum |b_i|^2 \end{pmatrix}$$

$$|LHS| = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \left| \frac{a_i}{b_i} \frac{a_j}{b_j} \frac{\overline{a_i}}{\overline{a_j}} \frac{b_j}{b_i} \right| = \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_i \overline{b_j} - a_j \overline{b_i}) (\overline{a_i b_j} - b_i \overline{a_j}) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} |a_i \overline{b_j} - a_j \overline{b_i}|^2$$

$$|RHS| = \sum |a_i|^2 \cdot \sum |b_i|^2 - \sum a_i b_i \cdot \sum \overline{a_i b_i} = \sum |a_i|^2 \cdot \sum |b_i|^2 - \left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2$$

证毕

## Theorem 3.6.6 (复数形式 Cauchy-Schwarz 不等式)

$a_i, b_i$  都是复数

$$\left( \sum_{i=1}^n |a_i|^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n |b_i|^2 \right) \geq \left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2 = \left| \sum_{i=1}^n a_i \overline{b_i} \right|^2$$

**Proof** 法一：由复数域上的 Largange 恒等式即可

法二：由实数形 Cauchy 不等式知道

$$\left( \sum_{i=1}^n |a_i|^2 \right) \left( \sum_{i=1}^n |b_i|^2 \right) \geq \left( \sum_{i=1}^n |a_i| |b_i| \right)^2 = \left( \sum_{i=1}^n |a_i \overline{b_i}| \right)^2 \geq \left| \sum_{i=1}^n a_i \overline{b_i} \right|^2 = \left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2$$

法三：

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n |a_i - \lambda b_i|^2 &= \sum_{i=1}^n (a_i - \lambda b_i) (\overline{a_i - \lambda b_i}) = \sum_{i=1}^n [ |a_i|^2 + |\lambda|^2 |b_i|^2 - 2 \operatorname{Re}(\overline{\lambda} a_i b_i) ] \\ &= \sum_{i=1}^n |a_i|^2 + |\lambda|^2 \sum_{i=1}^n |b_i|^2 - 2 \operatorname{Re} \left( \overline{\lambda} \sum_{i=1}^n a_i b_i \right) \end{aligned}$$

$$\text{令 } \lambda = \frac{\sum_{i=1}^n a_i b_i}{\sum_{i=1}^n |b_i|^2} \quad \text{则 } 1. |\lambda|^2 \sum_{i=1}^n |b_i|^2 = \frac{\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2}{\sum_{i=1}^n |b_i|^2}$$

$$2. \bar{\lambda} \sum_{i=1}^n a_i b_i = \frac{\sum_{i=1}^n \overline{a_i b_i}}{\sum_{i=1}^n |b_i|^2} \cdot \sum_{i=1}^n a_i b_i = \frac{\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2}{\sum_{i=1}^n |b_i|^2} \Rightarrow \operatorname{Re} \left( \bar{\lambda} \sum_{i=1}^n a_i b_i \right) = \frac{\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2}{\sum_{i=1}^n |b_i|^2}$$

$$\sum_{i=1}^n |a_i - \lambda b_i|^2 = \sum_{i=1}^n |a_i|^2 - \frac{\left| \sum_{i=1}^n a_i b_i \right|^2}{\sum_{i=1}^n |b_i|^2} \geq 0$$

证毕

## 3.7 矩阵常用公式结论

## Proposition 3.6

1. 逆阵唯一性
2.  $A$  可逆则  $(A^{-1})^{-1} = A$
3.  $A, B$  均可逆则  $AB$  可逆且  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$
4.  $A$  可逆,  $c$  为一非零数, 则  $cA$  也可逆且  $(cA)^{-1} = c^{-1}A^{-1}$
5. 若  $A$  是可逆阵, 则  $A'$  也可逆且  $(A')^{-1} = (A^{-1})'$
6. 若  $A$  为对称阵那么  $A^{-1}$  也为对称阵

## Theorem 3.7.1

设  $A, B$  为  $n$  阶矩阵那么  $(AB)^* = B^*A^*$

$$(A')^* = (A^*)'$$

$$(cA)^* = c^{n-1}A^*$$

若  $A$  可逆, 则  $A^*$  可逆, 且  $(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$

若  $A$  为对称阵那么  $A^*$  也为对称阵

**Proof 1.**

$$\begin{aligned} (AB)^*(i; j) &= (-1)^{i+j} AB \begin{pmatrix} 1, \dots, j-1, j+1, \dots, n \\ 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n \end{pmatrix} \\ &= (-1)^{i+j} \sum_{1 \leq v_1 < v_2 < \dots < v_{n-1} \leq n} A \begin{pmatrix} 1, \dots, j-1, j+1, \dots, n \\ v_1, v_2, \dots, v_{n-1} \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} v_1, v_2, \dots, v_{n-1} \\ 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n \end{pmatrix} \\ &= (-1)^{i+j} \sum_{k=1}^n A \begin{pmatrix} 1, \dots, j-1, j+1, \dots, n \\ 1, \dots, k-1, k+1, \dots, n \end{pmatrix} B \begin{pmatrix} 1, \dots, k-1, k+1, \dots, n \\ 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n \end{pmatrix} \\ &= \sum_{k=1}^n (-1)^{j+k} A \begin{pmatrix} 1, \dots, j-1, j+1, \dots, n \\ 1, \dots, k-1, k+1, \dots, n \end{pmatrix} (-1)^{k+i} B \begin{pmatrix} 1, \dots, k-1, k+1, \dots, n \\ 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n \end{pmatrix} \\ &= \sum_{k=1}^n A_{jk} B_{ki} \text{ (这里的 } A_{jk}, B_{ki} \text{ 表示代数余子式)} \\ &= B^* A^*(i; j), \end{aligned}$$

因此  $(AB)^* = B^*A^*$

2.3. 第二条第三条根据定义与行列式性质即可

$$4. A^* (A^{-1})^* = (A^{-1}A)^* = I_n^* = I_n \text{ 从而 } (A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$$

5. 同时取  $(i, j)$  元观察即可

## Theorem 3.7.2

$$1. \begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}^* = \begin{cases} O & r \leq n-2 \\ \begin{bmatrix} O & O \\ O & 1 \end{bmatrix} & r = n-1 \\ I_n & r = n \end{cases} \quad \begin{bmatrix} I_r & O \\ O & O \end{bmatrix}^{**} = \begin{cases} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} & n=2; r=1 \\ I_n & r=n \\ O & \text{其他} \end{cases}$$

$$2. |A^*| = |A|^{n-1}$$

$$3. (A^*)^* = \begin{cases} |A|^{n-2} A & (n \geq 3) \\ A & n=2 \end{cases}$$

$$4. \text{设 } A \text{ 为 } m \text{ 阶矩阵, } B \text{ 为 } n \text{ 阶矩阵, 求分块对角阵 } C \text{ 的伴随矩阵: } C = \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}.$$

**Proof** 1. 利用定义即可

**Proof** 法一: 若  $A$  可逆, 即  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^* \Rightarrow A^* = |A| A^{-1} \Rightarrow |A^*| = |A|^n |A^{-1}| = |A|^n |A|^{-1}$

$$\Rightarrow |A^*| = |A|^{n-1}$$

若  $A$  不可逆, 即  $|A| = 0$  即证  $|A^*| = 0$

法一: 反证法假设  $|A^*| \neq 0$ ; 则  $A^*$  可逆

$$AA^* = |A| I_n = O \Rightarrow A = O \text{ 利用伴随阵定义零矩阵的伴随阵为零矩阵即 } A^* = O \text{ 这与 } |A^*| \neq 0 \text{ 矛盾}$$

$$\Rightarrow |A^*| = 0$$

法二: 若  $A$  不可逆, 即  $|A| = 0$ , 则存在可逆矩阵  $P, Q$ , 使  $PAQ = \Lambda = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ , 其中  $r < n$ .

我们注意到: 若  $r \leq n-2$ , 则  $\Lambda^* = O$ ; 若  $r = n-1$ , 则  $\Lambda^* = \begin{pmatrix} O & O \\ O & 1 \end{pmatrix}$ . 无论是哪种情况, 我们都有  $|\Lambda^*| = 0$

从而  $0 = |(PAQ)^*| = |Q^* A^* P^*| = |Q^*| |A^*| |P^*|$ . 由题知  $P^*, Q^*$  都是可逆矩阵, 因此  $|A^*| = 0 = |A|^{n-1}$  仍然成立.

法三: 若  $A = 0$ , 则结论显然成立

下设  $A \neq 0$ , 我们知道,  $AA^* = |A|I$ .

若  $|A| \neq 0$ , 则  $|A| |A^*| = |A|^n$ , 从而  $|A^*| = |A|^{n-1}$

若  $|A| = 0$ , 则  $AA^* = 0$  根据 *slverster* 不等式从而  $\text{rank}(A) + \text{rank}(A^*) \leq n$ ,

$$\text{rank}(A^*) \leq n - \text{rank}(A) < n,$$

因此  $|A^*| = 0$ , 从而结论成立。

**Proof** 法一: 当  $n=2$  直接计算即可得到, 当  $n=3$  时

若  $A$  可逆, 有  $AA^* = |A| I_n \Rightarrow A^* (A^*)^* = |A^*| I_n = |A|^{n-1} I_n$  又  $A^* = |A| A^{-1}$

$$|A| A^{-1} (A^*)^* = |A|^{n-1} I_n \Rightarrow (A^*)^* = |A|^{n-2} A$$

若  $A$  不可逆, 即  $|A| = 0$ , 则存在可逆矩阵  $P, Q$ , 使  $PAQ = \Lambda = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ , 其中  $r < n$ . 由 1. 可得  $\Lambda^{**} = O$ , 从而

$$O = (PAQ)^{**} = P^{**} A^{**} Q^{**}. \text{ 知 } P^{**}, Q^{**} \text{ 都是可逆矩阵, 因此 } A^{**} = O = |A|^{n-2} A \text{ 仍然成立.}$$

法二:

当  $n=2$ , 直接计算即可

设  $n \geq 3$ .

若  $|A| \neq 0$ , 则  $|A^*| = |A|^{n-1}$ . 由于  $A^*(A^*)^* = |A^*|I$ , 因此  $(A^*)^* = |A^*|(A^*)^{-1} = |A|^{n-1} \frac{1}{|A|} A = |A|^{n-2} A$

若  $|A| = 0$ , 则据2.的结果得  $\text{rank}(A^*) \leq 1 < n-1$ , 因此  $(A^*)^* = 0$ , 于是结论也成立。

**Proof** 4. 设  $A = (a_{ij})_{m \times m}$ , 元素  $a_{ij}$  的余子式和代数余子式分别记为  $M_{ij}$  和  $A_{ij}$ ;

$B = (b_{ij})_{n \times n}$ , 元素  $b_{ij}$  的余子式和代数余子式分别记为  $N_{ij}$  和  $B_{ij}$ .

利用 Laplace 定理可以容易地计算出: 当  $1 \leq i, j \leq m$  时,  $C$  的第  $(i, j)$  元素的代数余子式为  $(-1)^{i+j} M_{ij} |B| = |B| A_{ij}$ ;

当  $m+1 \leq i, j \leq m+n$  时,  $C$  的第  $(i, j)$  元素的代数余子式为  $(-1)^{i+j} N_{i-m, j-m} |A| = |A| B_{i-m, j-m}$ ;

当  $i, j$  属于其他范围时,  $C$  的第  $(i, j)$  元素的代数余子式等于零. 因此我们有  $C^* = \begin{pmatrix} |B|A^* & O \\ O & |A|B^* \end{pmatrix}$

#### Lemma 3.4 (Push-through 公式)

$A_{m \times n}; B_{n \times m}$  使得  $I_m + AB$  可逆  $\Rightarrow I_n + BA$  也可逆

**Proof** 注意到  $A(I_n + BA) = (I_m + AB)A \Rightarrow (I_m + AB)^{-1}A(I_n + BA) = A$

$\Rightarrow B(I_m + AB)^{-1}A(I_n + BA) = BA$

那么  $I_n = I_n + BA - BA = (I_n + BA) - B(I_m + AB)^{-1}A(I_n + BA)$

$\Rightarrow I_n = [I_n - B(I_m + AB)^{-1}A](I_n + BA)$

$(I_n + BA)^{-1} = I_n - B(I_m + AB)^{-1}A$

**Proof** 设  $C$  为  $E + AB$  的逆矩阵, 则有  $(E + AB)C = E$ , 即  $C + ABC = E$

$\Rightarrow$  左乘  $B$ , 右乘  $A$  可得  $BCA + BABC = BA$ , 即  $(E + BA)BCA = BA$

$\Rightarrow$  从而  $(E + BA)BCA - (E + BA) = -E$ , 故  $(E + BA)(E - BCA) = E$

于是  $E + BA$  可逆, 且  $(E + BA)^{-1} = E - BCA = E - B(E + AB)^{-1}A$

**Proof** 考虑分块矩阵  $\begin{pmatrix} E & A \\ -B & E \end{pmatrix}$ . 由于

$$\begin{pmatrix} E & O \\ B & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & A \\ -B & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & -A \\ O & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E & O \\ O & E + BA \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} E & -A \\ O & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & A \\ -B & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & O \\ B & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E + AB & O \\ O & E \end{pmatrix}$$

上两式两边取行列式可得  $|E + AB| = |E + BA|$ . 故如果  $E + AB$  可逆, 则  $E + BA$  可逆. 由于

$$\begin{pmatrix} E & A \\ -B & E \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} E & -A \\ O & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E^{-1} & O \\ O & (E + BA)^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & O \\ B & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} E - A(E + BA)^{-1}B & -A(E + BA)^{-1} \\ (E + BA)^{-1}B & (E + BA)^{-1} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} E & A \\ -B & E \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} E & O \\ B & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (E + AB)^{-1} & O \\ O & E^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & -A \\ O & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (E + AB)^{-1} & -(E + AB)^{-1}A \\ B(E + AB)^{-1} & E - B(E + AB)^{-1}A \end{pmatrix}$$

#### Theorem 3.7.3 (Sherman-Morrison-Woodbury 定理)

设  $A$  为  $n$  阶可逆阵,  $C$  为  $m$  阶可逆阵,  $B_{n \times m}; D_{m \times n}$  矩阵, 使得  $C^{-1} + DA^{-1}B$  可逆

则  $A + BCD$  可逆;  $(A + BCD)^{-1} = A^{-1} - A^{-1}B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1}$

**Proof**  $A + BCD = A(I_n + A^{-1}BCD)$  那么我们要知道  $I_n + A^{-1}BCD$  是否可逆

此时  $I_m + (CD)(A^{-1}B) = C(C^{-1} + DA^{-1}B)$  所以  $I_m + (CD)(A^{-1}B)$  可逆

且有  $(I_m + CDA^{-1}B)^{-1} = (C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}C^{-1}$

那么由 *Push-through* 等式知道  $I_n + (A^{-1}B)(CD)$  也可逆

$$(I_n + A^{-1}BCD)^{-1} = I_n - A^{-1}B(I_m + CDA^{-1}B)^{-1}CD = I_n - A^{-1}B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}D$$

于是  $A + BCD$  可逆

$$\text{且 } (A + BCD)^{-1} = A^{-1} - A^{-1}B(C^{-1} + DA^{-1}B)^{-1}DA^{-1}$$

### Theorem 3.7.4 (Sherman-Morrison 公式)

设  $A$  为  $n$  阶可逆阵,  $\alpha, \beta$  是  $n$  维列向量且  $1 + \beta'A^{-1}\alpha \neq 0$

$$\Rightarrow (A + \alpha\beta')^{-1} = A^{-1} - \frac{1}{1 + \beta'A^{-1}\alpha} A^{-1}\alpha\beta'A^{-1}$$

**Proof** 这是上述定理的一个特殊形式

### Theorem 3.7.5

设  $A, B$  是  $n$  阶矩阵

$$(1) \operatorname{tr}(A + B) = \operatorname{tr}A + \operatorname{tr}B; \quad (2) \operatorname{tr}(kA) = k(\operatorname{tr}A);$$

$$(3) \operatorname{tr}(A') = \operatorname{tr}A; \quad (4) \operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA) \text{ (更进一步 } A_{m \times n}; B_{n \times m} \text{ 也一样)}$$

**Proof** (1)、(2) 以及 (3) 显然可得, 只须证明 (4) 即可.

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix},$$

$$\text{设 } C = AB, D = BA, C = (c_{ij}), D = (d_{ij}), \text{ 则 } \operatorname{tr}(AB) = \sum_{i=1}^n c_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{ki}, \operatorname{tr}(BA) = \sum_{i=1}^n d_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n b_{ik}a_{ki}.$$

由求和的交换性即得:  $\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$ .

## 3.8 特殊矩阵

### Definition 3.7 (标准单位向量)

$n$ 维标准单位列向量是指下列 $n$ 个 $n$ 维列向量:  $\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ .

向量组 $\mathbf{e}'_1, \mathbf{e}'_2, \dots, \mathbf{e}'_n$ 则被称为 $n$ 维标准单位行向量. 标准单位向量有下列基本性质

### Proposition 3.7

- (1) 若 $i \neq j$ , 则 $\mathbf{e}'_i \mathbf{e}_j = 0$ , 而 $\mathbf{e}'_i \mathbf{e}_i = 1$ ;
- (2) 若 $\mathbf{A} = (a_{ij})$  是 $m \times n$ 矩阵, 则 $\mathbf{A} \mathbf{e}_i$ 是 $\mathbf{A}$ 的第 $i$ 个列向量;  $\mathbf{e}'_i \mathbf{A}$ 是 $\mathbf{A}$ 的第 $i$ 个行向量;
- (3) 若 $\mathbf{A} = (a_{ij})$  是 $m \times n$ 矩阵, 则 $\mathbf{e}'_i \mathbf{A} \mathbf{e}_j = a_{ij}$ .
- (4) 设 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 都为 $m \times n$ 矩阵则 $\mathbf{A} = \mathbf{B} \Leftrightarrow \mathbf{A} \mathbf{e}_i = \mathbf{B} \mathbf{e}_i$  (或 $\mathbf{e}'_i \mathbf{A} = \mathbf{e}'_i \mathbf{B}$ )

### Definition 3.8 (初级基础矩阵)

$n$ 阶基础矩阵 (又称初级矩阵) 是指 $n^2$ 个 $n$ 阶矩阵 $\{\mathbf{E}_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)\}$ .

这里 $\mathbf{E}_{ij}$ 是一个 $n$ 阶矩阵, 它的第 $(i, j)$ 元素等于1, 其他元素全为0. 基础矩阵也可以看成是标准单位向量的积:  $\mathbf{E}_{ij} = \mathbf{e}_i \mathbf{e}'_j$ . 由此我们不难证明基础矩阵的下列性质:

### Proposition 3.8

- (1)  $\mathbf{E}_{ij} \mathbf{E}_{kl} = \begin{cases} \mathbf{O} & j \neq k \\ \mathbf{E}_{il} & j = k \end{cases}$
- (2) 若 $\mathbf{A}$ 是 $n$ 阶矩阵且 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ , 则 $\mathbf{A} = \sum_{i,j=1}^n a_{ij} \mathbf{E}_{ij}$
- (3) 若 $\mathbf{A}$ 是 $n$ 阶矩阵且 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ , 则 $\mathbf{E}_{ij} \mathbf{A}$ 将 $\mathbf{A}$ 的第 $j$ 行变为第 $i$ 行, 将其他元素全变为0;
- (4) 若 $\mathbf{A}$ 是 $n$ 阶矩阵且 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ , 则 $\mathbf{A} \mathbf{E}_{ij}$ 将 $\mathbf{A}$ 的第 $i$ 列变为第 $j$ 列, 将其他元素全变为0;
- (5)  $\mathbf{E}_{ij} \mathbf{A} \mathbf{E}_{kl} = a_{jk} \mathbf{E}_{il}$

**Definition 3.9** (循环移位矩阵)

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

**Proposition 3.9**

(1) 用  $A$  左乘一个矩阵, 就相当于把这个矩阵的行向上移一行, 第 1 行换到最后一行;

用  $A$  右乘一个矩阵, 就相当于把这个矩阵的列向右移一列, 最后一列换到第 1 列;

$$(2) A^k = \begin{pmatrix} O & I_{n-k} \\ I_k & O \end{pmatrix} (k = 1, 2, \cdots, n).$$

(3)  $\sum_{l=0}^{n-1} A^l = J$ , 其中  $J$  是元素全为 1 的  $n$  级矩阵

**Proof** 将  $A$  写为  $A = (e_n, e_1, \cdots, e_{n-1})$ , 其中  $e_i$  是单位列向量. 由分块矩阵乘法并注意  $Ae_i$  就是  $A$  的第  $i$  列, 因此  $A^2 = (Ae_n, Ae_1, Ae_2, \cdots, Ae_{n-1}) = (e_{n-1}, e_n, e_1, \cdots, e_{n-2})$  不断这样做下去就可得到结论.

**Definition 3.10** (循环矩阵)

$$\text{设 } b \text{ 为非零常数, 下列形状的矩阵称为 } b\text{-循环矩阵: } A = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_n \\ ba_n & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ ba_{n-1} & ba_n & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ ba_2 & ba_3 & ba_4 & \cdots & a_1 \end{pmatrix}.$$

**Proposition 3.10**

(1) 证明: 同阶  $b$ -循环矩阵的乘积仍然是  $b$ -循环矩阵

(2) 求上述  $b$  循环矩阵  $A$  的行列式的值.

**Proof** 设  $b$ -循环矩阵为  $J_b = \begin{pmatrix} O & I_{n-1} \\ b & O \end{pmatrix} = (be_n, e_1, e_2, \cdots, e_{n-1})$

那么  $J_b^2 = J_b (be_n, e_1, e_2, \cdots, e_{n-1}) = (be_{n-1}, be_n, e_1, e_2, \cdots, e_{n-1})$  以此类推得到  $J_b^k = \begin{pmatrix} O & I_{n-k} \\ bI_k & O \end{pmatrix} (k = 1, \cdots, n)$

$A = a_1 I_n + a_2 J_b + a_3 J_b^2 + \cdots + a_n J_b^{n-1}$  循环矩阵具有该形式, 具有该形式的矩阵就为  $b$ -循环矩阵

那么两个  $b$ -循环矩阵的乘积注意到  $J_b^n = bI_n$  就仍然是  $b$ -循环矩阵

(2) 作多项式  $f(x) = a_1 + a_2 x + a_3 x^2 + \cdots + a_n x^{n-1}$ , 令  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$  是  $b$  的所有  $n$  次方根.

完全类似于第一章行列式的解法, 最后可得  $|A| = f(\varepsilon_1) f(\varepsilon_2) \cdots f(\varepsilon_n)$ .

## Proposition 3.11

求下列循环矩阵的特征值: 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_n \\ a_n & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_n & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_2 & a_3 & a_4 & \cdots & a_1 \end{pmatrix}$$

设  $\mathbf{J} = \begin{pmatrix} \mathbf{O} & \mathbf{I}_{n-1} \\ 1 & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ ,  $f(x) = a_1 + a_2x + a_3x^2 + \cdots + a_nx^{n-1}$ , 则可知  $\mathbf{A} = f(\mathbf{J})$ .

经简单计算可得  $|\lambda \mathbf{I}_n - \mathbf{J}| = \lambda^n - 1$ , 于是  $\mathbf{J}$  的特征值为  $\omega_k = \cos \frac{2k\pi}{n} + i \sin \frac{2k\pi}{n}$ ,  $0 \leq k \leq n-1$   
因此  $\mathbf{A}$  的特征值为  $f(1), f(\omega_1), \cdots, f(\omega_{n-1})$ .

## Proposition 3.12

求下列循环矩阵的逆矩阵 ( $n \geq 2$ ): 
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & \cdots & n \\ n & 1 & 2 & \cdots & n-1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 2 & 3 & 4 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$$

**Proof** 先解线性方程组  $\mathbf{A}\mathbf{x} = \boldsymbol{\beta}$ , 其中  $\boldsymbol{\beta} = (b_1, b_2, \cdots, b_n)'$

将这  $n$  个方程相加, 得  $\frac{1}{2}n(n+1)(x_1 + x_2 + \cdots + x_n) = \sum_{j=1}^n b_j$

令  $y = x_1 + x_2 + \cdots + x_n$ , 由上式得  $y = \frac{2}{n(n+1)} \sum_{j=1}^n b_j$

从第 1 个方程减去第 2 个方程, 得

$(1-n)x_1 + x_2 + x_3 + \cdots + x_n = b_1 - b_2$ , 由此得出  $y - nx_1 = b_1 - b_2$ , 从而

$$x_1 = \frac{1}{n}(y - b_1 + b_2) = \frac{1}{n} \left[ \left( \frac{2}{n(n+1)} \sum_{j=1}^n b_j \right) - b_1 + b_2 \right]$$

类似地, 从第  $i$  个方程减去第  $i+1$  个方程 ( $i = 2, \cdots, n-1$ ), 可求出

$$x_i = \frac{1}{n} \left[ \left( \frac{2}{n(n+1)} \sum_{j=1}^n b_j \right) - b_i + b_{i+1} \right], \quad i = 2, \cdots, n-1$$

从第  $n$  个方程减去第 1 个方程, 可求出  $x_n = \frac{1}{n} \left[ \left( \frac{2}{n(n+1)} \sum_{j=1}^n b_j \right) - b_n + b_1 \right]$

记  $s = \frac{2}{n(n+1)}$

分别令  $\boldsymbol{\beta}$  为  $\boldsymbol{\varepsilon}_1, \boldsymbol{\varepsilon}_2, \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_n$ , 得

$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{n} \begin{pmatrix} s-1 & s+1 & s & \cdots & s \\ s & s-1 & s+1 & \cdots & s \\ s & s & s-1 & \cdots & s \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ s & s & s & \cdots & s+1 \\ s+1 & s & s & \cdots & s-1 \end{pmatrix}.$$

**Definition 3.11 (幂零 Jordan 块)**

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

**Proposition 3.13**

$$\text{求证: } A^k = \begin{pmatrix} \mathbf{O} & I_{n-k} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix} (k = 1, 2, \dots, n).$$

**Proof** 同理上文即可

**Definition 3.12**

$$f(x) = x^n + a_1 x^{n-1} + \cdots + a_{n-1} x + a_n$$

$$\text{定义 } f(x) \text{ 友阵 } C(f(x)) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_n \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & -a_{n-1} \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & -a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & -a_1 \end{pmatrix} \quad \text{定义 } F(f(x)) = C(f(x))' \text{ 称为 } f(x) \text{ 的 Frobenius 块}$$

**Proposition 3.14**

$$|xI_n - C(f(x))| = f(x)$$

$$C(f(x)) e_i = e_{i+1} (1 \leq i \leq n-1)$$

$$C(f(x)) e_n = -\sum_{i=1}^n a_{n-i+1} e_i$$

$$\text{Proof 我们只需要证明 } D_n = \begin{vmatrix} x & 0 & 0 & \cdots & 0 & a_0 \\ -1 & x & 0 & \cdots & 0 & a_1 \\ 0 & -1 & x & \cdots & 0 & a_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & x & a_{n-2} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -1 & x + a_{n-1} \end{vmatrix} = x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$$

从第  $n$  行起各行的  $x$  倍依次加到上面一行

$$\begin{aligned} \text{LHS} &= \begin{vmatrix} 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0 \\ -1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & x^{n-1} + a_{n-1} x^{n-2} + \cdots + a_2 x + a_1 \\ 0 & -1 & 0 & \cdots & 0 & x^{n-2} + a_{n-1} x^{n-3} + \cdots + a_3 x + a_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & x^2 + a_{n-1} x + a_{n-2} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -1 & x + a_{n-1} \end{vmatrix} \\ &= (\text{按第一行展开}) = (x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0) * (-1)^{1+n} * (-1)^{n-1} \\ &= x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0 \end{aligned}$$

**Definition 3.13 (幂等矩阵)**

幂等矩阵:  $A_{n \times n}; A^2 = A$

**Proposition 3.15**

(1):  $A$  为幂等矩阵  $\Leftrightarrow r(A) + r(I_n - A) = n$

(2):  $r(A) = r; A$  为幂等矩阵  $\Leftrightarrow$  存在  $S_{n \times r}$  列满秩矩阵和  $T_{r \times n}$  行满秩矩阵  $st. A = ST; TS = I_r$

**Proof** (1):  $\begin{pmatrix} A & O \\ O & I - A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A & A \\ O & I - A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A & A \\ A & I \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A - A^2 & A \\ O & I \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A - A^2 & O \\ O & I \end{pmatrix}$

因此  $r \begin{pmatrix} A & O \\ O & I - A \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} A - A^2 & O \\ O & I \end{pmatrix} \Rightarrow r(A) + r(I - A) = r(A - A^2) + n$

(2): 充分性显然, 下证必要性

设  $P, Q$  是  $n$  阶非异阵, 使得  $A = P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q$ ; 由  $A^2 = A$  得到  $\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} QP \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$

令  $S = P \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix} \quad T = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q$  即可

**Definition 3.14**

对合矩阵:  $A_{n \times n}; A^2 = I_n$

**Proposition 3.16**

(1):  $A$  为对合矩阵  $\Leftrightarrow r(I_n - A) + r(I_n + A) = n$

**Proof** (1):  $\begin{pmatrix} I_n - A & O \\ O & I_n + A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I_n - A & I_n - A \\ O & I_n + A \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I_n - A & I_n - A \\ I_n - A & 2I_n \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \frac{1}{2}(I_n - A^2) & I_n - A \\ O & 2I_n \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \frac{1}{2}(I_n - A^2) & O \\ O & I_n \end{pmatrix}$

所以  $r \begin{pmatrix} I_n - A & O \\ O & I_n + A \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} \frac{1}{2}(I_n - A^2) & O \\ O & I_n \end{pmatrix} \Rightarrow r(I_n - A) + r(I_n + A) = n + r(I_n - A^2)$

**Definition 3.15 (对称与反对称矩阵)**

(1) 一个矩阵  $A$  如果满足  $A' = A$ , 那么称  $A$  是对称矩阵

1. 对称矩阵一定是方阵

2.  $n$  级矩阵  $A$  是对称矩阵当且仅当  $A(i; j) = A(j; i), i, j = 1, 2, \dots, n$

3. 设  $A, B$  都是数域  $K$  上的  $n$  级对称矩阵, 则  $A + B, kA (k \in K)$  都是对称矩阵

4. 设  $A, B$  都是  $n$  级对称矩阵, 则  $AB$  为对称矩阵的充分必要条件是  $A$  与  $B$  可交换

(2) 一个矩阵  $A$  如果满足  $A' = -A$ , 那么称  $A$  是斜对称矩阵

1. 斜对称矩阵一定是方阵

2. 并且  $n$  级矩阵  $A$  是斜对称矩阵当且仅当对于  $i, j = 1, 2, \dots, n$ , 有  $A(i; j) = -A(j; i), A(i; i) = 0$ .

3. 数域  $K$  上奇数级斜对称矩阵的行列式等于 0

4. 若  $A$  与  $B$  都是数域  $K$  上的  $n$  级斜对称矩阵, 则  $A + B, kA (k \in K)$  也都是斜对称矩阵

**Definition 3.16 (幂零矩阵)**

方阵 $A$ 称为幂零矩阵,如果存在正整数 $l$ ,使得 $A^l = 0$ ;使 $A^l = 0$ 成立的最小正整数 $l$ 称为 $A$ 的幂零指数

**Proposition 3.17**

- (1) 上(下)三角矩阵是幂零矩阵当且仅当它的主对角元全为0  
 (2) 如果 $n$ 级上(下)三角矩阵是幂零矩阵,那么它的幂零指数 $l \leq n$ 。

**Proof** 实际上我们可以证明如下命题:

设 $A$ 是 $n$ 阶上三角矩阵且主对角线上元素全为零,那么 $A^n = O$ .

$$A = (0, k_{21}e_1, \dots, k_{n1}e_1 + \dots + k_{n,n-1}e_{n-1})$$

归纳假设证明 $A^k e_k = 0 (1 \leq k \leq n)$ . 那么就有 $A^n e_i = 0 (1 \leq i \leq n)$  那么 $A^n = O$

显然 $Ae_1 = 0$ 成立, 假设 $A^i e_i = 0$ 对当 $i < k$ 时成立. 那么当 $i = k$ 时

$$A^k e^k = A^{k-1} (Ae_k) = A^{k-1} (a_{1k}e_1 + a_{2k}e_2 + \dots + a_{k-1,k}e_{k-1}) = 0$$

所以(2)中幂零指数自然小于等于 $n$

(1) 问中的充分性也证明完毕了.

(1) 问中的必要性: 因为上三角矩阵的乘积仍然为上三角矩阵, 且主对角元是对应的操作, 那么 $A^n (i, i) = (A (i, i))^n = 0 \implies A (i, i) = 0$ 故主对角线全为0

**Proposition 3.18**

1.  $n$ 阶矩阵 $A$ 是幂零矩阵的充要条件是 $A$ 的所有特征值 $= 0$ .  
 2. 求证:  $n$ 阶矩阵 $A$ 是幂零矩阵的充要条件是 $\text{tr}(A^k) = 0 (1 \leq k \leq n)$ .

**Proof** 1. 主要注意到 $ch$ 定理

2. 设 $A$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ . 若 $A$ 是幂零矩阵, 则 $A$ 的特征值全为零, 从而 $\text{tr}(A^k) = s_k = 0 (k \geq 1)$

若 $s_k = \text{tr}(A^k) = 0 (1 \leq k \leq n)$ , 则由Newton公式可计算出 $\sigma_r = 0 (1 \leq r \leq n)$

由特征多项式与主子式的关系知道 $A$ 的特征多项式为 $\lambda^n$ , 从而 $A$ 的特征值全为零, 可知 $A$ 为幂零矩阵.

## 3.9 摄动法

### Theorem 3.9.1

设  $A$  是一个  $n$  阶方阵, 求证: 存在一个正数  $a$ , 使得对任意的  $0 < t < a$ , 矩阵  $tI_n + A$  都是非异阵.

**Proof** 通过简单的行列式计算, 可得  $|tI_n + A| = t^n + a_1 t^{n-1} + \cdots + a_{n-1} t + a_n$ , 这是一个关于未知数  $t$  的  $n$  次多项式.

可知上述多项式至多只有  $n$  个不同的根. 若上述多项式的根都是零, 则不妨取  $a = 1$ ;

若上述多项式有非零根, 则令  $a$  为  $|tI_n + A|$  所有非零根的模长的最小值.

因此对任意的  $0 < t_0 < a$ ,  $t_0$  不是  $|tI_n + A|$  的根, 即  $|t_0 I_n + A| \neq 0$ , 从而  $t_0 I_n + A$  是非异阵.

### 摄动法原理

1. 证明矩阵问题对非异阵成立
2. 对任意的  $n$  阶矩阵  $A$ , 存在一列有理数  $t_k \rightarrow 0$  使得  $t_k I_n + A$  都是非异阵, 验证上述同样满足题干中的条件从而该问题对  $t_k I_n + A$  也成立
3. 该问题关于  $t_k$  连续, 则可取极限从而得到一般结论

### Proposition 3.19

$$(AB)^* = B^* A^*$$

**Proof** 若  $A, B$  均为非异阵, 则  $A^* = |A|A^{-1}, B^* = |B|B^{-1}$ , 从而  $(AB)^* = |AB|(AB)^{-1} = |A||B|(B^{-1}A^{-1}) = (|B|B^{-1})(|A|A^{-1}) = B^* A^*$ .

对于一般的方阵  $A, B$ , 可取到一列有理数  $t_k \rightarrow 0$ , 使得  $t_k I_n + A$  与  $t_k I_n + B$  均为非异阵.

由非异阵情形的证明可得  $((t_k I_n + A)(t_k I_n + B))^* = (t_k I_n + B)^* (t_k I_n + A)^*$ .

上式两边均为  $n$  阶方阵, 其元素都是  $t_k$  的多项式, 从而关于  $t_k$  连续. 上式两边同时取极限, 令  $t_k \rightarrow 0$ ,

即有  $(AB)^* = B^* A^*$  成立.

### Proposition 3.20

$$|A^*| = |A|^{n-1}$$

**Proof** 若  $A$  是非异阵, 用可逆阵来计算显然  $|A^*| = |A|^{n-1}$ .

对于一般的方阵  $A$ , 可取到一列有理数  $t_k \rightarrow 0$ , 使得  $t_k I_n + A$  为非异阵. 由非异阵情形的证明可得  $|(t_k I_n + A)^*| = |t_k I_n + A|^{n-1}$ .

注意到上式两边均为行列式的幂次, 其值都是  $t_k$  的多项式, 从而关于  $t_k$  连续. 上式两边同时取极限

令  $t_k \rightarrow 0$ , 即有  $|A^*| = |A|^{n-1}$  成立.

### Proposition 3.21

设  $A$  为  $m$  阶矩阵,  $B$  为  $n$  阶矩阵, 求分块对角阵  $C: \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}$  的伴随矩阵

**Proof** 若  $A, B$  均为非异阵, 则

$$\begin{aligned} C \begin{pmatrix} |B|A^* & O \\ O & |A|B^* \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} |B|A^* & O \\ O & |A|B^* \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} |B|AA^* & O \\ O & |A|BB^* \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} |A||B|I_m & O \\ O & |A||B|I_n \end{pmatrix} \\ &= |C|I_{m+n} = CC^* \end{aligned}$$

注意到  $C$  非异, 故由上式可得  $C^* = \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} |B|A^* & O \\ O & |A|B^* \end{pmatrix}$

对于一般的方阵  $A, B$ , 可取到一列有理数  $t_k \rightarrow 0$ , 使得  $t_k I_m + A$  与  $t_k I_n + B$  均为非异阵.

由非异阵情形的证明可得  $\begin{pmatrix} t_k I_m + A & O \\ O & t_k I_n + B \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} |t_k I_m + A| (t_k I_m + A)^* & O \\ O & |t_k I_n + B| (t_k I_n + B)^* \end{pmatrix}$ .

### Proposition 3.22

设  $A, B, C, D$  是  $n$  阶矩阵且  $AC = CA$ , 求证:  $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - CB|$ .

**Proof** 若  $A$  是非异阵, 则由降阶公式可得这是显然的

对于一般的方阵  $A$ , 可取到一列有理数  $t_k \rightarrow 0$ , 使得  $t_k I_n + A$  为非异阵, 并且条件  $(t_k I_n + A)C = C(t_k I_n + A)$  仍然成立.

由非异阵情形的证明可得  $\begin{vmatrix} t_k I_n + A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |(t_k I_n + A)D - CB|$ .

注意到上式两边均为行列式, 其值都是  $t_k$  的多项式, 从而关于  $t_k$  连续. 上式两边同时取极限

令  $t_k \rightarrow 0$ , 即有  $\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - CB|$  成立.

### Proposition 3.23

设  $|A| = |a_{ij}|$  是一个  $n$  阶行列式,  $A_{ij}$  是它的第  $(i, j)$  元素的代数余子式

$$\text{求证: } \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & x_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & x_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & x_n \\ y_1 & y_2 & \cdots & y_n & z \end{vmatrix} = z|A| - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij} x_i y_j$$

**Proof** 设  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$ ,  $\mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_n)'$ .

若  $A$  是非异阵, 则由降阶公式可得  $\begin{vmatrix} A & \mathbf{x} \\ \mathbf{y}' & 1 \end{vmatrix} = |A| (1 - \mathbf{y}' A^{-1} \mathbf{x}) = |A| - \mathbf{y}' A^* \mathbf{x}$ .

对于一般的方阵  $A$ , 可取到一列有理数  $t_k \rightarrow 0$ , 使得  $t_k I_n + A$  为非异阵. 由非异阵情形的证明可得

$$\begin{vmatrix} t_k I_n + A & \mathbf{x} \\ \mathbf{y}' & 1 \end{vmatrix} = |t_k I_n + A| - \mathbf{y}' (t_k I_n + A)^* \mathbf{x}.$$

注意到上式两边都是关于  $t_k$  的多项式, 从而关于  $t_k$  连续. 上式两边同时取极限

令  $t_k \rightarrow 0$ , 即有  $\begin{vmatrix} A & \mathbf{x} \\ \mathbf{y}' & 1 \end{vmatrix} = |A| - \mathbf{y}' A^* \mathbf{x} = |A| - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{ij} x_i y_j$

## 第4章 线性空间

### 4.1 行列向量

#### Definition 4.1

$K$ 是一个数域, $V$ 是一个集合,在 $V$ 上定义了加法 $+$ ,即对 $V$ 中任意两个元素 $\alpha, \beta$ ,存在 $V$ 中唯一的元素 $\gamma$ 与之对应,记 $\gamma = \alpha + \beta$ .

在数域 $K$ 与 $V$ 之间定义了一种运算,称为数乘,即对 $K$ 中任一数 $k$ 及 $V$ 中任一元素 $\alpha$ ,在 $V$ 中总有唯一的元素 $\delta$ 与之对应,记为 $\delta = k\alpha$ .

若上述加法及数乘满足下列运算规则

- (1) 加法交换律:  $\alpha + \beta = \beta + \alpha$ ;
- (2) 加法结合律:  $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$ ;
- (3) 在 $V$ 中存在一个元素 $0$ ,对于 $V$ 中任一向量 $\alpha$ ,都有 $\alpha + 0 = \alpha$ ;
- (4) 对于 $V$ 中每个元素 $\alpha$ ,存在元素 $\beta$ ,使 $\alpha + \beta = 0$ ;
- (5)  $1 \cdot \alpha = \alpha$ ;
- (6)  $k(l\alpha) = (kl)\alpha$
- (7)  $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta, k \in K$
- (8)  $(k + l)\alpha = k\alpha + l\alpha, k, l \in K$ ;

在上述规则中, $\alpha, \beta, \gamma$ 是 $V$ 中任意的元素, $k, l$ 是 $K$ 中任意的数.适合上述条件的集合 $V$ 称为数域 $K$ 上的线性空间或向量空间. $V$ 中的元素称为向量, $V$ 中适合(3)的元素 $0$ 称为零向量.对 $V$ 中的元素 $\alpha$ 适合 $\alpha + \beta = 0$ 的元素 $\beta$ 称为 $\alpha$ 的负向量,记为 $-\alpha$ .

**Example 4.1** 复数域 $C$ 可看成是实数域 $R$ 上的线性空间.这时 $C$ 上向量的加法就是复数的加法.

$R$ 中元素对 $C$ 中向量(即复数)的乘法就是通常的数的乘法.

一般来说,若两个数域 $K_1 \subseteq K_2$ ,则 $K_2$ 可以看成是 $K_1$ 上的线性空间.

向量就是 $K_2$ 中的数,向量的加法就是数的加法,数乘就是 $K_1$ 中的数乘 $K_2$ 中的数.

特别,数域 $K$ 也可以看成是 $K$ 自身上的线性空间.

#### Proposition 4.1

零向量是唯一的.

负向量也是唯一的.

对任意的 $\alpha, \beta, \gamma$ ,有

- (1) 从 $\alpha + \beta = \alpha + \gamma$ 可推出 $\beta = \gamma$ ,即加法消去律成立
- (2)  $0 \cdot \alpha = 0$ ,这里左边的 $0$ 表示数零,右边的 $0$ 表示零向量;
- (3)  $k \cdot 0 = 0$
- (4)  $(-1)\alpha = -\alpha$ ;
- (5) 若 $k\alpha = 0$ ,则 $\alpha = 0$ 或 $k = 0$ .

**Proof** 假设 $0_1, 0_2$ 是线性空间 $V$ 中的两个零向量,则 $0_1 = 0_1 + 0_2 = 0_2$ .这就证明了唯一性,证毕.

设 $\alpha$ 是 $V$ 中的向量, $\beta_1, \beta_2$ 也是 $V$ 中的向量,且 $\alpha + \beta_1 = 0, \alpha + \beta_2 = 0$ ,则

$$\beta_1 = \beta_1 + 0 = \beta_1 + (\alpha + \beta_2) = (\beta_1 + \alpha) + \beta_2$$

$$= (\alpha + \beta_1) + \beta_2 = 0 + \beta_2 = \beta_2.$$

这说明负向量是唯一的,证毕.

(1)  $(-\alpha) + (\alpha + \beta) = (-\alpha) + (\alpha + \gamma)$ , 再由结合律得  $((-\alpha) + \alpha) + \beta = ((-\alpha) + \alpha) + \gamma$ , 即  $0 + \beta = 0 + \gamma$ , 于是  $\beta = \gamma$ .

(2)  $0 \cdot \alpha = (0+0)\alpha = 0 \cdot \alpha + 0 \cdot \alpha \Rightarrow 0 + 0 \cdot \alpha = 0 \cdot \alpha + 0 \cdot \alpha$  再由 (1) 两边消去  $0 \cdot \alpha$  即得  $0 = 0 \cdot \alpha$ .

(3)  $k\alpha + k \cdot 0 = k(\alpha + 0) = k\alpha = k\alpha + 0$ , 两边消去  $k\alpha$  即得  $k \cdot 0 = 0$ .

(4)  $\alpha + (-1)\alpha = 1 \cdot \alpha + (-1)\alpha = [1 + (-1)]\alpha = 0 \cdot \alpha = 0$ , 因此  $(-1)\alpha = -\alpha$ .

(5) 假定  $k \neq 0$  且  $k\alpha = 0$ , 则  $k^{-1}$  存在, 故  $\alpha = (k^{-1} \cdot k)\alpha = k^{-1}(k\alpha) = k^{-1} \cdot 0 = 0$ . 证毕.  $\square$

#### Definition 4.2 (线性组合)

设  $V$  是  $K$  上的线性空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  和  $\beta$  均是  $V$  中的向量, 若存在  $K$  中  $n$  个数  $k_1, k_2, \dots, k_n$ , 使  $\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n$  则称  $\beta$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的线性组合或  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示.

设  $V$  是数域  $K$  上的线性空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是  $V$  中  $n$  个向量

若存在  $K$  中  $n$  个不全为零的数  $k_1, k_2, \dots, k_n$ , 使  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n = 0$ , 则称  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性相关

反之若  $K$  中不存在不全为零的数  $k_1, k_2, \dots, k_n$  使上式成立, 则称  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关或线性独立.

#### Definition 4.3

设有  $n$  个未知数  $m$  个方程式的线性方程组:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \dots\dots\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m. \end{cases}$$

$$\text{记 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad \tilde{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\text{分别用 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n; \beta \text{ 表示上述矩阵的列向量, 即 } \alpha_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix}, \dots, \alpha_n = \begin{pmatrix} a_{1n} \\ a_{2n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix}; \beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

则方程组等价于下列向量形式的方程式:  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta$ . 或者  $Ax = 0$

**注** 方程组有解  $\Leftrightarrow x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta$  中  $\beta$  可由  $\alpha_1 \sim \alpha_n$  线性表示

齐次方程组有非零解  $\Leftrightarrow \alpha_1 \sim \alpha_n$  线性相关.

**Example 4.2** 标准单位行列向量组线性无关

只含有一个向量的向量组线性无关  $\Leftrightarrow$  该向量等于 0

笔记 接下来我们讨论一种题型已知一些线性无关向量如何判断这些向量的组合的线性无关性

### Proposition 4.2

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  线性无关, 并且

$$\begin{cases} \beta_1 = a_{11}\alpha_1 + \dots + a_{1s}\alpha_s \\ \beta_2 = a_{21}\alpha_1 + \dots + a_{2s}\alpha_s \\ \dots\dots\dots \\ \beta_s = a_{s1}\alpha_1 + \dots + a_{ss}\alpha_s \end{cases}$$

证明:  $\beta_1, \dots, \beta_s$  线性无关的充分必要条件是: 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{s1} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1s} & \dots & a_{ss} \end{vmatrix} \neq 0.$$

**Proof** 设  $k_1\vec{\beta}_1 + \dots + k_s\vec{\beta}_s = 0$ , 即  $k_1(a_{11}\alpha_1 + \dots + a_{1s}\alpha_s) + \dots + k_s(a_{s1}\alpha_1 + \dots + a_{ss}\alpha_s) = 0$ .

$\Rightarrow (k_1a_{11} + \dots + k_s a_{s1})\alpha_1 + \dots + (k_1a_{1s} + \dots + k_s a_{ss})\alpha_s = 0$ .

则由于  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  线性无关, 因此从上式得

$$\begin{cases} k_1a_{11} + \dots + k_s a_{s1} = 0, \\ \dots\dots\dots \\ k_1a_{1s} + \dots + k_s a_{ss} = 0. \end{cases}$$

这个齐次线性方程组的系数行列式  $|A|$  为  $|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{s1} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1s} & \dots & a_{ss} \end{vmatrix}$ .

于是向量组  $\vec{\beta}_1, \dots, \vec{\beta}_s$  线性无关

$\Leftrightarrow k_1 = 0, \dots, k_s = 0$

$\Leftrightarrow$  上述齐次线性方程组只有零解

$\Leftrightarrow |A| \neq 0$

### Theorem 4.1.1 (线性相关性之替换定理)

设向量组  $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_s$  线性无关,  $\vec{\beta} = b_1\vec{\alpha}_1 + \dots + b_s\vec{\alpha}_s$

证明: 若  $b_i \neq 0$ , 那么用  $\vec{\beta}$  替换  $\vec{\alpha}_i$  以后得到的向量组  $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_{i-1}, \vec{\beta}, \vec{\alpha}_{i+1}, \dots, \vec{\alpha}_s$  也线性无关

**Proof** 由于  $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_{i-1}, \vec{\beta}, \vec{\alpha}_{i+1}, \dots, \vec{\alpha}_s$  用  $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_s$  表示出的行列式为下述

而  $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_{i-1}, \vec{\beta}, \vec{\alpha}_{i+1}, \dots, \vec{\alpha}_s$  线性无关的充要条件是行列式不等于 0

把下述行列式按第  $i$  行展开, 得

$$\begin{vmatrix} 1 & \dots & 0 & b_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & b_2 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ 0 & \dots & 1 & b_{i-1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & b_i & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & b_{i+1} & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & b_s & 0 & \dots & 1 \end{vmatrix} = b_i \neq 0$$

因此得,  $\alpha_1, \dots, \alpha_{i-1}, \beta, \alpha_{i+1}, \dots, \alpha_s$  线性无关

## 4.2 向量组的秩

### Definition 4.4 (极大无关组)

设在线性空间 $V$ 中有一族向量 $S$ (其中可能只有有限个向量,也可能有无限多个向量)

如果在 $S$ 中存在一组向量 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ 适合如下条件:

- (1)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关
- (2) 这族向量中的任意一个向量都可以用 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性表示.

那么称 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ 是向量族 $S$ 的极大线性无关组,简称极大无关组.

### Definition 4.5

向量族 $S$ 的极大无关组所含的向量个数称为 $S$ 的秩,记作 $\text{rank}(S)$ 或者 $r(S)$

**注** 上述定义(2)表明若将 $S$ 中任一向量 $\alpha$ 加入 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ ,则向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha\}$ 一定线性相关.正是在这个意义上,我们称 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}$ 为极大无关组.

### Theorem 4.2.1 (极大无关组的存在性定理)

设 $S$ 为一个向量组且至少包含一个非零向量,则 $S$ 的极大无关组一定存在

**Proof** 设 $S$ 的向量个数为 $k$ ,即 $\#S = k$ ;对 $k$ 用 $mathematical\ induction$

显然当 $\#S = 1$ 时,成立. 假设当 $\#S < k$ 时成立,下面当 $\#S = k$ 时

*If  $S$  is linear uncorrelated, so the Maximal linear uncorrelated group is  $S$*

*If  $S$  is linear correlated. According to former conclusion we know must*

$\exists \alpha_m \in S$  st.  $\alpha_m = \alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k$  其中  $\alpha_1 \dots \alpha_k \in S \setminus \{\alpha\}$

此时 $\#S \setminus \{\alpha\} = k - 1$ . 那么 $S \setminus \{\alpha\}$ 中必定存在一个非零向量. 否则的话若全部为0由线性组合知道 $\alpha_m$ 也为0

那么 $S$ 全部为0不符合题意.

那么针对 $S \setminus \{\alpha\}$ 就可以使用归纳假设,存在最大无关组不妨设为 $\alpha_1 \sim \alpha_r$

那么 $\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k$ 都可以被 $\alpha_1 \sim \alpha_r$ 表示那么 $\alpha_m$ 也可以被 $\alpha_1 \sim \alpha_r$ 表示

所以 $\alpha_1 \sim \alpha_r$ 就为 $S$ 的一个极大无关组证毕 □

### Definition 4.6 (向量组与向量组的关系, 向量组的等价)

1. 如果向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 的每一个向量都可以由向量组 $\beta_1, \dots, \beta_r$ 线性表出

那么称向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 可以由向量组 $\beta_1, \dots, \beta_r$ 线性表出

2. 如果向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 与向量组 $\beta_1, \dots, \beta_r$ 可以互相线性表出

那么称向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 与向量组 $\beta_1, \dots, \beta_r$ 等价, 记作 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_s\} \cong \{\beta_1, \dots, \beta_r\}$

### Proposition 4.3

向量组的等价是一等价关系

**Proof** (1) 反身性, 即任何一个向量组都与自身等价

(2) 对称性, 即如果 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 与 $\beta_1, \dots, \beta_r$ 等价, 那么 $\beta_1, \dots, \beta_r$ 与 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 等价

(3) 传递性, 即如果 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_s\} \cong \{\beta_1, \dots, \beta_r\}$ ,  $\{\beta_1, \dots, \beta_r\} \cong \{\gamma_1, \dots, \gamma_t\}$ . 那么 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_s\} \cong \{\gamma_1, \dots, \gamma_t\}$ 。

关于反身性和对称性, 容易从定义立即得出

关于传递性, 只需证明线性表出有传递性:

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  可以由  $\beta_1, \dots, \beta_r$  线性表出:  $\alpha_i = \sum_{j=1}^r b_{ij}\beta_j, \quad i = 1, \dots, s$

且  $\beta_1, \dots, \beta_r$  可以由  $\gamma_1, \dots, \gamma_t$  线性表出:  $\beta_j = \sum_{l=1}^t c_{jl}\gamma_l, \quad j = 1, \dots, r$

则  $\alpha_i = \sum_{j=1}^r b_{ij} \left( \sum_{l=1}^t c_{jl}\gamma_l \right) = \sum_{l=1}^t \left( \sum_{j=1}^r b_{ij}c_{jl} \right) \gamma_l, \quad i = 1, \dots, s$

即  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  可以由  $\gamma_1, \dots, \gamma_t$  线性表出。

### Example 4.3 向量族的极大无关组并不唯一例子

设有向量组  $S = \{(1, 0), (0, 1), (1, 1)\}$ . 这三个向量线性相关

但是  $S$  的三个子集  $\{(1, 0), (0, 1)\}$ ;  $\{(1, 0), (1, 1)\}$  以及  $\{(0, 1), (1, 1)\}$  不难验证都是  $S$  的极大无关组.

因此一般来说, 向量族的极大无关组并不唯一.

#### Corollary 4.1

1. 向量组与其极大无关组等价 2. 向量组的任意两个极大无关组等价

**Proof** 由定义很显然能得到

#### Lemma 4.1 (向量组与向量组关系与个数关系)

设  $A, B$  是  $V$  的两组向量,  $A$  含有  $r$  个向量,  $B$  含有  $s$  个向量, 且  $A$  中每个向量均可由  $B$  中线性表示

若  $A$  中向量线性无关  $\Rightarrow r \leq s$

设否形式: 若严格多的向量组可由严格少的向量组线性表示, 则多的向量组线性相关

**Proof** 我们用反证法. 设  $A = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r\}, B = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s\}$ . 假设  $r > s$ . 假定  $A$  组向量线性无关.

由已知,  $A$  中向量  $\alpha_1$  可由  $B$  组向量的线性组合来表示, 即存在数  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ , 使  $\alpha_1 = \lambda_1\beta_1 + \lambda_2\beta_2 + \dots + \lambda_s\beta_s$ . (\*)

因为  $A$  中向量线性无关, 因  $\alpha_1 \neq 0$ , 故  $\lambda_i$  中至少有一个不为零, 不妨假定  $\lambda_1 \neq 0$ . 由上 (\*) 式解出

$\beta_1: \beta_1 = \frac{1}{\lambda_1}\alpha_1 - \frac{\lambda_2}{\lambda_1}\beta_2 - \dots - \frac{\lambda_s}{\lambda_1}\beta_s$ . (\*\*) 但对任意的  $\alpha_i (i = 2, 3, \dots, r)$ , 已知  $\alpha_i$  可由  $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s\}$  的线性组合表示. 将 (\*\*) 式代入  $\alpha_i$  的表示式, 则  $\alpha_i$  可由  $\{\alpha_1, \beta_2, \dots, \beta_s\}$  的线性组合表示.

这样, 我们可将  $B$  组向量中的  $\beta_1$  换成  $\alpha_1$ , 这时  $A$  组中任一向量仍可用  $B$  组中向量的线性组合来表示.

现在我们归纳法, 设  $B$  组向量已经换成  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_k; \beta_{k+1}, \dots, \beta_s\}$ , 且  $A$  中任一向量都可以用  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_k; \beta_{k+1}, \dots, \beta_s\}$  线性表示

假设  $k < r$ , 则  $\alpha_{k+1}$  可表示为  $\alpha_{k+1} = \mu_1\alpha_1 + \dots + \mu_k\alpha_k + \mu_{k+1}\beta_{k+1} + \dots + \mu_s\beta_s$ , 其中至少有一个  $\mu_i (i = k+1, \dots, s)$  不为零.

这是因为若  $\mu_{k+1} = \dots = \mu_s = 0$ , 则  $\alpha_{k+1}$  将可用  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_k\}$  线性表示, 这与  $A$  组向量线性无关矛盾.

不失一般性, 可设  $\mu_{k+1} \neq 0$ . 用与上述相同的论证, 又可将  $\beta_{k+1}$  换成  $\alpha_{k+1}$ , 得到向量组  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_{k+1}; \beta_{k+2}, \dots, \beta_s\}$

且  $A$  中任一向量均可表示为这组向量的线性组合. 这一事实表明, 我们可将  $A$  中向量依次换入  $B$ .

但  $r > s$ , 因此可将  $A$  中  $s$  个向量换入  $B$  组. 不妨设  $B$  经调换以后的向量组为  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\}$

则  $A$  组向量中  $\alpha_r$  也可用  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\}$  的线性组合来表示, 从而向量组  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \alpha_r\}$  线性相关引出矛盾. 证毕.  $\square$

**Proof** 法二: 我们证明引理的逆否形式

为了证明 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 线性相关, 需要找一组不全为0的数 $k_1, k_2, \dots, k_r$ 使得 $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_r\beta_r = 0$

为此考虑 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 的线性组合 $x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + \dots + x_r\beta_r$

$$\text{由已知条件, 可设} \begin{cases} \beta_1 = a_{11}\alpha_1 + a_{21}\alpha_2 + \dots + a_{s1}\alpha_s \\ \beta_2 = a_{12}\alpha_1 + a_{22}\alpha_2 + \dots + a_{s2}\alpha_s \\ \dots\dots\dots \\ \beta_r = a_{1r}\alpha_1 + a_{2r}\alpha_2 + \dots + a_{sr}\alpha_s \end{cases}$$

于是

$$\begin{aligned} x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + \dots + x_r\beta_r &= x_1(a_{11}\alpha_1 + a_{21}\alpha_2 + \dots + a_{s1}\alpha_s) \\ &\quad + x_2(a_{12}\alpha_1 + a_{22}\alpha_2 + \dots + a_{s2}\alpha_s) \\ &\quad + \dots\dots\dots \\ &\quad + x_r(a_{1r}\alpha_1 + a_{2r}\alpha_2 + \dots + a_{sr}\alpha_s) \\ &= (a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1r}x_r)\alpha_1 \\ &\quad + (a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2r}x_r)\alpha_2 \\ &\quad + \dots + (a_{s1}x_1 + a_{s2}x_2 + \dots + a_{sr}x_r)\alpha_s \end{aligned}$$

$$\text{考虑下述齐次线性方程组} \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1r}x_r = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2r}x_r = 0 \\ \dots\dots\dots \\ a_{s1}x_1 + a_{s2}x_2 + \dots + a_{sr}x_r = 0 \end{cases}$$

由已知条件 $s < r$ , 因此方程组上述齐次方程组必有非零解. 取它的一个非零解 $(k_1, k_2, \dots, k_r)$

则从式得 $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_r\beta_r = 0\alpha_1 + 0\alpha_2 + \dots + 0\alpha_s = 0$ 因此 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 线性相关.

#### Theorem 4.2.2

1.  $A, B$ 都是向量族 $S$ 的极大无关组, 则 $A, B$ 所含的向量个数相同, 即秩相同
2. 等价向量组具有相同的秩

**Proof** 由上述引理容易知道 □

#### Corollary 4.2 (秩与向量组表示的关系)

1. 若 $\{\alpha_1 \cdots \alpha_m\}$ 能够被 $\{\beta_1 \cdots \beta_n\}$ 表示那么 $r(\alpha_1 \cdots \alpha_m) \leq r(\beta_1 \cdots \beta_n)$
2. 设向量组 $\{\alpha_1 \sim \alpha_s\}; \{\beta_1 \sim \beta_t\}; \{\alpha_1 \sim \alpha_s, \beta_1 \sim \beta_t\}$ 的秩分别为 $r_1, r_2, r_3 \implies \max(r_1, r_2) \leq r_3 \leq r_1 + r_2$   
且证明 $r_3$ 即为 $\alpha$ 与 $\beta$ 的极大无关组放在一起再取秩的大小
3. 向量组 $\alpha_1 \cdots \alpha_s$ 线性无关  $\iff r(\alpha_1 \cdots \alpha_s) = s$

**Proof**

1. 取二者的极大无关组利用引理即可, 也称为表出向量组的秩不超过原向量组的秩, 从几何上子空间也能看出这一点

2. 由题干知道 $\alpha_1 \sim \alpha_s$ 可以由 $\alpha_1 \sim \alpha_s, \beta_1 \sim \beta_t$ 表示;  $\beta_1 \sim \beta_t$ 可以由 $\alpha_1 \sim \alpha_s, \beta_1 \sim \beta_t$ 表示;  $\implies r_1 \leq r_3; r_2 \leq r_3 \implies \max(r_1, r_2) \leq r_3$   
不妨分别设极大线性无关组为 $\alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_{r_1}}; \beta_{j_1} \cdots \beta_{j_{r_2}}; \gamma_{k_1} \cdots \gamma_{k_{r_3}}$ 所以 $\gamma_{k_1} \cdots \gamma_{k_{r_3}} \overset{\text{等价}}{\iff} \alpha_1 \sim \alpha_s, \beta_1 \sim \beta_t \overset{\text{等价}}{\iff} \alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_{r_1}}, \beta_{j_1} \cdots \beta_{j_{r_2}};$   
所以 $r_3 = R(\alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_{r_1}}, \beta_{j_1} \cdots \beta_{j_{r_2}}) \leq r_1 + r_2$ (秩小于等于向量个数)

3.  $\alpha_1 \cdots \alpha_s$ 线性无关  $\iff$  其极大无关组为自身  $\iff r(\alpha_1 \cdots \alpha_s) = s$

**Definition 4.7**

设 $V$ 是数域 $\mathbb{F}$ 上线性空间,若在 $V$ 中存在线性无关的向量 $e_1, e_2, \dots, e_n$ ,使 $V$ 中任一向量均可表示为这组向量的线性组合则称 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的一组基,线性空间 $V$ 称为 $n$ 维线性空间(具有维数 $n$ ).

此时由基的表述方法是唯一的,可由本节 4.8 命题得到

如果不存在有限个向量组成 $V$ 的一组基,则称 $V$ 是无限维线性空间.

对任一无限维空间,也有基的概念.无限维线性空间基的存在性证明超出了本课程的范围.

**注** 显然 $V$ 中的一极大无关组是 $V$ 的一组基, $n$ 维线性空间任意一组基都只含有 $n$ 个向量.

若 $V$ 是数域 $\mathbb{F}$ 上的 $n$ 维线性空间那么记作  $\dim_{\mathbb{F}} V = n$

**Corollary 4.3**

1.  $n$ 维线性空间中任一组超过 $n$ 个向量的向量组必线性相关.

2. 逆否形式: 若一个线性空间中,有含有超过 $n$ 个向量的向量组是线性无关,那么秩  $> n$

**Proof**

若 $m$ 个向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关且 $m > n$ , $n$ 维线性空间的基为 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ ,则 $\alpha_i$ 均可由 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 的线性组合来表示由引理逆否形式知 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关,证毕.  $\square$

判断一组基的条件比较严苛但如果我们事先知道了空间的维数则可以适当降低条件

**Theorem 4.2.3 (有限维线性空间基判别法)**

已知 $V$ 是 $n$ 维向量空间, $e_1, e_2, \dots, e_n$ 是 $V$ 中 $n$ 个向量.若它们适合下列条件之一,则 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的一组基.

(1)  $e_1, e_2, \dots, e_n$ 线性无关.

(2)  $V$ 中的任一向量均可由 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 线性表示.

**Proof** (1) 因为 $V$ 中任意 $n+1$ 个向量一定线性相关,故对任意 $V$ 中向量 $v$ ,向量组 $e_1, e_2, \dots, e_n, v$ 线性相关.

于是存在不全为零的数 $a_1, a_2, \dots, a_n, c$ ,使 $a_1 e_1 + a_2 e_2 + \dots + a_n e_n + c v = 0$ ,其中 $c \neq 0$ .

事实上若 $c = 0$ ,因为 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 线性无关,将导致 $a_1 = a_2 = \dots = a_n = c = 0$ ,与假设矛盾.

由 $c \neq 0$ 可得 $v = -\frac{a_1}{c} e_1 - \frac{a_2}{c} e_2 - \dots - \frac{a_n}{c} e_n$ .因此 $v$ 可用向量组 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 线性表示,即 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是一组基.

(2) 不妨设 $\{e_1, e_2, \dots, e_r\}$ 是 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 的极大无关组,其中 $r \leq n$ .

那么我们就知道 $V$ 中任一向量都可以由 $\{e_1, e_2, \dots, e_r\}$ 表示.因此 $\{e_1, e_2, \dots, e_r\}$ 是 $V$ 的基

$\Rightarrow r = \dim V = n \Rightarrow \{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的一组基  $\square$

**Theorem 4.2.4 (基扩张定理)**

设 $V$ 是 $n$ 维向量空间, $v_1, v_2, \dots, v_m$ 是 $V$ 中 $m (m < n)$ 个线性无关的向量,又假定 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的基

则必可在 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 中选出 $n-m$ 个向量,使之和 $v_1, v_2, \dots, v_m$ 一起组成 $V$ 的一组基.

**Proof** 将 $e_i (i = 1, \dots, n)$ 依次放入 $\{v_1, v_2, \dots, v_m\}$ ,则必有一个 $e_i$ ,使 $v_1, v_2, \dots, v_m, e_i$ 线性无关.

这是因为若任一 $e_i$ 加入 $v_1, v_2, \dots, v_m$ 后线性相关,则每个 $e_i$ 可用 $v_1, v_2, \dots, v_m$ 线性表示,将和引理的结论矛盾.

现不妨设 $i = m+1$ .若 $m+1 < n$ ,又可从 $e_1, e_2, \dots, e_n$ 中找到一个向量,加入进去以后仍线性无关.

不断这样做下去,便可将 $v_1, v_2, \dots, v_m$ 扩张成为 $V$ 的一组基.证毕.  $\square$

**注** 通常称为基扩张定理, 常用的形式是:

$n$ 维线性空间 $V$ 中任意 $m(m < n)$ 个线性无关的向量均可扩张为 $V$ 的一组基, 或 $V$ 的任意一个子空间的基均可扩张为 $V$ 的一组基.

两组向量称为等价, 若它们可以互相线性表示. 注意向量组的等价与矩阵的等价不是一回事.

两个矩阵 $A$ 和 $B$ 等价是指通过初等变换可将 $A$ 变成 $B$ . 两个矩阵等价的充要条件是它们具有相同的秩.

但是两个向量组如果只具有相同的秩还不能保证它们等价. 比如 $A = \{(1, 0)\}$ ,  $B = \{(0, 1)\}$ . 它们的秩都等于1, 但它们不等价.

下面给出两个向量组等价的充要条件.

### 4.3 矩阵的秩

#### Theorem 4.3.1 (矩阵的行秩与列秩与初等变换的关系)

矩阵的行秩与列秩在初等变换下不变.

**Proof** 我们分两步走. 第一步证明矩阵的行秩在行初等变换下不变, 列秩在列初等变换下不变.

第二步证明列秩在行初等变换下不变, 行秩在列初等变换下不变.

第一步, 设  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 为简单起见将它写成分块形状:  $A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}$

其中  $\alpha_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$  ( $i = 1, 2, \dots, m$ ) 是  $A$  的第  $i$  个行向量.

对换  $A$  的任意两行并不改变  $A$  的行向量组, 因此也不改变  $A$  的行秩. 这表明  $A$  在第一种行初等变换下行秩不变.

又若以一个非零常数  $k$  乘以  $A$  的第  $i$  行, 则  $A$  变成:  $A_1 = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ k\alpha_i \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}$  显然,  $A_1$  的  $m$  个行向量可用  $A$  的  $m$  个行向量的线性组合来表示.

反之  $A$  的  $m$  个行向量也可用  $A_1$  的行向量的线性组合来表示, 因此  $A$  的行秩与  $A_1$  的行向量组等价因此秩相等.

接下来再看第三种行初等变换. 将矩阵  $A$  的第  $i$  行乘以  $k$  后加到第  $j$  行上去, 矩阵  $A$  变成了下列矩阵:  $A_2 = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_i \\ \vdots \\ k\alpha_i + \alpha_j \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}$ .

显然,  $A_2$  的向量是  $A$  中向量的线性组合. 反之,  $\alpha_j = (-k)\alpha_i + (k\alpha_i + \alpha_j)$ . 因此  $A$  与  $A_2$  行向量组等价因此秩相等.

这就证明了  $A$  的行秩在行初等变换下不变. 同理,  $A$  的列秩在列初等变换下也不变.

第二步, 我们证明  $A$  的列秩在行初等变换下不变.

由于  $A$  的行初等变换等价于用一个初等矩阵左乘以  $A$ , 我们只需证明对任一初等矩阵  $Q$ ,  $QA$  与  $A$  的列秩相等就可以了.

现把  $A$  写成列向量形状:  $A = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ , 其中  $\beta_j$  是  $A$  的第  $j$  个列向量. 由分块矩阵的乘法得  $QA = (Q\beta_1, Q\beta_2, \dots, Q\beta_n)$ .

设  $A$  的列向量的极大线性无关组为  $\beta_1, \dots, \beta_t$ . 现在我们要证明  $\{Q\beta_1, \dots, Q\beta_t\}$  是  $QA$  的极大线性无关组.

这样的假定不失一般性, 因为交换任意两列均不改变矩阵的列秩, 我们经过若干次的交换后总可将极大线性无关组换到前  $t$  个.

先证明  $Q\beta_1, \dots, Q\beta_t$  线性无关. 设有  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_t \in K$ , 使  $\lambda_1 Q\beta_1 + \lambda_2 Q\beta_2 + \dots + \lambda_t Q\beta_t = 0$

则  $Q(\lambda_1 \beta_1 + \lambda_2 \beta_2 + \dots + \lambda_t \beta_t) = 0$ . 但  $Q$  是非异阵, 在上式两边左乘  $Q^{-1}$  即得  $\lambda_1 \beta_1 + \lambda_2 \beta_2 + \dots + \lambda_t \beta_t = 0$ .

再由  $\beta_1, \dots, \beta_t$  线性无关即得  $\lambda_1 = \dots = \lambda_t = 0$ . 这就证明了  $\{Q\beta_1, \dots, Q\beta_t\}$  是一组线性无关的向量.

再证明任一  $Q\beta_j$  均可表示为  $Q\beta_1, \dots, Q\beta_t$  的线性组合. 由于  $\beta_1, \dots, \beta_n$  是  $A$  的列向量组的极大线性无关组

故  $\beta_j = \mu_1 \beta_1 + \mu_2 \beta_2 + \dots + \mu_t \beta_t$ . 上式两边作用  $Q$  即得:  $Q\beta_j = \mu_1 Q\beta_1 + \mu_2 Q\beta_2 + \dots + \mu_t Q\beta_t$ .

由上面的论证知道,  $A$  与  $QA$  的极大线性无关组都有相同个数的向量, 因此  $A$  与  $QA$  的列秩相等.

同理可证明  $A$  的行秩在列初等变换下不变. 证毕. □

**Corollary 4.4**

任一矩阵的行秩等于列秩.

有了这个推论,我们今后不再讲行秩与列秩,统称为秩.矩阵 $A$ 的秩用 $r(A)$ 或 $\text{rank}A$ 来表示.

**Proof** 任一矩阵 $A$ 经初等变换后均可变成下列分块对角阵:  $B = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 其中 $B$ 是分块矩阵,  $I_r$ 为 $r$ 阶单位阵.

显然,  $B$ 的行秩与列秩都等于 $r$ , 因此 $A$ 的行秩与列秩都等于 $r$ . 证毕.  $\square$

**Corollary 4.5**

1. 任一矩阵 $A$ 的转置 $A'$ 与 $A$ 有相同的秩.
2. 任一矩阵与一非异阵相乘, 其秩不变.
3.  $n$ 阶方阵为非异阵  $\Leftrightarrow$  满秩阵
4. 两个 $m \times n$ 矩阵等价的充分必要条件是它们具有相同的秩.

**Proof** 显然

任一非异阵均可化为有限个初等矩阵的积, 由此即有结论. 证毕.

若 $A$ 为非异阵则  $r(A) = r(AI_n) = r(I_n) = n \Rightarrow A$ 满秩

若 $A$ 为满秩阵则 $A$ 经过初等变换可化为单位阵 $I_n$ 从而非异

设矩阵 $A, B$ 秩都等于 $r$ , 则它们都等价于 $r$ 阶相抵标准型的矩阵, 因此 $A$ 和 $B$ 等价.

反之, 由于矩阵秩在初等变换下不变, 从 $A$ 和 $B$ 等价可知它们的秩相同. 证毕.  $\square$

**Corollary 4.6**

设 $A$ 为 $m \times n$ 阶矩阵, 且 $A$ 的第 $j_1 \cdots j_r$ 列向量是 $A$ 列向量的极大无关组

则对 $m$ 阶非异阵 $Q$ , 矩阵 $QA$ 的第 $j_1 \cdots j_r$ 列向量也是 $QA$ 列向量的极大无关组且具有相同线性关系

**Proof** 根据定理的证明过程即可知道  $\square$

**Theorem 4.3.2**

设 $A$ 为阶梯型矩阵.

则 $A$ 的秩等于非零行个数且阶梯点所在列向量就为 $A$ 列向量组的极大无关组

**Proof** 设 $A$ 有 $r$ 个非零行, 阶梯点为 $a_{1k_1}, a_{2k_2} \cdots a_{rk_r}$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & \cdots & a_{1k_1} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & a_{2k_2} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 & \cdots & a_{rk_r} & \cdots & \cdots \\ & & & & \mathbf{O} & & & & \end{pmatrix}$$

先用第三类初等列变换和阶梯点上的元素依次消去同行的其他非零元素, 再用第二类初等列变换将阶梯点上的元素全部变成

1, 最后用列对换将  $r$  个阶梯点换到前面  $r$  个对角线点上得到

$$\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

进而得到  $r(A) = r$

对于第二个结论将  $r$  个阶梯点所在的列向量去除拼接成

$$\begin{pmatrix} a_{1k_1} & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & a_{2k_2} & \cdots & \cdots \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{rk_r} \\ & & & O \end{pmatrix}$$

用同样方法化为相抵标准型  $\begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix}$  则  $r$  个阶梯点所在的列向量组的秩为  $r$  即  $A$  的秩为  $A$  的列秩, 则阶梯点的列向量是极大无关组

### Theorem 4.3.3 (矩阵秩与子式行列式的关系)

设  $m \times n$  矩阵  $A = (a_{ij})$  有一个  $r$  阶子式不等于零, 且  $A$  中任意  $r+1$  阶子式 (如存在) 都等于零, 则  $r(A) = r$ .  
反之, 若  $r(A) = r$ , 则  $A$  中必有一个  $r$  阶子式不等于零, 而所有  $r+1$  阶子式都等于零

**Proof** 设  $r(A) = r$ , 则  $A$  中任意  $r+1$  行都线性相关, 因此  $A$  的任意  $r+1$  阶子式的行向量也线性相关

由满秩阵和非异阵的等价性可知这些  $r+1$  阶子式的值均为零.

再证明  $A$  至少有一个  $r$  阶子式不等于零. 因为  $A$  的秩为  $r$ ,  $A$  中有  $r$  行线性无关.

不失一般性, 设为前  $r$  行. 把这  $r$  行取出得到一个矩阵:  $B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{r1} & a_{r2} & \cdots & a_{rn} \end{pmatrix}$ .

显然  $r(B) = r$ , 因此  $B$  有  $r$  列线性无关, 同样不妨设为前  $r$  列, 则由  $B$  的前  $r$  列组成的行列式不等于零, 即  $A$  有一个  $r$  阶子式不等于零.

反之, 设  $A$  有一个  $r$  阶子式不为零而  $A$  的所有  $r+1$  阶子式全等于零. 这时由行列式的定义可知,  $A$  的所有高于  $r$  阶的子式均等于零.

设  $r(A) = t$ , 则由前面的论述可知  $t \geq r$ , 否则  $A$  的  $r$  阶子式无一不为零.

但  $t$  也不能大于  $r$ , 否则  $A$  就要有一个大于  $r$  阶的子式不等于零而与假定矛盾, 因此  $t = r$ . 证毕.  $\square$

### Corollary 4.7

子矩阵的秩不超过大矩阵的秩

**Proof** 利用矩阵秩与子式行列式的关系得到

### Proposition 4.4

设  $A$  是数域  $K$  上的一个  $s \times n$  矩阵

证明: 如果  $A$  的秩为  $r$ , 那么  $A$  的行向量组的一个极大线性无关组与  $A$  的列向量组的一个极大线性无关组交叉位置的元素按原来的排法组成的  $r$  阶子式不等于 0

**Proof** 设  $\gamma_{i_1}, \gamma_{i_2}, \cdots, \gamma_{i_r}$  是  $A$  的行向量组  $\gamma_1, \gamma_2, \cdots, \gamma_s$  的一个极大线性无关组

$\alpha_{j_1}, \alpha_{j_2}, \cdots, \alpha_{j_r}$  是  $A$  的列向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  的一个极大线性无关组

$$\text{令 } \mathbf{A}_1 = \begin{pmatrix} \gamma_{i_1} \\ \gamma_{i_2} \\ \vdots \\ \gamma_{i_r} \end{pmatrix}, \text{ 则 } \text{rank}(\mathbf{A}_1) = r$$

$\mathbf{A}_1$ 的列向量记作 $\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_n$ , 它们是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 的缩短组

由于 $\mathbf{A}$ 的每一列 $\alpha_i$ 可以由 $\alpha_{j_1}, \alpha_{j_2}, \dots, \alpha_{j_r}$ 线性表出, 因此 $\mathbf{A}_1$ 的每一列 $\tilde{\alpha}_i$ 可以由 $\tilde{\alpha}_{j_1}, \tilde{\alpha}_{j_2}, \dots, \tilde{\alpha}_{j_r}$ 线性表出

由于 $\text{rank}(\mathbf{A}_1) = r$ , 因此 $\tilde{\alpha}_{j_1}, \tilde{\alpha}_{j_2}, \dots, \tilde{\alpha}_{j_r}$ 是 $\mathbf{A}_1$ 的列向量组的一个极大线性无关组

从而由 $\tilde{\alpha}_{j_1}, \tilde{\alpha}_{j_2}, \dots, \tilde{\alpha}_{j_r}$ 组成的子矩阵 $\mathbf{A}_2$ 的行列式不等于0, 即 $\mathbf{A} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_r \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_r \end{pmatrix} \neq 0$

#### Proposition 4.5

设 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 分别是数域 $K$ 上的 $s \times n, s \times m$ 矩阵, 用 $(\mathbf{A}, \mathbf{B})$ 表示在 $\mathbf{A}$ 的右边添写上 $\mathbf{B}$ 得到的 $s \times (n+m)$ 矩阵

证明:  $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}((\mathbf{A}, \mathbf{B}))$ 当且仅当 $\mathbf{B}$ 的列向量组可以由 $\mathbf{A}$ 的列向量组线性表出

**Proof** 证法一

设 $\mathbf{A}$ 的列向量组为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ ;  $\mathbf{B}$ 的列向量组为 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ , 则 $(\mathbf{A}, \mathbf{B})$ 的列向量组为 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m\}$

显然 $\langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \rangle \subseteq \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m \rangle$

那么 $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}((\mathbf{A}, \mathbf{B}))$

$\Leftrightarrow \dim \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \rangle = \dim \langle \alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_m \rangle$

$\Leftrightarrow \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \rangle = \langle \alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_m \rangle$  (运用若 $U \subseteq W$ , 且 $\dim U = \dim W$ 则 $U = W$ 的子空间的结论)

$\Leftrightarrow \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m \in \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \rangle$

$\Leftrightarrow \mathbf{B}$ 的列向量组可以由 $\mathbf{A}$ 的列向量组线性表出

证法二

设 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 的列向量组分别为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n; \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$

显然向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 可以由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 线性表出

那么 $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}((\mathbf{A}, \mathbf{B}))$

$\Leftrightarrow \text{rank} \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\} = \text{rank} \{\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_m\}$

$\Leftrightarrow \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\} \cong \{\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_m\}$  (利用两个向量组等价的充要条件是秩相等且一组可被另一组表示)

$\Leftrightarrow \beta_1, \dots, \beta_m$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 线性表出

$\Leftrightarrow \mathbf{B}$ 的列向量组可以由 $\mathbf{A}$ 的列向量组线性表出

#### Proposition 4.6

1. 设 $\mathbf{A}$ 是实数域上的 $s \times n$ 矩阵, 则 $\text{rank}(\mathbf{A}'\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A}\mathbf{A}') = \text{rank}(\mathbf{A})$

2. 证明: 对于任意复矩阵 $\mathbf{A}$ , 有 $\text{rank}(\mathbf{A}\bar{\mathbf{A}}') = \text{rank}(\bar{\mathbf{A}}'\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$

**Proof** 如果能够证明 $n$ 元齐次线性方程组 $(\mathbf{A}'\mathbf{A})\mathbf{x} = 0$ 与 $\mathbf{A}\mathbf{x} = 0$ 同解

那么它们的解空间一致, 从而由解空间的维数公式, 得 $n - \text{rank}(\mathbf{A}'\mathbf{A}) = n - \text{rank}(\mathbf{A})$ 由此得出,  $\text{rank}(\mathbf{A}'\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A})$

现在来证明 $(\mathbf{A}'\mathbf{A})\mathbf{x} = 0$ 与 $\mathbf{A}\mathbf{x} = 0$ 同解

设 $\eta$ 是 $\mathbf{A}\mathbf{x} = 0$ 的任意一个解, 则 $\mathbf{A}\eta = 0$ , 从而 $(\mathbf{A}'\mathbf{A})\eta = 0$ , 因此 $\eta$ 是 $(\mathbf{A}'\mathbf{A})\mathbf{x} = 0$ 的一个解;

反之, 设 $\delta$ 是 $(\mathbf{A}'\mathbf{A})\mathbf{x} = 0$ 的任意一个解, 则 $(\mathbf{A}'\mathbf{A})\delta = 0$ 上式两边左乘 $\delta'$ , 得即

$$\delta'\mathbf{A}'\mathbf{A}\delta = 0, (\mathbf{A}\delta)'\mathbf{A}\delta = 0$$

设 $(\mathbf{A}\delta)' = (c_1, c_2, \dots, c_s)$ , 由于 $\mathbf{A}$ 是实数域上的矩阵, 因此 $c_1, c_2, \dots, c_s$ 都是实数

$$\text{得 } c_1^2 + c_2^2 + \cdots + c_s^2 = 0$$

由此推出,  $c_1 = c_2 = \cdots = c_s = 0$ , 从而  $A\delta = 0$ , 即  $\delta$  是  $Ax = 0$  的一个解, 因此  $(A'A)x = 0$  与  $Ax = 0$  同解

于是  $\text{rank}(A'A) = \text{rank}(A)$ 。由这个结论立即得出  $\text{rank}(AA') = \text{rank}[(A')'(A')] = \text{rank}(A') = \text{rank}(A)$ 。

**Proof** 同样利用方程组同解可以证明  $\text{rank}(\overline{A}'A) = \text{rank}(A)$

接下来只要说明  $A$  在取转置和共轭操作下保持秩不变即可

转置显然不变

若是取共轭, 我们知道  $A$  的秩可以看作  $A$  的行向量组的秩, 不妨设  $\alpha_1 \cdots \alpha_r$  是极大无关组

那么任意  $\alpha_l$  可以由  $\alpha_1 \cdots \alpha_r$  表示  $\alpha_l = k_1\alpha_1 + \cdots + k_r\alpha_r \implies \overline{\alpha_l} = \overline{k_1}\overline{\alpha_1} + \cdots + \overline{k_r}\overline{\alpha_r}$

#### Theorem 4.3.4 (矩阵幂次的秩控制定理)

1 设  $A$  是数域  $K$  上的  $n$  级矩阵

证明: 如果存在正整数  $m$ , 使得  $\text{rank}(A^m) = \text{rank}(A^{m+1})$ , 那么对一切正整数  $k$ , 有  $\text{rank}(A^m) = \text{rank}(A^{m+k})$

2. 设  $A$  是数域  $K$  上的  $n$  级矩阵, 证明: 对任意正整数  $k$ , 有  $\text{rank}(A^{n+k}) = \text{rank}(A^n)$

证明如果  $A$  可逆, 那么  $A^{n+k}, A^n$  都可逆, 从而  $\text{rank}(A^{n+k}) = n = \text{rank}(A^n)$

**Proof** 下面设  $A$  不可逆, 则  $\text{rank}(A) < n$ .

由于  $\text{rank}(A) \geq \text{rank}(A^2) \geq \cdots \geq \text{rank}(A^n) \geq \text{rank}(A^{n+1})$

并且小于  $n$  的自然数只有  $n$  个, 因此上述  $n$  个  $\geq$  中至少有一个取 =

即存在正整数  $m \leq n$ , 使得  $\text{rank}(A^m) = \text{rank}(A^{m+1})$

据上个命题知道对一切正整数  $k$ , 有  $\text{rank}(A^m) = \text{rank}(A^{m+k})$

由于  $m \leq n$ , 因此有  $\text{rank}(A^n) = \text{rank}(A^{n+k})$ 。

我们来证此时会有  $\text{rank}(A^m) = \text{rank}(A^{m+1}) = \text{rank}(A^{m+2})$  类似的用数学归纳即可

还是通过方程组同解来看, 此时  $A^{m+1}x = 0$  的解一定是  $A^{m+2}x = 0$  的解

取  $A^{m+2}x = 0$  的解此时为  $A^{m+1}(Ax) = 0$  把  $Ax$  看成  $A^{m+1}y = 0$  的解

那么  $A^m(Ax) = 0 \implies A^{m+1}x = 0$  证毕

## 4.4 坐标向量

### Lemma 4.2 (向量在基下的坐标唯一)

设  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  是  $n$  维线性空间  $V$  的一组基, 且  $\alpha = a_1 e_1 + a_2 e_2 + \dots + a_n e_n = b_1 e_1 + b_2 e_2 + \dots + b_n e_n$   
 则  $a_1 = b_1, a_2 = b_2, \dots, a_n = b_n$ .

**Proof** 由假设得:  $(a_1 - b_1)e_1 + (a_2 - b_2)e_2 + \dots + (a_n - b_n)e_n = 0$ . 但  $e_1, e_2, \dots, e_n$  线性无关  
 因此  $a_i - b_i = 0 (i = 1, 2, \dots, n)$ , 即  $a_i = b_i$ . □

在建立了上述的引理之后我们就知道, 在线性空间  $V$  和  $K^n$  之间建立了一个双射  $\varphi: V \rightarrow K^n$  而且很显  
 $a_1 e_1 + \dots + a_n e_n \rightarrow (a_1, \dots, a_n)$   
 然该双射保持了加法和数乘这一点很重要

### Definition 4.8 (线性空间的同构)

设  $V, U$  是数域  $K$  上的两个线性空间, 若存在  $V$  到  $U$  上的一一对应的映射  $\varphi$ , 使得对任意  $V$  中向量  $\alpha, \beta$  以及  $K$  中的数  $k$   
 均有  $\varphi(\alpha + \beta) = \varphi(\alpha) + \varphi(\beta)$ ;  $\varphi(k\alpha) = k\varphi(\alpha)$ , 则称  $V$  与  $U$  这两个线性空间同构, 记为  $V \cong U$ .

### Theorem 4.4.1

数域  $K$  上的任一  $n$  维线性空间均与  $K$  上的  $n$  维行向量空间同构.

### Theorem 4.4.2

- (1) 设  $V, U$  同构, 同构映射为  $\varphi$ , 则  $\varphi(0) = 0$ ;
- (2)  $\varphi$  将线性相关的向量组映成线性相关的向量组, 将线性无关的向量组映成线性无关的向量组;
- (3) 同构关系是一个等价关系  
 即 (i)  $V \cong V$ ; (ii) 若  $V \cong U$ , 则  $U \cong V$ ; (iii) 若  $V \cong U, U \cong W$ , 则  $V \cong W$ ;
- (4) 数域  $K$  上的两个有限维线性空间同构的充分必要条件是它们具有相同的维数.

**Proof** (1) 显然有  $\varphi(0) = \varphi(0+0) = \varphi(0) + \varphi(0)$ . 消去一个  $\varphi(0)$  就有  $\varphi(0) = 0$ .

(2) 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是  $V$  中线性相关向量, 则存在不全为零的数  $k_1, k_2, \dots, k_m$ , 使  $k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_m \alpha_m = 0$

于是由 (1), 有  $\varphi(k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_m \alpha_m) = 0$ . 上式左端为

$$\varphi(k_1 \alpha_1) + \varphi(k_2 \alpha_2) + \dots + \varphi(k_m \alpha_m) = k_1 \varphi(\alpha_1) + k_2 \varphi(\alpha_2) + \dots + k_m \varphi(\alpha_m).$$

因此  $\varphi(\alpha_1), \varphi(\alpha_2), \dots, \varphi(\alpha_m)$  是一组线性相关的向量.

另一方面, 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关且如果  $\varphi(\alpha_1), \varphi(\alpha_2), \dots, \varphi(\alpha_m)$  在  $U$  中线性相关, 则存在一组不全为零的数  $c_1, c_2, \dots, c_m$   
 使  $c_1 \varphi(\alpha_1) + c_2 \varphi(\alpha_2) + \dots + c_m \varphi(\alpha_m) = 0$ . 但上式左端等于  $\varphi(c_1 \alpha_1 + c_2 \alpha_2 + \dots + c_m \alpha_m)$ .

由于  $\varphi$  是一一对应的映射且已证明  $V$  中的零向量与  $U$  中的零向量对应, 因此  $c_1 \alpha_1 + c_2 \alpha_2 + \dots + c_m \alpha_m = 0$ .

但  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关, 这就引出了矛盾, 故  $\varphi(\alpha_1), \varphi(\alpha_2), \dots, \varphi(\alpha_m)$  必线性无关.

(3) (i) 显然  $V$  与自身同构, 这时取  $\varphi$  为恒同映射, 即  $\varphi(\alpha) = \alpha, \alpha \in V$ .

(ii) 设  $\varphi$  是  $V \rightarrow U$  上的一一对应.  $\varphi^{-1}$  是其逆对应:  $U \rightarrow V$ .  $\varphi^{-1}$  也是一一对应.

设  $x, y$  是  $U$  中的向量, 由于  $\varphi$  是一一对应, 故存在  $\alpha, \beta \in V$ , 使  $\varphi(\alpha) = x, \varphi(\beta) = y$ , 也就是  $\alpha = \varphi^{-1}(x), \beta = \varphi^{-1}(y)$ .

由  $\varphi$  是同构可知  $\varphi(\alpha + \beta) = x + y, \varphi(k\alpha) = kx$ , 因此  $\varphi^{-1}(x + y) = \alpha + \beta = \varphi^{-1}(x) + \varphi^{-1}(y), \varphi^{-1}(kx) = k\alpha = k\varphi^{-1}(x)$ .

这表明 $\varphi^{-1}$ 是 $U \rightarrow V$ 上的同构,故 $U \cong V$ .

(iii)若 $\varphi$ 是 $V \rightarrow U$ 上的同构, $\psi$ 是 $U \rightarrow W$ 上的同构.令 $\xi = \psi\varphi$ ,即对任意的 $\alpha \in V$ ,有 $\xi(\alpha) = \psi(\varphi(\alpha))$ ,则 $\xi$ 是 $V \rightarrow W$ 的一一对应,且

$$\xi(\alpha + \beta) = \psi(\varphi(\alpha + \beta)) = \psi(\varphi(\alpha) + \varphi(\beta))$$

$$= \psi(\varphi(\alpha)) + \psi(\varphi(\beta))$$

$$= \xi(\alpha) + \xi(\beta),$$

$$\xi(k\alpha) = \psi(\varphi(k\alpha)) = \psi(k\varphi(\alpha)) = k\psi(\varphi(\alpha)) = k\xi(\alpha).$$

这就是说 $\xi$ 是 $V \rightarrow W$ 上的同构.

(4)设 $V$ 与 $U$ 是 $K$ 上的两个线性空间, $V \cong U$ .

设 $\dim V = n$ , $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的一组基,则 $\{\varphi(e_1), \varphi(e_2), \dots, \varphi(e_n)\}$ 是 $U$ 的一组线性无关的向量.

又若 $x \in U$ ,则由于 $\varphi$ 是一一对应,因此存在 $\alpha \in V$ ,使 $x = \varphi(\alpha)$ .设 $\alpha = k_1e_1 + k_2e_2 + \dots + k_ne_n$ ,

则 $x = \varphi(\alpha) = k_1\varphi(e_1) + k_2\varphi(e_2) + \dots + k_n\varphi(e_n)$ .即 $U$ 中任一向量可表示为 $\{\varphi(e_1), \varphi(e_2), \dots, \varphi(e_n)\}$ 的线性组合,

故 $\{\varphi(e_1), \varphi(e_2), \dots, \varphi(e_n)\}$ 是 $U$ 的一组基.因此 $\dim U = n = \dim V$ .

反之,若 $\dim U = \dim V = n$ ,则 $U$ 与 $V$ 皆同构于 $n$ 维行向量空间 $K^n$ ,由(3)可知 $V$ 和 $U$ 同构.证毕.  $\square$

#### Corollary 4.8

设 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是线性空间 $V$ 的基, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是 $V$ 中向量.它们在这组基下的坐标向量依次为 $\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_m$ ,则向量组 $\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_m$ 和向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 有相同的秩.

且若 $\beta$ 能够被 $\alpha_1 \sim \alpha_m$ 线性表示 $\Leftrightarrow \tilde{\beta}$ 能够被 $\tilde{\alpha}_1 \sim \tilde{\alpha}_m$ 表示

**Proof** 同构映射将 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$ 的极大无关组映为 $\{\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_m\}$ 的极大无关组,所以这两组向量的秩相同.  $\square$

这个推论可以使我们将一般的线性空间中向量组的求秩问题归结为行向量或列向量的求秩问题,我们已经知道它可以用矩阵来处理.特别,判断向量组是否线性相关也可以这样做.

**Example 4.4** 设 $\{e_1, e_2, e_3\}$ 是线性空间 $V$ 的基,又

$$\begin{cases} \alpha_1 = e_1 + 2e_2 + 3e_3, \\ \alpha_2 = 2e_1 - e_2 - 3e_3, \\ \alpha_3 = e_1 - 3e_2 - 6e_3, \end{cases}$$

求向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 的秩并判断它们是否线性相关.

**Proof** 因为矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & -1 & -3 \\ 1 & -3 & -6 \end{pmatrix}$ 的秩等于2,所以向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\}$ 的秩等于2.这3个向量线性相关.  $\square$

## 4.5 基变换与过渡矩阵

## Definition 4.9 (过渡矩阵)

设  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  是数域  $K$  上线性空间  $V$  的一组基,  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  是另一组基

若  $f_1, f_2, \dots, f_n$  可用  $e_1, e_2, \dots, e_n$  的下列线性组合表示

$$\begin{cases} f_1 = a_{11}e_1 + a_{12}e_2 + \dots + a_{1n}e_n, \\ f_2 = a_{21}e_1 + a_{22}e_2 + \dots + a_{2n}e_n, \\ \dots \dots \dots \\ f_n = a_{n1}e_1 + a_{n2}e_2 + \dots + a_{nn}e_n, \end{cases}$$

上述表示式中  $e_i$  的系数组成了一个元素在  $K$  上的  $n$  阶矩阵.

这个矩阵的转置  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$  称为从基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到基  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  的过渡矩阵.

总结有  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\} = \{e_1, e_2, \dots, e_n\} A$

## Theorem 4.5.1 (坐标变换公式)

设  $\{e_1 \dots e_n\} \rightarrow \{f_1 \dots f_n\}$  的过渡矩阵为  $A$ , 设  $\alpha$  在两组基  $e_i$  与  $f_i$  下的坐标为  $(\lambda_1 \dots \lambda_n)'$  与  $(\mu_1 \dots \mu_n)'$

那么  $(\lambda_1 \dots \lambda_n)' = A (\mu_1 \dots \mu_n)'$

反之, 若  $V$  中向量在  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  下的坐标向量  $(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)'$  和  $\alpha$  在基  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  下的坐标向量  $(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)'$  适合如变换公式的关系. 注意到  $f_1$  在  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  下的坐标向量为  $(1, 0, \dots, 0)'$

可知它在  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  下的坐标向量为  $(a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n})'$ , 这即是说  $f_1 = a_{11}e_1 + a_{12}e_2 + \dots + a_{1n}e_n$ .

同理, 对  $f_i$  有  $f_i = a_{i1}e_1 + a_{i2}e_2 + \dots + a_{in}e_n$ . 因此, 矩阵  $A$  就是从基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到基  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  的过渡矩阵.

## Theorem 4.5.2 (过渡矩阵的可逆性质)

两组基之间互相的过渡矩阵  $n$  阶方阵  $A, B$  互为逆阵, 即  $B = A^{-1}$ .

**Proof** 设  $\alpha = \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_n e_n = \mu_1 f_1 + \mu_2 f_2 + \dots + \mu_n f_n$ , 则

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{21} & \dots & b_{n1} \\ b_{12} & b_{22} & \dots & b_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{1n} & b_{2n} & \dots & b_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix},$$

$$\text{因此 } \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{21} & \dots & b_{n1} \\ b_{12} & b_{22} & \dots & b_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ b_{1n} & b_{2n} & \dots & b_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}. \text{ 但 } \lambda_i \text{ 可取 } K \text{ 中任意数, 因此 } AB = I_n. \quad \square$$

问题是: 我们假定从基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到基  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  的过渡矩阵为  $A$ . 从  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  到  $\{g_1, g_2, \dots, g_n\}$  的过渡矩阵为  $B$  那么从  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到  $\{g_1, g_2, \dots, g_n\}$  的过渡矩阵是什么?

假定从基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到基  $\{g_1, g_2, \dots, g_n\}$  的过渡矩阵是  $C$ . 又假定

$$\begin{aligned}\alpha &= \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \cdots + \lambda_n e_n \\ &= \mu_1 f_1 + \mu_2 f_2 + \cdots + \mu_n f_n \text{ 则} \\ &= \xi_1 g_1 + \xi_2 g_2 + \cdots + \xi_n g_n,\end{aligned}$$

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}, \text{ 于是 } \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = AB \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$$

这就是说  $AB$  是基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到基  $\{g_1, g_2, \dots, g_n\}$  的过渡矩阵.

**Example 4.5** 设在  $K^3$  中有两组基  $f_1 = (1, 0, -1)$ ,  $f_2 = (2, 1, 1)$ ,  $f_3 = (1, 1, 1)$  和  $g_1 = (0, 1, 1)$ ,  $g_2 = (-1, 1, 0)$ ,  $g_3 = (1, 2, 1)$ .

求从  $\{f_1, f_2, f_3\}$  到  $\{g_1, g_2, g_3\}$  的过渡矩阵.

**Proof** 这道题如果我们直接做, 将面临解一个九元一次方程组, 非常麻烦. 我们利用上面的结论可以很快得到所要求的结果.

设  $e_1 = (1, 0, 0)$ ,  $e_2 = (0, 1, 0)$ ,  $e_3 = (0, 0, 1)$ , 则从  $\{e_1, e_2, e_3\}$  到  $\{f_1, f_2, f_3\}$  的过渡矩阵为  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$

从  $\{e_1, e_2, e_3\}$  到  $\{g_1, g_2, g_3\}$  的过渡矩阵为  $B = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

则从  $\{f_1, f_2, f_3\}$  到  $\{g_1, g_2, g_3\}$  的过渡矩阵为  $A^{-1}B$ . 求矩阵  $A^{-1}B$ :

$$\begin{aligned}(A|B) &= \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 2 \\ -1 & 1 & 1 & 1 & 0 & 1 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 3 & 2 & 1 & -1 & 2 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & -2 & -4 & -4 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 4 & 4 \end{array} \right) \rightarrow \\ &\left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & -2 & -5 & -3 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & -3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 4 & 4 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & -3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 4 & 4 \end{array} \right) \text{ 因此从基 } \{f_1, f_2, f_3\} \text{ 到基 } \{g_1, g_2, g_3\} \text{ 的过渡矩阵为 } P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ -1 & -3 & -2 \\ 2 & 4 & 4 \end{pmatrix}\end{aligned}$$

## 4.6 子空间与直和与商空间

### Definition 4.10 (线性子空间)

设 $V$ 是数域 $K$ 上的线性空间, $V_0$ 是 $V$ 的非空子集,且对 $V_0$ 中的任意两个向量 $\alpha, \beta$ 及 $K$ 中任一数 $k$ ,总有 $\alpha + \beta \in V_0$ 及 $k\alpha \in V_0$ 则称 $V_0$ 是 $V$ 的线性子空间,简称子空间  
显然 $V_0$ 在 $V$ 的加法及数乘下是数域 $K$ 上的线性空间.

### Definition 4.11 (平凡子空间)

任一线性空间 $V$ 至少有两个子空间,一是零向量 $\{0\}$ 组成的子空间,称为零子空间(维数规定为0);  
另一个是 $V$ 自身.这两个子空间通常称为平凡子空间.

如果 $V$ 是 $n$ 维线性空间,则由知道, $V$ 的任一子空间的维数不超过 $n$ .若 $V_0$ 是 $V$ 的非平凡子空间,则 $0 < \dim V_0 < \dim V = n$ .事实上,若 $\dim V_0 = n$ ,则 $V_0$ 有一组由 $n$ 个线性无关向量组成的基.但任意 $n$ 个线性无关的向量均可组成 $V$ 的一组基因此这时 $V_0 = V$ ,与 $V_0$ 是非平凡子空间矛盾.

### Theorem 4.6.1 (子空间之间的维数联系)

1. 设 $U$ 和 $W$ 都是 $K^n$ 的非零子空间,如果 $U \subseteq W$ ,那么 $\dim U \leq \dim W$
2. 设 $U$ 和 $W$ 是 $K^n$ 的两个非零子空间,且 $U \subseteq W$ ,如果 $\dim U = \dim W$ ,那么 $U = W$

**Proof** 1. 在 $U$ 和 $W$ 中分别取一个基 $\alpha_1, \dots, \alpha_r; \eta_1, \dots, \eta_t$   
因为 $U \subseteq W$ ,所以 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$ 可以由 $\eta_1, \dots, \eta_t$ 线性表出,从而 $r \leq t$

2.  $U$ 中取一个基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ .由于 $U \subseteq W$ ,因此 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \in W$   
由于 $\dim W = \dim U = r$ ,因此 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是 $W$ 的一个基  
从而 $W$ 中任一向量 $\beta$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性表出,于是 $\beta \in U$ ,因此 $W \subseteq U$ ,从而 $U = W$ .

### Definition 4.12 (子空间的交与和)

若 $V_1, V_2$ 是 $V$ 的子空间,定义它们的交为既在 $V_1$ 又在 $V_2$ 中的全体向量所成的集合 $V_1 \cap V_2$ .  
定义它们的和为 $V_1 + V_2 = \{\alpha + \beta \mid \alpha \in V_1, \beta \in V_2\}$ ,即所有形如 $\alpha + \beta$ 的向量的集合,其中要求 $\alpha \in V_1, \beta \in V_2$ .

### Proposition 4.7

$V_1 \cap V_2, V_1 + V_2$ 都是 $V$ 的子空间.

### Definition 4.13 (生成子空间)

设 $S$ 是线性空间 $V$ 的子集,记 $L(S)$ 为 $S$ 中向量所有可能的线性组合构成的子集  
则不难看出, $L(S)$ 是 $V$ 的一个子空间,称之为由集合 $S$ 生成的子空间,或称之为由 $S$ 张成的子空间.

### Theorem 4.6.2 (生成子空间与极大无关组的结构定理)

- 设 $S$ 是线性空间 $V$ 的子集, $L(S)$ 为由 $S$ 张成的子空间,则
- (1)  $S \subseteq L(S)$ 且若 $V_0$ 是包含集合 $S$ 的子空间,则 $L(S) \subseteq V_0$ ,也即 $L(S)$ 是包含 $S$ 的 $V$ 的最小子空间;
  - (2)  $L(S)$ 的维数等于 $S$ 中极大无关组所含向量的个数,且若 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是 $S$ 的极大无关组,则 $L(S) = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ .

**Proof** (1) 显然  $S \subseteq L(S)$ . 设  $\beta \in L(S)$ , 则  $\beta$  是  $S$  中若干个向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  的线性组合:  $\beta = \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_r \alpha_r$ .

因为  $S \subseteq V_0$ , 由子空间的定义可知  $\beta \in V_0$ , 因此  $L(S) \subseteq V_0$ .

(2) 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是  $S$  的极大无关组, 则  $S$  中任一向量都是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合, 即  $S \subseteq L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$

因此  $L(S) \subseteq L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$  另一方面, 显然有  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) \subseteq L(S)$ , 因此  $L(S) = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ .  $L(S)$  的维数等于  $m$ .  $\square$

#### Proposition 4.8

设  $V_1, V_2$  是线性空间  $V$  的子空间, 则  $L(V_1 \cup V_2) = V_1 + V_2$ .

一般地, 我们不难证明: 若  $V_1, V_2, \dots, V_m$  是  $V$  的子空间, 则  $L(V_1 \cup V_2 \cup \dots \cup V_m) = V_1 + V_2 + \dots + V_m$ .

**Proof** 由生成的定义, 对任意的  $\alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2, \alpha_1 + \alpha_2 \in L(V_1 \cup V_2)$ , 故  $V_1 + V_2 \subseteq L(V_1 \cup V_2)$ .

另一方面, 因为  $V_1 \subseteq V_1 + V_2, V_2 \subseteq V_1 + V_2$ , 由定理 3.9.1(1),  $L(V_1 \cup V_2) \subseteq V_1 + V_2$ . 于是  $L(V_1 \cup V_2) = V_1 + V_2$ . 证毕.  $\square$

#### Theorem 4.6.3 (维数公式)

设  $V_1, V_2$  是  $V$  的子空间, 则  $\dim(V_1 + V_2) = \dim V_1 + \dim V_2 - \dim(V_1 \cap V_2)$ .

设  $\dim V_1 = n_1, \dim V_2 = n_2, \dim V_1 \cap V_2 = m$ .

**Proof** 取  $V_1 \cap V_2$  的一组基  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m\}$ , 由于  $V_1 \cap V_2$  是  $V_1$  的子空间

故可添上  $V_1$  中的向量  $\alpha_{m+1}, \dots, \alpha_{n_1}$ , 使  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}, \dots, \alpha_{n_1}\}$  是  $V_1$  的一组基.

同样道理, 可添上  $V_2$  中的向量  $\beta_{m+1}, \dots, \beta_{n_2}$ , 使  $\{\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta_{m+1}, \dots, \beta_{n_2}\}$  成为  $V_2$  的一组基.

由于  $V_1 + V_2$  中的任意向量均可由下列向量组:  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}, \dots, \alpha_{n_1}, \beta_{m+1}, \dots, \beta_{n_2}$  的线性组合给出.

如能证明上式中的向量线性无关, 则它们构成  $V$  的一组基, 由此即可推出所要的结论.

现假定  $\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m + \lambda_{m+1} \alpha_{m+1} + \dots + \lambda_{n_1} \alpha_{n_1} + \mu_{m+1} \beta_{m+1} + \dots + \mu_{n_2} \beta_{n_2} = 0$ , 则

$$\lambda_1 \alpha_1 + \dots + \lambda_m \alpha_m + \lambda_{m+1} \alpha_{m+1} + \dots + \lambda_{n_1} \alpha_{n_1} = -(\mu_{m+1} \beta_{m+1} + \dots + \mu_{n_2} \beta_{n_2}).$$

上式左端属于  $V_1$ , 右端属于  $V_2$ , 故  $\mu_{m+1} \beta_{m+1} + \dots + \mu_{n_2} \beta_{n_2} \in V_1 \cap V_2$

即存在  $\xi_1, \dots, \xi_m \in K$ , 使  $\mu_{m+1} \beta_{m+1} + \dots + \mu_{n_2} \beta_{n_2} = \xi_1 \alpha_1 + \dots + \xi_m \alpha_m$ .

但  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \beta_{m+1}, \dots, \beta_{n_2}$  是  $V_2$  的基, 因此  $\mu_{m+1} = \dots = \mu_{n_2} = \xi_1 = \dots = \xi_m = 0$ .

再由  $\alpha_1, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}, \dots, \alpha_{n_1}$  线性无关得  $\lambda_1 = \dots = \lambda_m = \lambda_{m+1} = \dots = \lambda_{n_1} = 0$ . 证毕.  $\square$

#### Definition 4.14 (直和定义)

设  $V_1, V_2, \dots, V_m$  是线性空间  $V$  的子空间且对一切  $i (= 1, 2, \dots, m)$  有  $V_i \cap (V_1 + \dots + V_{i-1} + V_{i+1} + \dots + V_m) = 0$

则称  $V_1 + V_2 + \dots + V_m$  为直接和, 简称直和. 记为  $V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_m$ .

#### Theorem 4.6.4 (直和的等价判据)

设  $V_1, V_2, \dots, V_m$  是线性空间  $V$  的子空间,  $V_0 = V_1 + V_2 + \dots + V_m$  则下列命题等价:

(1) 和  $V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_m$  是直和;

(2) 对任意的  $i (2 \leq i \leq m)$ ,  $V_i \cap (V_1 + V_2 + \dots + V_{i-1}) = 0$ ;

(3)  $\dim(V_1 + V_2 + \dots + V_m) = \dim V_1 + \dim V_2 + \dots + \dim V_m$

(4)  $V_1, V_2, \dots, V_m$  的基可以拼成  $V_0$  的一组基

(5)  $V_0$  中的元素表示为  $V_1, V_2, \dots, V_m$  中元素之和时其表示唯一,

即若  $\alpha \in V_0$  且  $\alpha = v_1 + v_2 + \dots + v_m = u_1 + u_2 + \dots + u_m$ , 其中  $v_i, u_i \in V_i$ , 则  $u_i = v_i (i = 1, 2, \dots, m)$ ; ( $\Leftrightarrow$  零向量表示唯一)

**Proof** (1)  $\Rightarrow$  (2): 显然.

(2)  $\Rightarrow$  (3) 由维数公式知道对任意  $2 \leq i \leq m$  有

$\dim(V_1 + V_2 + \cdots + V_i) = \dim(V_1 + V_2 + \cdots + V_{i-1}) + \dim V_i$  不断迭代即可得到

(3)  $\Rightarrow$  (4) 依次取  $V_1 \sim V_m$  的一组基为  $e_{11}, \cdots, e_{1n_1}; e_{21}, \cdots, e_{2n_2}; \cdots; e_{m1}, \cdots, e_{mn_m}$

则  $\dim V_0 = n_1 + n_2 + \cdots + n_m$  且由  $V_0 = V_1 + V_2 + \cdots + V_m$  知道  $V_0$  中向量就可以表示成上述的线性组合

那么由有限维空间的基向量判别法知道  $e_{11}, \cdots, e_{1n_1}; e_{21}, \cdots, e_{2n_2}; \cdots; e_{m1}, \cdots, e_{mn_m}$  即为  $V_0$  的一组基

下面先证明 (5) 的等价命题 (5') 零向量表示唯一: 即若零向量表示唯一, 即  $0 = v_1 + \cdots + v_m$  其中  $v_i \in V_i$  则  $v_i = 0$

(5)  $\Rightarrow$  (5') 显然

(5')  $\Rightarrow$  (5) 若  $\alpha = v_1 + v_2 + \cdots + v_m = u_1 + u_2 + \cdots + u_m$ , 其中  $v_i, u_i \in V_i$ , 则  $u_i = v_i (i = 1, 2, \cdots, m)$ ;

那么  $0 = (u_1 - v_1) + (u_2 - v_2) + \cdots + (u_m - v_m)$  利用 (5') 的条件易知

(4)  $\Rightarrow$  (5') 依次取  $V_1 \sim V_m$  的一组基为  $e_{11}, \cdots, e_{1n_1}; e_{21}, \cdots, e_{2n_2}; \cdots; e_{m1}, \cdots, e_{mn_m}$  于是他们拼成了  $V_0$  的一组基, 自然线性无关.

其次设  $v_i = \lambda_{i1}e_{i1} + \cdots + \lambda_{in_i}e_{in_i}$  由  $V_0 = V_1 + V_2 + \cdots + V_m$  知道  $0 = v_1 + v_2 + \cdots + v_m$  其中  $v_i \in V_i$

那么  $0 = \lambda_{11}e_{11} + \cdots + \lambda_{1n_1}e_{1n_1} + \cdots + \lambda_{m1}e_{m1} + \cdots + \lambda_{mn_m}e_{mn_m} \Rightarrow \lambda_{ij} = 0 \Rightarrow v_i = 0$  这就证明了 (5')

(5')  $\Rightarrow$  (1) 任取  $v \in V_i \cap (V_1 + \cdots + V_{i-1} + V_{i+1} + \cdots + V_m)$  则

$v = v_1 + \cdots + v_{i-1} + v_{i+1} + \cdots + v_m$  其中  $v_j \in V_j (j = 1 \cdots i-1, i+1, \cdots, m)$

$\Rightarrow 0 = v_1 + \cdots + v_{i-1} + (-v) + v_{i+1} + \cdots + v_m$  注意到  $(-v) \in V_i$  那么由 (5') 知道  $v = 0$

于是由定义可得

□

下面来叙述如何求解两个子空间的交空间, 和空间的维数和基

**Example 4.6** 设  $\alpha_1 = (1, 0, -1, 0)$ ,  $\alpha_2 = (0, 1, 2, 1)$ ,  $\alpha_3 = (2, 1, 0, 1)$  是四维实向量空间  $V$  中的向量, 它们生成的子空间为  $V_1$  又向量  $\beta_1 = (-1, 1, 1, 1)$ ,  $\beta_2 = (1, -1, -3, -1)$ ,  $\beta_3 = (-1, 1, -1, 1)$  生成的子空间为  $V_2$  求子空间  $V_1 + V_2$  和  $V_1 \cap V_2$  的基.

**解** 1. 利用矩阵进行简化不难得到  $\dim(V_1) = 2$  ( $V_1$  基为  $\alpha_1, \alpha_2$ )  $\dim(V_2) = 2$  ( $V_2$  基为  $\beta_1, \beta_2$ )

2.  $V_1 + V_2$  由  $\alpha_i$  和  $\beta_i$  生成, 只要求出这6个向量的极大无关组即可. 将6个向量拼成矩阵, 用初等行变换将其化为阶梯形矩阵:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & -1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 0 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & -1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 & 0 & -2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & -1 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -2 & 0 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

故可取  $\alpha_1, \alpha_2, \beta_1$  为  $V_1 + V_2$  的基 (不唯一). 至此求出  $\dim(V_1 + V_2) = 3$   $\dim(V_1) = 2$  ( $V_1$  基为  $\alpha_1, \alpha_2$ )

注意  $V_1$  的基和维数在2. 步骤中可以顺带求出来诚然也可以在1. 问中求出; 但是在2. 中  $V_2$  中就不是那么简单了

3. 利用维数公式得到  $\dim(V_1 \cap V_2) = 1$ ; 接下来求基;

对任一向量  $\gamma \in V_1 \cap V_2$ ,  $\gamma = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 = (-x_3)\beta_1 + (-x_4)\beta_2$ .

因此, 求向量  $\gamma$  等价于求解线性方程组  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + x_3\beta_1 + x_4\beta_2 = 0$

通过初等行变换将其系数矩阵  $(\alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_2)$  进行化简:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

故上述线性方程组的通解为  $(x_1, x_2, x_3, x_4) = k(-1, 1, 0, 1)$ , 从而  $\gamma = -k(\alpha_1 - \alpha_2) = -k\beta_2$  ( $k \in \mathbb{R}$ ), 于是  $\beta_2$  是  $V_1 \cap V_2$  的基  $\square$

**Example 4.7** 设  $V_1, V_2$  分别是数域  $\mathbb{F}$  上的齐次线性方程组  $x_1 = x_2 = \cdots = x_n$  与  $x_1 + x_2 + \cdots + x_n = 0$  的解空间, 求证:  $\mathbb{F}^n = V_1 \oplus V_2$ .

**Proof** 由线性方程组解的定理知,  $V_1$  的维数是1,  $V_2$  的维数是  $n-1$ .

若列向量  $\alpha \in V_1 \cap V_2$ , 则  $\alpha$  既是第一个线性方程组的解, 也是第二个线性方程组的解, 不难看出  $\alpha$  只能等于零向量, 因此  $V_1 \cap V_2 = 0$ .

又因为  $\dim(V_1 \oplus V_2) = \dim V_1 + \dim V_2 = 1 + (n-1) = n = \dim \mathbb{F}^n$ , 故  $\mathbb{F}^n = V_1 \oplus V_2$ .

一般来说证明两个空间的和是直和有以下思路:

1. 先证明全空间  $V = V_1 + V_2$  2. 再利用直和证明条件来证明

1. 先证明  $V_1 + V_2$  是直和 2. 利用  $\dim(V_1 + V_2) = \dim(V_1 \oplus V_2) = \dim(V_1) + \dim(V_2) = \dim(V)$   $\square$

## 4.7 商空间与补空间

### Definition 4.15 (外直和定义)

设  $U, V$  是数域  $\mathbb{K}$  上的两个线性空间,  $W = U \times V$  是  $U$  和  $V$  的积集合, 即  $W = \{(u, v) \mid u \in U, v \in V\}$ .

现在  $W$  上定义加法和数乘:  $(u_1, v_1) + (u_2, v_2) = (u_1 + u_2, v_1 + v_2), k(u, v) = (ku, kv)$ .

设  $U' = \{(u, 0) \mid u \in U\}, V' = \{(0, v) \mid v \in V\}$ ,

1.  $W$  是  $\mathbb{K}$  上的线性空间 (这个线性空间称为  $U$  和  $V$  的外直和).
2.  $U', V'$  是  $W$  的子空间
3.  $U'$  和  $U$  同构,  $V'$  和  $V$  同构
4.  $W = U' \oplus V'$ .

### Definition 4.16 (补空间定义以及存在性)

设  $U$  是  $V$  的子空间, 存在  $V$  的子空间  $W$ , 使得  $V = U \oplus W$ . 这样的子空间  $W$  称为子空间  $U$  在  $V$  中的补空间.

**Proof** 取子空间  $U$  的一组基  $\{e_1, \dots, e_m\}$ , 由基扩张定理可将其扩张为  $V$  的一组基  $\{e_1, \dots, e_m, e_{m+1}, \dots, e_n\}$ .

令  $W = L(e_{m+1}, \dots, e_n)$ , 则  $V = U + W$ . 事实上,  $\{e_{m+1}, \dots, e_n\}$  是  $W$  的一组基, 故  $\dim V = \dim U + \dim W$ , 从而  $V = U \oplus W$ . □

**注** 在此  $U \cap W = \{0\}$  绝不是  $\emptyset$ ; 同时  $V = U + W$  而不是  $V = U \cup W$ ; 因此补空间绝不是补集;

一般来说补空间并不唯一; 若  $\dim V - \dim U \geq 1$  且  $\dim U \geq 1$  则  $U$  有无限个补空间, 可由证明过程感知取不同基

### Definition 4.17 (商空间定义)

设  $V$  是数域  $\mathbb{K}$  上的线性空间,  $U$  是  $V$  的子空间.

对任意的  $v \in V$ , 集合  $v + U := \{v + u \mid u \in U\}$  称为  $v$  的  $U$ -陪集 所有  $U$ -陪集构成的集合  $S = \{v + U \mid v \in V\}$

定义  $S$  中的加法和数乘如下 ( $v_1, v_2 \in V; k \in \mathbb{K}$ ):

$$(v_1 + U) + (v_2 + U) = (v_1 + v_2) + U \quad k \cdot (v_1 + U) = k \cdot v_1 + U$$

(1):  $U$ -陪集之间的关系是: 作为集合或者相等或者不相交

(2):  $v_1 + U = v_2 + U$  相等  $\Leftrightarrow (v_1 - v_2) \in U$ ; 特别的  $v + U$  是  $V$  的子空间  $\Leftrightarrow v \in U$

(3):  $S$  中的加法和数乘不依赖于代表元的选取, 即:

若  $v_1 + U = v'_1 + U$  且  $v_2 + U = v'_2 + U$  则  $(v_1 + U) + (v'_1 + U) = (v_2 + U) + (v'_2 + U)$  以及  $k \cdot (v_1 + U) = k \cdot (v'_1 + U)$

(4):  $S$  在上述加法和数乘下称为数域  $\mathbb{K}$  上的线性空间, 称为  $V$  关于子空间的商空间记作  $V/U$

(5): 若  $W$  是  $U$  的补空间, 那么  $\dim(V/U) = \dim(V) - \dim(U)$  且存在线性同构  $\varphi: W \rightarrow V/U$

**Proof** (1) 设  $(v_1 + U) \cap (v_2 + U) = \emptyset$  那么存在  $u_1, u_2$  st.  $v_1 + u_1 = v_2 + u_2 \Rightarrow v_1 - v_2 = u_2 - u_1 \in U$

从而  $v_1 + U = v_2 + (v_1 - v_2) + U \subseteq v_2 + U$  同理可证另一边证毕

(2): 若  $v_1 + U = v_2 + U$  相等那么对于  $v_1 + u_1$  必定存在一个  $u_2$  st.  $v_2 + u_2 = v_1 + u_1$  那么同样可以得到  $(v_1 - v_2) \in U$

反之若  $(v_1 - v_2) \in U$  那么存在  $u_3$  st.  $v_1 - v_2 = u_3 \Rightarrow v_1 + u_i = v_2 + u_3 + u_i$  所以  $(v_1 + U) \cap (v_2 + U) = \emptyset$  推出相等

若  $v \in U$  要证  $v + U$  是  $V$  的子空间; 只要证对  $V$  中的加法和数乘封闭

任取  $\gamma_1, \gamma_2 \in v + U$  即  $\gamma_1 = v + u_1 \quad \gamma_2 = v + u_2$  那么由  $\gamma_1 + \gamma_2 = v + (v + u_1 + u_2) \in v + U$  数乘同理可证

反之若  $v + U$  是  $V$  的子空间要证  $v \in U$

那么对于  $0 \in v + U$  那么存在  $u_1$  st.  $v + u_1 = 0 \Rightarrow v = -u_1$  那么  $v \in U$

(3): 若  $v_1 + U = v'_1 + U$  且  $v_2 + U = v'_2 + U$  那么根据 (2) 知道存在  $u_1, u_2$  有  $v_1 - v'_1 = u_1$   $v_2 - v'_2 = u_2$

要证  $(v_1 + U) + (v_2 + U) = (v_2 + U) + (v'_2 + U)$  即证  $(v_1 + v_2) + U = (v'_1 + v'_2) + U$

即证  $(v_1 + v_2) - (v'_1 + v'_2) \in U$  即  $u_1 + u_2 \in U$  显然证毕 另一个式子同理可以得到

(4): 简单验证即可 (注意到: 数乘单位元是1 零元是  $0 + U$ )

(5): 取子空间  $U$  的一组基  $\{e_1 \cdots e_m\}$ ; 补空间的一组基  $\{e_{m+1} \cdots e_n\}$  则  $\{e_1 \cdots e_m, e_{m+1} \cdots e_n\}$  是  $V$  的一组基 那么我们就证  $\{e_{m+1} + U \cdots e_n + U\}$  是商空间  $V/U$  的一组基.

一方面, 对任意的  $v \in V$ ; 设  $v = \sum_{i=1}^n a_i e_i$  那么  $v + U = \sum_{i=1}^n a_i e_i + U = \sum_{i=m+1}^n a_i e_i + U = \sum_{i=m+1}^n a_i (e_i + U)$ .

另一方面设有  $k_{m+1} \cdots k_n$  st.  $\sum_{i=m+1}^n k_i (e_i + U) = 0 + U \Rightarrow \left( \sum_{i=m+1}^n k_i e_i \right) + U = U \Rightarrow \sum_{i=m+1}^n k_i e_i \in U$

于是存在系数  $l_1 \cdots l_m$  st.  $\sum_{i=m+1}^n k_i e_i = -\sum_{i=1}^m l_i e_i \Rightarrow k_i = l_i = 0$

因此证毕所以  $\dim(V/U) = \dim(V) - \dim(U)$

对任意的  $w \in W$ ; 设  $w = \sum_{i=m+1}^n a_i e_i$  定义映射  $\varphi: W \rightarrow V/U$   $\varphi(w) = w + U = \sum_{i=m+1}^n a_i e_i + U$

容易验证  $\varphi$  满足加法和数乘; 且是一一对应从而是线性同构

□

## 4.8 线性方程组的解的结构

**Theorem 4.8.1 (线性方程组解的存在定理)**

设有  $n$  个未知数  $m$  个方程组成的线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m, \end{cases}$$

它的系数矩阵记为  $A$ , 增广矩阵记为  $\tilde{A}$ , 即  $\tilde{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}$  则

- (1)  $\tilde{A}$  与  $A$  的秩相等则方程组有解. 若  $\tilde{A}$  与  $A$  的秩不相等, 则该方程组无解.
- (2) 若  $\tilde{A}$  与  $A$  的秩都等于  $n$ , 则该方程组有且只有唯一解;
- (3) 若  $\tilde{A}$  与  $A$  的秩相等但小于  $n$ , 即  $r(\tilde{A}) = r(A) < n$ , 则该方程组有无穷多组解;

**Proof** 首先我们证明方程组有解的充分必要条件是  $r(\tilde{A}) = r(A)$ . 把方程组写成向量形式就是  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_n\alpha_n = \beta$ , 其中  $\alpha_i$  为矩阵  $A$  的第  $i$  个列向量,  $\beta$  为常数项向量. 方程组有解等同于  $\beta$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  的线性组合. 因此  $r(\tilde{A}) = r(A)$ . 反过来, 若  $r(\tilde{A}) = r(A)$ , 则  $A$  的列向量的极大线性无关组就是  $\tilde{A}$  的列向量的极大线性无关组. 因此  $\beta$  可表示为  $A$  的列向量的线性组合, 即方程组有解.

若再有  $r(\tilde{A}) = r(A) = n$ , 此时  $A$  的  $n$  个列向量线性无关, 所以  $\beta$  只有唯一一种方法表示为  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  的线性组合, 即方程组只有唯一组解.

若  $r(\tilde{A}) = r(A) = r < n$ . 则  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  线性相关, 即存在不全为零的数  $k_1, k_2, \cdots, k_n$ , 使得  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_n\alpha_n = 0$ . 这时对任意的数  $k$ ,  $kk_1\alpha_1 + kk_2\alpha_2 + \cdots + kk_n\alpha_n = 0$ .

因此若  $x_1 = c_1, x_2 = c_2, \cdots, x_n = c_n$  是方程组的解, 则  $x_1 = kk_1 + c_1, x_2 = kk_2 + c_2, \cdots, x_n = kk_n + c_n$  都是解, 显然这样的解有无穷多组.

**Theorem 4.8.2 (齐次与非齐次方程组解的结构)**

设有齐次线性方程组  $Ax = 0$ , 其中  $A = (a_{ij})$  是  $m \times n$  矩阵. 若  $r(A) = r < n$ , 则上述方程组有非零解.

它的解构成  $n$  维列向量空间的一个  $n - r$  维子空间. 也就是说, 存在  $n - r$  个向量构成的基础解系  $\{\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}\}$

使齐次方程组的任一组解均可表示为  $\{\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}\}$  的线性组合.

设有非齐次线性方程组, 它的系数矩阵  $A$  及其增广矩阵  $\tilde{A}$  的秩都等于  $r, r < n$ .

又假定方程组的相伴齐次方程组有基础解系  $\{\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}\}$ , 又  $\gamma$  是方程组的任一特解, 则其所有解均可表示为如下形状  $k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \cdots + k_{n-r}\eta_{n-r} + \gamma$ , 其中  $k_1, k_2, \cdots, k_{n-r}$  可取任何数.

**Proof** 先来证明齐次线性方程组的解的结构

若  $\text{rank}(A) = n$ , 则方程组只有唯一解即零解, 则  $W = \{0\}$ , 从而解的结构定理显然成立

下面设  $\text{rank}(A) = r < n$ .

第一步:

把  $A$  经过初等行变换化成简化行阶梯形矩阵  $J$ ,  $J$  有  $r$  个主元, 不妨设它们分别在第  $1, 2, \cdots, r$  列

于是齐次线性方程组的一般解为

$$\begin{cases} x_1 = -b_{1,r+1}x_{r+1} - \cdots - b_{1n}x_n \\ x_2 = -b_{2,r+1}x_{r+1} - \cdots - b_{2n}x_n \\ \cdots \cdots \cdots \\ x_r = -b_{r,r+1}x_{r+1} - \cdots - b_{rn}x_n \end{cases} \quad \text{其中 } x_{r+1}, \cdots, x_n \text{ 是自由未知量}$$

第二步

让自由未知量  $x_{r+1}, \cdots, x_n$  分别取下述  $n-r$  组数:

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \quad (*)$$

则由一般解公式得到方程组的  $n-r$  个解:  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}$

其中  $\eta_1 = \begin{pmatrix} -b_{1,r+1} \\ -b_{2,r+1} \\ \vdots \\ -b_{r,r+1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \cdots, \eta_{n-r} = \begin{pmatrix} -b_{1n} \\ -b_{2n} \\ \vdots \\ -b_{rn} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$  由于式 (\*) 中的向量组线性无关, 因此它们的延伸组  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}$  也线性无关

第三步

任取齐次线性方程组的一个解  $\eta: \eta = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix}$ , 于是  $\eta$  满足齐次线性方程组的一般解公式

$$\begin{cases} c_1 = -b_{1,r+1}c_{r+1} - \cdots - b_{1n}c_n \\ c_2 = -b_{2,r+1}c_{r+1} - \cdots - b_{2n}c_n \\ \cdots \cdots \cdots \\ c_r = -b_{r,r+1}c_{r+1} - \cdots - b_{rn}c_n \end{cases}$$

即从而解向量  $\eta$  可以写成下述形式:

$$\eta = \begin{pmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_r \\ c_{r+1} \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -b_{1,r+1}c_{r+1} & - \cdots & - b_{1n}c_n \\ \vdots \\ -b_{r,r+1}c_{r+1} & - \cdots & - b_{rn}c_n \\ 1c_{r+1} & + \cdots & + 0c_n \\ \vdots \\ 0c_{r+1} & + \cdots & + 1c_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -b_{1,r+1} \\ \vdots \\ -b_{r,r+1} \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} c_{r+1} + \cdots + \begin{pmatrix} -b_{1n} \\ \vdots \\ -b_{rn} \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} c_n = c_{r+1}\eta_1 + \cdots + c_n\eta_{n-r},$$

因此齐次线性方程组的每一个解  $\eta$  可以由  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}$  线性表出, 从而  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_{n-r}$  是方程组的一个基础解系, 它包含的解向量的个数为  $n - \text{rank}(\mathbf{A})$ , 于是  $\dim W = n - \text{rank}(\mathbf{A})$

### Proof

如果数域  $K$  上  $n$  元非齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \boldsymbol{\beta}$  有解, 那么它的解集  $U$  为  $U = \{\boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\eta} \mid \boldsymbol{\eta} \in W\}$

其中  $\boldsymbol{\gamma}_0$  是非齐次线性方程组  $\mathbf{Ax} = \boldsymbol{\beta}$  的一个解 (称  $\boldsymbol{\gamma}_0$  是特解),  $W$  是方程组  $\mathbf{Ax} = \vec{0}$  的解空间

任取  $\boldsymbol{\eta} \in W$ , 那么得,  $\boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\eta} \in U$ , 因此  $\{\boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\eta} \mid \boldsymbol{\eta} \in W\} \supseteq U$

反之, 任取  $\boldsymbol{\gamma} \in U$  得,  $\boldsymbol{\gamma} - \boldsymbol{\gamma}_0 \in W$ . 记  $\boldsymbol{\gamma} - \boldsymbol{\gamma}_0 = \boldsymbol{\eta}$ , 则  $\boldsymbol{\gamma} = \boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\eta}$ . 因此  $U$  包含  $\{\boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\eta} \mid \boldsymbol{\eta} \in W\}$

我们把  $\{\boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\eta} \mid \boldsymbol{\eta} \in W\}$  记作  $\boldsymbol{\gamma}_0 + W$ , 称它是一个  $W$  型的线性流形 (或子空间  $W$  的一个陪集), 把  $\dim W$  称为线性流形  $\boldsymbol{\gamma}_0 + W$  的维数

**Proposition 4.9**

设  $V_0$  是数域  $\mathbb{K}$  上  $n$  维列向量空间的真子空间

求证: 必存在矩阵  $A$ , 使  $V_0$  是  $n$  元齐次线性方程组  $Ax = 0$  的解空间.

**Proof** 设  $\beta_1, \dots, \beta_r$  是子空间  $V_0$  的一组基. 令  $B = (\beta_1, \dots, \beta_r)$ , 这是一个  $n \times r$  矩阵.

考虑齐次线性方程组  $B'x = 0$ . 因为  $B$  的秩等于  $r$ , 故其基础解系含  $n - r$  个向量, 记为  $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-r}$ .

令  $A = (\alpha_1, \dots, \alpha_{n-r})'$ , 这是个  $(n - r) \times n$  矩阵且秩为  $n - r$ .

显然齐次线性方程组  $Ax = 0$  的基础解系是  $\beta_1, \dots, \beta_r$ , 故其解空间就是  $V_0$ . □

**Proposition 4.10**

设  $A$  是秩为  $r$  的  $m \times n$  矩阵,  $\alpha_1 \sim \alpha_{n-r}$  与  $\beta_1 \sim \beta_{n-r}$  是齐次线性方程组  $Ax = 0$  的两个基础解系

求证: 必存在  $n - r$  阶可逆矩阵  $P$  st.  $(\beta_1, \dots, \beta_{n-r}) = (\alpha_1, \dots, \alpha_{n-r})P$

**Proof** 设  $U_A$  为  $Ax = 0$  的解空间, 则  $\alpha_1 \sim \alpha_{n-r}$  与  $\beta_1 \sim \beta_{n-r}$  是  $U_A$  的两组基

令  $P$  为过渡矩阵即可 □

**Theorem 4.8.3 (矩阵方程有解判定)**

$A_{m \times n}$ ;  $B_{m \times p}$  矩阵;  $X_{n \times p}$  为未知矩阵

求证:  $AX = B$  有解的充要条件是  $r(A|B) = r(A)$

**Proof** 设  $A = (\alpha_1 \cdots \alpha_n)$   $B = (\beta_1 \cdots \beta_p)$   $X = (x_1 \cdots x_p)$

设  $r(A) = r$ ; 且  $\alpha_{i_1}, \dots, \alpha_{i_r}$  是  $A$  列向量的极大无关组. 注意到矩阵方程  $AX = B$  有解当且仅当  $p$  个线性方程组  $Ax_i = \beta_i$  ( $1 \leq i \leq p$ ) 有解

因此若矩阵方程有解, 则每个  $\beta_i$  都是  $A$  的列向量的线性组合, 从而是  $\alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_r}$  的线性组合

$\Rightarrow \alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_r}$  是  $(A|B)$  列向量的极大无关组,  $\Rightarrow r(A|B) = r$ .

反之若  $r(A|B) = r$ . 可知  $\alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_r}$  是  $(A|B)$  列向量的极大无关组于是每个  $\beta_i$  都是  $A$  的列向量的线性组合从而矩阵方程有解 □

**Proposition 4.11**

设  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$  是齐次线性方程组  $Ax = \vec{0}$  的一个基础解系

证明: 与  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$  等价的线性无关的向量组也是齐次线性方程组的一个基础解系

**Proof** 设  $\gamma_1, \dots, \gamma_m$  是等价的向量组因为等价有相同的秩且  $\gamma$  是线性无关的故  $m = t$

故  $\gamma_1, \dots, \gamma_m$  也是解空间的一组基故也是基础解系

**Theorem 4.8.4 (齐次线性方程组有非零公共解)**

对于  $n$  元齐次线性方程组 (I)  $A_{m_1 \times n} X = 0$  与 (II)  $B_{m_2 \times n} X = 0$

(1) (I) 与 (II) 有非零公共解的充要条件是  $r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} < n$ .

(2) 设  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  ( $s = n - r(B)$ ) 是 (II) 的基础解系, 则 (I) 与 (II) 有非零公共解的充要条件是  $A\eta_1, A\eta_2, \dots, A\eta_s$  线性相关.

(3) 设  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_t$  ( $t = n - r(A)$ ) 为 (I) 的基础解系,  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  ( $s = n - r(B)$ ) 是 (II) 的基础解系

则 (I) 与 (II) 有非零公共解的充要条件是  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_t, \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  线性相关.

**Theorem 4.8.5 (非齐次线性方程组有公共解)**

对于  $n$  元非齐次线性方程组 (I)  $AX = b$  与 (II)  $BX = d$ . 若 (I) 与 (II) 都有解  $\implies$

(1) (I) 与 (II) 有公共解的充要条件是  $r \begin{pmatrix} A & b \\ B & d \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} A & b \\ B & d \end{pmatrix}$

(2) 若  $r(B) = s$ , 且  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{n-s+1}$  是 (II) 的  $n - s + 1$  个线性无关的解

则 (I) 与 (II) 有公共解的充要条件是  $b$  是  $A\eta_1, A\eta_2, \dots, A\eta_{n-s+1}$  的凸组合,

即存在数  $k_1, k_2, \dots, k_{n-s+1}$  使得  $b = k_1 A\eta_1 + k_2 A\eta_2 + \dots + k_{n-s+1} A\eta_{n-s+1}$ , 其中  $k_1 + k_2 + \dots + k_{n-s+1} = 1$ .

(3) 若  $r(A) = t, r(B) = s$ , 且  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_{n-t+1}$  是 (I) 的  $n - t + 1$  个线性无关的解,  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{n-s+1}$  是 (II) 的  $n - s + 1$  个线性无关的解

则 (I) 与 (II) 有公共解的充要条件是存在数  $k_1, k_2, \dots, k_{n-t+1}$  与  $l_1, l_2, \dots, l_{n-s+1}$  使得

$k_1 \gamma_1 + k_2 \gamma_2 + \dots + k_{n-t+1} \gamma_{n-t+1} - l_1 \eta_1 - l_2 \eta_2 - \dots - l_{n-s+1} \eta_{n-s+1} = 0$  其中  $k_1 + k_2 + \dots + k_{n-t+1} = 1, l_1 + l_2 + \dots + l_{n-s+1} = 1$ .

**Theorem 4.8.6 (齐次线性方程组同解)**

$n$  元齐次线性方程组 (I)  $A_{m_1 \times n} X = 0$  与 (II)  $B_{m_2 \times n} X = 0$  同解的  $\iff r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = r(A) = r(B)$ .

**Lemma 4.3**

$n$  元非齐次线性方程组 (I)  $AX = b$  与 (II)  $BX = d$  都有解, 且 (I) 与 (II) 同解

则其导出组  $AX = 0$  与  $BX = 0$  同解

**Theorem 4.8.7 (非齐次线性方程组同解)**

$n$  元非齐次线性方程组 (I)  $A_{m_1 \times n} X = b$  与 (II)  $B_{m_2 \times n} X = d$  同解  $\iff$

(1)  $r(A) \neq r(A, b)$  且  $r(B) \neq r(B, d)$  或 (2)  $r \begin{pmatrix} A & b \\ B & d \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = r(A) = r(A, b) = r(B) = r(B, d)$ .

**Problem 4.1**

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 3 \\ 2 & 3 & 5 & 4 \\ 3 & 5 & 8 & 7 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 5 & -1 \\ 6 & 0 \\ 11 & -1 \end{pmatrix} \quad X \text{ 为 } 4 \times 2 \text{ 未知矩阵}$$

求矩阵方程  $AX = B$  的解

$$\text{Proof } \left( \begin{array}{cccc|cc} 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 & 3 & 5 & -1 \\ 2 & 3 & 5 & 4 & 6 & 0 \\ 3 & 5 & 8 & 7 & 11 & -1 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{cccc|cc} 1 & 0 & 1 & -1 & -3 & 3 \\ 0 & 1 & 1 & 2 & 4 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

$$\text{由 } r(A|B) = r(A) \text{ 知道矩阵方程有解; 那么 } X = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ -1 & -2 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k_{11} & k_{12} \\ k_{21} & k_{22} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -3 & 3 \\ 4 & -2 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad k_{ij} \in \mathbb{K}$$

**Problem 4.2**

求解  $Ax = 0$  与  $Bx = 0$  两个齐次线性方程组公共解

求解  $Ax = \beta_1$   $Bx = \beta_2$  的公共解

解

*method1*: 若一开始仅知道两个方程那么我们不妨直接求解联立

*method2*: 若不知道方程形式但知道方程的基础解系, 不妨求解空间的交即可

解

设  $Ax = \alpha_1, Bx = \beta_2$  是两个含  $n$  个未知数的非齐次线性方程组.

方程组  $Ax = \beta_1$  有特解  $\gamma$  且  $Ax = 0$  的基础解系为  $\eta_1, \dots, \eta_{n-r}$ . 方程组  $Bx = \beta_2$  有特解  $\delta$  且  $Bx = 0$  的基础解系为  $\xi_1, \dots, \xi_{n-s}$ .

**Proof** 假设它们的公共解为  $\zeta$ , 则  $\zeta = \gamma + t_1\eta_1 + \dots + t_{n-r}\eta_{n-r} = \delta + (-u_1)\xi_1 + \dots + (-u_{n-s})\xi_{n-s}$ .

求公共解  $\zeta$  等价于求解下列关于未定元  $t_1, \dots, t_{n-r}; u_1, \dots, u_{n-s}$  的线性方程组:  $t_1\eta_1 + \dots + t_{n-r}\eta_{n-r} + u_1\xi_1 + \dots + u_{n-s}\xi_{n-s} = \delta - \gamma$

**Problem 4.3**

设有非齐次线性方程组 (I):  $\begin{cases} 7x_1 - 6x_2 + 3x_3 = b, \\ 8x_1 - 9x_2 + ax_4 = 7. \end{cases}$  又已知方程组 (II) 的通解为  $(1, 1, 0, 0)' + t_1(1, 0, -1, 0)' + t_2(2, 3, 0, 1)'$ .

若这两个方程组有无穷多组公共解, 求出  $a, b$  的值并求出公共解.

**Proof** 将 (II) 的通解写为  $(1 + t_1 + 2t_2, 1 + 3t_2, -t_1, t_2)'$ , 代入方程组 (I) 后化简得到  $\begin{cases} 4t_1 - 4t_2 = b - 1, \\ 8t_1 + (a - 11)t_2 = 8. \end{cases}$

要使这两个方程组有无穷多组公共解,  $t_1, t_2$  必须有无穷多组解, 因此上面方程组的系数矩阵和增广矩阵的秩都应该等于 1.

于是  $a = 3, b = 5$ . 解出方程组得到  $t_1 = t_2 + 1$ .

所以方程组 (I), (II) 的公共解为  $(1 + t_1 + 2t_2, 1 + 3t_2, -t_1, t_2)' = (2, 1, -1, 0)' + t_2(3, 3, -1, 1)'$ , 其中  $t_2$  为任意数.  $\square$

**Theorem 4.8.8**

$A, B$  都是数域  $\mathbb{F}$  上的  $m \times n$  矩阵, 证: 方程组  $Ax = 0, Bx = 0$  同解的  $\iff$  存在可逆矩阵  $P$ , 使得  $B = PA$ .

( $A$  与  $B$  行向量组等价)

**Proof** 因为  $P$  是可逆矩阵, 充分性是显然的.

现通过两种方法来证明必要性.

代数方法由条件可得方程组  $Ax = 0, Bx = 0, \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} x = 0$  都同解, 从而有  $r(A) = r(B) = r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$ .

注意到结论  $B = PA$  就是说  $A, B$  可以通过初等行变换相互转化, 因此在证明的过程中, 对  $A$  或  $B$  实施初等行变换不影响结论的证明.

设  $A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_m \end{pmatrix}$  分别为  $A, B$  的行分块.

不妨对  $A, B$  都进行行对换, 故可设  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  是  $A$  的行向量的极大无关组,  $\beta_1, \dots, \beta_r$  是  $B$  的行向量的极大无关组.

由于  $r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = r$ , 故可知,  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  和  $\beta_1, \dots, \beta_r$  是向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$  的两组极大无关组.

(到此我们即可用过渡矩阵的知识来得到)

设  $\beta_i = \sum_{j=1}^r c_{ij} \alpha_j (1 \leq i \leq r)$ , 则容易验证  $r$  阶方阵  $C = (c_{ij})$  是非异阵.

设  $\beta_i - \alpha_i = \sum_{j=1}^r d_{ij} \alpha_j (r+1 \leq i \leq m)$ ,  $D = (d_{ij})$  是  $(m-r) \times r$  矩阵

则容易验证  $P = \begin{pmatrix} C & O \\ D & I_{m-r} \end{pmatrix}$  是  $m$  阶非异阵, 并且满足  $B = PA$ .

几何方法

将问题转化成几何的语言即为:

设  $V$  是  $\mathbb{F}$  上的  $n$  维线性空间,  $U$  是  $\mathbb{F}$  上的  $m$  维线性空间  $\varphi, \psi: V \rightarrow U$  是两个线性映射.

求证: 若  $\text{Ker} \varphi = \text{Ker} \psi$ , 则存在  $U$  上的自同构  $\sigma$ , 使得  $\psi = \sigma \varphi$ .

设  $r(\varphi) = r$ , 则  $\dim \text{Ker} \varphi = \dim \text{Ker} \psi = n - r$ .

取  $\text{Ker} \varphi = \text{Ker} \psi$  的一组基  $e_{r+1}, \dots, e_n$ , 并将其扩张为  $V$  的一组基  $e_1, \dots, e_r, e_{r+1}, \dots, e_n$ .

根据维数公式的证明方法之一可知,  $\varphi(e_1), \dots, \varphi(e_r)$  是  $\text{Im} \varphi$  的一组基, 故可将其扩张为  $U$  的一组基  $\varphi(e_1), \dots, \varphi(e_r), f_{r+1}, \dots, f_m$ .

同理可知,  $\psi(e_1), \dots, \psi(e_r)$  是  $\text{Im} \psi$  的一组基, 故可将其扩张为  $U$  的一组基  $\psi(e_1), \dots, \psi(e_r), g_{r+1}, \dots, g_m$ .

定义  $U$  上的线性变换  $\sigma$  如下:  $\sigma(\varphi(e_i)) = \psi(e_i), 1 \leq i \leq r; \quad \sigma(f_j) = g_j, r+1 \leq j \leq m$ .

因为  $\sigma$  把  $U$  的一组基映射为  $U$  的另一组基, 故  $\sigma$  是  $U$  的自同构. 又对  $r+1 \leq j \leq m, \sigma(\varphi(e_j)) = 0 = \psi(e_j)$ , 故  $\sigma \varphi = \psi$  成立.

**注** 但是行向量组等价未必列向量组等价 (亦为: 两个方程组同解推不出列向量组等价)

例如:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$

## 4.9 向量组与矩阵重要结论

**Proposition 4.12** (一组向量线性相关的线性组合充要表述)

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关的充分必要条件是其中至少有一个向量可以表示为其余向量的线性组合.

**Proof** 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关, 则存在不全为零的一组数  $k_1, k_2, \dots, k_m$ , 使  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0$  其中有某个  $k_j \neq 0$ . 于是  $\alpha_j = -k_j^{-1}k_1\alpha_1 - \dots - k_j^{-1}k_{j-1}\alpha_{j-1} - k_j^{-1}k_{j+1}\alpha_{j+1} - \dots - k_j^{-1}k_m\alpha_m$ , 即  $\alpha_j$  是其余  $m-1$  个向量的线性组合. 反过来, 若  $\alpha_i = b_1\alpha_1 + \dots + b_{i-1}\alpha_{i-1} + b_{i+1}\alpha_{i+1} + \dots + b_m\alpha_m$ , 则  $b_1\alpha_1 + \dots + b_{i-1}\alpha_{i-1} + (-1)\alpha_i + b_{i+1}\alpha_{i+1} + \dots + b_m\alpha_m = 0$ , 即  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关. 证毕.  $\square$

**Proposition 4.13** (表示法唯一与线性相关性的联系)

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m; \beta$  是  $K$  上线性空间  $V$  中的向量. 已知  $\beta$  可表示为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合

$$\text{即 } \beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$$

则表示唯一的充分必要条件是向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关.

**Proof**  $\Leftarrow$  假定向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关且另外有一个表示:  $\beta = b_1\alpha_1 + b_2\alpha_2 + \dots + b_m\alpha_m$  则将已知的两个表示式相减得到:  $(b_1 - k_1)\alpha_1 + (b_2 - k_2)\alpha_2 + \dots + (b_m - k_m)\alpha_m = 0$ . 因为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关, 故  $b_1 - k_1 = 0, b_2 - k_2 = 0, \dots, b_m - k_m = 0$  即  $b_1 = k_1, b_2 = k_2, \dots, b_m = k_m$ . 也就是说  $\beta$  只能用唯一一种方式表示为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合.  $\Rightarrow$  反证法, 若向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关, 即存在不全为零的数  $c_1, c_2, \dots, c_m$ , 使得  $c_1\alpha_1 + c_2\alpha_2 + \dots + c_m\alpha_m = 0$  则除了已知的表示外,  $\beta$  还有另外  $\dots$  个不同的表示:  $\beta = (k_1 + c_1)\alpha_1 + (k_2 + c_2)\alpha_2 + \dots + (k_m + c_m)\alpha_m$ .  $\square$

**Theorem 4.9.1** (一组线性无关向量与空间中另一向量关系)

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是线性空间  $V$  中一组线性无关的向量,  $\beta$  是  $V$  中的向量.

求证: 或者  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$  线性无关, 或者  $\beta$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合 (等价于  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$  线性相关)

上述结论等价于: 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关且  $\beta \notin L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ , 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$  线性无关.

**Proof** 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$  线性无关, 则结论得证.

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$  线性相关, 则存在不全为零的数  $c_1, c_2, \dots, c_m, d$ , 使得  $c_1\alpha_1 + c_2\alpha_2 + \dots + c_m\alpha_m + d\beta = 0$ .

若  $d = 0$ , 则  $c_1, c_2, \dots, c_m$  不全为零且  $c_1\alpha_1 + c_2\alpha_2 + \dots + c_m\alpha_m = 0$ , 这与  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关矛盾.

因此  $d \neq 0$ , 从而  $\beta = -\frac{c_1}{d}\alpha_1 - \frac{c_2}{d}\alpha_2 - \dots - \frac{c_m}{d}\alpha_m$ , 即  $\beta$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合.  $\square$

**Theorem 4.9.2** (维数缩短向量组)

设  $\{\alpha_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}), 1 \leq i \leq m\}$  是一组  $n$  维行向量,  $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_t \leq n$  是给定的  $t (t < n)$  个指标.

定义  $\tilde{\alpha}_i = (a_{ij_1}, a_{ij_2}, \dots, a_{ij_t})$ , 称  $\tilde{\alpha}_i$  为  $\alpha_i$  的  $t$  维缩短向量.

(1) 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关, 则  $\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_m$  也线性相关.

(2) 如果  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关, 那么把每个  $\alpha_i$  内添上  $l$  个分量 (所添分量的位置对于每个向量都一样) 得到的延伸组也线性无关.

(3) 设  $\alpha_0 = (t_1, t_2, \dots, t_n)$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合, 则  $\tilde{\alpha}_0$  也是  $\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_m$  的线性组合

**Proof** (1) 由假设存在不全为零的数  $c_1, c_2, \dots, c_m$ , 使得  $0 = c_1\alpha_1 + c_2\alpha_2 + \dots + c_m\alpha_m = \left( \sum_{i=1}^m c_i a_{i1}, \sum_{i=1}^m c_i a_{i2}, \dots, \sum_{i=1}^m c_i a_{in} \right)$ . 两边同时取  $t$  维缩短向量, 可得  $0 = \left( \sum_{i=1}^m c_i a_{ij_1}, \sum_{i=1}^m c_i a_{ij_2}, \dots, \sum_{i=1}^m c_i a_{ij_t} \right) = c_1\tilde{\alpha}_1 + c_2\tilde{\alpha}_2 + \dots + c_m\tilde{\alpha}_m$ , 从而结论得证.

(2) 反证法若加了分量的向量组线性相关, 那么由 (1) 将所加的分量再去掉得到的  $\alpha_1 \cdots \alpha_m$  应线性相关, 矛盾

(3) 同理 (1) 的过程即可

#### Proposition 4.14 (个数减少部分向量组)

设向量组  $\alpha_1 \cdots \alpha_n$  线性无关, 那么其部分组  $\alpha_{i_1} \cdots \alpha_{i_m}$  也线性无关.

逆否形式: 部分组线性相关那么整个向量组线性相关.

**Proof** 反证法, 若部分组线性相关, 不妨设为  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m = 0$  ( $k_1 \sim k_m$  不全为 0)

那么对于  $\alpha_1 \cdots \alpha_n$  便有  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_m\alpha_m + 0 \cdot \alpha_{m+1} + \cdots + 0 \cdot \alpha_n = 0$  线性相关矛盾  $\square$

#### Proposition 4.15

设  $A$  是  $n \times m$  矩阵,  $B$  是  $m \times n$  矩阵. 若  $AB = C_{n \times n}$  且  $C$  的秩为  $n$

则  $B$  的列向量组线性无关,  $A$  的行向量组线性无关

**Proof** 设  $B = (\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n)$  为列分块, 则  $AB = (A\beta_1, A\beta_2, \cdots, A\beta_n)$ . 由  $AB = C$  可得  $A\beta_i = c_i$  ( $1 \leq i \leq n$ )

其中  $c_i$  是  $n$  维列向量. 设  $k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \cdots + k_n\beta_n = 0$ . 上式两边同时左乘  $A$ , 可得

$$0 = k_1A\beta_1 + k_2A\beta_2 + \cdots + k_nA\beta_n = k_1c_1 + k_2c_2 + \cdots + k_nc_n = (c_1, c_2, \cdots, c_n)'$$

因此  $c_1 = c_2 = \cdots = c_n = 0$ , 即  $B$  的  $n$  个列向量  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$  线性无关.  $\square$

#### Proposition 4.16

设  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)$  是一个  $m \times n$  矩阵,  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  是列向量.

$P$  是一个  $m$  阶可逆矩阵,  $B = PA = (\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n)$ , 其中  $\beta_j = P\alpha_j$  ( $j = 1, 2, \cdots, n$ ).

若  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \cdots, \alpha_{i_k}$  是  $A$  的列向量的极大无关组, 则  $\beta_{i_1}, \beta_{i_2}, \cdots, \beta_{i_k}$  是  $B$  的列向量的极大无关组.

**Proof** 先证明向量组  $\beta_{i_1}, \beta_{i_2}, \cdots, \beta_{i_k}$  线性无关. 设  $c_1\beta_{i_1} + c_2\beta_{i_2} + \cdots + c_k\beta_{i_k} = 0$ , 即  $c_1P\alpha_{i_1} + c_2P\alpha_{i_2} + \cdots + c_kP\alpha_{i_k} = 0$ .

已知  $P$  是可逆矩阵, 因此  $c_1\alpha_{i_1} + c_2\alpha_{i_2} + \cdots + c_k\alpha_{i_k} = 0$ . 而向量组  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \cdots, \alpha_{i_k}$  线性无关, 故  $c_1 = c_2 = \cdots = c_k = 0$ .

这证明了向量组  $\beta_{i_1}, \beta_{i_2}, \cdots, \beta_{i_k}$  线性无关. 要证这是  $B$  列向量的极大无关组, 只需证明  $B$  的任意一个列向量都是这些向量的线性组合.

设  $\beta_j$  是  $B$  的任意一个列向量, 则  $\beta_j = P\alpha_j$ . 因为  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \cdots, \alpha_{i_k}$  是  $A$  的列向量的极大无关组

故  $\alpha_j$  可用  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \cdots, \alpha_{i_k}$  线性表示, 不妨设  $\alpha_j = b_1\alpha_{i_1} + b_2\alpha_{i_2} + \cdots + b_k\alpha_{i_k}$

则  $P\alpha_j = b_1P\alpha_{i_1} + b_2P\alpha_{i_2} + \cdots + b_kP\alpha_{i_k}$ , 即  $\beta_j = b_1\beta_{i_1} + b_2\beta_{i_2} + \cdots + b_k\beta_{i_k}$ .  $\square$

#### Theorem 4.9.3 (向量组等价充要条件)

设有两个向量组  $A = \{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m\}$  和  $B = \{\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n\}$ .

求证: 它们等价的充要条件是它们的秩相等且其中一组向量可以用另外一组向量线性表示.

**Proof** 根据向量组等价的定义可知必要性, 只需证明充分性.

假设向量组  $A$  可用向量组  $B$  线性表示, 现证明向量组  $B$  也可用向量组  $A$  线性表示.

不失一般性, 设  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  是向量组  $A$  的极大无关组,  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r$  是向量组  $B$  的极大无关组.

考虑向量组  $C = \{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r; \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r\}$ . 因为  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  可用  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r$  线性表出

故  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r$  是向量组  $C$  的极大无关组, 从而向量组  $C$  的秩等于  $r$ .

注意到  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  线性无关, 故可知  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  也是向量组  $C$  的极大无关组, 从而  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r$  可用  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$  线性表示.

因此向量组  $B$  也可用向量组  $A$  线性表示, 故  $A$  和  $B$  等价.  $\square$

**Theorem 4.9.4 (线性空间的维数承接子关系)**

设 $\mathbb{K}_1, \mathbb{K}_2, \mathbb{K}_3$ 是数域且 $\mathbb{K}_1 \subseteq \mathbb{K}_2 \subseteq \mathbb{K}_3$ , 若将 $\mathbb{K}_2$ 看成是 $\mathbb{K}_1$ 上的线性空间, 其维数为 $m$ , 将 $\mathbb{K}_3$ 看成是 $\mathbb{K}_2$ 上的线性空间, 其维数为 $n$  如将 $\mathbb{K}_3$ 看成是 $\mathbb{K}_1$ 上的线性空间, 则其维数为 $mn$ .

设 $\mathbb{F} \subseteq \mathbb{K}$ 为数域,  $\mathbb{K}$ 作为 $\mathbb{F}$ 上的线性空间, 一组基为 $\{\alpha_1 \cdots \alpha_m\}$ ;

设 $V$ 为 $\mathbb{K}$ 上的 $n$ 维线性空间, 一组基为 $\{e_1 \cdots e_n\}$

完全同类似上面的证明过程可知,  $V$ 是 $\mathbb{F}$ 上的 $mn$ 维线性空间

**Proof**  $\mathbb{K}_2$ 作为 $\mathbb{K}_1$ 上的线性空间, 取其一组基为 $\{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m\}$ ;  $\mathbb{K}_3$ 作为 $\mathbb{K}_2$ 上的线性空间, 取其一组基为 $\{\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n\}$ .

注意到 $\alpha_i, \beta_j$ 都是数, 现在我们断言:  $\mathbb{K}_3$ 作为 $\mathbb{K}_1$ 上的线性空间,  $\{\alpha_i \beta_j \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$ 恰为其一组基.

一方面, 对 $\mathbb{K}_3$ 中任一数 $a$ , 存在 $\mathbb{K}_2$ 中的数 $b_1, b_2, \cdots, b_n$ , 使得 $a = b_1 \beta_1 + b_2 \beta_2 + \cdots + b_n \beta_n$ .

又对 $b_j \in \mathbb{K}_2$ , 存在 $\mathbb{K}_1$ 中的数 $c_{1j}, c_{2j}, \cdots, c_{mj}$ , 使得 $b_j = c_{1j} \alpha_1 + c_{2j} \alpha_2 + \cdots + c_{mj} \alpha_m, j = 1, 2, \cdots, n$ .

将上述两式进行整理, 可得 $a = \sum_{j=1}^n b_j \beta_j = \sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^m c_{ij} \alpha_i \right) \beta_j = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m c_{ij} \alpha_i \beta_j$ ,

即 $\mathbb{K}_3$ 中任一数均可由 $\{\alpha_i \beta_j \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$ 线性表示.

另一方面, 设有 $\mathbb{K}_1$ 中的数 $k_{ij} (1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n)$ , 使得 $\sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m k_{ij} \alpha_i \beta_j = 0$ , 则经过变形可得 $\sum_{j=1}^n \left( \sum_{i=1}^m k_{ij} \alpha_i \right) \beta_j = 0$ .

注意到 $\sum_{i=1}^m k_{ij} \alpha_i \in \mathbb{K}_2$ 且 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 是 $\mathbb{K}_3/\mathbb{K}_2$ 的一组基, 故有 $\sum_{i=1}^m k_{ij} \alpha_i = 0 (1 \leq j \leq n)$ .

又因为 $\{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m\}$ 是 $\mathbb{K}_2/\mathbb{K}_1$ 的一组基, 故有 $k_{ij} = 0 (1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n)$ , 即 $\{\alpha_i \beta_j \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$ 是 $\mathbb{K}_1$ -线性无关的.

综上所述,  $\{\alpha_i \beta_j \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$ 是 $\mathbb{K}_3/\mathbb{K}_1$ 的一组基, 特别地,  $\dim_{\mathbb{K}_1} \mathbb{K}_3 = mn = \dim_{\mathbb{K}_1} \mathbb{K}_2 \cdot \dim_{\mathbb{K}_2} \mathbb{K}_3$ .  $\square$

**Theorem 4.9.5**

设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 是一组线性无关的向量, 若向量组 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_k$ 可用 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_m$ 线性表示如下:

$$\begin{cases} \beta_1 = a_{11}\alpha_1 + a_{12}\alpha_2 + \cdots + a_{1m}\alpha_m, \\ \beta_2 = a_{21}\alpha_1 + a_{22}\alpha_2 + \cdots + a_{2m}\alpha_m, \\ \cdots \cdots \cdots \\ \beta_k = a_{k1}\alpha_1 + a_{k2}\alpha_2 + \cdots + a_{km}\alpha_m. \end{cases} \quad \text{记表示矩阵 } A = (a_{ij})_{k \times m}.$$

求证: 向量组 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_k$ 的秩等于 $r(A)$ .

**Proof**

设 $r(A) = r$ . 记 $A$ 的 $k$ 个行向量为 $\gamma_1, \gamma_2, \cdots, \gamma_k$ . 不失一般, 可假定 $A$ 的前 $r$ 个行向量线性无关, 其余行向量均可用前 $r$ 个行向量线性表示.

若 $\gamma_i = c_1 \gamma_1 + c_2 \gamma_2 + \cdots + c_r \gamma_r$  则经过简单计算可得 $c_1 \beta_1 + c_2 \beta_2 + \cdots + c_r \beta_r = \beta_i$ .

另一方面, 若 $c_1 \beta_1 + c_2 \beta_2 + \cdots + c_r \beta_r = 0$ , 则 $c_1 (a_{11}\alpha_1 + \cdots + a_{1m}\alpha_m) + \cdots + c_r (a_{r1}\alpha_1 + \cdots + a_{rm}\alpha_m) = 0$ ,

即 $(c_1 a_{11} + \cdots + c_r a_{r1}) \alpha_1 + \cdots + (c_1 a_{1m} + \cdots + c_r a_{rm}) \alpha_m = 0$ .

因为 $\alpha_1, \cdots, \alpha_m$ 线性无关, 得

$$\begin{cases} a_{11}c_1 + a_{21}c_2 + \cdots + a_{r1}c_r = 0, \\ a_{12}c_1 + a_{22}c_2 + \cdots + a_{r2}c_r = 0, \\ \cdots \cdots \cdots \\ a_{1m}c_1 + a_{2m}c_2 + \cdots + a_{rm}c_r = 0. \end{cases}$$

将上述方程组看成是未知数 $c_i$ 的齐次线性方程组, 其系数矩阵的秩为 $r$ , 未知数个数也是 $r$ , 因此只有唯一组解, 即零解.

这表明 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r$ 是向量组 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_k$ 的极大无关组, 因此向量组 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_k$ 的秩等于 $r$ .

证法2 令 $V$ 是由 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 生成的向量空间. 因为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 故它们组成 $V$ 的一组基,  $V$ 的维数等于 $m$ .

注意到 $\beta_i$ 在这组基下的坐标向量为 $(a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{im})'$ , 则列向量组成的矩阵就是 $A'$ , 则向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ 的秩等于 $r(A') = r(A)$ .

### Theorem 4.9.6 (向量组的表示秩关系)

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 是向量空间 $V$ 中的向量且

$$\begin{cases} \beta_1 = c_{11}\alpha_1 + c_{12}\alpha_2 + \dots + c_{1k}\alpha_k, \\ \beta_2 = c_{21}\alpha_1 + c_{22}\alpha_2 + \dots + c_{2k}\alpha_k, \\ \dots\dots\dots \\ \beta_m = c_{m1}\alpha_1 + c_{m2}\alpha_2 + \dots + c_{mk}\alpha_k. \end{cases}$$

记上述表示式中的系数矩阵为 $C = (c_{ij})_{m \times k}$

(1) 若 $r(C) = k$ , 则这两组向量等价.

(2) 若 $r(C) = r$ , 则向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 的秩不超过 $r$ .

**Proof** (1) 在 $V$ 中取定一组基 $e_1, e_2, \dots, e_n$ , 假定在这组基下 $\alpha_i$ 的坐标向量是 $\tilde{\alpha}_i (i = 1, \dots, k)$ ,  $\beta_j$ 的坐标向量是 $\tilde{\beta}_j (j = 1, \dots, m)$ , 则

$$\begin{cases} \tilde{\beta}_1 = c_{11}\tilde{\alpha}_1 + c_{12}\tilde{\alpha}_2 + \dots + c_{1k}\tilde{\alpha}_k, \\ \tilde{\beta}_2 = c_{21}\tilde{\alpha}_1 + c_{22}\tilde{\alpha}_2 + \dots + c_{2k}\tilde{\alpha}_k, \\ \dots\dots\dots \\ \tilde{\beta}_m = c_{m1}\tilde{\alpha}_1 + c_{m2}\tilde{\alpha}_2 + \dots + c_{mk}\tilde{\alpha}_k, \end{cases}$$

写成矩阵形式为 $(\tilde{\beta}_1, \tilde{\beta}_2, \dots, \tilde{\beta}_m) = (\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_k) C'$ .

因为 $C'$ 是一个行满秩 $k \times m$ 矩阵, 根据定理, 存在列满秩 $m \times k$ 矩阵 $T$ , 使 $C'T = I_k$ , 于是 $(\tilde{\beta}_1, \tilde{\beta}_2, \dots, \tilde{\beta}_m)T = (\tilde{\alpha}_1, \tilde{\alpha}_2, \dots, \tilde{\alpha}_k)$ . 这表明 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k$ 可以用 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 来线性表示. 于是这两组向量等价.

(2) 类似于(1)的讨论, 可以用两个矩阵积的秩不超过每个矩阵的秩得到. □

**注** 这是对两个向量组表示的秩关系的最准确表示, 包含了以下两点

(1)  $\{\alpha_1 \sim \alpha_n\}$  能够被  $\{\beta_1 \sim \beta_m\}$  表示则  $r(\alpha) \leq r(\beta)$

(2) 上一个定理

## 4.10 秩不等式

## Proposition 4.17

$$(1) C = \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} \text{ 则 } r(C) = r(A) + r(B)$$

$$(2) r(AB) \leq \min \{r(A), r(B)\}$$

$$(3) r(kA) = r(A) \quad (k \neq 0) \quad A_{m \times n}$$

$$(4) r(A \pm B) \leq r(A) + r(B)$$

$$(5) r \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B) \quad r \begin{pmatrix} A & O \\ D & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B)$$

$$(6) \max \{r(A), r(B)\} \leq r \begin{pmatrix} A & B \\ O & O \end{pmatrix} \leq r(A) + r(B) \quad \max \{r(A), r(B)\} \leq r \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} \leq r(A) + r(B)$$

$$(7) r(A - B) \geq |r(A) - r(B)|$$

$$(8) R(A \pm B) \leq R(A, B) \leq R(A) + R(B)$$

**Proof** (1) 设  $A$  和  $B$  的秩为  $r_1, r_2$  由相抵标准型知道存在可逆阵  $P_1, P_2, Q_1, Q_2$

$$P_1 A Q_1 = \begin{pmatrix} I_{r_1} & O \\ O & O \end{pmatrix} \quad P_2 B Q_2 = \begin{pmatrix} I_{r_2} & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

$$\text{那么 } \begin{pmatrix} P_1 & O \\ O & P_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_1 & O \\ O & Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 A Q_1 & O \\ O & P_2 B Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_{r_1} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & I_{r_2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}. \text{ 因此 } r(C) = r_1 + r_2. \text{ 证毕.}$$

(2) 设  $A$  是  $m \times n$  矩阵,  $B$  是  $n \times s$  矩阵. 将矩阵  $B$  按列分块,  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$ , 则  $AB = (A\beta_1, A\beta_2, \dots, A\beta_s)$ .

若  $B$  列向量的极大无关组为  $\{\beta_{i_1}, \beta_{i_2}, \dots, \beta_{i_r}\}$ , 则  $B$  的任一列向量  $\beta_j$  均可用  $\{\beta_{i_1}, \beta_{i_2}, \dots, \beta_{i_r}\}$  线性表示.

于是任一  $A\beta_j$  也可用  $\{A\beta_{i_1}, A\beta_{i_2}, \dots, A\beta_{i_r}\}$  来线性表示. 因此向量组  $\{A\beta_1, A\beta_2, \dots, A\beta_s\}$  的秩不超过  $r$ , 即  $r(AB) \leq r(B)$ .

同理, 对矩阵  $A$  用行分块的方法可以  $r(AB) \leq r(A)$ . 证毕.

$$(3) kA = P_1(k)P_2(k)\cdots P_m(k)A \text{ 故 } r(kA) = r(A)$$

(5) 法1我们只证明第一个不等式, 第二个不等式同理可证. 采用与 (1) 相同的证法和记号, 可得

$$\begin{pmatrix} P_1 & O \\ O & P_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_1 & O \\ O & Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_1 A Q_1 & P_1 C Q_2 \\ O & P_2 B Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_{r_1} & O & C_{11} & C_{12} \\ O & O & C_{21} & C_{22} \\ O & O & I_{r_2} & O \\ O & O & O & O \end{pmatrix}$$

在上面的分块矩阵中实施第三类分块初等变换

用  $I_{r_1}$  消去同行的矩阵; 用  $I_{r_2}$  消去同列的矩阵, 再将  $C_{22}$  对换到第 (2, 2) 位置:

$$\begin{pmatrix} I_{r_1} & O & C_{11} & C_{12} \\ O & O & C_{21} & C_{22} \\ O & O & I_{r_2} & O \\ O & O & O & O \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I_{r_1} & O & O & O \\ O & O & O & C_{22} \\ O & O & I_{r_2} & O \\ O & O & O & O \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} I_{r_1} & O & O & O \\ O & C_{22} & O & O \\ O & O & I_{r_2} & O \\ O & O & O & O \end{pmatrix}$$

再由 (1) 可得

$$r \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} = r(I_{r_1}) + r(C_{22}) + r(I_{r_2}) \geq r_1 + r_2 = r(A) + r(B)$$

证法2我们也可用子式法来证明. 设  $r\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} = r$ , 则可知,  $\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix}$  有一个  $r$  阶子式不为零

不妨设为  $\begin{vmatrix} A_1 & O \\ O & B_1 \end{vmatrix}$ , 其中  $A_1, B_1$  分别是  $A, B$  的子阵. 注意  $A_1$  或  $B_1$  允许是零阶矩阵, 这对应于该子式完全包含在  $B$  或  $A$  中

但若  $A_1, B_1$  的阶数都大于零, 则通过该子式非零容易验证  $A_1, B_1$  都是方阵.

设在矩阵  $\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$  中对应的  $r$  阶子式是  $\begin{vmatrix} A_1 & C_1 \\ O & B_1 \end{vmatrix}$ , 则得  $\begin{vmatrix} A_1 & C_1 \\ O & B_1 \end{vmatrix} = |A_1| |B_1| = \begin{vmatrix} A_1 & O \\ O & B_1 \end{vmatrix} \neq 0$

那么可得  $r\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \geq r = r\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} = r(A) + r(B)$

证法3

设  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$  是  $A$  的列分块,  $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \dots, \alpha_{i_r}$  是  $A$  的列向量的极大无关组;

设  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_l), C = (\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_l)$  是  $B, C$  的列分块,  $\beta_{j_1}, \beta_{j_2}, \dots, \beta_{j_s}$  是  $B$  的列向量的极大无关组, 则  $r(A) = r$  且  $r(B) = s$ .

我们接下来证明: 作为  $\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$  的列向量,  $\begin{pmatrix} \alpha_{i_1} \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \alpha_{i_r} \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \gamma_{j_1} \\ \beta_{j_1} \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} \gamma_{j_s} \\ \beta_{j_s} \end{pmatrix}$  线性无关.

设  $c_1 \begin{pmatrix} \alpha_{i_1} \\ 0 \end{pmatrix} + \dots + c_r \begin{pmatrix} \alpha_{i_r} \\ 0 \end{pmatrix} + d_1 \begin{pmatrix} \gamma_{j_1} \\ \beta_{j_1} \end{pmatrix} + \dots + d_s \begin{pmatrix} \gamma_{j_s} \\ \beta_{j_s} \end{pmatrix} = 0$

即  $c_1 \alpha_{i_1} + \dots + c_r \alpha_{i_r} + d_1 \gamma_{j_1} + \dots + d_s \gamma_{j_s} = 0, d_1 \beta_{j_1} + \dots + d_s \beta_{j_s} = 0$ .

由上面的假设即得  $c_1 = \dots = c_r = d_1 = \dots = d_s = 0$ , 于是上述结论得证.

因为  $\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$  的列向量中有  $r+s$  个线性无关, 故  $r\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \geq r+s = r(A) + r(B)$ .

(6) 注意到  $(I; I) \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} = (A : B), \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I \\ I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$ , 故由 (2) 即得结论, 另外我们可以转化到向量组的秩考虑, 利用推论 2.4.

(4) 注意到  $(A : B) \begin{pmatrix} I \\ I \end{pmatrix} = A + B, (A : B) \begin{pmatrix} I \\ -I \end{pmatrix} = A - B$ , 故由 (2) 即得结论.

(8) 设  $A, B$  的列向量组分别为  $\alpha_1 \sim \alpha_s; \beta_1 \sim \beta_s$ ; 那么  $A \pm B$  的列向量组为  $\alpha_1 \pm \beta_1 \sim \alpha_s \pm \beta_s$ .

其可以被  $\alpha_1 \sim \alpha_s, \beta_1 \sim \beta_s$  表示  $\Rightarrow R(A+B) \leq R(A, B) \leq R(A) + R(B)$

(7) 由于  $r(A-B) = r(B-A)$ , 故不妨设  $r(A) \geq r(B)$ , 则由 (4) 可得

$r(A-B) + r(B) \geq r(A-B+B) = r(A)$ , 即  $r(A-B) \geq r(A) - r(B)$ .

#### Theorem 4.10.1

(Sylvester不等式) 设  $A \in P^{s \times n}, B \in P^{n \times m}$ , 证明:  $r(AB) \geq r(A) + r(B) - n$ .

(Frobenius不等式) 设  $A \in P^{m \times n}, B \in P^{n \times s}, C \in P^{s \times t}$ , 证明:  $r(ABC) \geq r(AB) + r(BC) - r(B)$ .

**Proof** 因为  $\begin{pmatrix} E_n & 0 \\ 0 & AB \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E_n & B \\ 0 & AB \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E_n & B \\ -A & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} B & E_n \\ 0 & A \end{pmatrix}$ .

$$\text{故 } r(AB) + n = r \begin{pmatrix} E_n & 0 \\ 0 & AB \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} B & E_n \\ 0 & A \end{pmatrix} \geq r \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & A \end{pmatrix} = r(A) + r(B).$$

$$\begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & ABC \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} B & BC \\ 0 & ABC \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} B & BC \\ -AB & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} BC & B \\ 0 & AB \end{pmatrix}.$$

$$\text{故 } r(ABC) + r(B) = r \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & ABC \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} BC & B \\ 0 & AB \end{pmatrix} \geq r \begin{pmatrix} BC & 0 \\ 0 & AB \end{pmatrix} = r(AB) + r(BC). \quad \square$$

**Corollary 4.9**

$A \in P^{s \times n}, B \in P^{n \times m}$ , 当  $AB = O$  有  $r(A) + r(B) \leq n$

**Corollary 4.10**

设  $A_1 \sim A_m$  为  $n$  阶方阵则  $r(A_1) + \cdots + r(A_m) \leq (m-1)n + r(A_1 A_2 \cdots A_m)$

**Theorem 4.10.2 (秩降阶公式)**

$$M = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}$$

- (1) 若  $A$  可逆, 则  $r(M) = r(A) + r(D - CA^{-1}B)$
- (2) 若  $D$  可逆, 则  $r(M) = r(D) + r(A - BD^{-1}C)$
- (3) 若  $A, D$  可逆, 则  $r(A) + r(D - CA^{-1}B) = r(D) + r(A - BD^{-1}C)$

## 4.11 满秩分解与 LU 分解

## Lemma 4.4 (行列满秩矩阵的可逆性)

设  $A$  是  $m \times n$  矩阵

- (1) 若  $r(A) = n$ , 即  $A$  是列满秩阵, 则必存在秩等于  $n$  的  $n \times m$  矩阵  $B$ , 使  $BA = I_n$ ;  
 $B$  称为  $A$  的左逆; 那么列满秩矩阵满足左消去律即:  $A$  列满秩,  $AD = AE \Rightarrow D = E$
- (2) 若  $r(A) = m$ , 即  $A$  是行满秩阵, 则必存在秩等于  $m$  的  $n \times m$  矩阵  $C$ , 使  $AC = I_m$ .  
 $C$  称为  $A$  的右逆; 那么行满秩矩阵满足右消去律即:  $A$  行满秩,  $DA = EA \Rightarrow D = E$

**Proof** (1) 存在可逆矩阵  $P$  和  $Q$ , 使  $PAQ = \begin{pmatrix} I_n \\ O \end{pmatrix}$ , 因此  $(I_n, O)PAQ = I_n$ , 即  $(I_n, O)PA = Q^{-1}$ , 也就是  $Q(I_n, O)PA = I_n$ .

令  $B = Q(I_n, O)P$  即可.

(2) 同理

## Theorem 4.11.1 (满秩分解)

设  $A$  是秩为  $r$  的  $m \times n$  矩阵

- (1):  $A = BC$ , 其中  $B$  是  $m \times r$  矩阵且  $r(B) = r$ ,  $C$  是  $r \times n$  矩阵且  $r(C) = r$ . 即  $A$  可分解为  $r$  阶列满秩与  $r$  阶行满秩矩阵的乘积
- (2): 若  $A$  有两个满秩分解即  $A = B_1C_1 = B_2C_2$ ; 则存在  $r$  阶可逆阵  $P$ ;  $st. B_2 = B_1P \quad C_2 = P^{-1}C_1$
- (3) 若有两个满秩分解  $C = AB = A_1B_1$  那么  $BA$  与  $B_1A_1$  是相似的因为  $A_1 = AP$ ;  $B_1 = P^{-1}B$  那么  $P^{-1}BAP = B_1A_1$

**Proof** (1) 存在可逆矩阵  $P$  和  $Q$ , 使  $A = P_{m \times m} \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}_{m \times n} Q_{n \times n} = P \begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix}_{m \times r} (I_r, O)_{r \times n} Q$ . 令  $B_{m \times r} = P \begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix}$ ,  $C = (I_r, O)Q$  即可.

但是我们仍要说明  $B$  的秩为  $r$ ,  $C$  的秩为  $r$ , 显然  $\begin{pmatrix} I_r \\ O \end{pmatrix}$  秩为  $r$  左乘一个可逆阵秩不变即可

值得注意的是我们并没有用到  $B, C$  的内部结构这也就是说我们只要找到  $B^{m \times r}$  与  $C^{r \times n}$   $st. A = BC$  那么就为满秩分解这一点后续会用到

(2) 由上题引理知道存在  $S_{r \times m}^2$  与  $T_{n \times r}^2$  行与列满秩矩阵  $st. S_2B_2 = I_r \quad C_2T_2 = I_r$

$$\Rightarrow \begin{cases} B_2 = B_2(C_2T_2) = (B_2C_2)T_2 = (B_1C_1)T_2 = B_1(C_1T_2) \\ C_2 = (S_2B_2)C_2 = S_2(B_2C_2) = S_2(B_1C_1) = (S_2B_1)C_1 \end{cases}$$

至此我们得到了跟要证式子相似的结论但是结论中是共用一个  $P$  那么

$$(S_2B_1)(C_1T_2) = S_2(B_1C_1)T_2 = S_2(B_2C_2)T_2 = (S_2B_2)(C_2T_2) = I_r$$

那么令  $P = S_2B_1$  即可 □

## Proposition 4.18

1. 设  $A$  是数域  $K$  上的一个  $s \times n$  矩阵, 且  $A \neq 0$

证明:  $\text{rank}(A) = 1$  当且仅当  $A$  能表示成一个  $s$  维列向量与一个  $n$  维行向量的乘积

2. 设  $A$  是数域  $K$  上的一个  $n$  级矩阵. 证明: 若  $\text{rank}(A) = 1$ , 则存在唯一的  $k \in K$  使得  $A^2 = kA$

**Proof** 1. 由满秩分解技术因为  $r(A) = 1$  故存在  $\alpha_{s \times 1}, \beta_{1 \times n}^T$  使得  $A = \alpha\beta^T$  其中  $r(\alpha) = r(\beta^T) = 1$

若  $A$  可以表示为  $A = \alpha\beta^T$  那么  $r(A) \leq r(\alpha) \leq 1$  又  $A \neq 0 \Rightarrow r(A) = 1$

2. 由 1. 问知道  $A = \alpha_{n \times 1}, \beta_{1 \times n}^T \Rightarrow A^2 = (\beta^T\alpha)A$  故存在  $k = (\beta^T\alpha)$ , 至此证明了存在性

若还存在一个  $k^*$  那么  $A^2 - A^2 = (k - k^*)A = 0$  而  $A \neq 0 \Rightarrow (k - k^*) = 0 \Rightarrow k = k^*$

**Proposition 4.19**

设 $A$ 是数域 $K$ 上的一个 $s \times n$ 行满秩矩阵,证明:对于 $K$ 上任意一个 $s \times m$ 矩阵 $B$ ,矩阵方程 $AX = B$ 都有解

**Proof** 由题知道存在 $T_{n \times s}$ 列满秩矩阵使得 $AT = I_s$   
故对于 $\forall B_{s \times m}$ 我们取 $X = TB$ 即可

**Proposition 4.20**

设 $A$ 是数域 $K$ 上的 $n$ 级矩阵,且 $\text{rank}(A) = 1$ .试问: $I + A$ 是否可逆?当 $I + A$ 可逆时,求 $(I + A)^{-1}$

**Proof** 由于 $\text{rank}(A) = 1$ ,因此之前的结论知道得,存在唯一的 $k \in K$ 使得 $A^2 = kA$

此时根据 $A^2 - kA = O$ 待定系数

由此得出有 $(I + A)\left(I - \frac{1}{1+k}A\right) = I$

故 $k \neq -1$ 时,此时 $I + A$ 可逆,且 $(I + A)^{-1} = I - \frac{1}{1+k}A$

当 $k = -1$ 时, $A^2 = -A$ ,从而 $0 = A^2 + A = A(A + I)$

于是根据Sylvester不等式得, $\text{rank}(A) + \text{rank}(A + I) \leq n$ .由于 $\text{rank}(A) = 1$ ,因此 $\text{rank}(A + I) \leq n - 1 < n$ ,从而 $A + I$ 不可逆

**笔记**

在满秩分解 $A = BC$ 中, $\text{rank}(A) = \text{rank}(B)$ ,并且 $B$ 是列满秩矩阵,于是可以考虑将 $B$ 直接设为为 $A$ 的列向量的最大线性无关向量组不妨设 $B = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_r)$ ,其中 $\{\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_r\}$ 为 $A$ 的列向量的最大线性无关向量组

则 $A$ 的剩下列向量可以表示为列向量极大线性无关向量组的组合,不妨记剩下列向量为 $A_1$ ,则有 $A_1 = BS$ .

为了让问题再次简化,不妨假设 $B$ 恰好为 $A$ 的前 $r$ 列,则 $A = (B \mid A_1) = B(I_r \mid S)$ ,取 $C = (I_r \mid S)$ 即得到了 $A$ 的满秩分解方案.

为了得到 $C = (I_r \mid S)$ 的结构,在初等行变换时需满足得到的阶梯型矩阵每一行第一个非零元素为1,该元素所在列其他元素为0这种结构也称为Hermite标准形.

但事情通常并不会那么顺利,倘若 $B$ 并不对应 $A$ 的前 $r$ 列呢?答案是简单的,直接让 $A$ 进行初等列变化

让 $A$ 的列向量最大线性无关向量组位于 $A$ 的前 $r$ 列即可,也即右乘一个可逆矩阵 $P$ ,使得 $AP = B(I_r \mid S)$ ,

此时 $B$ 仍然是 $A$ 列向量最大线性无关组, $C = (I_r \mid S)P^{-1}$ . $P$ 的作用是将 $A$ 的列向量最大线性无关向量组移动到 $A$ 的前 $r$ 列

$P^{-1}$ 的作用自然是再移回去,也就意味着 $C$ 各列向量的顺序和 $A$ 是一致的,至此,我们就得到了满秩分解的另一种方法.

**Problem 4.4**

$$B = \begin{bmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & -2 & 1 & 4 \\ 4 & -6 & 2 & -2 & 4 \\ 3 & 6 & -9 & 7 & 9 \end{bmatrix} = (b_1, b_2, b_3, b_4, b_5)$$

$$B \text{ 的行最简形矩阵为 } B \sim \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = B_1 \text{ 所以矩阵 } B \text{ 的极大线性无关组为 } b_1, b_2, b_4.$$

同时式也可以看出,矩阵 $B$ 的每个列向量写成极大线性无关组的线性表示的形式分别为:

$$\begin{cases} \mathbf{b}_1 = 1\mathbf{b}_1 + 0\mathbf{b}_2 + 0\mathbf{b}_4 \\ \mathbf{b}_2 = 0\mathbf{b}_1 + 1\mathbf{b}_2 + 0\mathbf{b}_4 \\ \mathbf{b}_3 = -1\mathbf{b}_1 - 1\mathbf{b}_2 + 0\mathbf{b}_4 \\ \mathbf{b}_4 = 0\mathbf{b}_1 + 0\mathbf{b}_2 + 1\mathbf{b}_4 \\ \mathbf{b}_5 = 4\mathbf{b}_1 + 3\mathbf{b}_2 - 3\mathbf{b}_4 \end{cases}$$

写成矩阵乘法的形式：

$$\begin{aligned} (\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \mathbf{b}_3, \mathbf{b}_4, \mathbf{b}_5) &= (\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \mathbf{b}_4) \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 4 & -6 & -2 \\ 3 & 6 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & -1 & 0 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -3 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

就得到满秩分解了

### Theorem 4.11.2 (LU 分解定理)

证明：数域  $K$  上的  $n$  级矩阵  $A$  能够分解成一个主对角元都为 1 的下三角矩阵  $L$  与可逆上三角矩阵  $U$  的乘积  $A = LU$  当且仅当  $A$  的各阶顺序主子式全不为 0, 并且  $A$  的这种分解是唯一的。

**Proof** 先来证充分性

显然  $|A| \neq 0$

当  $n = 1$  时显然成立

假设  $n - 1$  成立. 此时对  $n$  我们来考虑  $A = \begin{pmatrix} A_1 & \alpha \\ \beta & a_{nn} \end{pmatrix}$

$$\begin{pmatrix} I_{n-1} & O \\ -\beta A_1^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & \alpha \\ \beta & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n-1} & -A_1^{-1}\alpha \\ O & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix}$$

此时  $|A| = \begin{vmatrix} A_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{vmatrix} \neq 0 \implies a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \neq 0$  我们同样可以对  $\begin{pmatrix} A_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix}$  用归纳假设

故存在  $L_1 U_1 = A_1$

$$\text{那么 } \begin{pmatrix} L_1 & O \\ O & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix}$$

此时  $\begin{pmatrix} U_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix}$  为可逆的上三角矩阵  $\begin{pmatrix} L_1 & O \\ O & 1 \end{pmatrix}$  为主对角线全为 1 的下三角矩阵

$$\text{那么 } \begin{pmatrix} I_{n-1} & O \\ -\beta A_1^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & \alpha \\ \beta & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n-1} & -A_1^{-1}\alpha \\ O & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} L_1 & O \\ O & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix}$$

而上三角矩阵的逆矩阵也为上三角矩阵故  $U^* = \begin{pmatrix} U_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n-1} & -A_1^{-1}\alpha \\ O & 1 \end{pmatrix}^{-1}$  是可逆的上三角矩阵

而下三角矩阵的逆矩阵也为下三角矩阵故  $L^* = \begin{pmatrix} I_{n-1} & O \\ -\beta A_1^{-1} & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} L_1 & O \\ O & 1 \end{pmatrix}$  是主对角线全为 1 的下三角矩阵

$$\implies A = \begin{pmatrix} A_1 & \alpha \\ \beta & a_{nn} \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} I_{n-1} & O \\ -\beta A_1^{-1} & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} L_1 & O \\ O & 1 \end{pmatrix}}_{L^*} \underbrace{\begin{pmatrix} U_1 & O \\ O & a_{nn} - \beta A_1^{-1}\alpha \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n-1} & -A_1^{-1}\alpha \\ O & 1 \end{pmatrix}^{-1}}_{U^*} = L^* U^*$$

再证必要性：

必要性, 从  $A = LU$  得  $A = \begin{pmatrix} B_1 & 0 \\ B_2 & B_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C_1 & C_2 \\ 0 & C_3 \end{pmatrix}$ , 其中  $B_1, C_1$  都是  $k$  级矩阵,  $|B_1 C_1|$  是  $A$  的  $k$  阶顺序主子式,  $k \in \{1, 2, \dots, n-1\}$

再证明唯一性：

若有  $A = LU = L^*U^*$ , 此时显然  $L, U, L^*, U^*$  都可逆那么

$\implies L^{-1}L^* = U(U^*)^{-1} \implies L^{-1}L^*$  此时仍然为主对角线全为 1 的下三角矩阵而  $U(U^*)^{-1}$  为上三角矩阵

$\implies L^{-1}L^* = U(U^*)^{-1} = I \implies L = L^*$  且  $U = U^*$

## 4.12 线性空间重要结论

**Theorem 4.12.1 (真子空间无法覆盖全空间)**

设  $V_1, V_2, \dots, V_m$  是数域  $\mathbb{F}$  上向量空间  $V$  的  $m$  个真子空间, 证明: 在  $V$  中必存在一个向量  $\alpha$ , 它不属于任何一个  $V_i$ .

**Proof** 对  $m$  用归纳法. 当  $m = 1$  时结论显然成立. 设  $m = k$  时结论成立, 现要证明  $m = k + 1$  时结论也成立.

由归纳假设, 存在向量  $\alpha$ , 它不属于任何一个  $V_i (i = 1, \dots, k)$ . 若  $\alpha$  也不属于  $V_{k+1}$ , 则结论已成立

因此可设  $\alpha \in V_{k+1}$ . 在  $V_{k+1}$  外选一个向量  $\beta$ . 作集合  $M = \{t\alpha + \beta \mid t \in \mathbb{F}\}$ .

事实上, 我们可将  $M$  看成是通过  $\beta$  的终点且平行于  $\alpha$  的一根直线, 现要证明它和每个  $V_i$  最多只有一个交点.

首先,  $M$  和  $V_{k+1}$  无交点, 因为若  $t\alpha + \beta \in V_{k+1}$ , 则从  $t\alpha \in V_{k+1}$  可推出  $\beta \in V_{k+1}$ , 与假设矛盾.

又若  $t_1\alpha + \beta \in V_i, t_2\alpha + \beta \in V_i (i < k + 1)$ , 则  $(t_1 - t_2)\alpha \in V_i$ . 若  $t_1 \neq t_2$ , 将导致  $\alpha \in V_i$ , 与假设矛盾.

由此可以看到,  $M$  中只有有限个向量属于  $V_i$  的并集, 而  $t$  有无穷多个选择, 由此即得结论. □

**注** 证明中用到任意一个数域都有无穷个元素这一事实, 因此, 对有限域 (以后可能会学到) 上的向量空间, 结论不一定成立.

**Proposition 4.21**

设  $V_1, V_2, \dots, V_m$  是数域  $\mathbb{F}$  上向量空间  $V$  的  $m$  个真子空间, 证明:  $V$  中必有一组基, 使得其中每个基向量都不在诸  $V_i$  的并中.

**Proof** 由上个问题可知, 存在非零向量  $e_1 \in V$ , 使得  $e_1 \notin \bigcup_{i=1}^m V_i$ . 定义  $V_{m+1} = L(e_1)$

同理可知, 存在向量  $e_2 \in V$ , 使得  $e_2 \notin \bigcup_{i=1}^{m+1} V_i$ .

由向量组重要论断3可知,  $e_2 \notin L(e_1)$  意味着  $e_1, e_2$  线性无关.

重新定义  $V_{m+1} = L(e_1, e_2)$ , 同理可知, 存在向量  $e_3 \in V$ , 使得  $e_3 \notin \bigcup_{i=1}^{m+1} V_i$ .

再由论断可知,  $e_3 \notin L(e_1, e_2)$  意味着  $e_1, e_2, e_3$  线性无关.

不断重复上述讨论, 即添加线性无关的向量重新定义  $V_{m+1}$ , 并反复利用结论

最后可以得到  $n$  个线性无关的向量  $e_1, e_2, \dots, e_n$ , 它们构成  $V$  的一组基, 且满足  $e_j \notin \bigcup_{i=1}^m V_i, j = 1, 2, \dots, n$ . □

**注** 利用几何问题代数化这一技巧, 我们可以给出上述两道例题的一个统一解法.

任取  $V$  的一组基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ .

对任意的正整数  $k$ , 构造  $V$  中向量  $\alpha_k = e_1 + ke_2 + \dots + k^{n-1}e_n$  设向量族  $S = \{\alpha_k \mid k = 1, 2, \dots\}$ .

可知,  $S$  中任意  $n$  个不同的向量都构成  $V$  的一组基. (利用坐标向量和范德蒙德行列式)

因为  $V_i$  都是  $V$  的真子空间, 所以每个  $V_i$  至多包含  $S$  中  $n - 1$  个向量.

由于  $S$  是无限集合, 故存在某个向量  $\alpha_k$ , 使得  $\alpha_k$  不属于任何一个  $V_i$ , 这就证明了第一问

进一步, 在  $S$  中还存在  $n$  个不同的向量  $\alpha_{k_1}, \alpha_{k_2}, \dots, \alpha_{k_n}$ , 使得每个  $\alpha_{k_j}$  都不属于任何一个  $V_i$ , 此时  $\{\alpha_{k_1}, \alpha_{k_2}, \dots, \alpha_{k_n}\}$  构成了  $V$  的一组基证毕

**Theorem 4.12.2 (互素多项式诱导了方程组解空间的直和)**

若  $(f(x), g(x))$  在数域  $\mathbb{K}$  上互素,  $A$  为  $n$  阶方阵. 设  $f(A)x = 0$  与  $g(A)x = 0$  的解空间为  $V_1, V_2$  则  $V_1 + V_2 = V_1 \oplus V_2$   
此外若还有  $f(A)g(A) = O$  那么  $\mathbb{K}^n = V_1 + V_2 = V_1 \oplus V_2$

**Proof** 由互素性质知道  $\exists u(x)$  与  $v(x)$  使得  $u(x)f(x) + v(x)g(x) = 1$

$$\implies u(A)f(A) + v(A)g(A) = I_n$$

此时  $\forall x \in V_1 \cap V_2$  那么  $u(A)f(A)\vec{x} + v(A)g(A)\vec{x} = \vec{x} \implies x = 0$

故  $V_1 + V_2 = V_1 \oplus V_2$

此外,  $\forall x \in \mathbb{K}^n$  那么  $\underbrace{u(A)f(A)x}_{\in V_2} + \underbrace{v(A)g(A)x}_{\in V_1} = x \implies \mathbb{K}^n = V_1 + V_2 = V_1 \oplus V_2$

(这是因为  $g(A) \cdot u(A)f(A)x = u(A)g(A)f(A)x = 0$ )

**Theorem 4.12.3 (互素多项式诱导矩阵秩不等式)**

设  $f(x), g(x)$  是数域  $K$  上互素的多项式,  $A$  是数域  $K$  上的  $n$  阶矩阵

证明:  $f(A)g(A) = O \iff \text{rank}(f(A)) + \text{rank}(g(A)) = n$ , 其中  $\text{rank}$  表示矩阵的秩

**Proof** 由于  $(f(x), g(x)) = 1$ , 所以存在多项式  $u(x), v(x) \in K[x]$ , 满足  $u(x)f(x) + v(x)g(x) = 1$

$$\implies u(A)f(A) + v(A)g(A) = E_n$$

现在对矩阵  $\text{diag}\{f(A), g(A)\}$  作广义初等变换, 有

$$\begin{pmatrix} f(A) & O \\ O & g(A) \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} f(A) & f(A)u(A) \\ O & g(A) \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} f(A) & f(A)u(A) + v(A)g(A) \\ O & g(A) \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} f(A) & E_n \\ O & g(A) \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} O & E_n \\ -g(A)f(A) & g(A) \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} O & E_n \\ -g(A)f(A) & O \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} E_n & O \\ O & f(A)g(A) \end{pmatrix}.$$

由此可知  $\text{rank}(f(A)) + \text{rank}(g(A)) = \text{rank}(E_n) + \text{rank}(f(A)g(A)) = n + \text{rank}(f(A)g(A))$  那么  $\text{rank}(f(A)) + \text{rank}(g(A)) = n$  的充要条件是  $\text{rank}(f(A)g(A)) = 0$ , 即  $f(A)g(A) = O$ .

**Corollary 4.11**

设数域  $\mathbb{K}$  上的多项式  $f(x), g(x)$  且  $(f(x), g(x)) = d(x)$ . 设  $m(x)$  为  $f(x)$  与  $g(x)$  的最小公倍式

$A$  为  $n$  阶方阵,  $m(A) = O$ . 若设  $f(A)x = 0$  与  $g(A)x = 0$  与  $d(A)x = 0$  的解空间为  $V_1, V_2, V_3$ .

证明:  $\text{rank}(f(A)) + \text{rank}(g(A)) = \text{rank}(d(A))$  或  $\dim V_1 + \dim V_2 = n + \dim V_3$

**Proof** 通过方程组系数矩阵秩与解空间维数关系即可得到两个结论实际上是等价的

设  $f(x) = f_1(x)d(x)$  且  $g(x) = g_1(x)d(x)$  那么  $m(A) = O \iff f_1(A)g_1(A)d(A) = O$

$\exists u(x)$  与  $v(x)$  使得  $u(x)f(x) + v(x)g(x) = d(x) \implies u(A)f(A) + v(A)g(A) = d(A)$

此时  $\forall x \in V_1 \cap V_2$ , 则  $u(A)f(A)x + v(A)g(A)x = d(A)x \implies d(A)x = 0 \implies x \in V_3$

$$\implies V_1 \cap V_2 \subset V_3$$

此外  $\forall x \in V_3$  即  $d(A)x = 0 \implies f(A)x = f_1(A)d(A)x = 0$  同理  $g(A)x = 0 \implies x \in V_1$  且  $x \in V_2 \implies x \in V_1 \cap V_2$

$$\implies V_3 \subset V_1 \cap V_2$$

故  $V_3 = V_1 \cap V_2$

此外  $u(x)f_1(x) + v(x)g_1(x) = 1 \implies u(A)f_1(A) + v(A)g_1(A) = I$

故  $\forall x \in \mathbb{K}^n$  则  $\underbrace{u(A)f_1(A)x}_{\in V_2} + \underbrace{v(A)g_1(A)x}_{\in V_1} = x \implies V_1 + V_2 = \mathbb{K}^n$  (这是因为  $g(A)u(A)f_1(A)x = 0$ )

故由维数公式知道  $\dim(V_1 + V_2) + \dim(V_1 \cap V_2) = \dim(V_1) + \dim(V_2)$

$$\implies n + \dim V_3 = \dim(V_1) + \dim(V_2)$$

代数证法：一方面  $u(A)f(A) + v(A)g(A) = d(A) \implies r(d(A)) \leq r(u(A)f(A) + v(A)g(A)) \leq r(f(A)) + r(g(A))$

另一方面：

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} d(A) & \\ & O \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} d(A) & & \\ & f_1(A)g_1(A)d(A) & \\ & & \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} d(A) & d(A)f_1(A) \\ & f_1(A)g_1(A)d(A) \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} d(A) & d(A)f_1(A) \\ -g_1(A)d(A) & O \end{pmatrix} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} d(A) & d(A)f_1(A) \\ -g_1(A)d(A) & O \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d(A) & f(A) \\ g(A) & O \end{pmatrix} \\ \implies r(d(A)) &= r \begin{pmatrix} d(A) & f(A) \\ g(A) & O \end{pmatrix} \geq r(f(A)) + r(g(A)) \text{ (实际上由Frobenius不等式即可)} \\ \implies \text{rank}(f(A)) + \text{rank}(g(A)) &= \text{rank}(d(A)) \end{aligned}$$

### Proposition 4.22

令  $m \times n$  阶实矩阵  $M$  全体构成的线性空间为  $\mathbb{R}^{m \times n}$ , 给定  $p \times m$  阶实矩阵  $A$ ,  $n \times q$  阶实矩阵  $B$

定义线性映射  $\varphi: \mathbb{R}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{R}^{p \times q}$ ,  $\varphi(M) = AMB$

$\implies$  给出  $\varphi$  为可逆线性映射的充要条件, 并求  $\varphi^{-1}$ .

**Proof 断言:**  $\varphi$  可逆的充要条件是  $p = m, q = n$ , 且  $A, B$  均为可逆矩阵

其中充分性是显然的, 当  $p = m, q = n$ , 且  $A, B$  均为可逆矩阵,  $\varphi$  就是  $\mathbb{R}^{m \times n}$  上的线性变换, 其逆变换  $\varphi^{-1}$  为  $\varphi^{-1}(M) = A^{-1}MB^{-1}$ ,  $M \in \mathbb{R}^{m \times n}$

下面证明必要性, 设  $r(A) = r, r(B) = s$ , 那么存在阶数分别为  $p, m, n, q$  的可逆矩阵  $P, Q, P_1, Q_1$

$$\text{使得 } A = P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q \quad B = P_1 \begin{pmatrix} E_s & O \\ O & O \end{pmatrix} Q_1$$

对任意的  $M \in \mathbb{R}^{m \times n}$ , 记  $QMP_1 = \begin{pmatrix} M_1 & M_2 \\ M_3 & M_4 \end{pmatrix}$ , 其中  $M_1$  为  $r \times s$  矩阵

$$\text{那么 } M \in \text{Ker} \varphi \iff \varphi(M) = O \iff AMB = P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \begin{pmatrix} M_1 & M_2 \\ M_3 & M_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_s & O \\ O & O \end{pmatrix} Q_1 = P \begin{pmatrix} M_1 & O \\ O & O \end{pmatrix} Q_1 = O \iff M_1 = O$$

也就是  $M = Q^{-1} \begin{pmatrix} O & M_2 \\ M_3 & M_4 \end{pmatrix} P_1^{-1}$  其中  $M_2, M_3, M_4$  为任意的  $r \times (n-s), (m-r) \times s, (m-r) \times (n-s)$  矩阵

此时  $\varphi$  可逆自然需要  $\varphi$  为单射需要  $\text{Ker} \varphi = \{0\}$  则  $M \implies$  则  $\begin{pmatrix} O & M_2 \\ M_3 & M_4 \end{pmatrix} = O$

因此上式中不会出现  $M_2, M_3, M_4$ , 也就是  $r = m, s = n$

即  $A^{p \times m}$  为列满秩矩阵,  $B^{n \times q}$  为行满秩矩阵, 这也意味着  $p \geq m, q \geq n$ .

另外, 根据  $\varphi$  可逆根据维数公式就有  $\dim \mathbb{R}^{m \times n} = \dim \mathbb{R}^{p \times q}$ , 也就是  $mn = pq$ , 因此  $p = m, q = n$ , 即  $A, B$  分别为  $m$  阶和  $n$  阶的可逆矩阵.

# 第5章 线性映射

## 5.1 集合与映射

### Definition 5.1

设 $M$ 到 $M'$ 为两个集合, 所谓 $M \rightarrow M'$ 的一个映射指的是一个对应法则,  $st.M$ 中的每一个元素都有 $M'$ 的一个确定的元素与之对应. 特殊的 $M \rightarrow M$ 的映射我们称之为变换

另外我们定义两个映射相等的概念: 对于 $\sigma$ 和 $\tau (M \rightarrow M'), \forall a \in M, \text{有} \sigma(a) = \tau(a)$ ; 特别的若有一个映射将 $M$ 映射到 $M$ ; 且 $\tau(a) = a$ 我们称之为恒等映射记 $Id_M$ ; 显然 $Id_M \sigma = \sigma Id_M = \sigma$

再定义映射的乘法, 设 $\sigma$ 和 $\tau$ 都为集合 $M \rightarrow M'$ 的映射乘积 $\tau\sigma$ 定义为 $\tau\sigma(a) = \tau(\sigma(a))$  其中 $a \in M$

若映射保持了向量的加法和数乘我们则称为线性映射

**性质** 映射的乘法满足乘法结合律, 但是一般并不满足交换律显然的 $\sigma : S \rightarrow S'$ 和 $\tau : S' \rightarrow S''$ 那么其交换甚至可能没有意义因为 $S'' \cap S' = \emptyset$

### Definition 5.2

设 $\sigma$ 是 $M$ 到 $M'$ 的一个映射, 我们用 $\sigma(M)$ 来表示 $M$ 在映射 $\sigma$ 下的像的全体。显然 $\sigma(M) \subseteq M'$ , 若 $\sigma(M) = M'$ 我们称之为满射(映上的)。若有 $\forall a_1 \neq a_2, \sigma(a_1) \neq \sigma(a_2)$ 我们称该映射是单射 如果一个映射不仅是单射也是满射我们称之为双射,

**性质** 已知 $f : A \rightarrow B, g : B \rightarrow C$ ;

$\left\{ \begin{array}{l} \text{若} f \text{ 单射, } g \text{ 单射} \Rightarrow gf \text{ 也单射} \\ \text{若} f \text{ 满射, } g \text{ 满射} \Rightarrow gf \text{ 也满射} \\ \text{若} gf \text{ 单射} \Rightarrow f \text{ 单射} \\ \text{若} gf \text{ 满射} \Rightarrow g \text{ 满射} \end{array} \right.$	若 $f$ 单射, $g$ 单射 $\Rightarrow gf$ 也单射
	若 $f$ 满射, $g$ 满射 $\Rightarrow gf$ 也满射
	若 $gf$ 单射 $\Rightarrow f$ 单射
	若 $gf$ 满射 $\Rightarrow g$ 满射

### Definition 5.3

对于 $\sigma$ 满射自然可以定义其逆映射 $\sigma^{-1}$ 显然也为满射( $M' \rightarrow M$ )。显然若 $\sigma$ 为双射  $\Leftrightarrow \exists \tau$  映射( $M' \rightarrow M$ )  $st. \tau\sigma = 1_M$  and  $\sigma\tau = 1_{M'}$

**性质** 显然若 $f, g$ 都为满射则 $gf$ 也为满射

**性质** 线性映射(同构)的复合仍然是线性映射(同构)

### Theorem 5.1.1

设 $f : A \rightarrow B$ 的映射(map); 则 $f$ 存在逆映射  $\Leftrightarrow f$ 是双射

**Proof** 先证充分性, 设 $f$ 为双射, 那么 $\forall b \in B, \text{因为} f \text{ 满射所以} \exists a \in A, st; f(a) = b$ ;  
再由单性, 则 $f(a) = b$ 的 $a$ 是唯一的。这就证明了,  $\forall b \in B, \text{存在唯一的} a \in A; st f(a) = b$   
构造 $g : B \rightarrow A (b \rightarrow a)$  (满足 $f(a) = b$ )  
容易发现 $f \circ g = 1_B ; g \circ f = 1_A$ ; 所以 $g = f^{-1}$   
再证必要性, 设 $g : B \rightarrow A (b \rightarrow a)$ 是 $f$ 的逆映射则 $f \circ g = 1_B ; g \circ f = 1_A$   
假设 $a_1, a_2 \in A, st. f(a_1) = f(a_2)$ ; 用 $g$ 复合, 则  $\Rightarrow a_1 = a_2$   
假设 $\forall b \in B, \text{带入} f \circ g = 1_B; \Rightarrow f(g(b)) = b$ ; 则 $b$ 至少有一个原像 $g(b)$   
上述就证明了单满性。  
综上所述毕

**Theorem 5.1.2 (像集和原像集的关系)**

设  $f$  是  $X$  到  $Y$  的一个映射. 设  $A \subset X, B \subset Y$ .

令  $f(A) = \{f(x) \in Y \mid x \in A\}$  和  $f^{-1}(B) = \{x \in X \mid f(x) \in B\}$ .

称  $f(A)$  为集合  $A$  在映射  $f$  下的像集, 称  $f^{-1}(B)$  为集合  $B$  在映射  $f$  下的原像集.

设  $f: X \rightarrow Y$  为从  $X$  到  $Y$  的一个映射,  $\{A_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda_1}$  为  $X$  中子集族,  $\{B_\alpha\}_{\alpha \in \Lambda_2}$  为  $Y$  中子集族,  $B \subset Y$ , 则

$$(i) f\left(\bigcup_{\alpha \in \Lambda_1} A_\alpha\right) = \bigcup_{\alpha \in \Lambda_1} f(A_\alpha);$$

$$(ii) f\left(\bigcap_{\alpha \in \Lambda_1} A_\alpha\right) \subset \bigcap_{\alpha \in \Lambda_1} f(A_\alpha);$$

(iii) 若  $B_1 \subset B_2 \subset Y$ , 则  $f^{-1}(B_1) \subset f^{-1}(B_2)$ ;

$$(iv) f^{-1}\left(\bigcup_{\alpha \in \Lambda_2} B_\alpha\right) = \bigcup_{\alpha \in \Lambda_2} f^{-1}(B_\alpha);$$

$$(v) f^{-1}\left(\bigcap_{\alpha \in \Lambda_2} B_\alpha\right) = \bigcap_{\alpha \in \Lambda_2} f^{-1}(B_\alpha);$$

$$(vi) f^{-1}(B^c) = \left(f^{-1}(B)\right)^c.$$

**Proof** (i)  $y \in f\left(\bigcup_{\alpha \in \Lambda} A_\alpha\right) \Leftrightarrow \exists x \in \bigcup_{\alpha \in \Lambda} A_\alpha, y = f(x) \Leftrightarrow \exists \alpha \in \Lambda, x \in A_\alpha, y = f(x) \Leftrightarrow y \in \bigcup_{\alpha \in \Lambda} f(A_\alpha)$ ;

(ii)  $y \in f\left(\bigcap_{\alpha \in \Lambda_1} A_\alpha\right) \Rightarrow \exists x \in \bigcap_{\alpha \in \Lambda_1} A_\alpha, y = f(x) \Rightarrow y \in \bigcap_{\alpha \in \Lambda_1} f(A_\alpha)$

但反之例如  $A_1 = \{1, 2\}; A_2 = \{2, 3\}; f(1) = a; f(2) = b; f(3) = a$  并不对

(iii) 易知

(iv)  $x \in f^{-1}\left(\bigcup_{\alpha \in \Lambda} B_\alpha\right) \Leftrightarrow f(x) \in \bigcup_{\alpha \in \Lambda} B_\alpha \Leftrightarrow \exists \alpha \in \Lambda, f(x) \in B_\alpha \Leftrightarrow \exists \alpha \in \Lambda, x \in f^{-1}(B_\alpha) \Leftrightarrow x \in \bigcup_{\alpha \in \Lambda} f^{-1}(B_\alpha)$ .

(v)  $x \in f^{-1}\left(\bigcap_{\alpha \in \Lambda} B_\alpha\right) \Leftrightarrow f(x) \in \bigcap_{\alpha \in \Lambda} B_\alpha \Rightarrow x \in \bigcap_{\alpha \in \Lambda} f^{-1}(B_\alpha)$

(vi)  $x \in f^{-1}(B^c) \Leftrightarrow f(x) \in B^c \Leftrightarrow x \in \left(f^{-1}(B)\right)^c$

## 5.2 线性空间的同构

### Definition 5.4

数域  $P$  上两个线性空间  $V$  和  $V'$  称为 (线性) 同构的  $\Leftrightarrow$  存在一个双射  $\sigma$  并且满足 ①  $\sigma(\alpha+\beta) = \sigma(\alpha)+\sigma(\beta)$  ②  $\sigma(k\alpha) = k\sigma(\alpha)$  这样的映射  $\sigma$  我们称之为同构映射, 显然数域  $P$  上的任何一个  $n$  维线性空间都与  $P^n$  同构, 显然有 (实际上这一点由线性映射就保证了并不需要双射)  $\sigma(0) = 0; \sigma(-\alpha) = -\sigma(\alpha)$  显然线性空间  $V \rightarrow V$  的恒等映射  $Id_V$ ; 也是线性同构。

### Lemma 5.1

若  $\varphi: V \rightarrow U$  的线性映射, 那么若  $\varphi$  是同构  $\Rightarrow \varphi^{-1}$  是  $U \rightarrow V$  的同构

**Proof** 显然  $\varphi^{-1}$  为双射, 因为双射等价条件是存在逆映射, 那么  $(\varphi^{-1})^{-1} = \varphi$ ; 则  $\varphi^{-1}$  为双射  
其次证明其线性。要证  $\varphi^{-1}(k\alpha+l\beta) = k\varphi^{-1}(\alpha)+l\varphi^{-1}(\beta)$ 。即证  $\varphi^{-1}(k\alpha+l\beta) - k\varphi^{-1}(\alpha) - l\varphi^{-1}(\beta) = 0$ 。  
我们用  $\varphi$  作用。那么得到  $\varphi(LHS) = 0_U$ ; 而  $\varphi(0_V) = 0_U$ ; 但是  $\varphi$  为双射, 那么只有  $LHS = 0_V$  证毕  $\square$

### Theorem 5.2.1

(I)  $V$  中向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性相关的充分必要条件是, 它们的像  $\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \dots, \sigma(\alpha_r)$  线性相关。

(II) 因此得到同构的线性空间具有相同的维数

(III) 已知  $V \cong V'$  显然若  $V_1 \subseteq V \Rightarrow V'_1 \subseteq V'$  且  $V_1 \cong V'_1$

(VI): 显然同构映射的逆映射和乘积仍然为同构映射

(V) 显然同构作为线性空间中的一种等价关系具有自反性, 对称性, 传递性

(VI) 数域  $P$  上两个有限维线性空间同构  $\Leftrightarrow \dim$  相等

**Proof (I) Proof:** 因为由  $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+\dots+k_r\alpha_r=0$  可得  $k_1\sigma(\alpha_1)+k_2\sigma(\alpha_2)+\dots+k_r\sigma(\alpha_r)=0$   
反过来, 由  $k_1\sigma(\alpha_1)+k_2\sigma(\alpha_2)+\dots+k_r\sigma(\alpha_r)=0$  有  $\sigma(k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+\dots+k_r\alpha_r)=0$ 。因为  $\sigma$  是 1-1 的, 只有  $\sigma(0)=0$ ,  
所以  $k_1\alpha_1+k_2\alpha_2+\dots+k_r\alpha_r=0$ 。  $\square$

**Proof (V):** 自反性: 显然  $V \rightarrow V$  的恒等映射就是一个同构, 所以  $V \cong V$

对称性: 若  $\varphi: V \rightarrow U$ , 为同构 ( $V \cong U$ ), 那么根据性质。  $\varphi^{-1}$  就是  $U \rightarrow V$  的同构。

传递性: 根据上一节的性质即可

**Proof (VI)** 先证必要性,  $\varphi: V \rightarrow U$

取  $V$  的一组基  $e_1 \dots e_n$ ; 由 (I) 知,  $\varphi(e_1) \dots \varphi(e_n)$  也是线性无关的. 此时我们只需要证对于  $\forall x \in U$ . 其均可以被  $\varphi(e_1) \dots \varphi(e_n)$  表示。

因为是同构是双射, 所以必定存在  $\alpha \in V$ ;  $\varphi(\alpha) = x$ . 此时还可以设  $\alpha = \alpha_1 e_1 + \dots + \alpha_n e_n$

用  $\varphi$  作用, 得  $x = \alpha_1 \varphi(e_1) + \dots + \alpha_n \varphi(e_n)$ ; 从而推出  $\varphi(e_1) \dots \varphi(e_n)$  也是  $U$  的一组基。那么  $\dim V = \dim U$

再证充分性。即若  $\dim V = \dim U$ 。那么二者之间一定存在一个线性同构

取  $V$  基  $\{e_1 \dots e_n\}$ ; 取  $U$  基  $\{f_1 \dots f_n\}$ . 知道  $\varphi_V: V \rightarrow K_n$ ;  $\varphi_U: U \rightarrow K_n$  都是线性同构

那么  $\varphi_U^{-1}: K_n \rightarrow U$  那么  $\varphi_U \varphi_V^{-1}: V \rightarrow U$  的线性同构。

**注** 注意: 若  $\dim V = \dim U$  说明二者之间存在线性同构, 也许有很多种。

其次若  $V \cong U$ , 那么  $\varphi: V \rightarrow U$  不可以说是都是线性同构 (eg: 零映射)。所以我们记  $V \cong U (\varphi)$  这是最好的。

## 5.3 线性映射构成空间

### Definition 5.5

设 $\varphi, \psi$ 是 $K$ 上的线性空间 $V \rightarrow U$ 的线性映射。若 $k \in K$ ,  
 定义 $\varphi + \psi$ 为 $V \rightarrow U$ 的映射： $(\varphi + \psi)(\alpha) = \varphi(\alpha) + \psi(\alpha), \alpha \in V$ .  
 定义 $k\varphi$ 为 $V \rightarrow U$ 的映射： $(k\varphi)(\alpha) = k\varphi(\alpha), \alpha \in V$   
 设 $\mathcal{L}(V, U)$ 指的是 $V \rightarrow U$ 的全体线性映射构成的全体集合。

### Theorem 5.3.1

由上述定义的 $\varphi + \psi$ 与 $k\varphi$ 都仍然是 $V \rightarrow U$ 的线性映射

### Theorem 5.3.2

$\mathcal{L}(V, U)$ 在我们所定义的和数乘下仍然是数域 $K$ 上的线性空间。

**注** 当 $U = K$ 时,  $\mathcal{L}(V, K)$ 称为 $V$ 上线性函数全体构成的线性空间。记为 $V^*$ 。称为 $V$ 的共轭空间(对偶空间)  
 当 $U = V$ 时,  $\mathcal{L}(V, V)$ 就变成了 $V$ 上全体线性变换全体构成的线性空间, 简记为 $\mathcal{L}(V)$ ; 显然在 $\mathcal{L}(V)$ 上还有复合运算

### Definition 5.6

设 $A$ 是数域 $K$ 上的线性空间, 如果在 $A$ 上定义了一个乘法.(通常可以省略), 使对任意 $A$ 中元素 $a, b, c$ 及 $K$ 中元素 $k$ , 适合下列条件

- (1) 乘法结合律： $a \cdot (b \cdot c) = (a \cdot b) \cdot c$ ;
- (2) 恒等元存在：存在 $A$ 中元 $e$ , 使对一切 $a \in A$ , 均有： $e \cdot a = a \cdot e = a$
- (3) 分配律： $a \cdot (b + c) = a \cdot b + a \cdot c$   $(b + c) \cdot a = b \cdot a + c \cdot a$
- (4) 乘法相容性： $(ka) \cdot b = k(a \cdot b) = a \cdot (kb)$

则称 $A$ 是数域 $K$ 上的代数, 元素 $e$ 称为 $A$ 的恒等元.

### Theorem 5.3.3

设 $V$ 是数域 $K$ 上的线性空间, 则 $\mathcal{L}(V)$ 是 $K$ 上的代数.(此时乘法定义为复合)

**Proof** 乘法结合律实际上就是映射的结合律, 因此自然成立

设 $1_V$ 是 $V$ 上的恒等映射, 由上节可知它是线性变换显然对任意的 $\varphi \in \mathcal{L}(V)$ 有 $1_V \cdot \varphi = \varphi \cdot 1_V = \varphi$ 因此 $1_V$ 是 $\mathcal{L}(V)$ 的恒等元

设 $\varphi_1, \varphi_2, \varphi_3$ 都是 $V$ 上线性变换, 对任意的 $\alpha \in V$ , 有

$$\begin{aligned} (\varphi_1 \circ (\varphi_2 + \varphi_3))(\alpha) &= \varphi_1((\varphi_2 + \varphi_3)(\alpha)) \\ &= \varphi_1(\varphi_2(\alpha) + \varphi_3(\alpha)) \\ &= \varphi_1(\varphi_2(\alpha)) + \varphi_1(\varphi_3(\alpha)) \\ &= (\varphi_1 \circ \varphi_2)(\alpha) + (\varphi_1 \circ \varphi_3)(\alpha) \\ &= (\varphi_1 \circ \varphi_2 + \varphi_1 \circ \varphi_3)(\alpha). \end{aligned}$$

因此 $\varphi_1 \circ (\varphi_2 + \varphi_3) = \varphi_1 \circ \varphi_2 + \varphi_1 \circ \varphi_3$

同理可以证明另一个分配律

设 $k$ 是 $K$ 中任一数,  $\varphi, \psi$ 为 $V$ 上线性变换, 则对 $V$ 中任意的 $\alpha$ , 有

$$\begin{aligned} [(k\varphi) \cdot \psi](\alpha) &= (k\varphi)(\psi(\alpha)) = k[\varphi(\psi(\alpha))] \\ &= k((\varphi \cdot \psi)(\alpha)) = (k(\varphi \cdot \psi))(\alpha) \end{aligned} \quad \text{从而 } (k\varphi) \cdot \psi = k(\varphi \cdot \psi) \text{ 同理可证明 } \varphi \cdot (k\psi) = k(\varphi \cdot \psi) \text{ 证毕.}$$

**性质** 在 $\mathcal{L}(V)$ 中, 定义线性变换 $\varphi$ 的 $n$ 次幂为 $n$ 个 $\varphi$ 之积, 则不难验证： $\varphi^n \cdot \varphi^m = \varphi^{n+m}, (\varphi^n)^m = \varphi^{nm} (*)$

若 $\varphi$ 是双射, 即为 $V$ 上的自同构, 则 $\varphi^{-1}$ 也是 $V$ 上的线性映射(也是自同构), 称 $\varphi^{-1}$ 为 $\varphi$ 的逆变换

如定义 $\varphi^{-n} = (\varphi^{-1})^n$  则不难验证： $\varphi^{-n} = (\varphi^n)^{-1}$  这时定义 $\varphi^0 = I_V$

则(\*)式对一切整数均成立.但需注意 $\varphi$ 的负数次幂仅对自同构(又称可逆变换或非异变换)有意义.

如果 $\varphi$ 与 $\psi$ 都是可逆线性映射,则 $\varphi \cdot \psi$ 也是可逆线性映射,且 $(\varphi \cdot \psi)^{-1} = \psi^{-1} \cdot \varphi^{-1}$

对任一非零数 $k$ ,若 $\varphi$ 可逆,则 $k\varphi$ 也可逆,且 $(k\varphi)^{-1} = k^{-1}\varphi^{-1}$

## 5.4 线性映射与矩阵

下面两种方式给出了如何构造两个线性空间中的线性映射

### Theorem 5.4.1 (线性扩张定理)

设有  $K$  上线性空间  $V$  和  $U$ ,  $\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$  是  $V$  的一组基有如下结论

(1) 如有  $V$  到  $U$  的线性映射  $\varphi$  和  $\psi$ , 对任意的  $i$ , 都有  $\psi(e_i) = \varphi(e_i)$ , 则  $\psi = \varphi$

(2) 给定  $U$  中  $m$  个向量  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ , 有且只有一个从  $V$  到  $U$  的线性映射  $\varphi$ , 满足  $\varphi(e_i) = \beta_i (i = 1, 2, \dots, m)$

该定理表明研究两个线性空间的映射的性质没必要研究所有向量只需要研究基向量即可

换一句话说, 在两个线性空间中构造一个映射只需要考虑基向量, 剩余的用扩张定理即可

**Proof** (1) 对任意的  $\alpha \in V$ , 设  $\alpha = \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_m e_m$ , 则

$$\begin{aligned} \psi(\alpha) &= \psi(\lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_m e_m) \\ &= \lambda_1 \psi(e_1) + \lambda_2 \psi(e_2) + \dots + \lambda_m \psi(e_m) \\ &= \lambda_1 \varphi(e_1) + \lambda_2 \varphi(e_2) + \dots + \lambda_m \varphi(e_m) \\ &= \varphi(\lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_m e_m) \\ &= \varphi(\alpha), \end{aligned}$$

因此  $\psi = \varphi$

(2) 定义  $V \rightarrow U$  的映射  $\varphi$  如下: 对  $V$  中任意的  $\alpha = \lambda_1 e_1 + \lambda_2 e_2 + \dots + \lambda_m e_m$ ,  $\varphi(\alpha) = \lambda_1 \beta_1 + \lambda_2 \beta_2 + \dots + \lambda_m \beta_m$

容易验证这是  $V$  到  $U$  的线性映射, 且  $\varphi(e_i) = \beta_i (i = 1, 2, \dots, m)$ . 唯一性由 (1) 即得. 证毕.

### Theorem 5.4.2 (直和扩张定理)

设线性空间  $V = V_1 \oplus V_2$ , 已知  $\varphi_1$  及  $\varphi_2$  分别是  $V_1, V_2$  到  $U$  的线性映射, 则存在从  $V$  到  $U$  唯一的线性映射  $\varphi$ , 当  $\varphi$  限制在  $V_i$  上时等于  $\varphi_i$ .

**Proof** 对任意的  $\alpha \in V$ , 因为  $V = V_1 \oplus V_2$ ,  $\alpha$  可唯一地写为  $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2, \alpha_1 \in V_1, \alpha_2 \in V_2$ .

令  $\varphi(\alpha) = \varphi_1(\alpha_1) + \varphi_2(\alpha_2)$ , 则  $\varphi$  是  $V$  到  $U$  的映射. 不难验证  $\varphi$  保持加法和数乘, 因此  $\varphi$  是线性映射.

若另有线性映射  $\psi$ , 它在  $V_i$  上的限制等于  $\varphi_i$ , 则  $\psi(\alpha) = \psi(\alpha_1) + \psi(\alpha_2) = \varphi_1(\alpha_1) + \varphi_2(\alpha_2) = \varphi(\alpha)$ .

因此  $\psi = \varphi$ , 唯一性得证. □

### Proposition 5.1

设有数域  $\mathbb{R}$  上线性空间  $V$  及  $V'$ , 又  $U$  是  $V$  的子空间,  $\varphi$  是线性空间  $U$  到  $V'$  的线性映射.

求证: 必存在  $V$  到  $V'$  的线性映射  $\psi$ , 它在  $U$  上的限制就是  $\varphi$ .

**Proof** 令  $W$  是子空间  $U$  在  $V$  中的补空间, 即  $V = U \oplus W$ .

定义  $V$  到  $V'$  的映射  $\psi$  如下: 其在  $U$  上的限制是  $\varphi$ , 在  $W$  上的限制为零线性映射

不难验证  $\psi$  是所需之线性映射. □

**Definition 5.7**

下面考虑若 $V$ 和 $U$ 是数域 $\mathbb{F}$ 上的 $n$ 维与 $m$ 维线性空间；设 $\{e_1 \sim e_n\}; \{f_1 \sim f_m\}$ 为 $V$ 和 $U$ 的基。设 $\varphi: V \rightarrow U$

$$\text{已知} \begin{cases} \varphi(e_1) = a_{11}f_1 + a_{21}f_2 + \cdots + a_{m1}f_m \\ \varphi(e_2) = a_{12}f_1 + a_{22}f_2 + \cdots + a_{m2}f_m \\ \dots\dots\dots \\ \varphi(e_n) = a_{1n}f_1 + a_{2n}f_2 + \cdots + a_{mn}f_m \end{cases} \Leftrightarrow (\varphi(e_1), \varphi(e_2) \cdots \varphi(e_n)) = (f_1, f_2 \cdots f_m) A$$

其中 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 称为 $\varphi: V \rightarrow U$ 在给定基下的表示矩阵，为系数矩阵的转置

**Lemma 5.2**

$$\text{那么任一 } \alpha \in V; \alpha = \sum_{i=1}^n \lambda_i e_i \quad \text{故 } \varphi(\alpha) = \left( \sum_{i=1}^n \lambda_i a_{i1} \right) f_1 + \left( \sum_{i=1}^n \lambda_i a_{i2} \right) f_2 + \cdots + \left( \sum_{i=1}^n \lambda_i a_{im} \right) f_m$$

表明 $\varphi(\alpha)$ 在 $\{f_1 \cdots f_m\}$ 下的坐标向量

$$\begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{n1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{1m} & a_{2m} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

$$\text{即} \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_m \end{pmatrix} = A_{m \times n} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

**Definition 5.8**

于上方讨论我们得到了一个映射

$$T: \mathcal{L}(V^n, U^m) \rightarrow M_{m \times n}(\mathbb{K}) \\ \varphi \mapsto A$$

**Theorem 5.4.3**

上述定义的 $T$ ，线性映射空间 $\rightarrow M_{m \times n}$  该映射是两个空间的同构。

**Proof** 为了证明该映射是线性同构。我们不仅证明是双射而且满足线性即可

规定记号 $T: \mathcal{L}(V^n, U^m) \rightarrow M_{m \times n}(\mathbb{K})$  ; 其中 $\{e_1 \sim e_n\}, \{f_1 \sim f_m\}$ 为 $V, U$ 的基  
 $\varphi \mapsto A$

①证明满性：

任取 $A_{m \times n} \in M_{m \times n}(\mathbb{K})$ 。

我们根据线性扩张定理来构造一个线性映射 $\varphi$  st. 
$$\begin{cases} \varphi(e_1) = a_{11}f_1 + a_{21}f_2 + \cdots + a_{m1}f_m \\ \varphi(e_2) = a_{12}f_1 + a_{22}f_2 + \cdots + a_{m2}f_m \\ \dots\dots\dots \\ \varphi(e_n) = a_{1n}f_1 + a_{2n}f_2 + \cdots + a_{mn}f_m \end{cases}$$

那么 $\varphi: V \rightarrow U$ ; 由定义知道 $\varphi$ 的表示矩阵就为 $A$ 。

②证明单性

设  $\varphi, \psi \in \mathcal{L}(V, U)$ 。若其表示矩阵均为  $A$ ；从而  $\varphi, \psi$  都满足

$$\begin{cases} \varphi(e_1) = a_{11}f_1 + a_{21}f_2 + \cdots + a_{m1}f_m \\ \varphi(e_2) = a_{12}f_1 + a_{22}f_2 + \cdots + a_{m2}f_m \\ \cdots \cdots \cdots \\ \varphi(e_n) = a_{1n}f_1 + a_{2n}f_2 + \cdots + a_{mn}f_m \end{cases}$$

再由线性扩张定理得到  $\varphi = \psi$

③证明线性加法

设  $\varphi, \psi \in \mathcal{L}(V, U)$ ； $T(\varphi) = A = (a_{ij})_{m \times n}$ ； $T(\psi) = B = (b_{ij})_{m \times n}$

即  $\varphi(e_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij}f_i$ ； $\psi(e_j) = \sum_{i=1}^m b_{ij}f_i$  对于  $1 \leq j \leq n$  都成立

$(\varphi + \psi)(e_j) = \varphi(e_j) + \psi(e_j) = \sum_{i=1}^m (a_{ij} + b_{ij})f_i$  即  $T(\varphi + \psi) = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n} = (A + B) = T(\varphi) + T(\psi)$

④证明线性数乘

$\forall k \in \mathbb{K}, (k\varphi)(e_j) = k\varphi(e_j) = \sum_{i=1}^m ka_{ij}f_i \Rightarrow T(k\varphi) = (ka_{ij})_{m \times n} = kA = kT(\varphi)$

以上证毕该映射为两个空间的线性同构

**Theorem 5.4.4**

规定如下记号。证明图为交换图

$V^n$   $\{e_1 \sim e_n\}$  基,  $\eta_V: V \rightarrow K^n$  坐标向量线性同构

$U^m$   $\{f_1 \sim f_m\}$  基,  $\eta_U: U \rightarrow K^m$  坐标向量线性同构

$A \in M_{m \times n}(K)$  为表示矩阵  $\varphi(A): K^n \rightarrow K^m$   $\varphi: V \rightarrow U$   
 $x \mapsto Ax$

$$\begin{array}{ccc} V & \xrightarrow{\varphi} & U \\ \eta_V \downarrow & & \downarrow \eta_U \\ K_n & \xrightarrow{\varphi_A} & K_m \end{array}$$

**Proof**

$$\begin{array}{ccc} \forall \alpha \in V & \xrightarrow{\varphi} & \varphi(\alpha) \in U \\ \eta_V \downarrow & & \downarrow \eta_U \\ \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} \in K^n & \xrightarrow{\varphi_A} & A \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_m \end{pmatrix} \in K^m \end{array}$$

特别的我们还要考虑线性变换的情形

**Definition 5.9**

设  $\varphi \in \mathcal{L}(V)$ , 取定  $V$  的一组基  $\{e_1 \sim e_n\}$ ; (此时与映射不同, 我们取的基仅仅是一组  $\{e_1 \sim e_n\}$ )

$$\text{此时} \begin{cases} \varphi(e_1) = a_{11}e_1 + a_{21}e_2 + \cdots + a_{n1}e_n \\ \varphi(e_2) = a_{12}e_1 + a_{22}e_2 + \cdots + a_{n2}e_n \\ \dots\dots\dots \\ \varphi(e_n) = a_{1n}e_1 + a_{2n}e_2 + \cdots + a_{nn}e_n \end{cases} \Leftrightarrow (\varphi(e_1), \varphi(e_2), \dots, \varphi(e_n)) = (e_1, e_2, \dots, e_n) A \quad A = (a_{ij})_{n \times n}$$

称  $A$  为线性变换下的表示矩阵

那么自然满足上面的一般定理即

$T: \mathcal{L}(V) \rightarrow M_{n \times n}(K)$  是线性同构, 更一般的更是  $K$  代数同构如下证明  
 $\varphi \mapsto A$

**Corollary 5.1**

(1)  $T(I_V) = I_n$

(2)  $\varphi \in \mathcal{L}(V)$ ; 则  $\varphi$  是自同构  $\Leftrightarrow T(\varphi)$  是可逆阵且  $T(\varphi^{-1}) = T(\varphi)^{-1}$

我们知道线性变换全体是  $\mathbf{K}$  上代数, 且  $n$  阶方阵的全体也是代数。那么上述的映射是否保持了该乘法呢? 为此我们先证明一个更一般的映射的结论如下

**Theorem 5.4.5**

设  $\varphi: V^n \rightarrow U^m; \psi: U^m \rightarrow W^p$  线性映射。  $\psi \circ \varphi: V^n \rightarrow W$  线性映射

$\Rightarrow$  则  $T(\psi \circ \varphi) = T(\varphi) \cdot T(\psi)$

**Proof** 设  $V$  的基  $\{e_1, e_2 \cdots e_n\}$ ;  $U$  的基  $\{f_1, f_2 \cdots f_m\}$ ;  $W$  的基  $\{g_1, g_2 \cdots g_p\}$

$T(\varphi) = A = (a_{ij})_{m \times n}$ ;  $T(\psi) = B = (b_{ij})_{p \times m}$

只要证:  $T(\psi \circ \varphi) = BA$

由题干:  $(\varphi(e_1), \varphi(e_2), \cdots, \varphi(e_n)) = (f_1, f_2 \cdots f_m) A \Leftrightarrow \varphi(e_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} f_i (\forall 1 \leq j \leq n)$

我们用  $\psi$  来作用上面, 那么  $\psi(\varphi(e_j)) = \psi\left(\sum_{i=1}^m a_{ij} f_i\right) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \psi(f_i) (\forall 1 \leq j \leq n)$

$\Leftrightarrow [\psi(\varphi(e_1)), \psi(\varphi(e_2)), \cdots, \psi(\varphi(e_n))] = [\psi(f_1), \psi(f_2) \cdots \psi(f_m)] A$  (这也就是说对形式行向量作用线性映射其系数不改变)

且  $[\psi(f_1), \psi(f_2) \cdots \psi(f_m)] = (g_1, g_2 \cdots g_p) B$

$\Rightarrow [\psi(\varphi(e_1)), \psi(\varphi(e_2)), \cdots, \psi(\varphi(e_n))] = (g_1, g_2 \cdots g_p) BA$

那么根据表示矩阵的定义得到  $T(\psi \circ \varphi) = BA = T(\psi) T(\varphi)$

证毕

下面给出上面的性质的证明

**Proof**

(1):  $V$  的一组基  $\{e_1 \sim e_n\}$ ;  $I_V(e_i) = e_i \Rightarrow T(I_V) = I_n$

(2): 必要性

假设  $\varphi$  是自同构 (即线性变换 + 双射)。其一定有逆映射  $\varphi^{-1}$  也为同构 (参照线性空间的同构一节)

$I_V = \varphi \varphi^{-1} = \varphi^{-1} \varphi$  用  $T$  作用那么  $\Rightarrow I_n = T(I_V) = T(\varphi \varphi^{-1}) = T(\varphi) T(\varphi^{-1})$

这就得到了  $I_n = T(\varphi) T(\varphi^{-1})$  又根据  $T(\varphi)$  是  $n$  阶方阵, 所以  $T(\varphi)$  为可逆阵且逆阵为  $T(\varphi^{-1})$

再证充分性

设  $T(\varphi)$  可逆; 即  $T(\varphi)^{-1}$  存在

而  $T: \mathcal{L}(V) \rightarrow M_n(\mathbb{K})$  是一个双射那么  $\exists \psi \in \mathcal{L}(V)$  st.  $\psi \mapsto T(\varphi)^{-1}$

即  $T(\psi) = T(\varphi)^{-1}$  即  $I_n = T(\psi) T(\varphi) = T(\varphi) T(\psi)$  即  $T(I_V) = T(\psi \varphi) = T(\varphi \psi)$

由单性  $I_V = \varphi \psi = \psi \varphi$  所以  $\psi = \varphi^{-1}$ ;  $\varphi$  是自同构

在上文中我们讲述了线性映射和矩阵具有一一对应的关系我们既可以吧线性映射化为矩阵问题来解决也可以把矩阵化为线性映射来解决

反之, 我们也可将矩阵问题转化为线性映射 (线性变换) 问题来处理.

设  $A$  是数域  $\mathbb{F}$  上的  $m \times n$  矩阵, 定义列向量空间  $\mathbb{F}^n$  到  $\mathbb{F}^m$  的线性映射:  $\varphi(\alpha) = A\alpha$

容易验证在  $\mathbb{F}^n$  和  $\mathbb{F}^m$  的标准单位列向量构成的基下,  $\varphi$  的表示矩阵就是  $A$ .

同理, 若  $A$  是  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶矩阵, 定义  $\mathbb{F}^n$  上的线性变换:  $\varphi(\alpha) = A\alpha$ , 容易验证在  $\mathbb{F}^n$  的标准单位列向量构成的基下,  $\varphi$  的表示矩阵就是  $A$ .

因此, 我们有时就把这个线性映射 (线性变换) 写为  $A$ .

## 5.5 线性变换即相似关系构建

**性质** 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 是数域 $P$ 上 $n$ 维线性空间 $V$ 的一组基, 在这组基下, 每个线性变换按公式对应一个 $n \times n$ 矩阵.

这个对应具有以下性质:

- 1) 线性变换的和对应于矩阵的和;
- 2) 线性变换的乘积对应于矩阵的乘积;
- 3) 线性变换的数量乘积对应于矩阵的数量乘积
- 4) 可逆的线性变换与可逆矩阵对应, 且逆变换对应于逆矩阵.

### Theorem 5.5.1

设线性空间 $V$ 中线性变换 $\mathcal{A}$ 在两组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ ,  
 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下的矩阵分别为 $A$ 和 $B$ ,  
从基 $\varepsilon$ 到 $\eta$ 的过渡矩阵是 $X$ , 于是 $B = X^{-1}AX$ .

**Proof** 证明已知 $(\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)A$ ,  $(\mathcal{A}\eta_1, \mathcal{A}\eta_2, \dots, \mathcal{A}\eta_n) = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)B$ ,

$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)X$ .

$(\mathcal{A}\eta_1, \mathcal{A}\eta_2, \dots, \mathcal{A}\eta_n)$

于是 $= \mathcal{A}(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = \mathcal{A}[(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)X]$  由此即得 $B = X^{-1}AX$ .

$= [\mathcal{A}(\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)]X = (\mathcal{A}\varepsilon_1, \mathcal{A}\varepsilon_2, \dots, \mathcal{A}\varepsilon_n)X$

$= (\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n)AX = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)X^{-1}AX$ .

### Definition 5.10

设 $A, B$ 是 $n$ 阶方阵, 若存在可逆矩阵 $P$ ;  $st. B = P^{-1}AP$

则称 $A, B$ 相似。记作 $A \approx B$

**性质** 相似是一种等价关系

## 5.6 线性映射的像与核

### 5.6.1 有限维空间线性映射像与核

#### Definition 5.11

设 $\varphi$ 是数域 $K$ 上向量空间 $V$ 到 $U$ 的线性映射, $\varphi$ 的全体像元素组成 $U$ 的子集称为 $\varphi$ 的像,记为 $\text{Im}\varphi$ .

又 $V$ 中在 $\varphi$ 下映射为零向量的全体向量构成 $V$ 的子集,称为 $\varphi$ 的核,记为 $\text{Ker}\varphi$ .

即  $\text{Im}\varphi = \{\varphi(v) | v \in V\} \subseteq U$      $\text{Ker}\varphi = \{v \in V | \varphi(v) = 0_U\} \subseteq V$

显然二者都非空都有零向量元素在

#### Theorem 5.6.1 (有限维一般空间线性映射单满射的维数判别法)

$\varphi: V^n \rightarrow U^m$ 为线性映射

(1):  $\varphi$ 为满射  $\Leftrightarrow \dim \text{Im}\varphi = \dim U$

(2):  $\varphi$ 为单射  $\Leftrightarrow \text{Ker}\varphi = \{0\} \Leftrightarrow \dim \text{Ker}\varphi = 0$

**Proof** (1) 根据满射定义有, $\varphi$ 是满射  $\Leftrightarrow \text{Im}\varphi = U \Leftrightarrow \underbrace{\dim \text{Im}\varphi = \dim U}_{\text{因为 Im}\varphi \text{是 } U \text{子空间}}$

(2)  $\Rightarrow$ : 任取 $\alpha \in \text{Ker}\varphi$ ; 那么有 $\varphi(\alpha) = 0_U = \varphi(0_V)$  又 $\varphi$ 为单射

$\Rightarrow \alpha = 0_V$ ; 从而 $\text{Ker}\varphi = \{0\}$

$\Leftarrow$ : 设 $\varphi(\alpha) = \varphi(\beta)$ ; 其中 $\alpha, \beta \in V$ ;

得到 $\varphi(\alpha - \beta) = 0 \Rightarrow \alpha - \beta \in \text{Ker}\varphi \Rightarrow \alpha - \beta = 0 \Rightarrow \alpha = \beta \Rightarrow$  为单射

#### Definition 5.12 (线性映射的秩与零度)

设 $\varphi$ 是 $V \rightarrow U$ 的线性映射.称像空间 $\text{Im}\varphi$ 的维数为 $\varphi$ 的秩,记作 $r(\varphi)$ .核空间 $\text{Ker}\varphi$ 的维数称为 $\varphi$ 的零度.

即  $\dim \text{Im}\varphi = r(\varphi)$  ;  $\dim \text{Ker}\varphi = \text{零度}$

#### Lemma 5.3 (线性映射的限制与保持单射)

设 $\varphi: V^n \rightarrow U^m$ 为线性映射;  $V'$ 为 $V$ 子空间;  $U'$ 为 $U$ 子空间; 满足 $\varphi(V') \subseteq U'$

则可通过限制得到线性映射 $\varphi': V' \rightarrow U'$

使得 $\varphi'$ 与 $\varphi$ 有相同的映射法则, 称 $\varphi'$ 是 $\varphi$ 在 $V'$ 上的限制。

且若 $\varphi$ 为单射那么 $\varphi'$ 也是单射

**Proof** 定义 $\varphi': V' \rightarrow U'$      $\varphi(v') \in U'$  这样的 $\varphi'$ 与 $\varphi$ 有相同的映射法则。  
 $v' \mapsto \varphi(v')$

下面我们来验证 $\varphi'$ 是线性映射

任取 $v'_1, v'_2 \in V'; k \in K$

$\varphi'(v'_1 + v'_2) = \varphi(v'_1 + v'_2) = \varphi(v'_1) + \varphi(v'_2) = \varphi'(v'_1) + \varphi'(v'_2)$

$\varphi'(kv'_1) = \varphi(kv'_1) = k\varphi(v'_1) = k\varphi'(v'_1)$

这就证明了 $\varphi'$ 是线性映射

又若 $\varphi$ 是单射我们下证 $\varphi'$ 也是单射。所以只要证:  $\text{Ker}\varphi' = \{0\}$

$\varphi$ 单射  $\Rightarrow \text{Ker}\varphi = \{0\}$

而 $\text{Ker}\varphi' = \{v' \in V' | \varphi'(v') = 0\} = \{v' \in V' | \varphi(v') = 0\} = \text{Ker}\varphi \cap V'$

$\Rightarrow \text{Ker}\varphi' = \{0\} \Rightarrow \varphi'$ 一定是单射

**Theorem 5.6.2 (核空间与像空间同构定理)**

设  $\varphi: V^n \rightarrow U^m$ ; 设  $\{e_1 \sim e_n\}, \{f_1 \sim f_m\}$  为  $V$  和  $U$  的基。  $\varphi$  在给定基下的矩阵为  $A_{m \times n}$

$\Rightarrow$  则  $\text{rank}(\varphi) = \dim \text{Im} \varphi = \text{rank}(A) \quad \dim \text{Ker} \varphi = n - \text{rank}(A)$

$\text{Ker}(\varphi)$  与  $Ax = 0$  解空间同构  $\quad \text{Im}(\varphi)$  与  $A$  列向量张成的空间同构

$$\begin{array}{ccc} V & \xrightarrow{\varphi} & U \\ \eta_V \downarrow & & \downarrow \eta_U \\ K_n & \xrightarrow{\varphi_A} & K_m \end{array}$$

**Proof**

**Step1**  $\eta_V(\text{Ker} \varphi) \subseteq \text{Ker}(\varphi_A) \quad \eta_U(\text{Im} \varphi) \subseteq \text{Im}(\varphi_A)$

1°  $\forall v \in \text{Ker} \varphi$ , 只要证  $\eta_V(v) \in \text{Ker}(\varphi_A) \Leftrightarrow \varphi_A(\eta_V(v)) = 0$

通过交换图的性质我们有  $\eta_U \circ \varphi = \varphi_A \circ \eta_V$

所以  $\varphi_A(\eta_V(v)) = \eta_U(\varphi(v)) = \eta_U(0_U) = 0$

2°  $\forall \varphi(v) \in \text{Im}(\varphi), v \in V$ ; 只要证  $\eta_U(\varphi(v)) \in \text{Im}(\varphi_A)$

$\eta_U(\varphi(v)) = \varphi_A(\eta_V(v)) \in \text{Im}(\varphi_A)$

**Step2** 做限制  $\eta_V: \text{Ker} \varphi \rightarrow \text{Ker} \varphi_A \quad \eta_U: \text{Im} \varphi \rightarrow \text{Im} \varphi_A$

那么做了限制之后的  $\eta_V, \eta_U$  也是线性映射且是单的根据上文引理保持单性

那么接下来证明这个线性映射还是满性。

1°  $\eta_V: \text{Ker} \varphi \rightarrow \text{Ker} \varphi_A$  是满射

任取  $x \in \text{Ker} \varphi_A$ ; 即  $\varphi_A(x) = 0$ ;  $x \in \text{Ker} \varphi_A \subseteq K^n$  根据  $\eta_V$  是线性同构具有满性

所以一定  $\exists v \in V$ ; st.  $\eta_V(v) = x$ ; 那么接下来只要证  $v \in \text{Ker} \varphi$  即可

由交换图有  $\eta_U(\varphi(v)) = \varphi_A(\eta_V(v)) = \varphi_A(x) = 0$  又  $\eta_U$  是线性同构那么  $\varphi(v) = 0$

$\Rightarrow v \in \text{Ker} \varphi$  证毕

2°  $\eta_U: \text{Im} \varphi \rightarrow \text{Im} \varphi_A$

任取  $\varphi_A(x) \in \text{Im} \varphi_A, x \in K^n$  根据  $\eta_V$  是线性同构具有满性

所以一定有  $v \in V$  st.  $\eta_V(v) = x$ ; 那么  $\varphi(v) \in U$

$\eta_U(\varphi(v)) = \varphi_A(\eta_V(v)) = \varphi_A(x)$  从而也是满射

**Step3**

$\text{Ker} \varphi_A = \{x \in K^n | Ax = 0\}$  即  $\text{Ker} \varphi_A$  为  $Ax = 0$  的解空间

根据  $\text{Ker} \varphi \cong \text{Ker} \varphi_A \Rightarrow \dim \text{Ker} \varphi = \dim \text{Ker} \varphi_A = n - \text{rank}(A)$

做列分块  $A_{m \times n} = (\alpha_1, \alpha_2 \cdots \alpha_n)$  其中  $\alpha_i \in K^m \quad \text{Im} \varphi_A = \{Ax | x \in K^n\} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in K^n$

$\Rightarrow \text{Im} \varphi_A = \{x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \cdots + x_n \alpha_n\}$  这就是  $A$  的列向量张成的子空间

$\text{Im} \varphi \cong \text{Im} \varphi_A \Rightarrow r(\varphi) = \dim \text{Im} \varphi = \dim \text{Im} \varphi_A = \dim L(\alpha_1, \alpha_2 \cdots \alpha_n) = \text{rank}(A)$

下面给出几个重要推论定理

**Theorem 5.6.3** (有限维一般空间线性映射的维数公式)

设  $\varphi: V^n \rightarrow U^m \Rightarrow$  则  $\dim \text{Ker} \varphi + \dim \text{Im} \varphi = \dim V$

**Theorem 5.6.4** (有限维一般空间线性映射单满射的矩阵判定法)

$\varphi: V^n \rightarrow U^m$  (线性映射), 在给定基下的矩阵为  $A_{m \times n}$

$\Rightarrow$  则  $\begin{cases} \varphi \text{ 满射} \Leftrightarrow A \text{ 行满秩} \Leftrightarrow r(A) = m \\ \varphi \text{ 单射} \Leftrightarrow A \text{ 列满秩} \Rightarrow r(A) = n \end{cases}$

**Corollary 5.2** (有限维维数相同空间的单满射判定 (线性变换))

$\varphi: V^n \rightarrow U^n$  为线性映射且  $\dim V = \dim U$

则  $\varphi$  为同构  $\Leftrightarrow \varphi$  单射  $\Leftrightarrow \varphi$  满射

$\varphi \in \mathcal{L}(V); \Rightarrow$  则  $\varphi$  单 (满)  $\Leftrightarrow \varphi$  在某一组 (任一组) 基下的表示矩阵可逆

特别地, 若  $\varphi \in \mathcal{L}(V)$  那么  $\varphi$  是自同构  $\Leftrightarrow \varphi$  满射  $\Leftrightarrow \varphi$  单射

**Proof** 利用维数公式和单满射的维数判别法得到

**Theorem 5.6.5**

设  $V, U$  是  $\mathbb{F}$  上的有限维线性空间,  $\varphi$  是  $V$  到  $U$  的线性映射

(1)  $\varphi$  是单映射  $\Leftrightarrow$  存在  $U$  到  $V$  的线性映射  $\psi$ , 使  $\psi\varphi = Id_V$ , 这里  $Id_V$  表示  $V$  上的恒等映射;

(2)  $\varphi$  是满映射  $\Leftrightarrow$  是存在  $U$  到  $V$  的线性映射  $\eta$ , 使  $\varphi\eta = Id_U$ , 这里  $Id_U$  表示  $U$  上的恒等映射.

**Proof** (1) 若  $\psi\varphi = Id_V$ , 则对任意的  $v \in \text{Ker} \varphi$ , 那么  $\psi\varphi(v) = v = 0$ , 即  $\text{Ker} \varphi = 0$ , 从而  $\varphi$  是单映射.

反之, 若  $\varphi$  是单映射, 则  $\dim \text{Im} \varphi = \dim V$ , 且  $\varphi$  是  $V$  到  $\text{Im} \varphi$  上的线性同构. 设  $U_0$  是  $\text{Im} \varphi$  在  $U$  中的补空间, 即  $U = \text{Im} \varphi \oplus U_0$ . 定义  $\psi$  为  $U$  到  $V$  的线性映射, 它在  $\text{Im} \varphi$  上的限制为  $\varphi^{-1}$ , 它在  $U_0$  上的限制是零线性映射, 则容易验证  $\psi\varphi = Id_V$  成立.

(2) 若  $\varphi\eta = Id_U$ , 则对任意的  $u \in U, u = \varphi(\eta(u))$ , 从而  $\varphi$  是满映射.

反之, 若  $\varphi$  是满映射, 则可取  $U$  的一组基  $f_1, f_2, \dots, f_m$  以及  $V$  中的向量  $v_1, v_2, \dots, v_m$ , 使得  $\varphi(v_i) = f_i (i = 1, 2, \dots, m)$ . 定义  $\eta$  为  $U$  到  $V$  的线性映射, 它在基上的作用为  $\eta(f_i) = v_i (i = 1, 2, \dots, m)$ , 则容易验证  $\varphi\eta = Id_U$  成立.

充分性同上述证法, 另一个方面用矩阵说法  $\exists B_{n \times m}$  使得  $BA = I_n$  那么  $n = r(BA) \leq r(A) \leq n$

现只证必要性. 取定  $V$  和  $U$  的两组基, 设  $\varphi$  在这两组基下的表示矩阵为  $m \times n$  矩阵  $A$ .

(1) 若  $\varphi$  是单映射, 则可知  $A$  是列满秩矩阵. 再由满秩分解可知, 存在  $n \times m$  矩阵  $B$ , 使得  $BA = I_n$ .

由矩阵  $B$  可定义从  $U$  到  $V$  的线性映射  $\psi$ , 它适合  $\psi\varphi = Id_V$ .

(2) 若  $\varphi$  是满映射, 则可知  $A$  是行满秩矩阵. 再由满秩分解可知, 存在  $n \times m$  矩阵  $C$ , 使得  $AC = I_m$ .

由矩阵  $C$  可定义从  $U$  到  $V$  的线性映射  $\eta$ , 它适合  $\varphi\eta = Id_U$ . □

## Lemma 5.4

设  $\varphi$  是线性空间  $V$  到  $U$  的线性映射

$\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  和  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  是  $V$  的两组基,  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  和  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  是  $U$  的两组基,

$\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  的过渡矩阵为  $P$ .  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  到  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  的过渡矩阵为  $Q$ .

$\varphi$  在  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  和  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  下的表示矩阵为  $A$ , 在  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  和  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  下的表示矩阵为  $B$ .

求证:  $B = Q^{-1}AP$ .

$$\begin{array}{ccc}
 V & \xrightarrow{\varphi} & U \\
 \{e_1 \cdots e_n\} & \xleftarrow{A} & \{g_1 \cdots g_m\} \\
 \downarrow P & & \downarrow Q \\
 \{f_1 \cdots f_n\} & \xleftarrow{B} & \{h_1 \cdots h_m\}
 \end{array}$$

## Proof

设  $v \in V$ , 它在基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  下的坐标向量为  $(x_1, x_2, \dots, x_n)'$ , 则它在基  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  下的坐标向量为  $P^{-1}(x_1, x_2, \dots, x_n)'$ .

$\varphi(v)$  在基  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  下的坐标向量为  $A(x_1, x_2, \dots, x_n)'$ , 而在基  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  下的坐标向量为  $BP^{-1}(x_1, x_2, \dots, x_n)'$ .

由于从  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  到  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  的过渡矩阵为  $Q$ , 故

$A(x_1, x_2, \dots, x_n)' = QBP^{-1}(x_1, x_2, \dots, x_n)'$ . 因为  $(x_1, x_2, \dots, x_n)'$  是任意的, 故  $A = QBP^{-1}$ , 即  $B = Q^{-1}AP$ .  $\square$

注 另一方面也反映出线性映射所反映出的矩阵的秩是一个定值

## Corollary 5.3

设  $\varphi$  是有限维线性空间  $V$  到  $U$  的线性映射

求证: 必存在  $V$  和  $U$  的两组基, 使线性映射  $\varphi$  在两组基下的表示矩阵为  $\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ .

Proof 设  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  是  $V$  的一组基,  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  是  $U$  的一组基,  $\varphi$  在这两组基下的表示矩阵为  $A$ . 由相抵标准型理论可知

存在  $m$  阶非异阵  $Q$ ,  $n$  阶非异阵  $P$ , 使得  $Q^{-1}AP = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ .

设  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  是  $V$  的一组新基, 使得从  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  到  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$  的过渡矩阵为  $P$ ;

设  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  是  $U$  的一组新基, 使得从  $\{g_1, g_2, \dots, g_m\}$  到  $\{h_1, h_2, \dots, h_m\}$  的过渡矩阵为  $Q$ ,

则由上个引理可知,  $\varphi$  在两组新基下的表示矩阵为  $Q^{-1}AP = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ .

## Proposition 5.2 (维数公式证法二)

设  $\varphi$  是有限维线性空间  $V \rightarrow U$  的线性映射

Proof. 必存在  $V$  和  $U$  的两组基, 使得  $\varphi$  在两组基下的表示矩阵为  $\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$

Proof 设  $\{e_1 \cdots e_n\}$  是  $V^n$  的一组基, 设  $\{g_1 \cdots g_m\}$  是  $U^m$  的一组基;  $\varphi$  在这两组基下的表示矩阵为  $A^{m \times n}$

即有  $\varphi(e_1 \cdots e_n) = (g_1 \cdots g_m)A$

由相抵标准型理论知:  $\exists P^{m \times m}; Q^{n \times n} \text{ st. } PAQ = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$

接下来我们需要另外找两组基  $\{f_1 \cdots f_n\}$  与  $\{h_1 \cdots h_m\}$  使得  $\varphi$  在这两组基下表示矩阵为  $\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$

我们不防假设已经找到了. 设  $\{e_1 \cdots e_n\} \rightarrow \{f_1 \cdots f_n\}$  的过渡矩阵为  $M$ ,  $\{g_1 \cdots g_m\} \rightarrow \{h_1 \cdots h_m\}$  的过渡矩阵为  $N$

$$\text{则 } \varphi(f_1 \cdots f_n) = (h_1 \cdots h_m) \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

$$LHS = \varphi(f_1 \cdots f_n) = (\varphi(e_1 \cdots e_n)) M = (g_1 \cdots g_m) AM \quad RHS = (g_1 \cdots g_m) N \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

$$\text{那么 } AM = N \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \Rightarrow N^{-1}AM = PAQ = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$$

所以我们令  $M = Q; N = P^{-1}$

反过来重新得到新基  $\{f_1 \cdots f_n\} = \{e_1 \cdots e_n\} M = \{e_1 \cdots e_n\} Q$   $\{h_1 \cdots h_m\} = \{g_1 \cdots g_m\} N = \{g_1 \cdots g_m\} P^{-1}$  即可 □

**注** 通过此法, 很轻易的可以得到  $\text{Ker}\varphi = L(f_{r+1} \cdots f_n)$   $\text{Im}\varphi = L(h_1 \cdots h_r)$  立马也得到维数公式

### Proposition 5.3 (维数公式证法三)

设  $\varphi: V \rightarrow U$  为线性映射, 求证:  $\dim\text{Ker}\varphi + \dim\text{Im}\varphi = \dim V$ .

**Proof** 设  $\dim V = n, \dim\text{Ker}\varphi = k$ , 我们只要证明  $\dim\text{Im}\varphi = n - k$  即可.

取  $\text{Ker}\varphi$  的一组基  $e_1, \cdots, e_k$ , 并将其扩张为  $V$  的一组基  $e_1, \cdots, e_k, e_{k+1}, \cdots, e_n$ .

任取  $\alpha \in V$ , 设  $\alpha = c_1 e_1 + \cdots + c_k e_k + c_{k+1} e_{k+1} + \cdots + c_n e_n$ , 则  $\varphi(\alpha) = c_{k+1} \varphi(e_{k+1}) + \cdots + c_n \varphi(e_n)$

即  $\text{Im}\varphi$  中任一向量都是  $\varphi(e_{k+1}), \cdots, \varphi(e_n)$  的线性组合.

下证  $\varphi(e_{k+1}), \cdots, \varphi(e_n)$  线性无关. 设  $\lambda_{k+1} \varphi(e_{k+1}) + \cdots + \lambda_n \varphi(e_n) = 0$ , 则  $\varphi(\lambda_{k+1} e_{k+1} + \cdots + \lambda_n e_n) = 0$

即  $\lambda_{k+1} e_{k+1} + \cdots + \lambda_n e_n \in \text{Ker}\varphi$ , 故可设  $\lambda_{k+1} e_{k+1} + \cdots + \lambda_n e_n = \lambda_1 e_1 + \cdots + \lambda_k e_k$

再由  $e_1, \cdots, e_k, e_{k+1}, \cdots, e_n$  线性无关可知  $\lambda_1 = \cdots = \lambda_k = \lambda_{k+1} = \cdots = \lambda_n = 0$ .

因此  $\varphi(e_{k+1}), \cdots, \varphi(e_n)$  是  $\text{Im}\varphi$  的一组基, 从而  $\dim\text{Im}\varphi = n - k$ , 结论得证. □

### Proposition 5.4 (维数公式证法四)

下面我们从商空间的角度给出线性映射维数公式的第四种证法.

设  $V, U$  是数域  $\mathbb{F}$  上的有限维线性空间,  $\varphi: V \rightarrow U$  是线性映射

证明: 由  $\varphi$  诱导的线性映射  $\bar{\varphi}: V/\text{Ker}\varphi \rightarrow \text{Im}\varphi, \bar{\varphi}(v + \text{Ker}\varphi) = \varphi(v)$  是线性同构. 特别地,  $\dim V = \dim\text{Ker}\varphi + \dim\text{Im}\varphi$ .

**Proof** 首先,  $\bar{\varphi}$  的定义不依赖于  $\text{Ker}\varphi$  - 陪集代表元的选取.

事实上, 若  $v_1 + \text{Ker}\varphi = v_2 + \text{Ker}\varphi$ , 即  $v_1 - v_2 \in \text{Ker}\varphi$ , 则  $0 = \varphi(v_1 - v_2) = \varphi(v_1) - \varphi(v_2)$ , 即  $\varphi(v_1) = \varphi(v_2)$ .

其次, 容易验证  $\bar{\varphi}$  是一个线性映射 (留给读者完成).

再次, 由  $\bar{\varphi}$  的定义不难看出它是满射.

最后, 若  $\varphi(v_1) = \varphi(v_2) \in \text{Im}\varphi$  那么  $v_1 - v_2 \in \text{Ker}\varphi$  那么很容易证明  $v_1 + \text{Ker}\varphi = v_2 + \text{Ker}\varphi$

由商空间的维数公式可得  $\dim\text{Im}\varphi = \dim(V/\text{Ker}\varphi) = \dim V - \dim\text{Ker}\varphi$ , 由此即得线性映射的维数公式.

**Theorem 5.6.6 (线性变换下-像核空间与全空间直和定理)**

设 $V$ 是数域 $\mathbb{F}$ 上的 $n$ 维线性空间, $\varphi$ 是 $V$ 上的线性变换,证明以下9个结论等价:

- (1)  $V = \text{Ker}\varphi \oplus \text{Im}\varphi$
- (2)  $V = \text{Ker}\varphi + \text{Im}\varphi$ ;
- (3)  $\text{Ker}\varphi \cap \text{Im}\varphi = 0$ ;
- (4)  $\text{Ker}\varphi = \text{Ker}\varphi^2$ , 或等价地,  $\dim\text{Ker}\varphi = \dim\text{Ker}\varphi^2$ ;
- (5)  $\text{Ker}\varphi = \text{Ker}\varphi^2 = \text{Ker}\varphi^3 = \dots$ , 或等价地,  $\dim\text{Ker}\varphi = \dim\text{Ker}\varphi^2 = \dim\text{Ker}\varphi^3 = \dots$ ;
- (6)  $\text{Im}\varphi = \text{Im}\varphi^2$ , 或等价地,  $r(\varphi) = r(\varphi^2)$ ;
- (7)  $\text{Im}\varphi = \text{Im}\varphi^2 = \text{Im}\varphi^3 = \dots$ , 或等价地,  $r(\varphi) = r(\varphi^2) = r(\varphi^3) = \dots$
- (8)  $\text{Ker}\varphi$  存在  $\varphi$ -不变补空间, 即存在  $\varphi$ -不变子空间  $U$ , 使得  $V = \text{Ker}\varphi \oplus U$
- (9)  $\text{Im}\varphi$  存在  $\varphi$ -不变补空间, 即存在  $\varphi$ -不变子空间  $W$ , 使得  $V = \text{Im}\varphi \oplus W$ .

**Proof** 由直和的定义可知  $(1) \Leftrightarrow (2) + (3)$ , 于是  $(1) \Rightarrow (2)$  和  $(1) \Rightarrow (3)$  都是显然的.

根据交和空间维数公式和线性映射维数公式可知

$$\begin{aligned} \dim(\text{Ker}\varphi + \text{Im}\varphi) &= \dim\text{Ker}\varphi + \dim\text{Im}\varphi - \dim(\text{Ker}\varphi \cap \text{Im}\varphi) \\ &= \dim V - \dim(\text{Ker}\varphi \cap \text{Im}\varphi), \end{aligned}$$

于是  $(2) \Leftrightarrow (3)$  成立, 从而前3个结论两两等价.

$(3) \Rightarrow (4)$ : 显然  $\text{Ker}\varphi \subseteq \text{Ker}\varphi^2$  成立.

在取  $\alpha \in \text{Ker}\varphi^2$ , 则  $\varphi(\alpha) \in \text{Ker}\varphi \cap \text{Im}\varphi = 0$ , 于是  $\varphi(\alpha) = 0$ , 即  $\alpha \in \text{Ker}\varphi$ , 从而  $\text{Ker}\varphi^2 \subseteq \text{Ker}\varphi$  也成立, 故  $(4)$  成立.

$(4) \Rightarrow (3)$ : 任取  $\alpha \in \text{Ker}\varphi \cap \text{Im}\varphi$ , 则存在  $\beta \in V$ , 使得  $\alpha = \varphi(\beta)$ , 于是  $0 = \varphi(\alpha) = \varphi^2(\beta)$ , 即  $\beta \in \text{Ker}\varphi^2 = \text{Ker}\varphi$ , 从而  $\alpha = \varphi(\beta) = 0$ , 即  $(3)$  成立.

$(5) \Rightarrow (4)$ : 显然

$(4) \Rightarrow (5)$ : 已知  $\text{Ker}\varphi^2 = \text{Ker}\varphi$  下证  $\text{Ker}\varphi^3 = \text{Ker}\varphi^2$

显然我们已经有了  $\text{Ker}\varphi^2 \subset \text{Ker}\varphi^3$  那么另一边, 任取  $\alpha \in \text{Ker}\varphi^3$  那么想证  $\alpha \in \text{Ker}\varphi^2$

有  $\varphi^3(\alpha) = 0$  那么  $\varphi(\alpha) \in \text{Ker}\varphi^2 = \text{Ker}\varphi \Rightarrow \varphi(\varphi(\alpha)) = 0 = \varphi^2(\alpha) \Rightarrow \alpha \in \text{Ker}\varphi^2$

类似的继续可以往下做

即: 假设已经证明了  $\text{Ker}\varphi = \text{Ker}\varphi^2 = \dots = \text{Ker}\varphi^k$  下证  $\text{Ker}\varphi^k = \text{Ker}\varphi^{k+1}$

$\text{Ker}\varphi^k \subset \text{Ker}\varphi^{k+1}$  显然, 任取  $\alpha \in \text{Ker}\varphi^{k+1}$  那么  $\varphi^k(\alpha) \in \text{Ker}\varphi^2 = \text{Ker}\varphi \Rightarrow \varphi^k(\alpha) = 0 \Rightarrow \alpha \in \text{Ker}\varphi^k \Rightarrow \text{Ker}\varphi^{k+1} \subset \text{Ker}\varphi^k$

至此一到五全部等价

显然  $(4) \Leftrightarrow (6)$   $(5) \Leftrightarrow (7)$

至此一到七全部等价

$(1) \Rightarrow (8)$  是显然的

下证  $(8) \Rightarrow (1)$ . 我们先证  $\text{Im}\varphi \subseteq U$ : 任取  $\varphi(v) \in \text{Im}\varphi$ , 由直和分解可设  $v = v_1 + u$ , 其中  $v_1 \in \text{Ker}\varphi, u \in U$

则由  $U$  的  $\varphi$ -不变性可得  $\varphi(v) = \varphi(v_1) + \varphi(u) = \varphi(u) \in U$ .

考虑不等式  $\dim V = \dim(\text{Ker}\varphi \oplus U) = \dim\text{Ker}\varphi + \dim U \geq \dim\text{Ker}\varphi + \dim\text{Im}\varphi = \dim V$ , 从而只能是  $U = \text{Im}\varphi$ , 于是  $(1)$  成立.

$(1) \Rightarrow (9)$  是显然的

下证  $(9) \Rightarrow (1)$ . 我们先证  $W \subseteq \text{Ker}\varphi$ : 任取  $w \in W$ , 则由  $W$  的  $\varphi$ -不变性可得  $\varphi(w) \in \text{Im}\varphi \cap W = 0$ , 即有  $w \in \text{Ker}\varphi$ .

考虑不等式  $\dim V = \dim(\operatorname{Im}\varphi \oplus W) = \dim\operatorname{Im}\varphi + \dim W \leq \dim\operatorname{Im}\varphi + \dim\operatorname{Ker}\varphi = \dim V$ , 从而只能是  $W = \operatorname{Ker}\varphi$ , 于是 (1) 成立.

至此全部等价!

**Example 5.1**  $V = P[x]_n$ ;  $\mathcal{A}f(x) = f'(x)$ ;  $\mathcal{A}V = P[x]_{n-1}$ ;  $\operatorname{Ker}\mathcal{A} = P$  易验证  $V \neq \operatorname{Im}\mathcal{A} \oplus \operatorname{Ker}\mathcal{A}$

### Proposition 5.5

设  $A$  是  $n$  阶方阵, 求证:  $r(A^n) = r(A^{n+1}) = r(A^{n+2}) = \dots$

**Proof** 证法1(代数方法)

由秩的不等式可得  $n = r(I_n) \geq r(A) \geq r(A^2) \geq \dots \geq r(A^n) \geq r(A^{n+1}) \geq 0$ .

上述  $n+2$  个整数都在  $[0, n]$  之间, 故由抽屉原理可知, 存在某个整数  $m \in [0, n]$ , 使得  $r(A^m) = r(A^{m+1})$ .

对任意的  $k \geq m$ , 由矩阵秩的 Frobenius 不等式可得

$$r(A^{k+1}) = r(A^{k-m}A^mA^m) \geq r(A^{k-m}A^m) + r(A^mA^m) - r(A^m) = r(A^k), \text{ 又 } r(A^{k+1}) \leq r(A^k), \text{ 故 } r(A^{k+1}) = r(A^k)$$

对任意的  $k \geq m$  成立, 结论得证.

证法2(几何方法)

将  $A$  看成是  $n$  维列向量空间上的线性变换, 记为  $\varphi$ , 注意下列子空间链:  $V \supseteq \operatorname{Im}\varphi \supseteq \operatorname{Im}\varphi^2 \supseteq \dots \supseteq \operatorname{Im}\varphi^n \supseteq \operatorname{Im}\varphi^{n+1}$

上述  $n+2$  个子空间的维数都在  $[0, n]$  之间, 故由抽屉原理可知, 存在某个整数  $m \in [0, n]$ , 使得  $\operatorname{Im}\varphi^m = \operatorname{Im}\varphi^{m+1}$ .

现要证明对任意的  $k \geq m$ ,  $\operatorname{Im}\varphi^k = \operatorname{Im}\varphi^{k+1}$ . 一方面,  $\operatorname{Im}\varphi^{k+1} \subseteq \operatorname{Im}\varphi^k$  是显然的.

另一方面, 任取  $\alpha \in \operatorname{Im}\varphi^k$ , 则存在  $\beta \in V$ , 使得  $\alpha = \varphi^k(\beta)$ .

由于  $\varphi^m(\beta) \in \operatorname{Im}\varphi^m = \operatorname{Im}\varphi^{m+1}$ , 故存在  $\gamma \in V$ , 使得  $\varphi^m(\beta) = \varphi^{m+1}(\gamma)$

从而  $\alpha = \varphi^k(\beta) = \varphi^{k-m}(\varphi^m(\beta)) = \varphi^{k-m}(\varphi^{m+1}(\gamma)) = \varphi^{k+1}(\gamma) \in \operatorname{Im}\varphi^{k+1}$

故  $\operatorname{Im}\varphi^k = \operatorname{Im}\varphi^{k+1}$  对任意的  $k \geq m$  成立, 取维数后即得结论.

### Theorem 5.6.7 (线性变换幂次下像与核的性质)

设  $\varphi$  是  $n$  维线性空间  $V$  上的线性变换

求证: 必存在整数  $m \in [0, n]$ , 使得  $\operatorname{Im}\varphi^m = \operatorname{Im}\varphi^{m+1}$ ,  $\operatorname{Ker}\varphi^m = \operatorname{Ker}\varphi^{m+1}$ ,  $V = \operatorname{Im}\varphi^m \oplus \operatorname{Ker}\varphi^m$ .

一方面从下面证明我们就可以知道从  $m$  往后都满足上式另一方面, 体现出  $\operatorname{Im}\varphi$  不会一直变小,  $\operatorname{Ker}\varphi$  不会一直变大

**Proof** 根据上个命题的证明可知, 存在整数  $m \in [0, n]$ , 使得  $\operatorname{Im}\varphi^m = \operatorname{Im}\varphi^{m+1} = \operatorname{Im}\varphi^{m+2} = \dots$ .

注意到对任意的正整数  $i$ ,  $\operatorname{Ker}\varphi^i \subseteq \operatorname{Ker}\varphi^{i+1}$ .

再由维数公式可知, 对任意的  $i \geq m$ ,  $\dim\operatorname{Ker}\varphi^i = \dim V - \dim\operatorname{Im}\varphi^i = n - \dim\operatorname{Im}\varphi^m$  是一个不依赖于  $i$  的常数

因此  $\operatorname{Ker}\varphi^m = \operatorname{Ker}\varphi^{m+1} = \operatorname{Ker}\varphi^{m+2} = \dots$ .

若  $\alpha \in \operatorname{Im}\varphi^m \cap \operatorname{Ker}\varphi^m$ , 则  $\exists \beta$  使得  $\alpha = \varphi^m(\beta)$ ,  $\varphi^m(\alpha) = 0$ . 于是  $0 = \varphi^m(\alpha) = \varphi^{2m}(\beta)$ , 即  $\beta \in \operatorname{Ker}\varphi^{2m} = \operatorname{Ker}\varphi^m$ , 从而  $\alpha = \varphi^m(\beta) = 0$  这证明了  $\operatorname{Im}\varphi^m \cap \operatorname{Ker}\varphi^m = 0$ .

又对  $V$  中任一向量  $\alpha$ , 因为  $\varphi^m(\alpha) \in \operatorname{Im}\varphi^m = \operatorname{Im}\varphi^{2m}$ , 所以  $\exists \beta$  使得  $\varphi^m(\alpha) = \varphi^{2m}(\beta)$ , 其中  $\beta \in V$ .

我们有分解式  $\alpha = \varphi^m(\beta) + (\alpha - \varphi^m(\beta))$ . 注意到  $\varphi^m(\alpha - \varphi^m(\beta)) = 0$ , 即  $\alpha - \varphi^m(\beta) \in \operatorname{Ker}\varphi^m$ , 这就证明了  $V = \operatorname{Im}\varphi^m + \operatorname{Ker}\varphi^m$ .

因此  $V = \operatorname{Im}\varphi^m \oplus \operatorname{Ker}\varphi^m$ .

注也可不证明  $V = \operatorname{Im}\varphi^m + \operatorname{Ker}\varphi^m$ , 改由维数公式  $\dim\operatorname{Im}\varphi^m + \dim\operatorname{Ker}\varphi^m = n$  直接得到  $V = \operatorname{Im}\varphi^m \oplus \operatorname{Ker}\varphi^m$

**Problem 5.1** 我们现在来考虑在  $\mathcal{L}(V^n)$  上如何来判断自同构(可逆线性变换)的问题

**解** 我们如何判断一个映射是自同构无外乎两点.

第一点是否是线性映射, 这一点是比较简单地

第二点是否可逆, 也就是是否为双射那么就无外乎是否能直接找到逆映射, 是否能判断为单射, 是否能判断为满射. 因为在有限维空间上这两点只需证明一点

其中后面两种已经证毕前面一种略作说明在此

(1):  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ , 若存在  $\psi \in \mathcal{L}(V^n)$  st.  $\varphi\psi = I_V \Rightarrow \psi\varphi = I_V$  亦即  $\varphi^{-1} = \psi$

(2):  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ , 证明  $\varphi$  为单射  $\Leftrightarrow$  证  $\text{Ker}\varphi = \{0\} \Leftrightarrow$  证  $\dim(\text{Ker}\varphi) = 0$

(3):  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ , 证明  $\varphi$  为满射  $\Leftrightarrow$  证  $\text{Im}\varphi = V \Leftrightarrow$  证  $\dim(\text{Im}\varphi) = n$

(1): 若  $\varphi\psi = I_V$  由于  $\begin{cases} I_V \text{ 单射} \Rightarrow \psi \text{ 单射} \Rightarrow \psi \text{ 双射} \\ I_V \text{ 满射} \Rightarrow \varphi \text{ 满射} \Rightarrow \varphi \text{ 双射} \end{cases} \Rightarrow \varphi\psi \text{ 都可逆}$

那么  $\varphi = \psi^{-1} \Rightarrow \varphi\psi = I_V$  反映出了二者互为逆映射



### 笔记

下面来叙述如何计算像空间与核空间的方法

$\varphi: V^n \rightarrow U^m$ ;  $\{e_1 \sim e_n\}$   $\{f_1 \sim f_m\}$  为  $V$  与  $U$  的基

$\text{Ker}\varphi$  如何用  $e_i$  表示;  $\text{Im}\varphi$  如何用  $f_i$  表示

$\text{Ker}\varphi_A \rightarrow \text{Ker}\varphi$

$$\eta_V: \text{Ker}\varphi \rightarrow \text{Ker}\varphi_A \text{ 线性同构 } \eta_V^{-1}: \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto x_1 e_1 + \cdots + x_n e_n$$

$\text{Im}\varphi_A \rightarrow \text{Im}\varphi$

$$\eta_U: \text{Im}\varphi \rightarrow \text{Im}\varphi_A \text{ 线性同构 } \eta_U^{-1}: \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_m \end{pmatrix} \mapsto y_1 f_1 + \cdots + y_m f_m$$

那么只要求出  $\text{Ker}\varphi_A$  和  $\text{Im}\varphi_A$  如何表示即可

$\text{Ker}\varphi_A$  为  $Ax = 0$  的解空间  $\text{Im}\varphi_A$  即为  $L(\alpha_1 \cdots \alpha_n)$

对  $A$  进行行变换  $\Rightarrow \begin{cases} A \text{ 的列向量组的极大无关组} \\ Ax = 0 \text{ 的基础解系} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \text{Im}\varphi_A \text{ 的一组基通过线性同构得到 } \text{Im}\varphi \text{ 的一组基} \\ \text{Ker}\varphi_A \text{ 的一组基通过线性同构得到 } \text{Ker}\varphi \text{ 的一组基} \end{cases}$

**Example 5.2** 设  $V$  是  $K$  上五维空间,  $U$  是  $K$  上四维空间,  $\{e_1, e_2, e_3, e_4, e_5\}$  是  $V$  的基,  $\{f_1, f_2, f_3, f_4\}$  是  $U$  的基

$V \rightarrow U$  的线性变换  $\varphi$  在上述基下的表示矩阵为  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & -3 & 2 \\ 2 & 1 & 1 & 1 & -3 \\ 1 & 1 & 2 & 2 & -2 \\ 2 & 3 & -5 & -17 & 10 \end{pmatrix}$  求  $\text{Im}\varphi$  和  $\text{Ker}\varphi$ .

**解** 对矩阵  $A$  进行行初等变换:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 & -3 & 2 \\ 2 & 1 & 1 & 1 & -3 \\ 1 & 1 & 2 & 2 & -2 \\ 2 & 3 & -5 & -17 & 10 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & -\frac{9}{4} \\ 0 & 1 & 0 & -3 & \frac{11}{4} \\ 0 & 0 & 1 & 2 & -\frac{5}{4} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

因此  $r(A) = 3$ , 即  $\dim\text{Im}\varphi = 3$ . 从上面可以看出  $A$  的前 3 个列向量线性无关, 因此它们可以组成  $\text{Im}\varphi$  的一组基, 故

$$\begin{aligned} \text{Im}\varphi &= k_1(f_1 + 2f_2 + f_3 + 2f_4) \\ &+ k_2(2f_1 + f_2 + f_3 + 3f_4) \quad k_i \text{可取} K \text{中的任意数.} \\ &+ k_3(f_1 + f_2 + 2f_3 - 5f_4). \end{aligned}$$

$$\text{方程 } Ax = 0 \text{ 的基础解系为 } \alpha_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} 9 \\ -11 \\ 5 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}.$$

因此  $\text{Ker}\varphi = k_1(-e_1 + 3e_2 - 2e_3 + e_4) + k_2(9e_1 - 11e_2 + 5e_3 + 4e_5)$ .  $k_i$ 可取  $K$ 中的任意数.

## 5.6.2 无限维线性空间的线性映射

**笔记** 对于无限维线性空间之间的线性映射, 我们并没有定义表示矩阵这一概念, 也没有维数公式等结论, 因此研究线性映射或线性变换, 无限维线性空间的情形远比有限维线性空间的情形难得多, 也常出现对有限维线性空间成立的结论在无限维线性空间却不成立的情况. 例如, 要证明无限维线性空间上的线性变换是自同构, 只能按照定义证明它既是单映射又是满映射, 而不能像有限维线性空间上的线性变换那样, 只验证它是单映射或满映射即可.

**Problem 5.2** 设  $V$  是实系数多项式全体构成的实线性空间, 定义  $V$  上的变换  $D, S$  如下:  $D(f(x)) = \frac{d}{dx}f(x), S(f(x)) = \int_0^x f(t)dt$ .  $D, S$  均为  $V$  上的线性变换且  $DS = I_V$ , 但  $SD \neq I_V$ .

**Proof**

简单验证即得结论. 由  $DS = I_V$  可知,  $S$  是单线性映射,  $D$  是满线性映射. 容易看出  $S$  不是满映射,  $D$  不是单映射, 从而它们都不是自同构.

### Theorem 5.6.8

设  $V$  是  $\mathbb{R}$  上的无限维线性空间,  $\varphi, \psi$  是  $V$  上的线性变换.

(1)  $\varphi$  和  $\psi$  都是可逆变换的  $\Leftrightarrow \varphi\psi$  和  $\psi\varphi$  都是可逆变换;

(2) 若  $\psi\varphi = I_V$ , 则称  $\psi$  是  $\varphi$  的左逆变换,  $\varphi$  是  $\psi$  的右逆变换. 证明:  $\varphi$  是可逆变换的  $\Leftrightarrow \varphi$  有且仅有一个左逆变换 (右逆变换).

**Proof** (1) 若  $\varphi$  和  $\psi$  都是可逆变换, 则

$$(\psi^{-1}\varphi^{-1})(\varphi\psi) = (\varphi\psi)(\psi^{-1}\varphi^{-1}) = I_V, (\varphi^{-1}\psi^{-1})(\psi\varphi) = (\psi\varphi)(\varphi^{-1}\psi^{-1}) = I_V, \text{ 因此 } \varphi\psi \text{ 和 } \psi\varphi \text{ 都是可逆变换.}$$

反之, 若  $\varphi\psi$  和  $\psi\varphi$  都是可逆变换, 则存在  $V$  上的线性变换  $\xi, \eta$ , 使  $\varphi\psi\xi = \xi\varphi\psi = I_V, \psi\varphi\eta = \eta\psi\varphi = I_V$ .

由  $\varphi\psi\xi = I_V$  可得  $\varphi$  是满映射, 由  $\eta\psi\varphi = I_V$  可得  $\varphi$  是单映射, 从而  $\varphi$  是可逆变换. 同理可证  $\psi$  也是可逆变换.

(2) 若  $\varphi$  是可逆变换, 任取  $\varphi$  的一个左逆变换  $\psi$ , 则  $\psi = \psi I_V = \psi\varphi\varphi^{-1} = I_V\varphi^{-1} = \varphi^{-1}$ , 即  $\varphi$  的任一左逆变换都是逆变换  $\varphi^{-1}$ .

由逆变换的唯一性可知,  $\varphi$  有且仅有一个左逆变换.

反之, 若  $\varphi$  有且仅有一个左逆变换  $\psi$ , 则  $\psi\varphi = I_V$ , 且有  $(\psi + \varphi\psi - I_V)\varphi = \psi\varphi + \varphi\psi\varphi - \varphi = I_V + \varphi - \varphi = I_V$

即  $\psi + \varphi\psi - I_V$  也是  $\varphi$  的左逆变换, 从而  $\psi + \varphi\psi - I_V = \psi$ , 即  $\varphi\psi = I_V$ .

因此  $\psi$  也是  $\varphi$  的右逆变换, 从而  $\varphi$  是可逆变换. 同理可证关于右逆变换的结论.  $\square$

**Problem 5.3** 试构造无限维线性空间  $V$  以及  $V$  上的线性变换  $\varphi, \psi$ , 使得  $\varphi\psi - \psi\varphi = I_V$ .

**Proof** 设 $V$ 是实系数多项式全体构成的实线性空间

线性变换 $\varphi, \psi$ 定义为: 对任意的 $f(x) \in V$ ,  $\varphi(f(x)) = f'(x)$ ,  $\psi(f(x)) = xf(x)$ .

容易验证 $\varphi\psi - \psi\varphi = I_V$ 成立. 注事实上, 满足上述性质的线性变换 $\varphi, \psi$ 决不可能存在于有限维线性空间 $V$ 上.

若存在, 取 $V$ 的一组基并设 $\varphi, \psi$ 的表示矩阵为 $A, B$ , 则有 $AB - BA = I$ 成立.

上式两边同时取迹, 可得 $0 = \text{tr}(AB - BA) = \text{tr}(I) = \dim V$ , 导出矛盾. □

## 5.7 不变子空间

## Definition 5.13

设 $\varphi$ 是线性空间 $V$ 上的线性变换, $U$ 是 $V$ 的子空间,若 $U$ 适合条件: $\varphi(U) \subseteq U$

则称 $U$ 是 $\varphi$ 的不变子空间(或 $\varphi$ -子空间)

这时把 $\varphi$ 限制在 $U$ 上,则 $\varphi$ 在 $U$ 上定义了一个线性变换,称为由 $\varphi$ 诱导出的线性变换,或称为 $\varphi$ 在 $U$ 上的限制,记为 $\varphi|_U$ .

## Proposition 5.6

不难验证零子空间,全子空间,值域,核空间都是不变子空间.把零子空间和全子空间成为平凡不变子空间,此外交空间与和空间也是不变子空间

## Lemma 5.5

设 $\varphi \in \mathcal{L}(V); U = L(\alpha_1 \cdots \alpha_m)$  (其中 $\alpha_i \in V$ ),

$\Rightarrow$  则 $U$ 为 $\varphi$ -不变子空间  $\Leftrightarrow \varphi(\alpha_i) \in U$

**Proof** 这是显然的我们在此略去证明

## Theorem 5.7.1

设 $\varphi \in \mathcal{L}(V^n); U$ 为线性变换 $\varphi$ 的不变子空间

且设 $U$ 的基为 $\{e_1, e_2, \dots, e_r\}$ .将 $\{e_1, e_2, \dots, e_r\}$ 扩充为 $V$ 的一组基 $\{e_1, e_2, \dots, e_r, e_{r+1}, \dots, e_n\}$

则 $\varphi$ 在这组基下的矩阵具有下列形状:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{r1} & a_{r+1,1} & \cdots & a_{n1} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{1r} & \cdots & a_{rr} & a_{r+1,r} & \cdots & a_{nr} \\ 0 & \cdots & 0 & a_{r+1,r+1} & \cdots & a_{n,r+1} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & \cdots & 0 & a_{r+1,n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad (\text{分块上三角矩阵})$$

**Proof** 上述定理较为简单我们略去证明

**注** 该定理的逆定理也成立

## Corollary 5.4

设 $V = V_1 \oplus V_2$ 且 $V_1, V_2$ 都是线性变换 $\varphi$ 的不变子空间.又 $\{e_1, \dots, e_r\}$ 是 $V_1$ 的基, $\{e_{r+1}, \dots, e_n\}$ 是 $V_2$ 的基

则 $\varphi$ 在基 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 下的矩阵为分块对角阵 $\begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}$ ,其中 $A_1$ 为 $r$ 阶方阵, $A_2$ 为 $n-r$ 阶方阵

显然推论还可以进一步推广.若 $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_m$

设每个 $V_i$ 都是线性变换 $\varphi$ 的不变子空间那么在 $V$ 中存在一组基(这组基可由 $V_i$ 的基合并而成)

使 $\varphi$ 在这组基下的矩阵为分块对角阵:

$$\begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_m \end{pmatrix} \quad \text{其中每块都是 } r_i \text{ 阶方阵, } r_i = \dim V_i$$

如果 $n$ 维线性空间的线性变换 $\varphi$ 有足够小的不变子空间

比如有 $n$ 个一维不变子空间,其直和正好组成全空间,那么上式中的表示矩阵就是一个对角阵.

**Example 5.3** 设 $V$ 是数域 $K$ 上的三维空间, $\{e_1, e_2, e_3\}$ 是 $V$ 的基, $\varphi$ 是 $V$ 上线性变换,它在这组基下的表示矩阵为

$$\begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 2 & 2 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

求证: 由向量 $\{e_3, e_1 + e_2 + 2e_3\}$ 生成的子空间 $U$ 是 $\varphi$ 的不变子空间

**Proof** 证明 $\varphi(e_3)$ 的坐标向量 $\begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 2 & 2 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$ . 容易求出向量组 $\{(-1, -1, 0)', (0, 0, 1)', (1, 1, 2)'\}$ 的秩为2

而 $U$ 显然是二维子空间, 因此 $\varphi(e_3) \in U$ . 同理可证 $\varphi(e_1 + e_2 + 2e_3) \in U$ . 于是 $U$ 是 $\varphi$ -不变子空间. 证毕.

(核心思路是寻找 $\varphi(e_3)$ 与 $e_3, e_1 + e_2 + 2e_3$ 的线性关系, 对此我们利用线性同构来找线性关系. 然后利用坐标向量公式即可)

更一般的化简到坐标向量的线性关系判断即是判断线性方程组的有无解的情形这就化为了系数矩阵和增广矩阵秩的相不相等判断

## 第6章 多项式

### 6.1 整除

#### Lemma 6.1

1. 若  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 则  $\deg(f(x) \cdot g(x)) = \deg f(x) + \deg g(x)$ .
2. 若  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$  且  $f(x) \neq 0, g(x) \neq 0$ , 则  $f(x)g(x) \neq 0$ .
3. 若  $f(x) \neq 0$  且  $f(x)g(x) = f(x)h(x)$ , 则  $g(x) = h(x)$ .
4. 设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 则  $\deg(cf(x)) = \deg f(x), 0 \neq c \in \mathbb{K}$ .
5. 设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ ,  $\deg(f(x) + g(x)) \leq \max\{\deg f(x), \deg g(x)\}$ .

#### Definition 6.1

设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 若存在  $h(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 使  $f(x) = g(x)h(x)$ , 则称  $g(x)$  是  $f(x)$  的因式, 或  $g(x)$  可以整除  $f(x)$ , 或  $f(x)$  可以被  $g(x)$  整除, 记为  $g(x) \mid f(x)$ . 否则称  $g(x)$  不能整除  $f(x)$  或  $f(x)$  不能被  $g(x)$  整除.

#### Proposition 6.1 (整除性质)

设  $f(x), g(x), h(x) \in \mathbb{K}[x], 0 \neq c \in \mathbb{K}$ , 则

- (1) 若  $f(x) \mid g(x)$ , 则  $cf(x) \mid g(x)$ , 因此非零常数多项式  $c$  是任一非零多项式的因子;
- (2)  $f(x) \mid f(x)$ ;
- (3) 若  $f(x) \mid g(x), g(x) \mid h(x)$ , 则  $f(x) \mid h(x)$ ;
- (4) 若  $f(x) \mid g(x), f(x) \mid h(x)$ , 则对任意的多项式  $u(x), v(x)$ , 有  $f(x) \mid g(x)u(x) + h(x)v(x)$ ;
- (5) 设  $f(x) \mid g(x), g(x) \mid f(x)$  且  $f(x), g(x)$  都是非零多项式, 则存在  $\mathbb{K}$  中非零元  $c$ , 使  $f(x) = cg(x)$ .

#### Theorem 6.1.1 (带余除法)

设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x], g(x) \neq 0$ , 则必存在唯一的  $q(x), r(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 使得  $f(x) = g(x)q(x) + r(x)$ , 且  $\deg r(x) < \deg g(x)$ .

**Proof** 若  $f(x) = 0$  或  $\deg f(x) < \deg g(x)$ , 只需令  $q(x) = 0, r(x) = f(x)$  即可.

现设  $\deg f(x) \geq \deg g(x)$ , 对  $f(x)$  的次数用数学归纳法.

若  $\deg f(x) = 0$ , 则  $\deg g(x) = 0$ . 因此可设  $f(x) = a, g(x) = b (a \neq 0, b \neq 0)$ . 这时令  $q(x) = ab^{-1}, r(x) = 0$  即可.

作为归纳假设, 我们设结论对小于  $n$  次的多项式均成立.

设  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0, a_n \neq 0$ ,

$g(x) = b_m x^m + b_{m-1} x^{m-1} + \cdots + b_1 x + b_0, b_m \neq 0$ ,

由于  $n \geq m$ , 可令  $f_1(x) = f(x) - a_n b_m^{-1} x^{n-m} g(x)$ , 则  $\deg f_1(x) < n$ .

由归纳假设, 有

$f_1(x) = g(x)q_1(x) + r(x)$ , 且  $\deg r(x) < \deg g(x)$ , 于是

$f(x) - a_n b_m^{-1} x^{n-m} g(x) = g(x)q_1(x) + r(x)$ .

因此  $f(x) = g(x)(a_n b_m^{-1} x^{n-m} + q_1(x)) + r(x)$ .

于是我们可以令  $q(x) = a_n b_m^{-1} x^{n-m} + q_1(x)$ , 即得所求式.

再证明唯一性. 设另有  $p(x), t(x)$ , 使  $f(x) = g(x)p(x) + t(x)$ , 且  $\deg t(x) < \deg g(x)$ ,

则  $g(x)(q(x) - p(x)) = t(x) - r(x)$ .

这是若上式左边若  $q(x) - p(x) \neq 0$ , 便有  $\deg g(x)(q(x) - p(x)) \geq \deg g(x) > \deg(t(x) - r(x))$

引出矛盾.因此只可能 $p(x) = q(x), t(x) = r(x)$ .

**Corollary 6.1**

设 $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x], g(x) \neq 0$ , 则 $g(x) \mid f(x)$ 的充分必要条件是 $g(x)$ 除 $f(x)$ 后的余式为零.

## 6.2 最大公因式

### Definition 6.2 (最大公因式与最小公倍式)

设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 若  $d(x)$  是  $f(x)$  与  $g(x)$  的公因式, 且对  $f(x)$  与  $g(x)$  的任一公因式  $h(x)$  均有  $h(x) \mid d(x)$  则称  $d(x)$  为  $f(x)$  与  $g(x)$  的最大公因式 (或称  $d(x)$  为  $f(x), g(x)$  的 *g.c.d.*), 记为  $d(x) = (f(x), g(x))$ .  
同理, 若  $m(x)$  是  $f(x)$  与  $g(x)$  的公倍式, 且对  $f(x)$  与  $g(x)$  的任一公倍式  $l(x)$  均有  $m(x) \mid l(x)$  则称  $m(x)$  为  $f(x)$  与  $g(x)$  的最小公倍式 (或称  $m(x)$  为  $f(x), g(x)$  的 *l.c.m.*), 记为  $m(x) = [f(x), g(x)]$ .

### Proposition 6.2

$$(f, g) = f \iff f \mid g$$

### Theorem 6.2.1 (多项式中若干概念不随数域扩大)

1. 带余除法的结果不随数域增大而改变
2. 最大公因式, 互素性, 整除性, 无重因式不随数域增大而改变

**Proof** 1. 注意到带余除法的唯一性 (反证法利用次数关系即可)

2. 最大公因式可以看成带余除法的产品, 互素性可以看成最大公因式的产品, 整除性可以看成带余除法的产品

3. 无重因式  $\iff (f, f') = 1$  故利用互素即可

也可以另外证最大公因式方法如下

设  $K_1 \subset K_2$ , 设  $f$  与  $g$  在  $K_1$  中最大公因式为  $h_1$ ,  $f$  与  $g$  在  $K_2$  中最大公因式为  $h_2$

那么  $h_1 \mid h_2$  自然有

存在  $u_1, v_1 \in K_1$  使得  $u_1 f + v_1 g = h_1$  自然  $u_1, v_1 \in K_2 \implies h_2 \mid h_1$

$$\implies h_1 = h_2$$

至此说明了最大公因式不随数域变大而变大, 那么互素性是有最大公因式是否为1进而也不改变

### Theorem 6.2.2 (欧几里得辗转相除法)

设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 则存在  $f(x)$  与  $g(x)$  的最大公因式  $d(x)$ , 且有  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 使得  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = d(x)$ .

**Proof** 若  $f(x) = 0$ , 则显然  $(f(x), g(x)) = g(x)$ ; 若  $g(x) = 0$ , 则  $(f(x), g(x)) = f(x)$ .

故不妨设  $f(x) \neq 0, g(x) \neq 0$ . 由带余除法, 我们有下列等式:

$$f(x) = g(x)q_1(x) + r_1(x),$$

$$g(x) = r_1(x)q_2(x) + r_2(x),$$

$$r_1(x) = r_2(x)q_3(x) + r_3(x),$$

.....

$$r_{s-2}(x) = r_{s-1}(x)q_s(x) + r_s(x),$$

.....

余式的次数是严格递减的, 因此经过有限步后, 必有一个等式其余式为0.

不妨设  $r_{s+1}(x) = 0$ , 于是  $r_{s-1}(x) = r_s(x)q_{s+1}(x)$ .

现在要证明  $r_s(x)$  即为  $f(x)$  与  $g(x)$  的最大公因式.

由上式知  $r_s(x) \mid r_{s-1}(x)$ , 但  $r_{s-2}(x) = r_{s-1}(x)q_s(x) + r_s(x)$ , 因此  $r_s(x) \mid r_{s-2}(x)$ .

这样可一直推下去, 得  $r_s(x) \mid g(x), r_s(x) \mid f(x)$ . 这表明  $r_s(x)$  是  $f(x)$  与  $g(x)$  的公因式.

又设  $h(x)$  是  $f(x)$  与  $g(x)$  的公因式, 则  $h(x) \mid r_1(x)$ , 于是  $h(x) \mid r_2(x)$ , 不断往下推

容易看出有  $h(x) \mid r_s(x)$ . 因此  $r_s(x)$  是最大公因式.

再证明  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = d(x)$ . 式.

从  $r_{s-2}(x) = r_{s-1}(x)q_s(x) + r_s(x)$  式得  $r_s(x) = r_{s-2}(x) - r_{s-1}(x)q_s(x)$

但我们有  $r_{s-3}(x) = r_{s-2}(x)q_{s-1}(x) + r_{s-1}(x)$

从中解出  $r_{s-1}(x)$  代入式, 得  $r_s(x) = r_{s-2}(x)(1 + q_{s-1}(x)q_s(x)) - r_{s-3}(x)q_s(x)$ .

用类似的方法逐步将  $r_i(x)$  用  $r_{i-1}(x), r_{i-2}(x)$  代入, 从而得到  $r_s(x) = f(x)u(x) + g(x)v(x)$ .

显然  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ .

**注** 若  $d_1(x)$  与  $d_2(x)$  都是  $f(x), g(x)$  的最大公因式, 则  $d_1(x) \mid d_2(x), d_2(x) \mid d_1(x)$

因此必存在  $c \in \mathbb{K}$ , 使  $d_2(x) = cd_1(x)$ , 即  $f(x)$  与  $g(x)$  的两个最大公因式最多相差一个非零常数.

若规定  $f(x), g(x)$  的最大公因式首项系数为 1 (首项系数等于 1 的多项式称为首一多项式), 则  $f(x)$  与  $g(x)$  的最大公因式就唯一确定了.

今后我们规定, 凡最大公因式均指首一多项式.

**注**  $f(x), g(x)$  的最大公因式可以表示为  $d(x) = u(x)f(x) + v(x)g(x)$ , 那其中的  $u(x), v(x)$  唯一吗?

答案是否定的! 例如对任意的多项式  $k(x)$  有

$$d(x) = u(x)f(x) + [k(x)f(x)g(x) - k(x)f(x)g(x)] + v(x)g(x) = (u(x) + k(x)g(x))f(x) + (v(x) - k(x)f(x))g(x).$$

所以  $u_1(x) = u(x) + k(x)g(x), v_1(x) = v(x) - k(x)f(x)$  也满足  $d(x) = u_1(x)f(x) + v_1(x)g(x)$

所以  $u(x), v(x)$  取法是有无穷多种的.

### Proposition 6.3 (多个多项式的最大公因式)

若  $f(x), g(x), h(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 则  $((f(x), g(x)), h(x)) = (f(x), (g(x), h(x))) = (f(x), g(x), h(x))$ .

**Proof** 设  $d_1(x) = (f(x), g(x)), d_2(x) = (g(x), h(x)), d(x) = (f(x), g(x), h(x))$ . 则  $d(x) \mid d_1(x), d(x) \mid h(x)$ .

另一方面, 若  $u(x) \mid d_1(x), u(x) \mid h(x)$ , 则  $u(x) \mid f(x), u(x) \mid g(x)$ , 从而  $u(x) \mid d(x)$ .

这说明  $d(x) = (d_1(x), h(x)) = ((f(x), g(x)), h(x))$ . 同理,  $d(x) = (f(x), (g(x), h(x)))$ .

### Definition 6.3 (互素定义)

设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 若  $(f(x), g(x)) = 1$ , 则称  $f(x)$  与  $g(x)$  互素.

### Theorem 6.2.3 (互素充分必要条件)

设  $f(x), g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 则  $f(x)$  与  $g(x)$  互素的充分必要条件是存在  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 使  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = 1$ .

**Proof** 若  $(f(x), g(x)) = 1$ , 由定理知道, 存在  $u(x), v(x)$ , 使式成立.

反之, 若式成立, 假定  $(f(x), g(x)) = d(x)$ , 由线性组合式可知  $d(x) \mid 1$ , 于是  $d(x) = 1$ .

### Proposition 6.4 (互素的性质)

1. 若  $f_1(x) \mid g(x), f_2(x) \mid g(x)$ , 且  $(f_1(x), f_2(x)) = 1$ , 则  $f_1(x)f_2(x) \mid g(x)$ .
2. 若  $(f(x), g(x)) = 1$ , 且  $f(x) \mid g(x)h(x)$ , 则  $f(x) \mid h(x)$ .
3. 设  $(f(x), g(x)) = d(x), f(x) = f_1(x)d(x), g(x) = g_1(x)d(x)$ , 则  $(f_1(x), g_1(x)) = 1$ .
4. 设  $(f(x), g(x)) = d(x)$ , 则  $(t(x)f(x), t(x)g(x)) = t(x)d(x)$ .
5. 若  $(f_1(x), g(x)) = 1, (f_2(x), g(x)) = 1$ , 则  $(f_1(x)f_2(x), g(x)) = 1$ .

**Proof** 1. 不妨设  $g(x) = f_1(x)s(x) = f_2(x)t(x)$

则  $g(x) = f_1(x)s(x) (f_1(x)u(x) + f_2(x)v(x))$ , 其中  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 且使  $f_1(x)u(x) + f_2(x)v(x) = 1$ .

于是

$$\begin{aligned} g(x) &= f_1(x)s(x)f_1(x)u(x) + f_1(x)f_2(x)s(x)v(x) \\ &= f_2(x)t(x)f_1(x)u(x) + f_1(x)f_2(x)s(x)v(x) \\ &= f_1(x)f_2(x)(t(x)u(x) + s(x)v(x)). \end{aligned}$$

即  $f_1(x)f_2(x) \mid g(x)$ .

2. 设  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 且使  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = 1$ , 则  $f(x)u(x)h(x) + g(x)v(x)h(x) = h(x)$ .

因上式左边可被  $f(x)$  整除, 故  $f(x) \mid h(x)$ .

3. 设  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 且使  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = d(x)$

即  $f_1(x)d(x)u(x) + g_1(x)d(x)v(x) = d(x)$ , 两边消去  $d(x)$  即得  $f_1(x)u(x) + g_1(x)v(x) = 1$ , 因此  $f_1(x), g_1(x)$  互素.

4. 设  $u(x), v(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 且使  $f(x)u(x) + g(x)v(x) = d(x)$ , 则  $t(x)f(x)u(x) + t(x)g(x)v(x) = t(x)d(x)$ .

因此, 若  $h(x) \mid t(x)f(x), h(x) \mid t(x)g(x)$ , 则必有  $h(x) \mid t(x)d(x)$ .

又  $t(x)d(x)$  是  $t(x)f(x), t(x)g(x)$  的公因子, 因此  $t(x)d(x)$  是  $t(x)f(x)$  与  $t(x)g(x)$  的最大公因式.

5. 设  $f_1(x)u_1(x) + g(x)v_1(x) = 1, f_2(x)u_2(x) + g(x)v_2(x) = 1$ ,

将上两式两边分别相乘得

$$(f_1(x)f_2(x))u_1(x)u_2(x) + g(x)[v_1f_2u_2 + gv_1v_2 + v_2f_1u_1] = 1.$$

这就是说  $f_1(x)f_2(x)$  和  $g(x)$  互素.

### Corollary 6.2

1. 设  $f_1(x), \dots, f_m(x), g_1(x), \dots, g_n(x)$  为多项式, 且  $(f_i(x), g_j(x)) = 1, 1 \leq i \leq m; 1 \leq j \leq n$

求证:  $(f_1(x)f_2(x) \cdots f_m(x), g_1(x)g_2(x) \cdots g_n(x)) = 1$ .

2.  $(f(x), g(x)) = 1$  的充要条件是对任意给定的正整数  $m, n, (f(x)^m, g(x)^n) = 1$ .

**Proof** 1. 利用  $(f_1, g) = 1$  与  $(f_2, g) = 1 \implies (f_1f_2, g) = 1$  用数学归纳法即可

2. 必要性由上个命题即得.

反过来, 若  $d(x) \neq 1$  是  $f(x)$  和  $g(x)$  的公因式, 则它也是  $f(x)^m$  和  $g(x)^n$  的公因式, 因此  $f(x)^m$  和  $g(x)^n$  不可能互素.

### Proposition 6.5

设  $f(x), g(x)$  是非零多项式, 则  $f(x)g(x) \sim (f(x), g(x))[f(x), g(x)]$ .

**Proof** 设  $d(x) = (f(x), g(x))$  且  $f(x) = f_0(x)d(x), g(x) = g_0(x)d(x)$ , 则  $f_0(x), g_0(x)$  互素.

下面我们就来证明:  $\frac{fg}{(f, g)} = f_0g_0d$  即为最小公倍式

一方面显然  $f = f_0d \mid f_0g_0d = \frac{fg}{(f, g)}$  同理  $g \mid \frac{fg}{(f, g)}$

$\implies \frac{fg}{(f, g)}$  是一个公倍式, 下面来证最小性

假定  $l(x)$  是  $f(x), g(x)$  的公倍式且  $l(x) = f(x)u(x) = g(x)v(x)$ . 故  $f_0(x)d(x)u(x) = g_0(x)d(x)v(x)$ .

我们只要证明  $\frac{fg}{(f, g)} \mid l$  即可

消去  $d(x)$  得  $f_0(x)u(x) = g_0(x)v(x)$ . 因为  $f_0(x), g_0(x)$  互素, 所以  $f_0(x) \mid v(x), g_0(x) \mid u(x)$

不妨设  $u(x) = g_0(x)p(x)$ . 于是  $l(x) = f_0(x)d(x)g_0(x)p(x)$ .

即  $f_0(x)d(x)g_0(x) \mid l(x)$  这就是要证明的结论.

### Theorem 6.2.4 (中国剩余定理)

设  $\{f_i(x) \mid i = 1, \dots, n\}$  是两两互素的多项式,  $a_1(x), \dots, a_n(x)$  是  $n$  个多项式  
则存在多项式  $g(x), q_i(x) (i = 1, \dots, n)$ , 使得  $g(x) = f_i(x)q_i(x) + a_i(x)$  对一切  $i$  成立.

**Proof** 先证明存在多项式  $g_i(x)$ , 使得对任意的  $i$ , 有  $g_i(x) = f_i(x)q_i(x) + 1$  且有  $f_j(x) \mid g_i(x) (j \neq i)$ .

一旦得证, 只需令  $g(x) = a_1(x)g_1(x) + \dots + a_n(x)g_n(x)$  即可.

现构造  $g_1(x)$  如下. 因为  $f_1(x)$  和  $f_j(x) (j \neq 1)$  互素, 故存在  $u_j(x), v_j(x)$ , 使  $f_1(x)u_j(x) + f_j(x)v_j(x) = 1$ .

令  $g_1(x) = f_2(x)v_2(x) \cdots f_n(x)v_n(x) = (1 - f_1(x)u_2(x)) \cdots (1 - f_1(x)u_n(x))$ ,

显然  $g_1(x)$  符合要求. 同理可构造  $g_i(x)$ .

### Corollary 6.3

设  $d(x)$  是  $f_1(x), f_2(x), \dots, f_m(x)$  的最大公因式

求证: 必存在多项式  $g_1(x), g_2(x), \dots, g_m(x)$ , 使得  $f_1(x)g_1(x) + f_2(x)g_2(x) + \dots + f_m(x)g_m(x) = d(x)$ .

**Proof** 用数学归纳法. 对  $m = 2$ , 结论已成立.

设结论对  $m - 1$  成立.

即有: 设  $h(x)$  是  $f_1(x), f_2(x), \dots, f_{m-1}(x)$  的最大公因式, 则有  $g_1(x), g_2(x), \dots, g_{m-1}(x)$

使得  $f_1(x)g_1(x) + f_2(x)g_2(x) + \dots + f_{m-1}(x)g_{m-1}(x) = h(x)$ .

容易验证  $d(x)$  是  $h(x)$  和  $f_m(x)$  的最大公因式, 故存在  $u(x), v(x)$ , 使得  $h(x)u(x) + f_m(x)v(x) = d(x)$ .

将  $h(x)$  代入可得  $f_1(x)g_1(x)u(x) + f_2(x)g_2(x)u(x) + \dots + f_{m-1}(x)g_{m-1}(x)u(x) + f_m(x)v(x) = d(x)$ , 即知结论成立.

## 6.3 因式分解

### Definition 6.4 (可约多项式与不可约多项式)

设  $f(x)$  是数域  $\mathbb{K}$  上的非常数多项式

若  $f(x)$  可以分解为两个次数小于  $f(x)$  次数的  $\mathbb{K}$  上多项式之积, 则称  $f(x)$  是  $\mathbb{K}$  上的可约多项式. 否则, 称之为  $\mathbb{K}$  上的不可约多项式.

### Proposition 6.6 (不可约多项式的性质)

1. 设  $f(x)$  是数域  $\mathbb{K}$  上的不可约多项式

$\implies$  则对  $\mathbb{K}$  上任一多项式  $g(x)$ , 或者  $f(x) \mid g(x)$ , 或者  $(f(x), g(x)) = 1$ .

2. 若  $p(x)$  是  $\mathbb{K}$  上的不可约多项式,  $f(x), g(x)$  是  $\mathbb{K}$  上的多项式且  $p(x) \mid f(x)g(x)$

$\implies$  则或者  $p(x) \mid f(x)$ , 或者  $p(x) \mid g(x)$ .

3. 设  $p(x)$  为不可约多项式且  $p(x) \mid f_1(x)f_2(x)\cdots f_m(x)$ , 则  $p(x)$  必可整除其中某个  $f_i(x)$ .

**Proof** 1 设  $d(x) = (f(x), g(x))$ .

因为  $f(x)$  不可约, 故  $f(x)$  的因式只能是非零常数多项式或  $cf(x) (c \neq 0)$

从而或者  $d(x) = 1$  或者  $d(x) = cf(x)$  (首一多项式), 故得结论.

2. 若  $p(x)$  不能整除  $f(x)$ , 则由 1. 知  $p(x)$  与  $f(x)$  互素, 由互素性质即得  $p(x) \mid g(x)$ .

3. 这是 2. 的额自然推论

### Theorem 6.3.1

一次多项式无论在哪个数域下都是不可约的

**Proof** 通过定义即可

### Theorem 6.3.2 (因式分解定理)

设  $f(x)$  是数域  $\mathbb{K}$  上的多项式且  $\deg f(x) \geq 1$ , 则

(1)  $f(x)$  可分解为  $\mathbb{K}$  上的有限个不可约多项式之积

(2) 若  $f(x) = p_1(x)p_2(x)\cdots p_s(x) = q_1(x)q_2(x)\cdots q_t(x)$  是  $f(x)$  的两个不可约分解

即  $p_i(x), q_j(x)$  都是  $\mathbb{K}$  上的次数大于零的不可约多项式

$\implies$  则  $s = t$ , 且经过适当调换因式的次序以后, 有  $q_i(x) \sim p_i(x) (i = 1, 2, \dots, s)$ .

**Proof** (1) 对多项式  $f(x)$  的次数用数学归纳法.

若  $\deg f(x) = 1$ , 结论显然成立.

设次数小于  $n$  的多项式都可以分解为  $\mathbb{K}$  上的不可约多项式之积

下面我们来看  $\deg f(x) = n$ .

若  $f(x)$  不可约, 结论自然成立.

若  $f(x)$  可约, 则  $f(x) = f_1(x)f_2(x)$ , 其中  $f_1(x), f_2(x)$  的次数小于  $n$ , 由归纳假设它们可以分解为  $\mathbb{K}$  上的有限个不可约多项式之积.

所有这些多项式之积就是  $f(x)$ .

(2) 对式中的  $s$  用数学归纳法.

若  $s = 1$ , 则  $f(x) = p_1(x)$ , 因此  $f(x)$  是不可约多项式, 于是  $t = 1, q_1(x) = p_1(x)$ .

现假设对不可约因式个数小于 $s$ 的多项式结论正确.

由式, 有 $p_1(x) \mid q_1(x)q_2(x) \cdots q_t(x)$ , 由不可约多项式性质可知, 必存在某个 $i$ , 不妨设 $i = 1$ , 使 $p_1(x) \mid q_1(x)$ .

但是 $p_1(x), q_1(x)$ 都是不可约多项式, 因此存在 $c_1 \in \mathbb{K}$ , 使 $q_1(x) = c_1 p_1(x)$ . 此即 $p_1(x) \sim q_1(x)$ .

将上式代入式并消去 $p_1(x)$ , 得到 $p_2(x) \cdots p_s(x) = c_1 q_2(x) \cdots q_t(x)$ .

这时左边为 $s - 1$ 个不可约多项式之积, 由归纳假设,  $s - 1 = t - 1$ , 即 $s = t$ .

另一方面, 存在 $c_i \in \mathbb{K}, c_i \neq 0, q_i(x) = c_i p_i(x)$ .

### Lemma 6.2

对于首一不可约多项式而言, 互异  $\iff$  互素

**Proof** 一方面若互素, 则肯定互异, 若相同, 那么其最大公因式就为本身怎么会为1

另一方面, 设 $f$ 与 $g$ 是首一不可约多项式, 若不互素, 那么由不可约多项式性质

$\implies f \mid g \implies g = fh$ 这迫使 $h$ 只能为非零常数, 又 $f$ 与 $g$ 是首一  $\implies h = 1 \implies f = g$ 矛盾

故 $f$ 与 $g$ 互素

### Theorem 6.3.3 (标准因式分解定理)

1. 对于 $f(x)$ 来说有如下的标准因式分解 $f(x) = c p_1(x)^{e_1} p_2(x)^{e_2} \cdots p_m(x)^{e_m}$ , 其中 $p_i(x)$ 是互异的首一不可约多项式,  $e_i \geq 1 (i = 1, 2, \dots, m)$ .

2. 设 $f(x), g(x)$ 是 $\mathbb{K}$ 上的两个多项式. 在它们的标准分解式中适当添加零次项, 我们不妨设它们有如下的标准分解式:

$$f(x) = c_1 p_1(x)^{e_1} p_2(x)^{e_2} \cdots p_n(x)^{e_n}$$

$$g(x) = c_2 p_1(x)^{f_1} p_2(x)^{f_2} \cdots p_n(x)^{f_n},$$

其中 $e_i \geq 0, f_i \geq 0 (i = 1, 2, \dots, n)$

$$\text{则 } f(x) \mid g(x) \iff e_i \leq f_i$$

则 $f(x), g(x)$ 的最大公因式 $(f(x), g(x)) = p_1(x)^{k_1} p_2(x)^{k_2} \cdots p_n(x)^{k_n}$ , 其中 $k_i = \min \{e_i, f_i\} (i = 1, 2, \dots, n)$ .

则 $f(x), g(x)$ 的最小公倍式 $[f(x), g(x)] = p_1(x)^{h_1} p_2(x)^{h_2} \cdots p_n(x)^{h_n}$ , 其中 $h_i = \max \{e_i, f_i\} (i = 1, 2, \dots, n)$ .

**Proof** 一方面若 $e_i \leq f_i$ 显然 $f(x) \mid g(x)$

另一方面若 $f(x) \mid g(x)$ , 用反证法若 $e_1 \geq f_1$

$$\text{此时 } p_1(x)^{e_1} p_2(x)^{e_2} \cdots p_n(x)^{e_n} \mid p_1(x)^{f_1} p_2(x)^{f_2} \cdots p_n(x)^{f_n} \implies p_1^{e_1 - f_1} p_2^{e_2} \cdots p_n^{e_n} \mid p_2^{f_2} \cdots p_n^{f_n}$$

$$\implies p_1 \mid p_1^{e_1 - f_1} \mid p_2^{f_2} \cdots p_n^{f_n} \text{ 由不可约多项式性质 } \implies p_1 \mid p_i (2 \leq i \leq n)$$

那么 $p_i = p_1 h(x)$ 迫使 $h$ 只能为非零常数又首一使得 $h(x) = 1$ 使得 $p_i = p_1$ 矛盾

### Definition 6.5 (重因式)

在标准因式分解中, 若 $e_i > 1$ , 我们称式中的因式 $p_i(x)$ 为 $f(x)$ 的 $e_i$ 重因式.

当 $e_i = 1$ 时候, 那么称为单因式

显然这时 $p_i(x)^{e_i} \mid f(x)$ , 但 $p_i(x)^{e_i+1}$ 不能整除 $f(x)$ .

### Lemma 6.3

设 $d(x) = (f(x), f'(x))$ , 则 $\frac{f(x)}{d(x)}$ 是一个没有重因式的多项式, 且这个多项式的不可约因式与 $f(x)$ 的不可约因式相同 (不计重数)

**Proof** 设 $f(x)$ 有标准分解式 $f = c p_1^{e_1} \cdots p_n^{e_n}$ , 则

$$\begin{aligned}
 f'(x) &= ce_1 p_1(x)^{e_1-1} p_2(x)^{e_2} \cdots p_s(x)^{e_s} p_1'(x) \\
 &\quad + ce_2 p_1(x)^{e_1} p_2(x)^{e_2-1} \cdots p_s(x)^{e_s} p_2'(x) \\
 &\quad + \cdots \\
 &\quad + ce_s p_1(x)^{e_1} p_2(x)^{e_2} \cdots p_s(x)^{e_s-1} p_s'(x).
 \end{aligned}$$

此时发现  $p_1^{e_1-1} \cdots p_n^{e_n-1}$  为  $f$  与  $f'$  的公因式

下面证其是最大公因式

$$\text{设 } d(x) = (f, f') = p_1^{k_1} \cdots p_m^{k_m}$$

首先因为  $d|f \implies k_i \leq e_i$  又我们还有  $p_1^{e_1-1} \cdots p_n^{e_n-1}$  为  $f$  与  $f'$  的公因式  $\implies e_i - 1 \leq k_i \implies e_i - 1 \leq k_i \leq e_i$

断言  $k_i$  只能取  $e_i - 1$ , 反证法若  $k_1 = e_1$

$$\text{那么 } d(x) = (f, f') = p_1^{e_1} \cdots p_m^{k_m} \implies p_1^{e_1} | f' \implies p_1 | p_2(x)^{e_2} \cdots p_s(x)^{e_s} p_1'(x).$$

但是  $p_1 \sim p_n$  是不同的故  $(p_1, p_j) = 1$  ( $2 \leq j \leq n$ )  $\implies p_1 | p_1'$  矛盾

$$\implies d(x) = (f, f') = p_1^{k_1} \cdots p_m^{k_m} = p_1^{e_1-1} \cdots p_n^{e_n-1}$$

$$\text{此时 } \frac{f}{d} = cp_1 \cdots p_m$$

### Theorem 6.3.4 (重因式导数判别法)

数域  $\mathbb{R}$  上的多项式  $f(x)$  没有重因式  $\iff (f, f') = 1$

**Proof** 根据引理证明我们知道:  $(f, f') = p_1^{e_1-1} \cdots p_m^{e_m-1}$

$f(x)$  无重因式  $\iff e_i = 1 \iff e_i - 1 = 0 \iff (f, f') = 1$

## 6.4 多项式函数

### Definition 6.6 (多项式的根)

设  $f(x) \in \mathbb{K}[x]$ ,  $b \in \mathbb{K}$ , 若  $f(b) = 0$ , 则称  $b$  是  $f(x)$  的一个根或零点.

### Theorem 6.4.1 (余数定理)

设  $f(x) \in \mathbb{K}[x]$ ,  $b \in \mathbb{K}$ , 则存在  $g(x) \in \mathbb{K}[x]$ , 使  $f(x) = (x - b)g(x) + f(b)$ .

特别,  $b$  是  $f(x)$  的根当且仅当  $(x - b) \mid f(x)$ .

**Proof** 由带余除法知  $f(x) = (x - b)g(x) + r(x)$ ,  $\deg r(x) < 1$ , 因此  $r(x)$  为常数多项式. 在式中用  $b$  代替  $x$ , 即得  $r(x) = f(b)$ .

### Definition 6.7 (重根定义)

设  $f(x) \in \mathbb{K}[x]$ ,  $b \in \mathbb{K}$ , 若存在正整数  $k$ , 使  $(x - b)^k \mid f(x)$ , 但  $(x - b)^{k+1}$  不能整除  $f(x)$ , 则称  $b$  是  $f(x)$  的一个  $k$  重根.

若  $k = 1$ , 则称  $b$  为单根

### Lemma 6.4

设  $f(x)$  是数域  $\mathbb{K}$  上的不可约多项式且  $\deg f(x) \geq 2$ , 则  $f(x)$  在  $\mathbb{K}$  中没有根.

**Proof** 用反证法, 设  $b \in \mathbb{K}$  是  $f(x)$  的根, 由定理知  $(x - b) \mid f(x)$ , 即  $f(x) = (x - b)g(x)$  可分解为两个低次多项式之积, 这与  $f(x)$  不可约矛盾.

### Theorem 6.4.2

若  $f(x)$  是数域  $\mathbb{K}$  上的  $n$  次多项式, 则  $f(x)$  在  $\mathbb{K}$  中最多只有  $n$  个根 (如果把  $k$  重根看成  $f(x)$  有  $k$  个根)

**Proof** 证明将  $f(x)$  作标准因式分解, 则由引理 5.5.1 知  $f(x)$  在  $\mathbb{K}$  中根的个数等于该分解式中一次因式的个数, 它不会超过  $n$ .

### Corollary 6.4

设  $f(x)$  与  $g(x)$  是  $\mathbb{K}$  上的次数不超过  $n$  的两个多项式

若存在  $\mathbb{K}$  上  $n + 1$  个不同的数  $b_1, b_2, \dots, b_{n+1}$ , 使  $f(b_i) = g(b_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n + 1$ , 则  $f(x) = g(x)$ .

**Proof** 证明作  $h(x) = f(x) - g(x)$ , 显然  $h(x)$  次数不超过  $n$ . 但有  $n + 1$  个不同的根, 因此只可能  $h(x) = 0$ , 即  $f(x) = g(x)$ .

### Theorem 6.4.3

求证:  $a$  是多项式  $f(x)$  的  $k$  重根的充要条件是:  $f(a) = f'(a) = \dots = f^{(k-1)}(a) = 0$ ,  $f^{(k)}(a) \neq 0$ .

**Proof** 若  $a$  是  $f(x)$  的  $k$  重根, 可设  $f(x) = (x - a)^k g(x)$ ,  $g(x)$  不含因式  $x - a$ .

通过对  $f(x)$  求导可发现,  $x - a$  可整除  $f^{(j)}(x)$  ( $1 \leq j \leq k - 1$ ).

因此  $f(a) = f'(a) = \dots = f^{(k-1)}(a) = 0$ . 而  $f^{(k)}(a) = k!g(a) \neq 0$ , 故必要性得证.

反之, 若  $a$  是  $f(x)$  的  $m$  重根, 若  $m > k$ , 则由必要性的证明可知, 将有  $f^{(k)}(a) = 0$ , 这与已知矛盾.

同样, 若  $m < k$ , 则由  $f(x) = (x - a)^m g(x)$  其中  $g(x)$  不含有  $x - a$  也即  $a$  不是  $g(x)$  的根

将有  $f^{(m)}(a) \neq 0$ , 这也与已知矛盾, 于是只能  $m = k$ .

**Proposition 6.7**

不可约  
 $\Downarrow$   
无重根  $\Leftrightarrow$  无重因式  
 $\Updownarrow$   
 $(f, f') = 1$

## 6.5 实数域与有理数域上不可约多项式

**Lemma 6.5** (实系数多项式虚根总是共轭成对出现)

设  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$  是实系数多项式, 若复数  $a + bi (b \neq 0)$  是其根, 则  $a - bi$  也是它的根.

**Proof** 令  $z = a + bi$ , 其共轭复数为  $\bar{z} = a - bi$ , 则

$$f(\bar{z}) = a_n \bar{z}^n + a_{n-1} \bar{z}^{n-1} + \cdots + a_1 \bar{z} + a_0 = \overline{a_n z^n + a_{n-1} z^{n-1} + \cdots + a_1 z + a_0} = 0.$$

由此即得结论.

**Theorem 6.5.1** (实数域上的不可约多项式结构与实数域上的因式分解定理)

1. 实数域上的不可约多项式或为一次或为二次多项式:  $ax^2 + bx + c$ , 且  $b^2 - 4ac < 0$ .
2. 实数域上的多项式  $f(x)$  必可分解为有限个一次因式及不可约二次因式的乘积.

**Proof** 1. 一次多项式显然为不可约.

当  $b^2 - 4ac < 0$  时,  $ax^2 + bx + c$  没有实根, 故不可约.

反过来, 任一高于二次的实系数多项式  $f(x)$  如有实根, 则  $f(x)$  可约; 如有一复根  $a + bi (b \neq 0)$ , 则  $a - bi$  也是它的根故  $(x - (a + bi))(x - (a - bi)) = x^2 - 2ax + (a^2 + b^2)$  是  $f(x)$  的因式,  $f(x)$  可约.

2. 利用因式分解定理即可

**Theorem 6.5.2** (整系数多项式有理根的必要条件)

设有  $n$  次整系数多项式  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$

$\implies$  则有有理数  $\frac{q}{p}$  是  $f(x)$  的根的必要条件是  $p | a_n, q | a_0$ , 其中  $p, q$  是互素的整数.

**Proof** 将  $\frac{q}{p}$  代入式得  $a_n \left(\frac{q}{p}\right)^n + a_{n-1} \left(\frac{q}{p}\right)^{n-1} + \cdots + a_1 \frac{q}{p} + a_0 = 0$ , 将上式两边乘以  $p^n$  得:

$$a_n q^n + a_{n-1} q^{n-1} p + \cdots + a_1 q p^{n-1} + a_0 p^n = 0.$$

因为  $p | 0$  那么  $p | (a_n q^n + a_{n-1} q^{n-1} p + \cdots + a_1 q p^{n-1} + a_0 p^n) \implies p | a_n q^n \implies p | a_n$

显然必须有  $p | a_n, q | a_0$ .

**Corollary 6.5**

1. 首一多项式的有理系数根都为整数根

2.  $f(x)$  为一整系数多项式, 既约分数  $\frac{p}{q}$  为  $f(x)$  有理根  $\implies p + q | f(-1)$  且  $p - q | f(1)$

注意2. 取逆否命题就有若  $p + q \nmid f(-1)$  或者  $p - q \nmid f(1) \implies \frac{p}{q}$  与  $\frac{q}{p}$  都不为  $f(x)$  的有理根

**Proof** 1. 只要在上个定理中令  $a_n = 1$  那么  $\frac{p}{q}$  中的  $q | a_n = 1 \implies q = \pm 1$  故有理系数根一定为整数根

2.  $f(x)$  在  $\mathbb{Q}$  上可以写为  $f(x) = \left(x - \frac{p}{q}\right) g(x)$

而  $h(x) = qx - p = q \left(x - \frac{p}{q}\right)$  是一不可约多项式且与  $f(x)$  在  $\mathbb{Q}$  上不互素  $\implies h(x) | f(x)$

$$\implies f(x) = (qx - p) t(x)$$

两边令  $x = 1$  与  $-1$  得到答案

**Definition 6.8 (本原多项式)**

设多项式  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$  是整系数多项式  
若  $a_n, a_{n-1}, \cdots, a_1, a_0$  的最大公约数等于1, 则称  $f(x)$  为本原多项式.

**Lemma 6.6 (Gauss 本原多项式引理)**

两个本原多项式之积仍是本原多项式.

**Proof** 设两个本原多项式.

$$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0,$$

$$g(x) = b_m x^m + b_{m-1} x^{m-1} + \cdots + b_1 x + b_0$$

若  $f(x)g(x) = c_{m+n} x^{m+n} + c_{m+n-1} x^{m+n-1} + \cdots + c_1 x + c_0$  不是本原多项式, 则  $c_0, c_1, \cdots, c_{m+n}$  必有一个公共素因子  $p$ .

因为  $f(x)$  是本原多项式,  $p$  不能整除  $f(x)$  的所有系数

不妨设  $p \nmid a_0, p \mid a_1, \cdots, p \mid a_{i-1}$ , 但  $p$  不能整除  $a_i$ .

同理, 不妨设  $p \nmid b_0, p \mid b_1, \cdots, p \mid b_{j-1}$ , 但  $p$  不能整除  $b_j$ .

注意到  $c_{i+j} = \cdots + a_{i-2} b_{j+2} + a_{i-1} b_{j+1} + a_i b_j + a_{i+1} b_{j-1} + \cdots$

$p$  可整除  $c_{i+j}$ ,  $p$  也能整除右式除  $a_i b_j$  以外的所有项, 但  $p$  不能整除  $a_i$  和  $b_j$ , 故  $p$  不能整除  $a_i b_j$ , 引出矛盾.

**Theorem 6.5.3**

若整系数多项式  $f(x)$  在有理数域上可约, 则它必可分解为两个次数较低的整系数多项式之积.

这个定理告诉我们, 一个整系数多项式若在  $\mathbb{Z}$  上不可约  $\implies \mathbb{Q}$  上不可约.

同样的有理系数多项式我们只需成倍数化为整系数多项式即可

**Proof** 假定整系数多项式  $f(x)$  可以分解为两个次数较低的有理系数多项式之积:

$$f(x) = g(x)h(x)$$

$g(x)$  的各项系数为有理数, 必有一个公分母记为  $c$ , 于是  $g(x) = \frac{1}{c}(cg(x))$ , 其中  $cg(x)$  为整系数多项式.

若把  $cg(x)$  中所有系数的最大公因数  $d$  提出来, 则  $g(x) = \frac{d}{c} \left( \frac{c}{d} cg(x) \right)$ ,  $\frac{c}{d} cg(x)$  是一个本原多项式.

这表明  $g(x) = ag_1(x)$ ,  $a$  为有理数,  $g_1(x)$  为本原多项式. 同样,  $h(x) = bh_1(x)$ , 其中  $b$  为有理数,  $h_1(x)$  为本原多项式.

于是我们得到  $f(x) = g(x)h(x) = abg_1(x)h_1(x)$ .

由 Gauss 引理知,  $g_1(x)h_1(x)$  是本原多项式.

若  $ab$  不是一个整数, 则  $abg_1(x)h_1(x)$  将不是整系数多项式, 这与  $f(x)$  是整系数多项式相矛盾.

因此  $ab$  必须是整数, 于是  $f(x)$  可以分解为两个次数较小的整系数多项式之积.

**Corollary 6.6**

已知  $f(x)$  是一个整系数多项式, 并且本原多项式  $g(x)$  是  $f(x)$  的因式, 若有  $f(x) = g(x)h(x)$ ,  $h(x)$  是有理系数多项式  
 $\implies h(x)$  一定是整系数多项式

**Proof**  $h(x) = ah_1(x)$  此时  $a$  为有理数,  $h_1(x)$  为本原多项式

此时  $f = agh_1$  故此时  $gh_1(x)$  为本原多项式, 故此时  $a$  为整数 (可以考虑本原多项式定义)

故  $f = g(x) \cdot (ah_1) = g(x) \cdot h(x)$  为两个整系数多项式乘积,  $h(x)$  一定是整系数多项式

**Corollary 6.7**

1. 对于实数域上的2次与3次多项式, 在实数域上可约  $\iff$  有实根

2. 对于有理数域上的2次与3次多项式, 在有理数域上可约  $\iff$  存在有理根

**Proof** 1. 若有实根  $\implies$  可约非常容易, 另一反面若可约则表示可以分解为两个次数较低的乘积而原本的多项式仅仅只是二次三次故一定包含一个一次的多项式, 则有实根

2. 同理

**Theorem 6.5.4**

设  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$  是一个整系数多项式, 并且存在素数  $p$  使得  $p \nmid a_n$ ;  $p \mid a_{r-1}, \cdots, a_1, a_0$ ;  $p^2 \nmid a_0$  则  $f(x)$  有一个次数大于等于  $r$  且在有理数域上不可约的因式.

**Proof** 设  $f(x) = p_1(x)p_2(x)\cdots p_s(x)$ , 其中  $p_1(x), p_2(x), \cdots, p_s(x)$  为有理数域上不可约的整系数多项式

再设  $p_i(x)$  的常数项为  $k_i (i = 1, 2, \cdots, s)$ , 则  $k_1 k_2 \cdots k_s = a_0$

由  $p \mid a_0$  但  $p^2 \nmid a_0$  可知  $p \mid k_1 k_2 \cdots k_s$  且  $p^2 \nmid k_1 k_2 \cdots k_s$

这意味着  $k_1, k_2, \cdots, k_s$  中有且仅有一个数可以被  $p$  整除, 不妨设  $p \mid k_1, p \nmid k_2, k_3, \cdots, k_s$

下证  $\partial(p_1(x)) \geq r$

记  $p_1(x) = b_m x^m + \cdots + b_1 x + b_0$

记  $g(x) = p_2(x)p_3(x)\cdots p_s(x) = c_l x^l + \cdots + c_1 x + c_0 (b_m c_l \neq 0)$ .

其中  $b_0 = k_1, c_0 = k_2 k_3 \cdots k_s$ , 即  $p \mid b_0$  且  $p \nmid c_0$ .

由于  $f(x) = p_1(x)g(x)$ , 所以  $b_m c_l = a_n$ , 由  $p \nmid a_n$  可知  $p \nmid b_m c_l \implies p \nmid b_m$  且  $p \nmid c_l$ .

现在对  $b_0, b_1, \cdots, b_m$  从左往右依次检查, 设第一个不被  $p$  整除的为  $b_t$ , 则  $m \geq t$

考虑  $a_t$ : 根据  $f(x) = p_1(x)g(x)$  可知  $a_t = b_t c_0 + b_{t-1} c_1 + b_{t-2} c_2 + \cdots$

会发现  $p \mid b_{t-1} c_1 + b_{t-2} c_2 + \cdots$ , 但  $p \nmid b_t c_0$ , 于是  $p \nmid a_t$ . 而已知说  $p \mid a_0, a_1, \cdots, a_{r-1}$ , 这说明  $t \geq r$ , 从而  $m \geq t \geq r$ , 即  $\partial(p_1(x)) \geq r$ .

即  $f(x)$  有一个次数大于等于  $r$  的在有理数域上不可约的因式即这里的  $p_1(x)$

**Corollary 6.8 (艾森斯坦判别法)**

设多项式  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0$  是整系数多项式,  $a_n \neq 0, n \geq 1$

若  $p$  是一个素数. 若  $p \mid a_i (i = 0, 1, \cdots, n-1)$ , 但  $p$  不能整除  $a_n$  且  $p^2$  不能整除  $a_0 \implies$  则  $f(x)$  在有理数域上不可约.

**Proof** 我们只需证明  $f(x)$  在整数环上不可约即可.

设  $f(x)$  可分解为两个次数较低的整系数多项式之积:

$f(x) = (b_m x^m + b_{m-1} x^{m-1} + \cdots + b_0) (c_t x^t + c_{t-1} x^{t-1} + \cdots + c_0)$ , 其中  $m + t = n$ .

显然  $a_0 = b_0 c_0, a_n = b_m c_t$ .

由假设  $p \mid a_0$ , 故  $p \mid b_0$  或  $p \mid c_0$ .

又  $p^2$  不能整除  $a_0$ , 故  $p$  不能同时整除  $b_0$  及  $c_0$ .

不妨设  $p \mid b_0$  但  $p$  不能整除  $c_0$ . 又由假设,  $p$  不能整除  $a_n = b_m c_t$ , 故  $p$  既不能整除  $b_m$  又不能整除  $c_t$ .

因此不妨设  $p \mid b_0, p \mid b_1, \cdots, p \mid b_{j-1}$  但  $p$  不能整除  $b_j$ , 其中  $0 < j \leq m < n$ .

而  $a_j = b_j c_0 + b_{j-1} c_1 + \cdots + b_0 c_j$ , 根据假定,  $p \mid a_j$ , 又  $p$  可整除上式右端除  $b_j c_0$  外的其余项, 而不能整除  $b_j c_0$  这一项, 引出矛盾.

**Corollary 6.9**

设整系数多项式  $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_0$  没有有理根, 又有素数  $p$  满足  $p \nmid a_n$ ;  $p \mid a_{n-2}, \cdots, a_0$ ;  $p^2 \nmid a_0$ .

则  $f(x)$  在有理数域上不可约.

**Proof** 由定理知道存在一个次数大于等于  $n-1$  的  $f(x)$  的因式且该因式在有理数域上不可约

若该因式的此时为  $n-1$  那么就有  $f(x) = g(x)h(x)$  其中  $g(x)$  次数  $n-1$  那么  $h(x)$  次数为 1

那么  $f(x)$  在有理数域上就存在有理根了, 矛盾故  $g(x)$  的次数只能为  $n$  而不是  $n-1$

$\implies f(x) = g(x)$  即  $f(x)$  在有理数域上不可约

**Proposition 6.8**

$f(x) \in P[x]$ , 那么  $\forall a \in P$  此时  $f(x)$  与  $f(x+a)$  在  $P[x]$  中的可约性是相同的

**Example 6.1**

$x^n - p$  即为整数环 (有理系数域) 上的一个任意多次不可约多项式

**Problem 6.1** 若  $p$  为素数

证明:  $f(x) = x^{p-1} + x^{p-2} + \cdots + x + 1$  在有理数域上不可约.

**Proof** 作变量代换  $x = y + 1$ , 得  $f(x) = \frac{x^p - 1}{x - 1} = \frac{(y+1)^p - 1}{y} = y^{p-1} + C_p^1 y^{p-2} + C_p^2 y^{p-3} + \cdots + C_p^{p-1}$ .

注意  $p \mid C_p^i (1 \leq i \leq p-1)$ ,  $p$  不能整除首项系数 1,  $p^2$  不能整除  $C_p^{p-1} = p$ , 因此上述关于  $y$  的多项式在有理数域上不可约.

显然  $f(x)$  在有理数域上也不可约.

## 6.6 多元多项式

### Lemma 6.7

若  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  及  $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  都是  $\mathbb{K}$  上的  $n$  元多项式且非零  
则按字典排列法排列后乘积的首项等于  $f$  的首项与  $g$  的首项之积.

**Proof** 设  $ax_1^{i_1}x_2^{i_2}\cdots x_n^{i_n}$  和  $bx_1^{j_1}x_2^{j_2}\cdots x_n^{j_n}$  分别是  $f$  和  $g$  的首项 (按字典排列法), 它们的乘积为  $abx_1^{i_1+j_1}x_2^{i_2+j_2}\cdots x_n^{i_n+j_n}$ .

其他任意两个单项式  $cx_1^{k_1}x_2^{k_2}\cdots x_n^{k_n}$  和  $dx_1^{r_1}x_2^{r_2}\cdots x_n^{r_n}$  之积为  $cdx_1^{k_1+r_1}x_2^{k_2+r_2}\cdots x_n^{k_n+r_n}$

设  $i_1 = k_1, \dots, i_{t-1} = k_{t-1}, i_t > k_t; j_1 = r_1, \dots, j_{s-1} = r_{s-1}, j_s > r_s$ .

不妨设  $t \leq s$ , 显然  $i_1 + j_1 = k_1 + r_1, \dots, i_{t-1} + j_{t-1} = k_{t-1} + r_{t-1}, i_t + j_t > k_t + r_t$ .

因此  $abx_1^{i_1+j_1}x_2^{i_2+j_2}\cdots x_n^{i_n+j_n}$  先于  $cdx_1^{k_1+r_1}x_2^{k_2+r_2}\cdots x_n^{k_n+r_n}$ .

同理可证明:  $abx_1^{i_1+j_1}x_2^{i_2+j_2}\cdots x_n^{i_n+j_n}$  先于  $adx_1^{i_1+r_1}x_2^{i_2+r_2}\cdots x_n^{i_n+r_n}$  和  $cbx_1^{k_1+j_1}x_2^{k_2+j_2}\cdots x_n^{k_n+j_n}$ .

因此它确是  $fg$  的首项.

### Corollary 6.10

若  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) \neq 0, g(x_1, x_2, \dots, x_n) \neq 0$ , 则  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)g(x_1, x_2, \dots, x_n) \neq 0$ .

若  $h(x_1, x_2, \dots, x_n) \neq 0$ , 且  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)h(x_1, x_2, \dots, x_n) = g(x_1, x_2, \dots, x_n)h(x_1, x_2, \dots, x_n)$ , 则  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ .

### Lemma 6.8

1. 两个次数相同的齐次多项式之和若不为零, 则必仍是同次齐次多项式.

2. 任意两个齐次多项式之积仍为齐次多项式.

3. 任一  $n$  元多项式均可表示为若干个齐次多项式之和, 这只需要将各次数相等的项放在一起即可. (且分量齐次多项式唯一)

### Proposition 6.9

1. 设  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是  $\mathbb{K}$  上的  $n$  元非零多项式

$\implies$  则必存在  $\mathbb{K}$  中元  $a_1, a_2, \dots, a_n$ , 使  $f(a_1, a_2, \dots, a_n) \neq 0$ .

2. 数域  $\mathbb{K}$  上的两个  $n$  元多项式  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  与  $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$  相等的  $\iff$

对一切  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{K}$ , 均有  $f(a_1, a_2, \dots, a_n) = g(a_1, a_2, \dots, a_n)$ .

**Proof** 1. 对未定元个数  $n$  用数学归纳法.

当  $n = 1$  时, 多项式  $f(x)$  只有有限个零点, 故总有  $a \in \mathbb{K}$  使  $f(a) \neq 0$ .

现设对有  $n - 1$  个未定元的多项式结论成立. 将  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  写成未定元  $x_n$  的多项式:

$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = b_0 + b_1x_n + \cdots + b_mx_n^m$ , 其中  $b_i = b_i(x_1, x_2, \dots, x_{n-1})$  是  $n - 1$  元多项式.

因为  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) \neq 0$ , 故可设  $b_m \neq 0$ . 由归纳假设, 存在  $a_1, \dots, a_{n-1} \in \mathbb{K}$ , 使  $b_m(a_1, \dots, a_{n-1}) \neq 0$ .

因而

$f(a_1, \dots, a_{n-1}, x_n) = b_0(a_1, \dots, a_{n-1}) + b_1(a_1, \dots, a_{n-1})x_n + \cdots + b_m(a_1, \dots, a_{n-1})x_n^m$  是一个非零的以  $x_n$  为未定元的一元多项式

故存在  $a_n \in \mathbb{K}$ , 使  $f(a_1, a_2, \dots, a_n) \neq 0$ .

2. 只需证明充分性. 作  $h(x_1, x_2, \dots, x_n) = f(x_1, x_2, \dots, x_n) - g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ . 若  $h(x_1, x_2, \dots, x_n) \neq 0$

则必有  $a_1, a_2, \dots, a_n \in \mathbb{K}$ , 使  $h(a_1, a_2, \dots, a_n) \neq 0$ . 与假设矛盾.

**Definition 6.9 (对称多项式)**

设  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是数域  $\mathbb{R}$  上的  $n$  元多项式

若对任意的  $i \neq j (1 \leq i, j \leq n)$ , 均有  $f(x_1, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n)$

则称  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是数域  $\mathbb{R}$  上的  $n$  元对称多项式.

**Proposition 6.10**

1. 对称多项式之和仍是对称多项式
2. 对称多项式之积也是对称多项式.
3. 因此对称多项式的多项式还是对称多项式.

**Definition 6.10**

在对称多项式中, 有一类基本的多项式, 称为初等对称多项式. 它们是这样定义的:

$$\sigma_1 = x_1 + x_2 + \dots + x_n = \sum_{i=1}^n x_i,$$

$$\sigma_2 = x_1x_2 + x_1x_3 + \dots + x_{n-1}x_n = \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j,$$

.....

$$\sigma_n = x_1x_2 \cdots x_n.$$

**Theorem 6.6.1**

设  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是数域  $\mathbb{R}$  上的对称多项式

$\Rightarrow$  则必存在  $\mathbb{R}$  上唯一的一个多项式  $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ , 使  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = g(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$ .

**Proof** 存在性: 设  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  按字典排列法的首项为  $ax_1^{i_1}x_2^{i_2} \cdots x_n^{i_n}$ ,  $a \neq 0$ . 则必有  $i_1 \geq i_2 \geq \dots \geq i_n$ .

事实上  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是对称多项式, 若  $i_k < i_{k+1}$ , 则将  $x_k$  与  $x_{k+1}$  对换得到  $ax_1^{i_1} \cdots x_k^{i_{k+1}} x_{k+1}^{i_k} \cdots x_n^{i_n}$

这一项也是  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  中的项, 但它应在  $ax_1^{i_1}x_2^{i_2} \cdots x_n^{i_n}$  之前, 此与首项的假定相矛盾.

作多项式  $g_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = a\sigma_1^{i_1-i_2}\sigma_2^{i_2-i_3} \cdots \sigma_{n-1}^{i_{n-1}-i_n}\sigma_n^{i_n}$ .

显然  $g_1$  是  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的对称多项式, 且  $g_1$  的首项为  $ax_1^{i_1-i_2}(x_1x_2)^{i_2-i_3} \cdots (x_1 \cdots x_n)^{i_n} = ax_1^{i_1}x_2^{i_2} \cdots x_n^{i_n}$ .

利用了首项的乘积为乘积的首项

因此  $g_1$  与  $f$  的首项相同, 于是  $f_1 = f - g_1$  是一个首项后于  $f$  的对称多项式.

对  $f_1$  重复上述做法, 不断做下去, 便得到一系列对称多项式:

$f_0 = f, f_1 = f_0 - g_1, f_2 = f_1 - g_2, \dots$ , 每个  $f_i$  的首项都后于  $f_{i-1}$  的首项.

设  $bx_1^{k_1}x_2^{k_2} \cdots x_n^{k_n}$  是某个  $f_i (i \geq 1)$  的首项, 则因它后于  $f$  的首项, 故有  $i_1 \geq k_1 \geq k_2 \geq \dots \geq k_n \geq 0$ .

这样的  $k_1, k_2, \dots, k_n$  只有有限个, 故多项式  $f_i$  不能无限地构造下去, 即存在某个正整数  $s$ , 使  $f_s = 0$ .

于是  $f = g_1 + f_1 = g_1 + g_2 + f_2 = \dots = g_1 + g_2 + \dots + g_s$ . 由于每个  $g_i$  都可表示为  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n$  的多项式

故  $f$  也可表示为  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n$  的多项式.

唯一性:

设  $g(y_1, \dots, y_n)$  及  $h(y_1, \dots, y_n)$  都是  $\mathbb{R}$  上的  $n$  元多项式, 且  $f(x_1, \dots, x_n) = g(\sigma_1, \dots, \sigma_n) = h(\sigma_1, \dots, \sigma_n)$ .

令  $\varphi(y_1, \dots, y_n) = g(y_1, \dots, y_n) - h(y_1, \dots, y_n)$ .

由假定, 有  $\varphi(\sigma_1, \dots, \sigma_n) = 0$ . 我们要证明多项式  $\varphi(y_1, \dots, y_n) = 0$ .

假定  $\varphi(y_1, \dots, y_n) \neq 0$ , 不妨设  $\varphi(y_1, y_2, \dots, y_n) = \dots + cy_1^{k_1}y_2^{k_2} \cdots y_n^{k_n} + dy_1^{j_1}y_2^{j_2} \cdots y_n^{j_n} + \dots$

其中  $c, d, \dots$  均不为零且假定各单项式彼此不是同类项.

在  $\varphi(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$  中

$$c\sigma_1^{k_1}\sigma_2^{k_2} \cdots \sigma_n^{k_n} = cx_1^{k_1}(x_1x_2)^{k_2} \cdots (x_1x_2 \cdots x_n)^{k_n} + \dots = cx_1^{k_1+k_2+\dots+k_n}x_2^{k_2+k_3+\dots+k_n} \cdots x_n^{k_n} + \dots$$

$$d\sigma_1^{j_1}\sigma_2^{j_2} \cdots \sigma_n^{j_n} = dx_1^{j_1}(x_1x_2)^{j_2} \cdots (x_1x_2 \cdots x_n)^{j_n} + \dots = dx_1^{j_1+j_2+\dots+j_n}x_2^{j_2+j_3+\dots+j_n} \cdots x_n^{j_n} + \dots$$

因此  $c\sigma_1^{k_1}\sigma_2^{k_2}\cdots\sigma_n^{k_n}$  与  $d\sigma_1^{j_1}\sigma_2^{j_2}\cdots\sigma_n^{j_n}$  等化成  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的多项式后其首项都不是同类项  
从而  $\varphi(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n)$  的首项一定是这些首项中排在最前的那一个. 特别,  $\varphi(\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n) \neq 0$ , 引出矛盾.



### 笔记 如何将一个对称多项式转化为初等对称多项式的多项式

1. 我们先来看对称齐次多项式

将对称多项式  $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1^2 + x_2^2)(x_1^2 + x_3^2)(x_2^2 + x_3^2)$  表示为初等对称多项式的多项式.

注意到  $f$  是一个齐次多项式, 次数等于 6. 又  $f$  的首项是  $x_1^4 x_2^2$ , 它的指数组为  $(4, 2, 0)$ .

从定理的证明中可看出我们在不断消去首项的过程中, 齐次 (= 6) 这个性质一直被保留

且还会有一个上界限制  $i_1 \geq k_1 \geq \dots \geq k_n \geq 0$

$f_i$  首项的指数组  $(i, j, k)$  只可能是  $(4, 1, 1), (3, 3, 0), (3, 2, 1), (2, 2, 2)$

相对应的  $f_i$  的首项为

$$\sigma_1^{4-1}\sigma_2^{1-1}\sigma_3^1 = \sigma_1^3\sigma_3$$

$$\sigma_1^{3-3}\sigma_2^{3-0}\sigma_3^0 = \sigma_2^3$$

$$\sigma_1^{3-2}\sigma_2^{2-1}\sigma_3^1 = \sigma_1\sigma_2\sigma_3$$

$$\sigma_1^{2-2}\sigma_2^{2-2}\sigma_3^2 = \sigma_3^2$$

因此可设  $f = \sigma_1^2\sigma_2^2 + a\sigma_1^3\sigma_3 + b\sigma_2^3 + c\sigma_1\sigma_2\sigma_3 + d\sigma_3^2$ .

取  $x_1, x_2, x_3$  的一些特殊值便得到关于  $a, b, c, d$  的线性方程组.

不难解得  $a = -2, b = -2, c = 4, d = -1$ . 因此  $f = \sigma_1^2\sigma_2^2 - 2\sigma_1^3\sigma_3 - 2\sigma_2^3 + 4\sigma_1\sigma_2\sigma_3 - \sigma_3^2$ .

2. 若一开始不是齐次的, 我们则可以先进行齐次分解

#### Lemma 6.9

令  $s_k = x_1^k + x_2^k + \dots + x_n^k (k \geq 1); s_0 = n$ .

设  $f(x) = (x - x_1)(x - x_2)\cdots(x - x_n) = x^n - \sigma_1 x^{n-1} + \sigma_2 x^{n-2} + \dots + (-1)^n \sigma_n$

则  $x^{k+1} f'(x) = (s_0 x^k + s_1 x^{k-1} + \dots + s_k) f(x) + g(x)$ , 其中  $g(x)$  作为  $x$  的多项式次数小于  $n$ .

**Proof** 容易看出  $f'(x) = \sum_{i=1}^n \frac{f(x)}{x - x_i}$ .

因此

$$\begin{aligned} x^{k+1} f'(x) &= \sum_{i=1}^n \frac{x^{k+1}}{x - x_i} f(x) \\ &= \sum_{i=1}^n \frac{x^{k+1} - x_i^{k+1} + x_i^{k+1}}{x - x_i} f(x) \\ &= f(x) \sum_{i=1}^n \frac{x^{k+1} - x_i^{k+1}}{x - x_i} + g(x), \end{aligned}$$

其中  $g(x) = \sum_{i=1}^n \frac{x_i^{k+1} f(x)}{x - x_i}$  作为  $x$  的多项式其次数小于  $n$ .

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \frac{x^{k+1} - x_i^{k+1}}{x - x_i} &= \sum_{i=1}^n (x^k + x_i x^{k-1} + \dots + x_i^k) \\ &= nx^k + (x_1 + \dots + x_n) x^{k-1} + \dots + (x_1^k + \dots + x_n^k) \\ &= s_0 x^k + s_1 x^{k-1} + \dots + s_k \end{aligned}$$

于是  $x^{k+1} f'(x) = (s_0 x^k + s_1 x^{k-1} + \dots + s_k) f(x) + g(x)$ .

**Theorem 6.6.2 (Newton 公式)**

$$s_k = x_1^k + \cdots + x_n^k \text{ 且 } s_0 = n$$

$$\text{若 } k \leq n-1, \text{ 则 } s_k - s_{k-1}\sigma_1 + s_{k-2}\sigma_2 - \cdots + (-1)^{k-1}s_1\sigma_{k-1} + (-1)^k k\sigma_k = 0$$

$$\text{若 } k \geq n, \text{ 则 } s_k - s_{k-1}\sigma_1 + s_{k-2}\sigma_2 - \cdots + (-1)^n s_{k-n}\sigma_n = 0.$$

**Proof** 对  $f(x) = x^n - \sigma_1 x^{n-1} + \sigma_2 x^{n-2} + \cdots + (-1)^n \sigma_n$  求导并乘以  $x^{k+1}$  得到:

$$x^{k+1} f'(x) = nx^{n+k} - (n-1)\sigma_1 x^{n+k-1} + (n-2)\sigma_2 x^{n+k-2} + \cdots + (-1)^{n-1} \sigma_{n-1} x^{k+1}.$$

上式中  $x^i$  的项为  $(-1)^{n+k-1} (i-k) \sigma_{n+k-i} x^i$

由引理, 有

$$\begin{aligned} x^{k+1} f'(x) &= (s_0 x^k + s_1 x^{k-1} + \cdots + s_k) f(x) + g(x) \\ &= (s_0 x^k + s_1 x^{k-1} + \cdots + s_k) (x^n - \sigma_1 x^{n-1} + \sigma_2 x^{n-2} + \cdots + (-1)^n \sigma_n) + g(x) \end{aligned}$$

比较  $x^n$  的系数即知

$$\text{当 } k \leq n-1 \text{ 时, 有 } s_k - s_{k-1}\sigma_1 + s_{k-2}\sigma_2 - \cdots + (-1)^{k-1} s_1 \sigma_{k-1} + (-1)^k k\sigma_k = 0;$$

$$\text{若 } k \geq n, \text{ 则 } s_k - s_{k-1}\sigma_1 + s_{k-2}\sigma_2 - \cdots + (-1)^n s_{k-n}\sigma_n = 0$$

**Theorem 6.6.3 (Vieta 定理)**

数域  $P$  上的  $n$  次多项式  $f(x) = a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0$  的  $n$  个复数根为  $x_1, x_2, \cdots, x_n$ , 则

$$\begin{cases} \sigma_1 = x_1 + x_2 + \cdots + x_n = -\frac{a_{n-1}}{a_n}; \\ \sigma_2 = x_1 x_2 + x_1 x_3 + \cdots + x_1 x_n + x_2 x_3 + \cdots + x_{n-1} x_n = \frac{a_{n-2}}{a_n}; \\ \cdots \cdots \\ \sigma_i = \sum_{j_1 j_2 \cdots j_i} x_{j_1} x_{j_2} \cdots x_{j_i} = (-1)^i \frac{a_{n-i}}{a_n} \quad (\text{所有可能的 } i \text{ 个不同的 } x_i \text{ 的乘积之和}) \\ \cdots \cdots \\ \sigma_n = x_1 x_2 \cdots x_n = (-1)^n \frac{a_0}{a_n}. \end{cases}$$

## 第7章 相似标准型

### 7.1 特征值与特征向量

#### Definition 7.1 (特征值和特征向量)

设  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ ; 若存在  $\lambda \in \mathbb{K}; 0 \neq e \in V^n$  st.  $\varphi(e) = \lambda e$

则称  $\lambda$  为  $\varphi$  的特征值。  $e$  为  $\varphi$  对应于  $\lambda$  特征值的特征向量。

令  $V_\lambda = \{v \in V | \varphi(v) = \lambda v\} = \{\lambda \text{ 特征向量}\} \cup \{0\}$ . 易知  $V_\lambda$  为  $V$  子空间, 更是  $\varphi$  不变子空间, 称为特征值  $\lambda$  的特征子空间

代数版本: 任取  $V$  的一组基,  $\varphi$  表示矩阵为  $A$ ;  $e$  的坐标向量  $\alpha \in K^n$ ; 则  $\varphi(e)$  坐标向量为  $A\alpha$


有  $\varphi(e) = \lambda e \rightarrow A\alpha = \lambda\alpha \quad V_\lambda: (\lambda I_n - A)x = 0$  解空间  $|\lambda I_n - A|$  为矩阵  $A$  的特征多项式

#### Lemma 7.1

相似矩阵具有相同的特征多项式

**Proof** 设  $B = P^{-1}AP$  (其中  $P$  非异)

$$|\lambda I_n - B| = |\lambda I_n - P^{-1}AP| = |P^{-1}(\lambda I_n - A)P| = |\lambda I_n - A|$$

 **笔记** 反之不对例如  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

#### Definition 7.2 (线性变换的特征值和特征向量)

线性变换  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ . 任取一组基, 表示矩阵为  $A$

则  $\varphi$  的特征多项式  $\triangleq |\lambda I_n - A|$  即线性变换的特征多项式不依赖于基的选取

#### Corollary 7.1

根据韦达定理不难得到  $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = \text{tr}(A) \quad \lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$

不难有  $A_{n \times n}$  为非异阵  $\Leftrightarrow A$  特征值  $\lambda_1, \lambda_n$  全不等于 0

#### Theorem 7.1.1

任一复数域上的方阵必定相似于一个上三角阵若是在一般数域  $K$  上考虑, 若增加假设其特征值全部在  $K$  上同理也会有如此定理

**Proof** 设  $A$  是  $n$  阶复方阵, 现对  $n$  用数学归纳法. 当  $n=1$  时结论显然. 假定对  $n-1$  阶矩阵结论成立, 现对  $n$  阶矩阵  $A$  来证明.

由代数学基本定理. 设  $\lambda$  是  $A$  的一个特征值, 则存在非零向量  $\alpha_1$ , 使  $A\alpha_1 = \lambda\alpha_1$ .

将  $\alpha_1$  作为  $V$  的一个基向量, 并扩展为  $V$  的一组基  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$  则  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵形如:  $\begin{pmatrix} \lambda & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$

令  $P = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ; 其中  $\alpha_i \in \mathbb{C}^n$ ;  $AP = A(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (A\alpha_1, A\alpha_2, \dots, A\alpha_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \lambda & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} \lambda & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$

$\Rightarrow P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$ . 因为  $A_1$  是一个  $n-1$  阶矩阵, 所以由归纳假设可知, 存在非异的  $n-1$  阶矩阵  $Q$ , 使  $Q^{-1}A_1Q$  是一个上三角阵.

$$\text{令 } R = \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix} \Rightarrow R^{-1}P^{-1}APR = \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda & * \\ 0 & A_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * \\ O & Q^{-1}A_1Q \end{pmatrix}$$

这是一个上三角阵且与 $A$ 相似

### Lemma 7.2 (相似关系的保持性质)

$$f(x) = a_mx^m + \cdots + a_1x + a_0$$

$$f(A) = a_mA^m + \cdots + a_1A + a_0I_n$$

$$(1) f(P^{-1}AP) = P^{-1}f(A)P$$

$$(2) (P^{-1}AP)^{-1} = P^{-1}(A)^{-1}P$$

$$(3) (P^{-1}AP)^* = P^*A^*(P^*)^{-1}$$

### Theorem 7.1.2 (矩阵之间的特殊关系对特征值的影响)

设矩阵 $A$ 是 $n$ 阶方阵, $\lambda$ 是它的一个特征值.又 $f(x)$ 是一个多项式.

若 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 $A$ 的全部特征值,则 $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_n)$ 是 $f(A)$ 的全部特征值.

设 $n$ 阶矩阵 $A$ 适合一个多项式 $g(x)$ ,即 $g(A) = 0 \Rightarrow A$ 的特征值 $\lambda$ 也必适合 $g(\lambda) = 0$ .

设 $n$ 阶矩阵 $A$ 是可逆阵,若 $A$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \Rightarrow$ 则 $A^{-1}$ 的特征值为 $\lambda_1^{-1}, \lambda_2^{-1}, \dots, \lambda_n^{-1}$ .

设 $n$ 阶矩阵 $A$ 的全体特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ,求证: $A^*$ 的全体特征值为 $\prod_{i \neq 1} \lambda_i, \prod_{i \neq 2} \lambda_i, \dots, \prod_{i \neq n} \lambda_i$ .

**Proof** 证明因为任意一个 $n$ 阶矩阵均(复)相似于上三角阵,可设 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & * \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$

因为上角阵的和、数乘及乘方仍是上三角阵,经计算不难得到 $P^{-1}f(A)P = f(P^{-1}AP) = \begin{pmatrix} f(\lambda_1) & * & \cdots & * \\ 0 & f(\lambda_2) & \cdots & * \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & f(\lambda_n) \end{pmatrix}$ .

因此 $f(A)$ 的全部特征值为: $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \dots, f(\lambda_n)$ .证毕.

设 $A$ 的特征值为 $\lambda_1 \sim \lambda_n$ ,则 $g(A)$ 的特征值为 $g(\lambda_1) \sim g(\lambda_n)$ ;而 $g(A) = 0$ 其特征值只为0

$$\Rightarrow g(\lambda_1) \sim g(\lambda_n) = 0$$

$$\text{可设 } P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & * \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} \Rightarrow \text{两边求逆: } P^{-1}A^{-1}P = \begin{pmatrix} \lambda_1^{-1} & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2^{-1} & \cdots & * \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^{-1} \end{pmatrix}$$

再根据相似矩阵具有相同特征多项式我们知道 $\lambda_1^{-1} \sim \lambda_n^{-1}$ 就是 $A^{-1}$ 的特征值

**Proof** 因为任一 $n$ 阶矩阵均复相似于上三角矩阵,故可设 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$  注意到上三角矩阵的伴随矩阵仍是上三角矩阵

经计算可得  $P^{-1}A^*P = P^*A^*(P^{-1})^* = (P^{-1}AP)^* =$

$$\begin{pmatrix} \prod_{i \neq 1} \lambda_i & * & \cdots & * \\ 0 & \prod_{i \neq 2} \lambda_i & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \prod_{i \neq n} \lambda_i \end{pmatrix}$$

因此  $A^*$  的全部特征值为  $\prod_{i \neq 1} \lambda_i, \prod_{i \neq 2} \lambda_i, \dots, \prod_{i \neq n} \lambda_i$ .

## 7.2 对角化

**Definition 7.3**

设  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ , 若  $\varphi$  能够在某一组基下的表示矩阵为对角阵那么我们称  $\varphi$  是可对角化

**Theorem 7.2.1 (矩阵可对角化定理 1(特征向量版本))**

$\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$  可对角化  $\Leftrightarrow \varphi$  有  $n$  个线性无关的特征向量

**Proof** 必要性: 设  $\varphi$  可对角化, 即  $\varphi$  在某组基下的矩阵为对角阵, 设基为  $\{e_1 \sim e_n\}$ , 化为了  $\text{diag}\{\lambda_1 \cdots \lambda_n\}$

$$\text{那么 } (\varphi(e_1), \varphi(e_2), \cdots, \varphi(e_n)) = (e_1, e_2, \cdots, e_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \varphi(e_1) = \lambda_1 e_1 \cdots; \varphi(e_n) = \lambda_n e_n$$

这就得到了特征值  $\lambda_1 \sim \lambda_n$ , 特征向量  $e_1 \sim e_n$ ; 其中  $e_1 \sim e_n$  是基必定线性无关有  $n$  个

充分性: 设  $\varphi$  有  $n$  个线性无关的特征向量记为  $e_1 \sim e_n$ , 对应的特征值记为  $\lambda_1 \sim \lambda_n$

有  $\varphi(e_i) = \lambda_i e_i (1 \leq i \leq n)$  此时因为  $\dim V = n; \Rightarrow e_1 \sim e_n$  为  $V$  的一组基

$$\text{那么 } (\varphi(e_1), \varphi(e_2), \cdots, \varphi(e_n)) = (e_1, e_2, \cdots, e_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow \varphi$  在  $e_1 \sim e_n$  的表示矩阵为对角阵因而可以对角化

**Theorem 7.2.2 (不同特征值对应子空间直和定理)**

设  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ .  $\lambda_1 \sim \lambda_k$  是不同特征值,  $V_1 \sim V_m$  为对应的特征子空间

$$\Rightarrow V_1 + V_2 + \cdots + V_m = V_1 \oplus V_2 \cdots \oplus V_m$$

**Proof**

对  $k$  用数学归纳法. 若  $k=1$ , 结论显然. 现设对  $k-1$  个特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_{k-1}$ , 它们相应的特征子空间  $V_1, V_2, \cdots, V_{k-1}$  之和是直和.

我们要证明  $V_1, V_2, \cdots, V_{k-1}, V_k$  之和为直和. 这只需证明:  $V_k \cap (V_1 + V_2 + \cdots + V_{k-1}) = 0$  即可. 设  $v \in V_k \cap (V_1 + V_2 + \cdots + V_{k-1})$ ,

$$\text{则 } v = v_1 + v_2 + \cdots + v_{k-1}, \text{ 其中 } v_i \in V_i (i = 1, 2, \cdots, k-1). \quad (1)$$

在 (1) 式两边作用  $\varphi$ , 得

$$\varphi(v) = \varphi(v_1) + \varphi(v_2) + \cdots + \varphi(v_{k-1}).$$

但  $v_1, v_2, \cdots, v_{k-1}$  都是  $\varphi$  的特征向量或零向量因此

$$\lambda_k v = \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 + \cdots + \lambda_{k-1} v_{k-1}. \quad (2)$$

在 (1) 式两边乘以  $\lambda_k$  减去 (2) 式得  $0 = (\lambda_k - \lambda_1)v_1 + (\lambda_k - \lambda_2)v_2 + \cdots + (\lambda_k - \lambda_{k-1})v_{k-1}$ .

由归纳假设,  $V_1 + V_2 + \cdots + V_{k-1}$  是直和因此  $(\lambda_k - \lambda_i)v_i = 0$ , 而  $\lambda_k - \lambda_i \neq 0$ , 从而  $v_i = 0 (i = 1, 2, \cdots, k-1)$

从而  $v = 0$  证毕.

## Corollary 7.2

- (1) 不同特征值的特征向量是线性无关的  
 (2)  $\varphi$ 若有 $n$ 个不同特征值那么其一定可以对角化

**Proof** 令 $\lambda_1 \sim \lambda_k$ 为 $\varphi$ 的不同特征值。 $v_1 \sim v_k$ 为对应的特征向量

令 $c_1 v_1 + \dots + c_k v_k = 0$ 因为 $V_1 \sim V_k$ 是直和那么根据定理必定有0向量分块表示唯一

即 $c_i v_i = 0$ 但是 $v_i$ 是特征向量不为0  $\Rightarrow c_i = 0 \Rightarrow$ 线性无关

## Theorem 7.2.3 (矩阵可对角化定理 2(特征子空间版本))

设 $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ ; 设 $\lambda_1 \sim \lambda_k$ 为其全部不同的特征值。 $V_1 \sim V_k$ 为特征子空间

$\Rightarrow \varphi$ 可对角化  $\Leftrightarrow V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$

**Proof** 充分性: 假设 $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$

取 $V_1$ 基 $\{e_{11}, \dots, e_{1n_1}\} \dots V_i$ 基 $\{e_{i1}, \dots, e_{in_i}\}$ ; 那么根据直和定理知道

这些基拼成了 $V$ 的一足基。那么这些基向量一共 $n$ 个且线性无关, 从而可对角化

必要性: 设 $\varphi$ 可对角化那么有 $n$ 个线性无关的特征向量 $\{e_1 \sim e_n\}$ 又因为 $\dim V = n$

$\{e_1 \sim e_n\}$ 为 $V$ 的一组基。设前面 $t_1$ 个关于特征值 $\lambda_1$ 的特征向量。接下去 $t_2$ 个是关于特征值 $\lambda_2$ 的特征向量...

那么对于 $\forall \alpha \in V$ ; 设 $\alpha = k_1 e_1 + \dots + k_n e_n$ 则 $\alpha$ 可以写为 $V_1 \sim V_k$ 的和。又因为是直和则

$V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$

## Definition 7.4 (几何重数, 代数重数, 特征向量系)

设 $\varphi$ 是有限维线性空间 $V$ 上的线性变换, $\lambda_0$ 是 $\varphi$ 的一个特征值, $V_0$ 是属于 $\lambda_0$ 的特征子空间

则称 $\dim V_0$ 为 $\lambda_0$ 的度数或几何重数。 $\lambda_0$ 作为 $\varphi$ 的特征多项式根的重数称为 $\lambda_0$ 的重数或代数重数。

若 $\varphi$ 的任一特征值的重数等于度数, 则称 $\varphi$ 有完全特征向量系。

## Lemma 7.3

设 $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ ;  $\lambda_0$ 为其特征值, 几何重数  $\leq$  代数重数

**注**  $\lambda_0$ 几何重数 =  $\dim V_{\lambda_0}$  而 $V_{\lambda_0} = \{v \in \mathbb{C}^n \mid (\lambda_0 I - A)x = 0\}$  解空间

所以 $\dim V_{\lambda_0} = n - \text{rank}(\lambda_0 I - A)$

**Proof** 设 $t = \dim V_0$ 几何重数;  $m$ 为 $\lambda_0$ 代数重数

取 $V_0$ 的一组基 $\{e_1 \sim e_t\}$ ; 根据基扩张定理, 那么 $\{e_1 \sim e_t\} \rightarrow \{e_1 \sim e_t, e_{t+1} \dots e_n\}$

我们要计算一个代数重数实际上要根据其特征多项式来看。就得看一个线性变换在给定一组基下的表示矩阵

于是我们有针对 $\{e_1 \sim e_t, e_{t+1} \dots e_n\}$ 那么有

$$(\varphi(e_1) \dots \varphi(e_t) \varphi(e_{t+1}) \dots \varphi(e_n)) = (e_1 \dots e_t, e_{t+1}, \dots, e_n) \begin{bmatrix} \lambda_0 I_n & P \\ O & Q \end{bmatrix}, \text{ 其中 } \begin{bmatrix} \lambda_0 I_n & P \\ O & Q \end{bmatrix} = A$$

$$\Rightarrow |\lambda I_V - \varphi| = |\lambda I_n - A| = \begin{vmatrix} (\lambda - \lambda_0) I_t & P \\ O & \lambda I_{n-t} - Q \end{vmatrix} = (\lambda - \lambda_0)^t |\lambda I_{n-t} - Q|$$

所以代数重数  $\geq t =$  几何重数

**Theorem 7.2.4 (矩阵可对角化定理 3(几何与代数重数版本))**

$\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$  可对角化  $\Leftrightarrow \varphi$  有完全特征向量系

**Proof** 只要证  $\varphi$  有完全特征向量系  $\Leftrightarrow V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k$

其中  $\lambda_1 \sim \lambda_k$  为全体不同特征值,  $V_1 \sim V_k$  特征子空间

充分性: 设  $t_i = \dim V_i$ ;  $m_i$  为代数重数, 那么显然有  $t_i \leq m_i$  ( $1 \leq i \leq k$ ) 且  $m_1 + m_2 + \cdots + m_k = n$

$n = \dim V = \dim(V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k) = \dim V_1 + \dim V_2 + \cdots + \dim V_k = t_1 + t_2 + \cdots + t_k \leq m_1 + \cdots + m_k = n$

则  $t_1 + t_2 + \cdots + t_k \leq m_1 + \cdots + m_k$  只能取等号所以每个都得  $t_i = m_i$

必要性: 若有完全特征向量系

$\dim(V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k) = t_1 + \cdots + t_k = m_1 + \cdots + m_k = n$

那么  $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k$

## 7.3 极小多项式和 Hamilton-Cayley 定理

我们已经知道,数域 $K$ 上的全体 $n \times n$ 矩阵组成了 $K$ 上的线性空间,其维数等于 $n^2$ .因此下列 $n^2 + 1$ 个矩阵必线性相关:

$A^{n^2}, A^{n^2-1}, \dots, A, I$ .也就是说,存在 $K$ 中不全为零的数 $c_i (i = 0, 1, 2, \dots, c_{n^2})$ ,使得 $c_{n^2}A^{n^2} + c_{n^2-1}A^{n^2-1} + \dots + c_1A + c_0I = 0$ .

这表明矩阵 $A$ 适合数域 $K$ 上的一个多项式 $g(x) = c_{n^2}x^{n^2} + \dots + c_1x + c_0$

我们继续考虑集合 $S = \{f(x) \in K[x] \mid f(x) \neq 0 \text{ 且 } f(A) = O\}$  则 $S \neq \emptyset$  因为 $S$ 至少有 $g(x)$

; 我们考虑  $\min_{f(x) \in S} \partial(f(x)) = k$  一定存在

那么一定 $\exists h(x) \in S$  st.  $\text{deg} h(x) = k$ . 那么首一化得到 $m(x)$ ;

$\Rightarrow m(x) \in K[x]; m(x) \in S$  即  $m(A) = O; m(x) \neq 0; m(x)$  次数是 $S$ 中最小的

### Definition 7.5 (极小多项式)

假设 $A$ 为数域 $\mathbb{F}$ 上的 $n$ 阶方阵。 $m(x) \in K[x]$  为首一多项式且 $m(A) = O$

若 $m(x)$ 是 $A$ 适合的非零多项式中的次数最小的某一个。那么称 $m(x)$ 为 $A$ 的极小多项式 根据上文极小多项式一定存在

下面我们考虑极小多项式的唯一性

### Lemma 7.4

设 $m(x)$ 是 $A$ 的极小多项式, 若还有另一个多项式 $f(x) \in K[x];$  st.  $f(A) = O$

$\Rightarrow m(x) \mid f(x)$

**Proof** 由带余除法 $f(x) = m(x)q(x) + r(x) \quad \partial(r(x)) < \partial(m(x))$

有 $f(A) = m(A)q(A) + r(A) \Rightarrow r(A) = O$

若 $r(A) \neq 0$ ; 那么 $r(x)$ 为 $A$ 适合的一个非零多项式且 $r(x)$ 次数  $< m(x)$  这与 $m(x)$ 次数极小矛盾

### Theorem 7.3.1

设 $A$ 为 $n$ 阶方阵, 那么其极小多项式一定存在且唯一

**Proof** 假设 $m(x), h(x)$ 都为 $A$ 的极小多项式。

那么有 $m(x) \mid h(x) \quad h(x) \mid m(x) \Rightarrow m(x) = c_1h(x) (c_1 \neq 0) \Rightarrow$  又极小多项式都是首一的  $\Rightarrow m(x) = h(x)$

### Proposition 7.1

$A = cI_n$ ,  $A$ 的极小多项式为 $m(x) = x - c$

由题得到极小多项式非零, 次数一定大于等于1; 且适合 $m(x)$  那么 $x - c$ 就为极小多项式

### Lemma 7.5 (极小多项式是相似关系下的不变量)

相似矩阵具有相同的极小多项式

**Proof** 设 $B = P^{-1}AP$ ;  $A$ 的极小 $m(x)$   $B$ 的极小 $g(x)$

$g(A) = g(PBP^{-1}) = Pg(B)P^{-1} = O$  那么 $A$ 适合 $g(x) \Rightarrow m(x) \mid g(x)$

同理 $g(x) \mid m(x) \Rightarrow g(x) = c_1m(x) (c_1 \neq 0) \Rightarrow$  极小为首一  $\Rightarrow g(x) = m(x)$

**Lemma 7.6 (分块矩阵的极小多项式)**

设  $A$  是一个分块矩阵  $A = \begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_m \end{pmatrix}$  求证:  $A$  的极小多项式等于诸  $A_i$  的极小多项式之最小公倍式.

**Proof** 设  $A_i$  的极小多项式为  $f_i(x)$ ,  $A$  的极小多项式为  $f(x)$ . 诸  $f_i(x)$  的最小公倍式是  $g(x)$

由题  $f_i(x) | g(x)$  且  $f(A_i) = 0 \Rightarrow$  则  $g(A_i) = 0$ , 故  $g(A) = \begin{pmatrix} g(A_1) & & \\ & g(A_2) & \\ & & \ddots \\ & & & g(A_m) \end{pmatrix} = 0$

因此  $A$  适合于  $g(x) \Rightarrow f(x) | g(x)$

又因为  $f(A) = \begin{pmatrix} f(A_1) & & \\ & f(A_2) & \\ & & \ddots \\ & & & f(A_m) \end{pmatrix} = 0$ , 因此对每个  $i$  有  $f(A_i) = 0$

因此  $A_i$  适合于  $f(x) \Rightarrow$  有  $f_i(x) | f(x)$ .

而  $g(x)$  是诸  $f_i(x)$  的最小公倍式, 故  $g(x) | f(x)$ .

综上所述,  $f(x) = c_1 g(x)$  ( $c_1 \neq 0$ )  $\Rightarrow$  极小多项式是首一的  $\Rightarrow f(x) = g(x)$

**Theorem 7.3.2**

设  $A$  的特征值  $\lambda_1 \sim \lambda_k$ . 若  $A$  可对角化.  $m(x)$  为  $A$  的极小多项式

$\Rightarrow m(x) = (x - \lambda_1)(x - \lambda_2) \cdots (x - \lambda_k)$

 **笔记** 之后会证明其逆命题也成立即: 若一个矩阵的极小多项式没有重根  $\Rightarrow$  可对角化

**Proof** 由题得不防适当选择  $P$  st.  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 I & & \\ & \lambda_2 I & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_k I \end{pmatrix} = B$  其中  $\lambda_i I$  阶数为  $\lambda_i$  的重数

由题  $A$  与  $B$  相似. 那么  $A$  与  $B$  极小多项式相同所以  $m(x) = [m(\lambda_1 I), \cdots, m(\lambda_k I)] = (x - \lambda_1) \cdots (x - \lambda_k)$

**Theorem 7.3.3 (特征值一定为极小多项式的根)**

设  $\lambda_0$  为  $A$  的任一特征值  $\Rightarrow (x - \lambda_0) | m(x)$   $m(x)$  为  $A$  的极小多项式

**Proof** 由题  $m(A) = O \Rightarrow m(\lambda_0) = 0 \Rightarrow (x - \lambda_0) | m(x)$

## Lemma 7.7

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & \lambda_2 & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \text{ 其特征值显然为 } \lambda_1 \sim \lambda_n$$

则  $(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = O$  即  $A$  适合于其特征多项式  $f(x) = (x - \lambda_1)(x - \lambda_2) \cdots (x - \lambda_n)$

**Proof** 设  $e_i$  为标准列向量则

$$Ae_1 = \lambda_1 e_1; Ae_2 = a_{12}e_1 + \lambda_2 e_2; Ae_i = a_{1i}e_1 + a_{2i}e_2 + \cdots + \lambda_i e_i; Ae_n = a_{1n}e_1 + a_{2n}e_2 + \cdots + \lambda_n e_n$$

那么为证  $(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) = O$  只需证明  $(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_n I_n) e_i = O$  ( $1 \leq i \leq n$ )

下面证一个更强的结论  $(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_i I_n) e_i = O$  ( $\forall 1 \leq i \leq n$ )

对  $i$  进行归纳, 当  $i = 1$  时即  $(A - \lambda_1 I_n) e_1 = O$  显然成立

假设当  $< i$  时成立。那么当  $= i$  时

$$(A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (A - \lambda_i I_n) e_i = (A - \lambda_1 I_n)(A - \lambda_2 I_n) \cdots (a_{1n}e_1 + \cdots + a_{i-1,i}e_{i-1})$$

那么根据归纳假设知道上述  $= O$

## Theorem 7.3.4 (Hamilton-Cayley 定理)

设  $A$  为  $n$  阶方阵,  $f(\lambda)$  为  $|\lambda I_n - A|$  的特征多项式

$$\Rightarrow f(A) = O$$

设  $\varphi \in \mathcal{L}(V^n)$ ; 特征多项式  $f(\lambda) = |\lambda I_V - \varphi|$  则  $f(\varphi) = O$  线性变换

**Proof** 由题干知道  $\exists P$  可逆  $st. P^{-1}AP = B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & \lambda_2 & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$

而相似关系有相同的特征多项式  $\Rightarrow f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$

由上面引理知道  $f(B) = O$  那么此时  $f(A) = f(PBP^{-1}) = Pf(B)P^{-1} = O$

## Corollary 7.3

$A$  为  $n$  阶方阵, 设特征多项式为  $f(\lambda)$ ; 极小多项式为  $m(\lambda)$

- (1)  $m(\lambda) | f(\lambda)$ , 特别的  $\deg m(\lambda) \leq n$
- (2)  $f(\lambda)$  与  $m(\lambda)$  有相同的根 (不计重数)
- (3)  $f(\lambda) | m(\lambda)^n$

**Proof** 由 Hamilton-Cayley 定理知道  $A$  适合于其特征多项式

那么  $m(\lambda) | f(\lambda) \Rightarrow m(\lambda)$  次数  $\leq f(\lambda)$  次数

由  $m(\lambda) | f(\lambda)$  知道  $m(\lambda)$  根一定是  $f(\lambda)$  的根。且由定理 4.3.3 知道特征值一定是极小多项式的根

即  $f(\lambda)$  的根一定是  $m(\lambda)$  的根

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{m_k}$$

$$m(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{r_k} \text{ 其中 } r_1 \sim r_k \in \mathbb{Z}$$

$$\text{且 } m_1 + \cdots + m_k = n \Rightarrow m_i \leq n \leq n \cdot r_i \Rightarrow f(\lambda) | m(\lambda)^n$$

**Example 7.1**  $A$  有  $n$  个不同特征值  $\lambda_1 \sim \lambda_n$

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n) = m(\lambda)$$

$$A = cI_n \quad f(\lambda) = (\lambda - c)^n \quad m(\lambda) = \lambda - c \Rightarrow f(\lambda) = m(\lambda)^n$$

7.4  $\lambda$  矩阵与矩阵多项式**Definition 7.6** ( $\lambda$  矩阵定义)

$$\mathbf{A}(\lambda) = \begin{pmatrix} a_{11}(\lambda) & a_{12}(\lambda) & \cdots & a_{1n}(\lambda) \\ a_{21}(\lambda) & a_{22}(\lambda) & \cdots & a_{2n}(\lambda) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1}(\lambda) & a_{m2}(\lambda) & \cdots & a_{mn}(\lambda) \end{pmatrix} \quad \text{其中 } a_{ij}(\lambda) \text{ 是以 } \lambda \text{ 为未定元的数域 } \mathbb{K} \text{ 上的多项式}$$

我们称之为多项式矩阵, 或  $\lambda$ -矩阵.

$\lambda$ -矩阵的加法、数乘及乘法与数域上的矩阵运算一样, 只需在运算过程中将数的运算代之以多项式运算即可.

**Definition 7.7** ( $\lambda$  矩阵的初等变换)

对  $\lambda$ -矩阵  $\mathbf{A}(\lambda)$  施行的下列3种变换称为  $\lambda$ -矩阵的初等行变换:

- (1) 将  $\mathbf{A}(\lambda)$  的两行对换;
- (2) 将  $\mathbf{A}(\lambda)$  的第  $i$  行乘以常数  $c$ ,  $c$  是数域  $\mathbb{K}$  中的非零数;
- (3) 将  $\mathbf{A}(\lambda)$  的第  $i$  行乘以  $\mathbb{K}$  上的多项式  $f(\lambda)$  后加到第  $j$  行上去.

同理我们可以定义3种  $\lambda$ -矩阵的初等列变换.

**Definition 7.8** ( $\lambda$  矩阵的相抵或等价)

若  $\mathbf{A}(\lambda)$ ,  $\mathbf{B}(\lambda)$  都是  $\lambda$ -矩阵且  $\mathbf{A}(\lambda)$  经过初等变换后可变为  $\mathbf{B}(\lambda)$ , 则称  $\lambda$ -矩阵  $\mathbf{A}(\lambda)$  与  $\mathbf{B}(\lambda)$  相抵.

与数字矩阵一样,  $\lambda$ -矩阵的相抵关系也是一种等价关系, 即


- (1)  $\mathbf{A}(\lambda)$  与自身相抵;
- (2) 若  $\mathbf{A}(\lambda)$  与  $\mathbf{B}(\lambda)$  相抵, 则  $\mathbf{B}(\lambda)$  与  $\mathbf{A}(\lambda)$  相抵;
- (3) 若  $\mathbf{A}(\lambda)$  与  $\mathbf{B}(\lambda)$  相抵,  $\mathbf{B}(\lambda)$  与  $\mathbf{C}(\lambda)$  相抵, 则  $\mathbf{A}(\lambda)$  与  $\mathbf{C}(\lambda)$  相抵.

**Definition 7.9** (初等  $\lambda$ -矩阵)

初等  $\lambda$ -矩阵:

- (1) 将  $n$  阶单位阵的第  $i$  行与第  $j$  行对换, 记为  $\mathbf{P}_{ij}$ ;
- (2) 将  $n$  阶单位阵的第  $i$  行乘以非零常数  $c$ , 记为  $\mathbf{P}_i(c)$ ;
- (3) 将  $n$  阶单位阵的第  $i$  行乘以多项式  $f(\lambda)$  后加到第  $j$  行上去后得到的矩阵, 记为  $\mathbf{T}_{ij}(f(\lambda))$ .

注意初等  $\lambda$  矩阵和普通第一类第二类初等数值矩阵并无不同

 **笔记** 类似的我们会有对  $\lambda$  矩阵实施初等变换相当于用初等  $\lambda$  矩阵去相乘且有若干个有限个初等  $\lambda$  矩阵相乘仍然为初等  $\lambda$  矩阵

**Example 7.2** 下列  $\lambda$ -矩阵的变换不是  $\lambda$ -矩阵的初等变换:  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \lambda & \lambda \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

这是因为前面一个矩阵的第一行乘以  $\lambda$  不是  $\lambda$ -矩阵的初等变换.

同理下面的变换需第一行乘以  $\lambda^{-1}$ , 因此也不是  $\lambda$ -矩阵的初等变换:  $\begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

**Definition 7.10 (可逆  $\lambda$  矩阵)**

若  $A(\lambda), B(\lambda)$  都是  $n$  阶  $\lambda$ -矩阵, 且  $A(\lambda)B(\lambda) = B(\lambda)A(\lambda) = I_n$

则称  $B(\lambda)$  是  $A(\lambda)$  的逆  $\lambda$  矩阵, 这时称  $A(\lambda)$  为可逆  $\lambda$  矩阵, 有时在不引起混淆的情形下, 简称之为可逆阵.

**笔记** (1) 不难验证, 初等  $\lambda$  矩阵都是可逆阵且逆阵为同类的初等  $\lambda$  矩阵

(2) 有限个可逆  $\lambda$  矩阵的乘积仍然是可逆  $\lambda$  矩阵

**Definition 7.11 (矩阵多项式)**

设  $M(\lambda)$  是一个  $n$  阶  $\lambda$ -矩阵, 则  $M(\lambda)$  可以化为如下形状:  $M(\lambda) = M_m \lambda^m + M_{m-1} \lambda^{m-1} + \cdots + M_0$ ,

定义  $\deg M(\lambda) = m$  (若  $M_m \neq O$ )

**笔记** (1) 两个矩阵多项式相等  $:= \deg(f(\lambda)) = \deg(g(\lambda))$  且  $M_i = N_i$  (即系数矩阵相同)

(2) 可定义两个矩阵多项式加法, 数乘, 但是注意两个多项式乘法却会出问题, 因为系数矩阵的乘积可能会为零矩阵

**Lemma 7.8**

$\deg(M(\lambda) \cdot N(\lambda)) \leq \deg(M(\lambda)) + \deg(N(\lambda))$

若  $M(\lambda)$  或  $N(\lambda)$  的首项系数矩阵为可逆阵即  $M_m$  或者  $N_n$  可逆那么等号成立

**Proof**  $M(\lambda)$  与  $N(\lambda)$  相乘首先为  $M_m N_n \lambda^{m+n}$  这时  $M_m N_n$  两个非零阵, 且有一个为可逆阵, 那么相乘必定不会为零阵

**Theorem 7.4.1 ( $\lambda$  矩阵带余除法)**

设  $M(\lambda)$  与  $N(\lambda)$  是两个  $n$  阶  $\lambda$ -矩阵且都不等于零. 又设  $B$  为  $n$  阶数字矩阵

则必存在  $\lambda$ -矩阵  $Q(\lambda)$  及  $S(\lambda)$  和数字矩阵  $R$  及  $T$ , 使下式成立: 
$$\begin{cases} M(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R, \\ N(\lambda) = S(\lambda)(\lambda I - B) + T. \end{cases}$$

**Proof** 将  $M(\lambda)$  写为  $M(\lambda) = M_m \lambda^m + M_{m-1} \lambda^{m-1} + \cdots + M_0$ , 其中  $M_m \neq O$ .

可对  $m$  用归纳法, 若  $m = 0$ , 则已符合要求 (取  $Q(\lambda) = O$ ).

现设对小于  $m$  次的矩阵多项式, 成立.

令  $Q_1(\lambda) = M_m \lambda^{m-1}$ , 则  $M(\lambda) - (\lambda I - B)Q_1(\lambda) = (BM_m + M_{m-1})\lambda^{m-1} + \cdots + M_0$ .

上式是一个次数小于  $m$  的矩阵多项式, 由归纳假设得  $M(\lambda) - (\lambda I - B)Q_1(\lambda) = (\lambda I - B)Q_2(\lambda) + R$ .

于是  $M(\lambda) = (\lambda I - B)[Q_1(\lambda) + Q_2(\lambda)] + R$ . 令  $Q(\lambda) = Q_1(\lambda) + Q_2(\lambda)$  即得式.

同理可证另一边带余除法.

**Theorem 7.4.2 ( $\lambda$  矩阵的相抵与原矩阵的相似互为充要)**

设  $A, B$  是数域  $\mathbb{F}$  上的矩阵, 则  $A$  与  $B$  相似的  $\Leftrightarrow \lambda$  矩阵:  $\lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  相抵.

**Proof** 反过来, 若  $\lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  相抵, 即存在  $M(\lambda)$  及  $N(\lambda)$ , 使

$$M(\lambda)(\lambda I - A)N(\lambda) = \lambda I - B \quad (1)$$

其中  $M(\lambda)$  与  $N(\lambda)$  都是有限个初等矩阵之积的复合, 因而都是可逆阵. 因此可将 (1) 式写为

$$M(\lambda)(\lambda I - A) = (\lambda I - B)N(\lambda)^{-1} \quad (2)$$

由带余除法, 可设  $M(\lambda) = (\lambda I - B)Q(\lambda) + R$ , 代入 (2) 式经整理得

$$R(\lambda I - A) = (\lambda I - B)[N(\lambda)^{-1} - Q(\lambda)(\lambda I - A)].$$

上式左边是次数小于等于 1 的矩阵多项式, 因此上式右边中括号内的矩阵多项式的次数必须小于等于零, 即必是一个常数矩阵, 设为  $P$ .

即  $P = N(\lambda)^{-1} - Q(\lambda)(\lambda I - A)$

于是  $R(\lambda I - A) = (\lambda I - B)P$ . (3)

(3) 式又可整理为  $(R - P)\lambda = RA - BP$ .

再次比较次数得  $R = P$ , 那么  $(R - P)\lambda = O = RA - BP$ .

$\Rightarrow RA = BP$ . (4)

现只需证明  $P$  是一个非异阵即可. 由假设  $P = N(\lambda)^{-1} - Q(\lambda)(\lambda I - A)$ , 将上式两边右乘  $N(\lambda)$  并移项得

$$PN(\lambda) + Q(\lambda)(\lambda I - A)N(\lambda) = I. (5)$$

但由 (2) 可知  $(\lambda I - A)N(\lambda) = M(\lambda)^{-1}(\lambda I - B)$ , 带入 (5) 因此

$$PN(\lambda) + Q(\lambda)M(\lambda)^{-1}(\lambda I - B) = I. (6)$$

再由带余除法可设  $N(\lambda) = S(\lambda)(\lambda I - B) + T$ , 代入 (6) 式并整理得

$$[PS(\lambda) + Q(\lambda)M(\lambda)^{-1}](\lambda I - B) = I - PT.$$

上式右边是次数小于等于零的矩阵多项式, 因此上式左边中括号内的矩阵多项式必须为零, 从而

$$[PS(\lambda) + Q(\lambda)M(\lambda)^{-1}](\lambda I - B) = I - PT = O$$

$\Rightarrow PT = I$ , 即  $P$  是非异阵. (7)

由 (4) (7) 即可

## 7.5 矩阵的法式

在上一节中,我们把矩阵的相似归结为 $\lambda$ -矩阵的相抵.现在我们来求 $\lambda$ -矩阵的相抵标准型.

我们自然地希望任一 $\lambda$ -矩阵相抵于一个对角 $\lambda$ -矩阵.

### Lemma 7.9

设 $A(\lambda) = (a_{ij}(\lambda))_{m \times n}$  是任一非零 $\lambda$ -矩阵

则 $A(\lambda)$ 必相抵于这样的一个 $\lambda$ -矩阵 $B(\lambda) = (b_{ij}(\lambda))_{m \times n}$ , 其中 $b_{11}(\lambda) \neq 0$ 且 $b_{11}(\lambda)$ 可整除 $B(\lambda)$ 中的任一元素 $b_{ij}(\lambda)$ .

**Proof** 设 $k = \min \{ \deg a_{ij}(\lambda) \mid a_{ij}(\lambda) \neq 0, 1 \leq i \leq m; 1 \leq j \leq n \}$ , 我们对 $k$ 用数学归纳法.

首先, 经行对换及列对换可将 $A(\lambda)$ 的第 $(1, 1)$ 元素变成次数最低的非零多项式, 因此不妨设 $a_{11}(\lambda) \neq 0$ 且 $\deg a_{11}(\lambda) = k$ .

若 $k = 0$ , 则 $a_{11}(\lambda)$ 是一个非零常数, 结论显然成立.

假设对非零元素次数的最小值小于 $k$ 的任一 $\lambda$ -矩阵, 引理的结论成立, 现考虑非零元素次数的最小值等于 $k$ 的 $\lambda$ -矩阵 $A(\lambda)$ .

若 $a_{11}(\lambda)$ 可整除所有的 $a_{ij}(\lambda)$ , 则结论已成立.

若否, 设在第一列中有元素 $a_{i1}(\lambda)$ 不能被 $a_{11}(\lambda)$ 整除, 作带余除法:  $a_{i1}(\lambda) = a_{11}(\lambda)q(\lambda) + r(\lambda)$ .

用 $-q(\lambda)$ 乘以第一行加到第 $i$ 行上, 第 $(i, 1)$ 元素就变为 $r(\lambda)$ . 注意到 $r(\lambda) \neq 0$ 且 $\deg r(\lambda) < \deg a_{11}(\lambda) = k$ , 由归纳假设即知结论成立.

同样的方法可施于第一行. 因此我们不妨设 $a_{11}(\lambda)$ 可整除第一行及第一列.

这时, 设 $a_{21}(\lambda) = a_{11}(\lambda)g(\lambda)$ . 将第一行乘以 $-g(\lambda)$ 加到第二行上, 则第 $(2, 1)$ 元素变为零.

用同样的方法可消去第一行、第一列除 $a_{11}(\lambda)$ 以外的所有元素, 于是 $A(\lambda)$ 经初等变换后变成下列形状:

$$\begin{pmatrix} a_{11}(\lambda) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & a'_{22}(\lambda) & \cdots & a'_{2n}(\lambda) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a'_{m2}(\lambda) & \cdots & a'_{mn}(\lambda) \end{pmatrix}.$$

这时, 若 $a_{11}(\lambda)$ 可整除所有其他元素, 则结论已成立.

若否, 比如 $a_{11}(\lambda)$ 不能整除 $a'_{ij}(\lambda)$ , 则将第 $i$ 行加到第一行上去, 这时在第一行又出现了一元素 $a'_{ij}(\lambda)$ , 它不能被 $a_{11}(\lambda)$ 整除.

重复上面的做法, 通过归纳假设即可得到结论.

### Theorem 7.5.1

设 $A(\lambda)$ 是一个 $n$ 阶 $\lambda$ -矩阵

则 $A(\lambda)$ 相抵于 $\text{diag} \{ d_1(\lambda), d_2(\lambda), \cdots, d_r(\lambda); 0, \cdots, 0 \}$  其中 $d_i(\lambda)$ 是非零首一多项式且 $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 1, 2, \cdots, r-1)$ .

上述得到的矩阵成为 $\lambda$ 矩阵的法式或相抵标准型

**Proof** 对 $n$ 用数学归纳法, 当 $n = 1$ 时结论显然

现设 $A(\lambda)$ 是 $n$ 阶 $\lambda$ -矩阵. 由引理可知 $A(\lambda)$ 相抵于 $n$ 阶 $\lambda$ -矩阵 $B(\lambda) = (b_{ij}(\lambda))$ , 其中 $b_{11}(\lambda) \mid b_{ij}(\lambda)$ 对一切 $i, j$ 成立.

因此, 将 $B(\lambda)$ 的第一行乘以某个 $\lambda$ 的多项式加到第二行上去便可消去第二行第一列元素 $b_{21}(\lambda)$ .

同理可依次消去第一列除 $b_{11}(\lambda)$ 外的所有元素. 用类似方法消去第一行其余元素, 这样便得到了一个矩阵:

$$\begin{pmatrix} b_{11}(\lambda) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & b'_{22}(\lambda) & \cdots & b'_{2n}(\lambda) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & b'_{n2}(\lambda) & \cdots & b'_{nn}(\lambda) \end{pmatrix}.$$

不难看出, 这时 $b_{11}(\lambda)$ 仍可整除所有的 $b'_{ij}(\lambda)$ .

若 $b_{i1}(\lambda) = b_{11}(\lambda)q(\lambda) + r(\lambda)$  我们做这样的操作第一行乘以 $-q(\lambda)$ 加到第 $i$ 行那么就有 $b'_{ij}(\lambda) = -q(\lambda)b_{1j}(\lambda) + b_{ij}(\lambda)$

由引理可知 $b_{11}(\lambda) \mid b_{1j}(\lambda) \quad b_{11}(\lambda) \mid b_{ij}(\lambda) \Rightarrow b_{11}(\lambda) \mid b'_{ij}(\lambda)$

设 $c$ 为 $b_{11}(\lambda)$ 的首项系数, 记 $d_1(\lambda) = c^{-1}b_{11}(\lambda)$ , 设 $\bar{B}(\lambda)$ 为上面的矩阵中右下方的 $n-1$ 阶 $\lambda$ -矩阵

则由归纳假设可知存在  $P(\lambda)$  及  $Q(\lambda)$ , 使  $P(\lambda)\overline{B}(\lambda)Q(\lambda) = \text{diag}\{d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda); 0, \dots, 0\}$ , 且  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 2, \dots, r-1)$

其中  $P(\lambda)$  与  $Q(\lambda)$  可写成为有限个初等  $\lambda$ -矩阵之积. 于是

$$\begin{pmatrix} c^{-1} & 0 \\ 0 & P(\lambda) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11}(\lambda) & 0 \\ 0 & \overline{B}(\lambda) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q(\lambda) \end{pmatrix} = \text{diag}\{d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda); 0, \dots, 0\}$$

且  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P(\lambda) \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & Q(\lambda) \end{pmatrix}$  可写为若干个  $n$  阶初等  $\lambda$ -矩阵之积.

于是只需证明  $d_1(\lambda) \mid d_2(\lambda)$  即可. 但这点很容易看出, 事实上由于  $\overline{B}(\lambda)$  中的任一元素均可被  $d_1(\lambda)$  整除, 因此  $P(\lambda)\overline{B}(\lambda)Q(\lambda)$  中的任一元素也可被  $d_1(\lambda)$  整除, 这就证明了定理.



笔记 (1): 一般的同理可以得到  $A_{m \times n}(\lambda)$  相抵与

$$\begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & \\ & d_2(\lambda) & & 0 \\ & & d_3(\lambda) & \\ 0 & & & 0 \end{bmatrix}$$

(2): 若方阵  $A(\lambda)$  秩等于  $n$ , 但是未必行列式  $\neq 0$ , 例子  $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix}$

### Lemma 7.10

$A(\lambda), B(\lambda)$  为  $n$  阶  $\lambda$  矩阵

(1)  $|A(\lambda)B(\lambda)| = |A(\lambda)||B(\lambda)|$

(2)  $A(\lambda)A(\lambda)^* = A(\lambda)^*A(\lambda) = |A(\lambda)|I_n$

**Proof** (1)  $f(\lambda) = |A(\lambda)B(\lambda)| - |A(\lambda)||B(\lambda)|$  是  $\lambda$  多项式那么  $\forall a \in \mathbb{K}, f(a) = 0$

$\Rightarrow f(\lambda) = 0$  即可

(2) 令  $(f_{ij}(\lambda))_{n \times n} = A(\lambda)A(\lambda)^* - |A(\lambda)|I_n$  故  $f_{ij}(\lambda) \in \mathbb{K}[\lambda]$

$\forall a \in \mathbb{K}$ , 都有  $f_{ij}(a) = 0 \Rightarrow f_{ij}(\lambda) = 0$  即可

### Theorem 7.5.2

以下说法等价

(1)  $A(\lambda)$  为可逆  $\lambda$  矩阵

(2)  $|A(\lambda)|$  是非零常数

(3)  $A(\lambda)$  相抵标准型为  $I_n$

(4)  $A(\lambda)$  只通过初等行(列变换)变为  $I_n$

(5)  $A(\lambda)$  是初等  $\lambda$  矩阵的乘积

**Proof** (1)  $\Rightarrow$  (2)

$$\exists B(\lambda) \text{ s.t. } A(\lambda)B(\lambda) = B(\lambda)A(\lambda) = I_n \Rightarrow 1 = |A(\lambda)B(\lambda)| = |A(\lambda)||B(\lambda)|$$

则有  $|A(\lambda)|$  为非零常数

(2)  $\Rightarrow$  (3)

$$\exists P(\lambda), Q(\lambda) \text{ 是初等 } \lambda \text{ 矩阵乘积使得 } P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda) = \text{diag}\{d_1(\lambda) \cdots d_r(\lambda), 0 \cdots 0\}$$


其中  $d_i(\lambda)$  为非零首一多项式且  $d_1(\lambda) \mid d_2(\lambda) \mid \cdots \mid d_r(\lambda)$

其中  $P(\lambda), Q(\lambda)$  为初等可逆矩阵那么行列式为非零常数由 (1) 可得

$$\text{此时 } |P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda)| = |P(\lambda)||A(\lambda)||Q(\lambda)| = |d_1(\lambda)| \cdots |d_r(\lambda)| \times 0 \cdots 0$$

上式左边  $\neq 0$ , 故右边不会有 0.  $\Rightarrow r = n$ , 且有  $0 \neq c = d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda)$  而右边是  $\lambda$  多项式且  $d_1(\lambda) \mid d_2(\lambda) \mid \cdots \mid d_r$

$\Rightarrow d_i(\lambda)$  只能为非零常数又首一则为 1, 相抵于  $I_n$

(3)  $\Rightarrow$  (4) $\exists P(\lambda), Q(\lambda)$  是初等 $\lambda$ 矩阵乘积使得  $P(\lambda)A(\lambda)Q(\lambda) = I_n$  $\Rightarrow P(\lambda)A(\lambda) = Q^{-1}(\lambda) \Rightarrow Q(\lambda)P(\lambda)A(\lambda) = I_n$  即可(4)  $\Rightarrow$  (5) $P_r(\lambda) \cdots P_1(\lambda)A(\lambda) = I_n \Rightarrow A(\lambda) = P_r^{-1}(\lambda) \cdots P_1^{-1}(\lambda)$  即可(5)  $\Rightarrow$  (1) $A(\lambda)$  是初等 $\lambda$ 矩阵乘积从而是可逆 $\lambda$ 矩阵乘积从而是可逆阵**Corollary 7.4** (特征矩阵的法式形状)设 $A$ 是数域 $\mathbb{R}$ 上的 $n$ 阶矩阵则 $A$ 的特征矩阵 $\lambda I_n - A$ 必相抵于  $\text{diag}\{1, \cdots, 1, d_1(\lambda), \cdots, d_m(\lambda)\}$  其中  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 1, \cdots, m-1)$ .**Proof**由上述定理, 存在 $P(\lambda), Q(\lambda)$ , 使  $P(\lambda)(\lambda I_n - A)Q(\lambda) = \text{diag}\{d_1(\lambda), d_2(\lambda), \cdots, d_r(\lambda); 0, \cdots, 0\}$ , 其中 $P(\lambda), Q(\lambda)$ 为若干个初等 $\lambda$ 矩阵之积根据 $\lambda$ -矩阵初等变换的定义以及行列式的性质可得, 上式左边的行列式等于  $c|\lambda I_n - A|$ , 其中 $c$ 是一个非零常数从而上式右边的行列式不为零, 故  $r = n$ . 把 $d_i(\lambda)$ 中的常数多项式写出来 (因是首一多项式, 故为常数1), 就可得结论. **笔记** 若上述  $\deg d_i(\lambda) \geq 1 \Rightarrow A = cI_n$  $|\lambda I_n - A| = d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda)$  故  $\deg n = \deg \sum_{i=1}^n d_i(\lambda) \geq n$  从而  $d_i(\lambda)$  都为首一一次多项式又先后整除  $\Rightarrow d_i(\lambda) = \lambda - c \Rightarrow \lambda I_n - A$  相抵于  $\text{diag}\{\lambda - c, \cdots, \lambda - c\} = \lambda I_n - cI_n$  $\Rightarrow A$  相似于  $cI_n \Rightarrow A = cI_n$



故  $B(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_k \end{pmatrix} \stackrel{\text{Cauchy-Binet}}{=} \sum P(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ r_1 & r_2 & \cdots & r_k \end{pmatrix} A(\lambda) \begin{pmatrix} r_1 & r_2 & \cdots & r_k \\ s_1 & s_2 & \cdots & s_k \end{pmatrix} Q(\lambda) \begin{pmatrix} s_1 & s_2 & \cdots & s_k \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_k \end{pmatrix}$

1. 若  $D_k(\lambda) = 0$  由上式得到  $E_k(\lambda) = 0$

2. 若  $D_k(\lambda) \neq 0$ , 那么  $D_k(\lambda) | B(\lambda) \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \cdots & i_k \\ j_1 & j_2 & \cdots & j_k \end{pmatrix}$  即  $D_k(\lambda)$  是  $B(\lambda)$  所有  $k$  阶子式的公因式故  $D_k(\lambda) | E_k(\lambda)$

但是在相抵关系下  $P^{-1}(\lambda) B(\lambda) Q^{-1}(\lambda) = A(\lambda)$  那么同理再做一遍即可

总之

1°  $D_k(\lambda) = 0 \Leftrightarrow E_k(\lambda) = 0$

2° 若  $D_k(\lambda) \neq 0$  且  $E_k(\lambda) \neq 0$  时,  $D_k(\lambda) | E_k(\lambda)$ ,  $E_k(\lambda) | D_k(\lambda)$

$\Rightarrow \exists 0 \neq c$  使得  $D_k(\lambda) = cE_k(\lambda)$  又由首一性故  $D_k(\lambda) = E_k(\lambda)$  从而行列式因子相同, 不变因子也相同

#### Corollary 7.5 (法式的不变因子 (行列式因子))

设  $n$  阶  $\lambda$  矩阵  $A(\lambda)$  的法式为  $\Lambda = \text{diag} \{d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda); 0, \dots, 0\}$  其中  $d_i(\lambda)$  是非零首一多项式且  $d_i(\lambda) | d_{i+1}(\lambda)$

(1)  $A(\lambda)$  的不变因子为  $d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda)$ .

(2) 特别, 法式和不变因子之间相互唯一确定.

**Proof** 由相抵关系知道  $A(\lambda)$  和  $\Lambda = \text{diag} \{d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_r(\lambda); 0, \dots, 0\}$  具有相同的行列式因子和不变因子而前文已经计算过对角  $\lambda$  矩阵的行列式因子和不变因子故可得

#### Theorem 7.6.2 ( $\lambda$ 矩阵相抵关系下, 下的全系不变量)

设  $A(\lambda), B(\lambda)$  为  $n$  阶  $\lambda$ -矩阵, 则  $A(\lambda)$  与  $B(\lambda)$  相抵  $\Leftrightarrow$  它们有相同的法式 (不变因子)

**Proof** 若  $A(\lambda)$  与  $B(\lambda)$  有相同的法式, 显然它们相抵.

若  $A(\lambda)$  与  $B(\lambda)$  相抵, 则法式  $\Lambda_A = \Lambda_B$  相抵故由定理知  $A(\lambda)$  与  $B(\lambda)$  有相同的不变因子, 从而有相同的法式.

#### Corollary 7.6

法式或相抵标准型不依赖于  $\lambda$  矩阵的初等变换选取

**Proof**  $A \sim \Lambda_1$   $A \sim \Lambda_2$  那么由传递性  $\Lambda_1 \sim \Lambda_2$  那么具有相同的法式 (不变因子) 则  $\Lambda_1 = \Lambda_2$

#### Theorem 7.6.3 (相似矩阵的全系不变量)

设  $A$  与  $B$  相似  $\Leftrightarrow \lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  具有相同的行列式因子组或不变因子组 (法式)

把  $\lambda I - A$  的行列式因子组或不变因子组称为  $A$  的行列式因子组或不变因子组

**Proof** 由前一节  $A$  与  $B$  相似  $\Leftrightarrow \lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  相抵  $\Leftrightarrow \lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  具有相同的行列式因子组或不变因子组 (法式)

#### Corollary 7.7

1. 设  $A, B \in M_n(\mathbb{F})$  且  $\mathbb{F} \subseteq \mathbb{K}$  则  $A$  与  $B$  在  $\mathbb{F}$  上相似  $\Leftrightarrow A$  与  $B$  在  $\mathbb{K}$  上相似

2. 不变因子组 (行列式因子组) 在基域扩张下不改变

**Proof** 设  $A, B \in M_n(\mathbb{F})$  且  $\mathbb{F} \subseteq \mathbb{K}$  则  $A$  与  $B$  在  $\mathbb{F}$  上相似  $\Leftrightarrow A$  与  $B$  在  $\mathbb{K}$  上相似

显然必要性显然, 下证充分性

由定理  $A$  与  $B$  在  $\mathbb{K}$  上相似  $\Leftrightarrow \lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  具有相同的不变因子组 (法式)

实际上  $\lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  也是  $\mathbb{F}$  上的  $\lambda$  矩阵. 但由于法式或相抵标准型结果不依赖初等变换选取

故只仅仅选取  $\mathbb{F}$  上的变换就可以得到  $\lambda I - A$  与  $\lambda I - B$  法式不妨设为  $\text{diag}\{1, 1, \dots, 1, d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)\}$

所以存在  $\mathbb{F}$  上的可逆  $\lambda$  阵使得  $P(\lambda)(\lambda I - A)Q(\lambda) = \text{diag}\{1, 1, \dots, 1, d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)\} = M(\lambda)(\lambda I - B)N(\lambda)$

$\Rightarrow \lambda I - B = M^{-1}(\lambda)P(\lambda)(\lambda I - A)Q(\lambda)N^{-1}(\lambda)$

那么由于  $M^{-1}(\lambda)P(\lambda)Q(\lambda)N^{-1}(\lambda)$  都是  $\mathbb{F}$  上的矩阵故  $\lambda I - B$  与  $\lambda I - A$  作为  $\mathbb{F}$  上的矩阵相抵

故  $A, B$  作为  $\mathbb{F}$  上的矩阵相似

#### Theorem 7.6.4 (特征矩阵的不变因子)

矩阵  $A$  的特征矩阵  $\lambda I - A$  的法式为  $\text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$  其中  $d_i(\lambda)$  为首一非常数多项式且  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 1, 2, \dots, k-1)$

则  $A$  的不变因子就是  $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$ .

再由  $\lambda$  矩阵相抵下行列式因子不改变所以两边取  $n$  阶行列式因子

故  $|\lambda I - A| = d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)$  即特征多项式为非常数不变因子乘积

## 7.7 有理标准型

**笔记** 利用矩阵的不变因子, 现在可以来构造所谓的有理标准型了.

我们的想法是寻找一个比较简单的矩阵, 使它与给定的矩阵有相同的不变因子.

由前面两节我们已经知道, 矩阵  $A$  的特征矩阵  $\lambda I - A$  的法式为  $\text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$

其中  $d_i(\lambda)$  为首一非常数多项式且  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 1, 2, \dots, k-1)$ , 则  $A$  的不变因子就是  $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$ .

## Lemma 7.12

$$\text{设 } r \text{ 阶矩阵 } F = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_r & -a_{r-1} & -a_{r-2} & \cdots & -a_1 \end{pmatrix}$$

(1)  $F$  的行列式因子为  $1, \dots, 1, f(\lambda)$   $f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \dots + a_r$ ,

(2)  $F$  的不变因子组:  $\underbrace{1, \dots, 1}_{r-1 \text{ 个}}, f(\lambda)$   $f(\lambda) = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \dots + a_r$ , 式给出;

(3)  $F$  的极小多项式, 特征多项式等于  $f(\lambda)$ .

(4)  $F$  的法式即为  $\text{diag}(1, 1, \dots, f(\lambda))$

并且记  $F = F(f(\lambda))$  表示由  $f(\lambda)$  生成的

**Proof** (1)  $F$  的  $r$  阶行列式因子就是它的特征多项式, 由行列式得特征多项式为  $|\lambda I - F| = \lambda^r + a_1\lambda^{r-1} + \dots + a_r$ .

对任一  $k < r$ ,  $\lambda I - F$  总有一个  $k$  阶子式其值等于  $(-1)^k$ , 故  $D_k(\lambda) = 1$ .

(2)

设  $F$  的极小多项式为  $m(\lambda)$  只要证  $m(\lambda) = f(\lambda)$

由 Hamilton-Cayley 定理知道  $m(\lambda) \mid f(\lambda) \Rightarrow \text{deg } m(\lambda) \leq r$

若  $\text{deg } m(\lambda) = r +$  首一性, 显然得到

若  $\text{deg } m(\lambda) < r$  那么设  $m(\lambda) = c_{r-1}\lambda^{r-1} + \dots + c_1\lambda + c_0$  (其中  $c_{r-1} \cdots c_1, c_0$  不全为 0)

设  $e_i (i = 1, 2, \dots, r)$  是  $r$  维标准单位行向量, 则不难算出:  $e_1 F = e_2, e_1 F^2 = e_3, \dots, e_1 F^i = e_{i+1} (\forall 1 \leq i \leq r-1)$

$0 = m(F) = c_{r-1}F^{r-1} + \dots + c_1F + c_0I_r \Rightarrow e_1 0 = 0 = e_1 (c_{r-1}F^{r-1} + \dots + c_1F + c_0I_r)$

$\Rightarrow 0 = c_{r-1}e_r + c_{r-2}e_{r-1} + \dots + c_1e_2 + c_0e_1 = (c_0, c_1, \dots, c_{r-1}) \Rightarrow c_0 = c_1 = \dots = c_{r-1} = 0$  矛盾

证毕

## Lemma 7.13

设  $\lambda$ -矩阵  $A(\lambda)$  相抵于对角  $\lambda$ -矩阵  $\text{diag}\{d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_n(\lambda)\}$

设  $\lambda$ -矩阵  $B(\lambda)$  相抵于对角  $\lambda$ -矩阵  $\text{diag}\{d'_1(\lambda), d'_2(\lambda), \dots, d'_n(\lambda)\}$

且  $d'_1(\lambda), d'_2(\lambda), \dots, d'_n(\lambda)$  是  $d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_n(\lambda)$  的一个置换 (即若不计次序, 这两组多项式完全相同)

则  $A(\lambda)$  相抵于  $B(\lambda)$ .

**Proof** 利用行列对换很轻易的知道如果知识置换两个非常轻松, 那么多个置换只需利用两两即可

**Theorem 7.7.1 (有理标准型)**

设  $A$  是数域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶方阵,  $A$  的不变因子组为  $1, \dots, 1, \underbrace{d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)}_{n-k \text{ 个}}$ , 其中  $\deg d_i(\lambda) = m_i$

$$\text{则 } A \text{ 相似于下列分块对角阵: } F = \begin{pmatrix} F_1 & & & \\ & F_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & F_k \end{pmatrix}$$

其中  $F_i$  的阶等于  $m_i$ , 且  $F_i$  是形如引理中的矩阵,  $F_i$  的最后一行由  $d_i(\lambda)$  系数 (除最高次项) 的负值组成. 称矩阵  $A$  的有理标准型或 *Frobenius* (弗罗本纽斯) 标准型, 每个  $F_i$  称为 *Frobenius* 块.

**Proof**


注意到  $\lambda I - A$  的第  $n$  个行列式因子就是  $A$  的特征多项式  $|\lambda I - A|$ , 再由行列式因子的相抵不变性可知:  $|\lambda I - A| = d_1(\lambda)d_2(\lambda)\cdots d_k(\lambda)$ . 而  $|\lambda I - A|$  是一个  $n$  次多项式, 因此  $m_1 + m_2 + \cdots + m_k = n$ . 其中  $m_i$  为  $d_i(\lambda)$  多项式最高次数

由引理矩阵  $F_i$  的不变因子为  $1, \dots, 1, d_i(\lambda)$ , 其中共有  $m_i - 1$  个 1. 即  $\lambda I - F(d_i(\lambda))$  相抵于  $\text{diag}_i \left\{ \underbrace{1, 1, \dots, 1}_{m_i-1 \text{ 个}}, d_i(\lambda) \right\}$

$$|\lambda I - F| = \begin{pmatrix} \lambda I - F(d_1(\lambda)) & & & \\ & \lambda I - F(d_2(\lambda)) & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda I - F(d_k(\lambda)) \end{pmatrix}$$

$$\text{通过行列变换即可得到 } \begin{pmatrix} \text{diag}_1 & & & \\ & \text{diag}_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \text{diag}_k \end{pmatrix}$$

再通过行列对换可以得到  $\text{diag} \{1, 1, \dots, 1, d_1(\lambda), d_2(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$  而且 1 的个数一共有  $m_1 + \cdots + m_k - k = n - k$  个 所以  $\lambda I - A$  与  $\lambda I - F$  相抵故由定理可知  $A$  与  $F$  相似

 **笔记** (1) 由有理标准型  $\Rightarrow$  不变因子

1. 确定有理标准型阶数  $n$ , 确定 *Frobenius* 块个数  $k$
2. 不变因子最前面有  $n - k$  个 1
3. 写出每个 *Frobenius* 块的多项式可见本节开头 *lemma*
4. 总共写出不变因子组

(2) 由不变因子  $\Rightarrow$  有理标准型

1. 仅依靠  $k$  个非常数不变因子  $d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)$  通过每个  $d_i(\lambda)$  最高次数  $n_i$  做和即  $n_1 + \cdots + n_k = n$  即为  $F$  矩阵的阶数
2. 用  $n - k$  即 1 的个数这是蕴含的信息
3. 每个块是  $n_i$  阶, 写出每个 *Frobenius* 块可见开头 *lemma*

**Theorem 7.7.2**

设数域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶矩阵  $A$  的不变因子为  $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$ , 其中  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 1, \dots, k-1)$  则  $A$  的极小多项式  $m(\lambda) = d_k(\lambda)$ .

**Proof** 设  $A$  的有理标准型为  $F = \begin{pmatrix} F_1 & & & \\ & F_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & F_k \end{pmatrix}$ . 因为相似矩阵有相同的极小多项式, 故只需证明  $F$  的极小多项式是  $d_k(\lambda)$  即可.

但  $F$  是分块对角阵, 由前文知  $F$  的极小多项式是诸  $F_i$  极小多项式的最小公倍式. 又由引理知  $F_i$  的极小多项式为  $d_i(\lambda)$ . 因为  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda)$ , 故诸  $d_i(\lambda)$  的最小公倍式等于  $d_k(\lambda)$ .

**Example 7.3** 下面两个4阶矩阵  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  的不变因子分别为  $A : 1, \lambda, \lambda, \lambda^2$  和  $B : 1, 1, \lambda^2, \lambda^2$ .

它们的特征多项式和极小多项式分别相等, 但它们不相似.

### Theorem 7.7.3

$A_{n \times n}$  的不变因子组为  $1, 1 \cdots d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)$

1. 法式为  $\text{diag}(1, 1 \cdots d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda))$  (法式和不变因子互相唯一确定)

2.  $|\lambda I - A|$  特征多项式为  $d_1(\lambda) \times \cdots \times d_k(\lambda)$

3.  $A$  的极小多项式为  $d_k(\lambda)$

4.  $\deg(d_1(\lambda)) + \cdots + \deg(d_k(\lambda)) = n$

## 7.8 初等因子

由前面两节我们已经知道, 矩阵  $A$  的特征矩阵  $\lambda I - A$  的法式为  $\text{diag}\{1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)\}$

其中  $d_i(\lambda)$  为首一非常数多项式且  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda) (i = 1, 2, \dots, k-1)$ , 则  $A$  的不变因子就是  $1, \dots, 1, d_1(\lambda), \dots, d_k(\lambda)$ .

利用矩阵的不变因子, 我们可以求一个矩阵的有理标准型. 有理标准型对任何数域  $\mathbb{K}$  都可以求出来, 它有着诸多的用途.

但是有理标准型也有一些缺点, 主要是它有时不够简单, 即有时每个 *Frobenius* 块太大, 用起来不太方便.

有理标准型中 *Frobenius* 块太大的原因是不变因子  $d_i(\lambda)$  的次数可能比较高. 如果我们用因式分解的方法分解每个  $d_i(\lambda)$

这就有可能造出更细的标准型来. 为此, 我们先引进初等因子的概念.

### Definition 7.14 (准素因子)

设  $f(\lambda) \in \mathbb{K}(\lambda)$ ,  $p(\lambda)$  为不可约多项式, 若存在  $e \in \mathbb{Z}^+$  使得  $p(\lambda)^e \mid f(\lambda)$  但是  $p(\lambda)^{e+1} \nmid f(\lambda)$

则称  $p(\lambda)^e$  为  $f(\lambda)$  的准素因子

### Definition 7.15 (初等因子组)

考虑  $A$  的不变因子  $d_1(\lambda) \cdots d_k(\lambda)$

$$\begin{cases} d_1(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{11}} p_2(\lambda)^{e_{12}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{1t}} \\ d_2(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{21}} p_2(\lambda)^{e_{22}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{2t}} \\ \dots\dots\dots \\ d_k(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{k1}} p_2(\lambda)^{e_{k2}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{kt}} \end{cases}$$

规定  $e_{ij} \geq 0$  目的是保持各个  $d_i(\lambda)$  的分解具有类似的形式

由于  $d_i(\lambda) \mid d_{i+1}(\lambda)$  因此  $e_{1j} \leq e_{2j} \leq \cdots \leq e_{kj} (j = 1, 2, \dots, t)$

若上式中的某个  $e_{ij} > 0$  我们则称  $p_j(\lambda)^{e_{ij}}$  为  $A$  的一个初等因子. 全体初等因子称为初等因子组

亦即  $A$  的不变因子的准素因子全体

### Theorem 7.8.1

数域  $\mathbb{K}$  上的两个矩阵  $A$  与  $B$  相似  $\Leftrightarrow$  它们有相同的初等因子组

即矩阵的初等因子组是矩阵相似关系的全系不变量.

**Proof** 显然不变因子组决定了初等因子组, 反之

给定  $A$  的初等因子组, 涉及的不可约多项式设为  $p_1(\lambda) \cdots p_t(\lambda)$

由于每个不可约多项式的可能出现的个数不一样 (因为次数可能不一样). 但是总可以找到一个最大的

其余的利用零次幂补充不妨假设补充完之后针对每个不可约多项式按照降幂排列为如下

$$p_1(\lambda)^{e_{k1}}, p_1(\lambda)^{e_{k-1,1}}, \dots, p_1(\lambda)^{e_{11}}$$

$$p_2(\lambda)^{e_{k2}}, p_2(\lambda)^{e_{k-1,2}}, \dots, p_2(\lambda)^{e_{12}}$$

.....

$$p_t(\lambda)^{e_{kt}}, p_t(\lambda)^{e_{k-1,t}}, \dots, p_t(\lambda)^{e_{1t}}$$

由于初等因子定义当中的整除性与次数逐渐升高的性质

那么我们令

$$d_k(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{k1}} p_2(\lambda)^{e_{k2}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{kt}}$$

$$d_{k-1}(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{k-1,1}} p_2(\lambda)^{e_{k-1,2}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{k-1,t}}$$

.....

$$d_1(\lambda) = p_1(\lambda)^{e_{11}} p_2(\lambda)^{e_{12}} \cdots p_t(\lambda)^{e_{1t}}$$

简单可知初等因子组与不变因子组之间是一一对应的

**Example 7.4** 设9阶矩阵 (这个信息由前文可以自行推理得到)  $\mathbf{A}$  的不变因子组为  $1, \cdots, 1, (\lambda-1)(\lambda^2+1), (\lambda-1)^2(\lambda^2+1)(\lambda^2-2)$  试分别在有理数域、实数域和复数域上求  $\mathbf{A}$  的初等因子组.

$\mathbf{A}$  在有理数域上的初等因子组为  $\lambda-1, (\lambda-1)^2, \lambda^2+1, \lambda^2+1, \lambda^2-2$ .

$\mathbf{A}$  在实数域上的初等因子组为  $\lambda-1, (\lambda-1)^2, \lambda^2+1, \lambda^2+1, \lambda+\sqrt{2}, \lambda-\sqrt{2}$ .

$\mathbf{A}$  在复数域上的初等因子组为  $\lambda-1, (\lambda-1)^2, \lambda+i, \lambda+i, \lambda-i, \lambda-i, \lambda+\sqrt{2}, \lambda-\sqrt{2}$ .

**Example 7.5** 设  $\mathbf{A}$  是一个矩阵, 它的初等因子组为  $\lambda-1, \lambda-1, (\lambda-1)^2, (\lambda+1)^2, (\lambda+1)^3, \lambda-2$ .

求  $\mathbf{A}$  的不变因子组.

由定义可知初等因子是不变因子中非常数的准素因子

故仍然可知矩阵的阶数为所有多项式最高次数之和为10阶

将上述多项式分类按降幂排列:

$$(\lambda-1)^2 \quad \lambda-1 \quad \lambda-1$$

$$(\lambda+1)^3 \quad (\lambda+1)^2 \quad 1$$

$$\lambda-2 \quad 1 \quad 1$$

红色代表补充的0次幂

$$\text{于是 } \begin{cases} d_3(\lambda) = (\lambda-1)^2(\lambda+1)^3(\lambda-2) \\ d_2(\lambda) = (\lambda-1)(\lambda+1)^2 \\ d_1(\lambda) = \lambda-1. \end{cases}$$

从而1的个数也知道了为  $10-3=7$  个

从而  $\mathbf{A}$  的不变因子组为  $1, \cdots, 1, \lambda-1, (\lambda-1)(\lambda+1)^2, (\lambda-1)^2(\lambda+1)^3(\lambda-2)$ , 其中有7个1.

## 7.9 Jordan 标准型

借用有理标准型的思想,我们希望对于某个初等因子  $d_k(\lambda)^{e_k}$  找到较为简单的矩阵其初等因子就只有一个就为  $d_k(\lambda)^{e_k}$ 。

## Lemma 7.14

$$r\text{阶矩阵 } J_r(\lambda_0) = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & & \\ & \lambda_0 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & \lambda_0 \end{pmatrix}_{r \times r} \quad \text{考虑其 } \lambda I - J_r(\lambda_0)$$

1. 行列式因子组为  $\underbrace{1, 1, \dots, 1}_{r-1\text{个}}, (\lambda - \lambda_0)^r$ 。

2. 不变因子组为  $\underbrace{1, 1, \dots, 1}_{r-1\text{个}}, (\lambda - \lambda_0)^r$ 。

3. 初等因子组为  $(\lambda - \lambda_0)^r$ 。

4. 即  $\lambda I - J_r(\lambda_0)$  相抵于  $\text{diag}\{1, 1, \dots, (\lambda - \lambda_0)^r\}$

**Proof** 显然  $J$  的特征多项式为  $(\lambda - \lambda_0)^r$ . 对任一小于  $r$  的正整数  $k$ ,  $\lambda I - J$  总有一个  $k$  阶子式, 其值等于  $(-1)^k$  因此  $J$  的行列式因子为  $1, \dots, 1, (\lambda - \lambda_0)^r$  式也是  $J$  的不变因子组, 故  $J$  的初等因子组只有一个多项式  $(\lambda - \lambda_0)^r$ 。

我们知道如果去求一个  $\lambda I - A$  的初等因子往往需要求出其法式得到不变因子然后做分解进而得到初等因子我们现在退一步若  $\lambda I - A$  能够相抵于一个对角矩阵也可以较为简单的求出初等因子

## Lemma 7.15

$$\text{设特征矩阵 } \lambda I - A \text{ 经过初等变换化为下列对角阵: } \begin{pmatrix} f_1(\lambda) & & & \\ & f_2(\lambda) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f_n(\lambda) \end{pmatrix}$$

其中  $f_i(\lambda) (i = 1, \dots, n)$  为非零首一多项式。

则矩阵  $A$  的初等因子组等于所有  $f_i(\lambda)$  的准素因子的集合。

**Proof** 1. 若  $f_i(\lambda), f_j(\lambda) (i \neq j)$  的最大公因式和最小公倍式分别为  $g(\lambda), h(\lambda)$

则  $\text{diag}\{f_1(\lambda), \dots, f_i(\lambda), \dots, f_j(\lambda), \dots, f_n(\lambda)\}$  经过初等变换可以变为  $\text{diag}\{f_1(\lambda), \dots, g(\lambda), \dots, h(\lambda), \dots, f_n(\lambda)\}$

且这两个对角阵具有相同的准素因子组。

不失一般性, 令  $i = 1, j = 2$ . 因为  $(f_1(\lambda), f_2(\lambda)) = g(\lambda)$ , 所以存在  $u(\lambda), v(\lambda)$ , 使  $f_1(\lambda)u(\lambda) + f_2(\lambda)v(\lambda) = g(\lambda)$ 。

又令  $f_1(\lambda) = g(\lambda)q(\lambda)$ , 则  $h(\lambda) = f_2(\lambda)q(\lambda)$ . 对式作下列初等变换:

$$\begin{pmatrix} f_1(\lambda) & & & \\ & f_2(\lambda) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f_n(\lambda) \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第一行} \times u(\lambda) + \text{第二行}} \begin{pmatrix} f_1(\lambda) & 0 & & \\ f_1(\lambda)u(\lambda) & f_2(\lambda) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f_n(\lambda) \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第二列} \times (v\lambda) + \text{第一列}} \begin{pmatrix} f_1(\lambda) & & & \\ g(\lambda) & f_2(\lambda) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f_n(\lambda) \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{通过 } g(\lambda) \text{ 消去 } h(\lambda)} \begin{pmatrix} g(\lambda) & & & \\ & h(\lambda) & & \\ & & \ddots & \\ & & & f_n(\lambda) \end{pmatrix}$$

现来考察  $g(\lambda)$  与  $h(\lambda)$  的准素因子. 将  $f_1(\lambda), f_2(\lambda)$  作标准因式分解, 其分解式不妨设为

$$f_1(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{c_1} (\lambda - \lambda_2)^{c_2} \cdots (\lambda - \lambda_t)^{c_t}$$

$$f_2(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{d_1} (\lambda - \lambda_2)^{d_2} \cdots (\lambda - \lambda_t)^{d_t}$$

其中  $c_i, d_i$  为非负整数 ( $\geq 0$ ). 令  $e_i = \max\{c_i, d_i\}$ ,  $k_i = \min\{c_i, d_i\}$ , 则

$$g(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{k_1} (\lambda - \lambda_2)^{k_2} \cdots (\lambda - \lambda_t)^{k_t},$$

$$h(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{e_1} (\lambda - \lambda_2)^{e_2} \cdots (\lambda - \lambda_t)^{e_t}.$$

不难看出  $g(\lambda), h(\lambda)$  的准素因子组与  $f_1(\lambda), f_2(\lambda)$  的准素因子组相同.

2. 证明原式所示矩阵的法式可通过上述变换得到. 先将第 (1, 1) 位置的元素依次和第 (2, 2) 位置,  $\cdots$ , 第 (n, n) 位置的元素进行上述变换. 此时第 (1, 1) 元素的所有一次因式的幂都是最小的;

再将第 (2, 2) 位置的元素依次和第 (3, 3) 位置,  $\cdots$ , 第 (n, n) 位置的元素进行上述变换;

最后将第 (n-1, n-1) 位置的元素和第 (n, n) 位置的元素进行上述变换.

那么最后我们可以得到原来  $\text{diag}\{f_1(\lambda) \cdots f_n(\lambda)\}$  相抵于  $\text{diag}\{d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda)\}$

且  $d_1(\lambda) | d_2(\lambda) | \cdots | d_n(\lambda)$  即法式. 注意到在每一次变换的过程中, 准素因子组都保持不变

故  $\text{diag}\{f_1(\lambda) \cdots f_n(\lambda)\}$  与法式  $\text{diag}\{d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda)\}$  有相同准素因子组且法式  $\text{diag}\{d_1(\lambda) \cdots d_n(\lambda)\}$  的初等因子组即其准素因子组. 这就证明了结论.

**Example 7.6** 设  $\lambda I - A$  经过初等变换后化为下列对角阵: 
$$\begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & (\lambda - 1)^2(\lambda + 2) & & & \\ & & (\lambda + 2) & & \\ & & & 1 & \\ & & & & (\lambda - 1) \end{pmatrix},$$
 求  $A$  的初等因子组.

解  $A$  的初等因子组为  $\lambda - 1, (\lambda - 1)^2, \lambda + 2, \lambda + 2$ .

### Lemma 7.16

设  $J$  是分块对角阵: 
$$\begin{pmatrix} J_1 & & & \\ & J_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_k \end{pmatrix},$$
 其中每个  $J_i$  都是形如引理中的矩阵,  $J_i$  的初等因子组为  $(\lambda - \lambda_i)^{r_i}$

则  $J$  的初等因子组为  $(\lambda - \lambda_1)^{r_1}, (\lambda - \lambda_2)^{r_2}, \cdots, (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$ .

**Proof**  $\lambda I - A = \begin{pmatrix} \lambda I - J_{r_1}(\lambda_1) & & & \\ & \lambda I - J_{r_2}(\lambda_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda I - J_{r_k}(\lambda_k) \end{pmatrix}$

由引理 1 可知  $\lambda I - J_{r_1}(\lambda_1)$  相抵于  $\text{diag}\{1, 1, \cdots, (\lambda - \lambda_1)^{r_1}\}$  诸如此类

$\lambda I - A$  是一个分块对角  $\lambda$ -矩阵. 由于对分块对角阵中某一块施行初等变换时其余各块保持不变

因此  $\lambda I - J$  相抵于下列分块对角阵: 
$$H = \begin{pmatrix} H_1 & & & \\ & H_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & H_k \end{pmatrix},$$
 其中  $H_i = \text{diag}\{1, \cdots, 1, (\lambda - \lambda_i)^{r_i}\}$ .

再由引理 2 只需要拿到  $H$  的准素因子组即可得结论.

**Theorem 7.9.1 (Jordan 标准型)**

1. 设  $A \in M_n(\mathbb{C})$  的初等因子组  $(\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$

则  $A$  相似于  $J = \text{diag} \{J_{r_1}(\lambda_1), J_{r_2}(\lambda_2), \cdots, J_{r_k}(\lambda_k)\}$ ,

$A$  称为 Jordan 标准型, 每一个  $J_{r_i}(\lambda_i)$  称为 Jordan 块

2. 特别的  $A$  的特征多项式为不变因子乘积即为初等因子乘积即  $(\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$

那么  $\lambda_1 \sim \lambda_k$  为特征值

**注** 1. Jordan 标准型中, Jordan 块换了次序不改变初等因子组因而从相似角度不变还是相似标准型

2. 一个 Jordan 标准块由一个初等因子唯一决定

从而在不考虑块顺序下, Jordan 标准型由  $A$  的初等因子唯一决定即由  $A$  唯一决定

3. 设  $\varphi \in \mathcal{L}(V_{\mathbb{C}}^n)$  是复数域上线性空间  $V$  上的线性变换, 则必存在  $V$  的一组基, 使得  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵为式所示的 Jordan 标准型.

**Theorem 7.9.2 (矩阵可对角化定理 4,5)**

代数版本

设  $A$  是  $n$  阶复矩阵, 则下列结论等价:

- (1)  $A$  可对角化;
- (2)  $A$  的极小多项式无重根;
- (3)  $A$  的初等因子都是一次多项式. (等价 Jordan 块都是一阶的)

几何版本

设  $\varphi$  是复线性空间  $V$  上的线性变换, 则  $\varphi$  可对角化当且仅当  $\varphi$  的极小多项式无重根, 当且仅当  $\varphi$  的初等因子都是一次多项式.

**Proof** (1)  $\Rightarrow$  (2): 由定理 6.3.2 的结论即得.

(2)  $\Rightarrow$  (3): 设  $A$  的极小多项式  $m(\lambda)$  无重根.

由于  $m(\lambda)$  是  $A$  的最后一个不变因子, 故  $A$  的所有不变因子都无重根 (由于递推整除性) 从而  $A$  的初等因子都是一次多项式.

(3)  $\Rightarrow$  (1): 设  $A$  的初等因子组为  $\lambda - \lambda_1, \lambda - \lambda_2, \cdots, \lambda - \lambda_n$  (初等因子组相乘即为特征多项式肯定有  $n$  个根)

再由定理可得,  $A$  相似于对角阵  $\text{diag} \{\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n\}$ , 即  $A$  可对角化. (这里  $\lambda_1 \cdots \lambda_n$  可能相同)

**Corollary 7.8 (线性变换可对角化则限制也可对角化)**

1. 设  $\varphi$  是复线性空间  $V$  上的线性变换,  $V_0$  是  $\varphi$  的不变子空间. 如果  $\varphi$  可对角化, 则  $\varphi$  在  $V_0$  上的限制也可对角化.

2. 若  $M = \begin{pmatrix} A^m & C \\ O & B^n \end{pmatrix}$  可对角化, 则  $A, B$  均可对角化

**Proof** 因为  $\varphi$  的极小多项式  $g(\lambda)$  无重根, 而  $\varphi$  在  $V_0$  上限制的极小多项式是  $g(\lambda)$  的因子, 所以也没有重根. 则  $\varphi$  在  $V_0$  上的限制也可对角化.

设  $M(\lambda)$  的极小多项式为  $m(\lambda)$  故  $O = m(M) = \begin{pmatrix} m(A) & * \\ O & m(B) \end{pmatrix}$  (由上三角矩阵经过多项式计算得到仍然为上三角矩阵)

那么  $m(A), m(B) = O$  那么  $m_A(\lambda)$  作为  $A$  的极小多项式就有  $m_A(\lambda) | m(\lambda)$  还有  $m_B(\lambda) | m(\lambda)$

由定理可以知道  $M$  可对角化得到  $m(\lambda)$  无重根所以  $m_A(\lambda), m_B(\lambda)$  也无重根

再由定理可知可对角化

## Corollary 7.9

设  $\varphi$  是复线性空间  $V$  上的线性变换, 且  $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k$ , 其中每个  $V_i$  都是  $\varphi$  的不变子空间  
 则  $\varphi$  可对角化的  $\Leftrightarrow \varphi$  在每个  $V_i$  上的限制都可对角化.

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_k \end{pmatrix} \quad \text{若 } A \text{ 可对角化那么 } A_i \text{ 也可对角化}$$

**Proof** 必要性由上个即得, 下证充分性.

若  $\varphi$  在每个  $V_i$  上的限制都可对角化, 由定义存在  $V_i$  的一组基, 使得  $\varphi|_{V_i}$  在这组基下的表示矩阵是对角阵.

再由定理知所有  $V_i$  的一组基可以拼成  $V$  的一组基, 因此  $\varphi$  在这组基下的表示阵是对角阵, 即  $\varphi$  可对角化. (由对角化定义)

这是代数版本的叙述显而易见或者利用最小多项式是分块矩阵最小多项式的最小公倍式  $m_A(\lambda) = [m_{A_1}(\lambda) \cdots m_{A_k}(\lambda)]$   
 利用没有重根也可

## Corollary 7.10

设  $A$  是数域  $\mathbb{K}$  上的矩阵, 如果  $A$  的特征值全在  $\mathbb{K}$  中, 则  $A$  在  $\mathbb{K}$  上相似于其 Jordan 标准型.

**Proof** 由于  $A$  的特征值全在  $\mathbb{K}$  中, 故  $A$  的 Jordan 标准型  $J$  实际上是  $\mathbb{K}$  上的矩阵.

因为  $A$  在复数域上相似于  $J$ , 由相似关系在基域下不改变知  $A$  在  $\mathbb{K}$  上也相似于  $J$ .

**Example 7.7** 设复数域上的四维线性空间  $V$  上的线性变换  $\varphi$  在一组基  $\{e_1, e_2, e_3, e_4\}$  下的表示矩阵为  $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 & 0 \\ -4 & -1 & 0 & 0 \\ 6 & 1 & 2 & 1 \\ -14 & -5 & -1 & 0 \end{pmatrix}$

求  $V$  的一组基, 使  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵为 Jordan 标准型, 并求出从原来的基到新基的过渡矩阵.

由题干可得存在  $P$  使得  $P^{-1}AP = J$

先确定  $J$ , 就要确定初等因子就要知道不变因子就要知道法式

用初等变换把  $\lambda I - A$  化为对角  $\lambda -$  矩阵并求出它的初等因子组为  $(\lambda - 1)^2, (\lambda - 1)^2$ .

因此,  $A$  的 Jordan 标准型为  $J = \begin{pmatrix} 1 & 1 & & \\ 0 & 1 & & \\ & & 1 & 1 \\ & & 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

设矩阵  $P$  是从  $\{e_1, e_2, e_3, e_4\}$  到新基的过渡矩阵, 则  $P^{-1}AP = J$ , 此即  $AP = PJ$ .

设  $P = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4)$ , 其中  $\alpha_i$  是四维列向量, 代入式得  $(A\alpha_1, A\alpha_2, A\alpha_3, A\alpha_4) = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4) \begin{pmatrix} 1 & 1 & & \\ 0 & 1 & & \\ & & 1 & 1 \\ & & 0 & 1 \end{pmatrix}$

$$A\alpha_1 = \alpha_1,$$

化成方程组为  $A\alpha_2 = \alpha_1 + \alpha_2,$

$$A\alpha_3 = \alpha_3,$$

$$A\alpha_4 = \alpha_3 + \alpha_4.$$

即 $\alpha_1$ 与 $\alpha_3$ 是关于 $A$ 矩阵特征值1的两个线性无关的特征向量 (因为 $P$ 可逆肯定无关)

求出 $\alpha_1, \alpha_3$ 回代求解  $(A - E)\alpha_2 = \alpha_1$  方程组即可

## 7.10 Jordan 标准型的运用

设  $V$  是  $n$  维复线性空间,  $\varphi$  是  $V$  上的线性变换. 设  $\varphi$  的初等因子组为  $(\lambda - \lambda_1)^{r_1}, (\lambda - \lambda_2)^{r_2}, \dots, (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$ . 定理告诉我们, 存在  $V$  的一组基  $\{e_{11}, e_{12}, \dots, e_{1r_1}; e_{21}, e_{22}, \dots, e_{2r_2}; \dots; e_{k1}, e_{k2}, \dots, e_{kr_k}\}$

使得  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵为  $J = \begin{pmatrix} J_1 & & & \\ & J_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_k \end{pmatrix}$ .

$\forall 1 \leq i \leq k$  考虑某个  $J_{r_i}(\lambda_i)$  我们有  $[\varphi(e_{i1}), \varphi(e_{i2}) \cdots \varphi(e_{ir_i})] = (e_{i1}, e_{i2} \cdots e_{ir_i}) \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix}$

$$\Rightarrow \begin{cases} \varphi(e_{i1}) = \lambda_i e_{i1} \\ \varphi(e_{i2}) = e_{i1} + \lambda_i e_{i2} \\ \dots \\ \varphi(e_{ir_i}) = e_{i(r_i-1)} + \lambda_i e_{ir_i} \end{cases}$$

令  $V_i = L(e_{i1}, e_{i2} \cdots e_{ir_i})$  [显然  $(e_{i1}, e_{i2} \cdots e_{ir_i})$  为  $V_i$  的一组基]

1. 显然  $\varphi(V_i) \subseteq V_i \Rightarrow V_i$  为  $\varphi$ -不变子空间
2. 显然  $V_i$  的基可以拼成  $V$  的基, 故  $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_k$

下面研究各个特征值的几何与代数重数

显然  $\varphi$  的特征多项式  $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1} (\lambda - \lambda_2)^{r_2} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$  ( $r_1 + \cdots + r_s = n$ )

不妨设前面  $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_s, \lambda_1 \neq \lambda_j (\forall s < j \leq k)$  假设前面  $s$  个特征值都是  $\lambda_1$

所以  $f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{r_1 + \cdots + r_s} (\lambda - \lambda_{s+1})^{r_{s+1}} \cdots (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$

$\Rightarrow \lambda_1$  的代数重数 =  $r_1 + r_2 + \cdots + r_s =$  属于  $\lambda_1$  Jordan 块的阶数之和

$\lambda_1$  的几何重数 =  $\dim(V_{\lambda_1}) = \dim \text{Ker}(\varphi - \lambda_1 I_V) = n - \dim \text{Im}(\varphi - \lambda_1 I_V) = n - \text{rank}(\varphi - \lambda_1 I_V)$

下面来计算  $\varphi - \lambda_1 I_V$  的秩即可根据其表示矩阵秩即可我们选取 Jordan 标准型来计算

而 Jordan 标准型为:  $\{J_{r_1}(\lambda_1), J_{r_2}(\lambda_2) \cdots J_{r_k}(\lambda_k)\}$  那么只要计算每个分块的秩即可

我们对  $J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_1 I_{r_i} = \begin{bmatrix} \lambda_i - \lambda_1 & 1 & & \\ & \lambda_i - \lambda_1 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i - \lambda_1 \end{bmatrix}$  研究  $\Rightarrow \text{rank}(J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_1 I_{r_i}) = \begin{cases} r_i - 1 & \lambda_i = \lambda_1 \text{ 即 } 1 \leq i \leq s \\ r_i & \lambda_i \neq \lambda_1 \text{ 即 } s < i \leq k \end{cases}$

那么  $\text{rank}(\varphi - \lambda_1 I_V) = \text{rank}(J - \lambda_1 I_n) = \sum \text{rank}(J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_1 I_{r_i}) = (r_1 - 1) + \cdots + (r_s - 1) + r_{s+1} + \cdots + r_k = n - s$

$\Rightarrow \lambda_1$  的几何重数 =  $s =$  属于特征值 Jordan 块的个数

### Theorem 7.10.1

线性变换  $\varphi$  的特征值  $\lambda_1$  的几何重数等于  $\varphi$  的 Jordan 标准型中属于特征值  $\lambda_1$  的 Jordan 块的个数  
 $\lambda_1$  的代数重数等于所有属于特征值  $\lambda_1$  的 Jordan 块的阶数之和.

进一步, 我们来考虑某个  $\lambda_i$  的特征子空间 ( $\lambda_1$  为例) 的一组基. 在上文中我们已经知道  $\dim V_{\lambda_1} =$  几何重数 =  $s$

由前文知  $\varphi(e_{11}) = \lambda_1 e_{11} \cdots \varphi(e_{k1}) = \lambda_1 e_{k1} \cdots \varphi(e_{s1}) = \lambda_1 e_{s1}$

且由题目可知基  $\{e_{11} \cdots e_{1r_1}; e_{21} \cdots e_{2r_2}; \dots; e_{k1} \cdots e_{kr_k}\}$  是全空间的基

故  $e_{11} \cdots e_{k1} \cdots e_{s1}$  ( $1 \leq k \leq s$ ) 线性无关故这些向量就为  $V_{\lambda_1}$  ( $\lambda_1$  特征子空间) 的一组基

$$\text{令 } \psi = \varphi - \lambda_i I_V \text{ 那么由上文就有 } \begin{cases} \psi(e_{i1}) = 0 \\ \psi(e_{i2}) = e_{i1} \\ \dots\dots\dots \\ \psi(e_{ir_i}) = e_{i(r_i-1)} \end{cases}$$

$$\text{即 } e_{ir_i} \xrightarrow{\psi} e_{i(r_i-1)} \dots\dots\dots \xrightarrow{\psi} e_{i1} \xrightarrow{\psi} 0$$

$V_i$  是关于  $\psi = \varphi - \lambda_i I_V$  的循环子空间 ( $\forall 1 \leq i \leq k$ )

**Definition 7.16**

设  $\psi \in \mathcal{L}(V)$ ;  $V_0$  是  $r$  维的  $\psi$ -不变子空间, 若存在  $0 \neq \alpha \in V_0$ , 使得  $\{\alpha, \psi(\alpha) \cdots \psi^{r-1}(\alpha)\}$  为  $V_0$  的一组基, 则称  $V_0$  为  $\psi$ -循环子空间 (前提是不变子空间);  $\alpha$  称为循环向量

**Theorem 7.10.2**

设  $R(\lambda_1) = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_s$ , 则  $R(\lambda_1) = \text{Ker}(\varphi - \lambda_1 I_V)^n = \{v \in V \mid (\varphi - \lambda_1 I_V)^n(v) = 0\}$

**Proof** 考虑  $R(\lambda_1) \subseteq \text{Ker}(\varphi - \lambda_1 I_V)^n$

任取  $v \in R(\lambda_1)$ ;  $v = v_1 + v_2 + \cdots + v_s$ ;  $v_i \in V_i$

对于某个  $V_i$  基:  $e_{ir_i} \xrightarrow{\varphi - \lambda_i I_V} e_{i(r_i-1)} \rightarrow \cdots \xrightarrow{\varphi - \lambda_i I_V} e_{i1} \xrightarrow{\varphi - \lambda_i I_V} 0$

那么对于  $V_i$  下的基最多经过其实  $r_i$  次即可变为 0, 那么  $V_i$  下的任一个普通向量通过基表示最多经过  $r_i$  次也可变为 0

那么对于  $v$  分解成了  $v_1 \sim v_s$  后, 最多其实经过  $\max\{r_1 \cdots r_s\}$  就可变为 0, 也可以是  $r_1 + \cdots + r_s$  (即  $\lambda_1$  的代数重数)

自然经过  $n$  次更是 0 了,  $\Rightarrow (\varphi - \lambda_1 I_V)^n(v) = 0$

再证  $\text{Ker}(\varphi - \lambda_1 I_V)^n \subseteq R(\lambda_1)$

设  $v \in V$  在基下坐标向量为  $x = (x_{11}, x_{12} \cdots x_{1r_1}; x_{21} \cdots \cdots)'$

对于  $(J - \lambda_1 I_n)^n x = 0$  的解

$$\text{而由前文知道 } (J_{r_i}(\lambda_i) - \lambda_1 I_{r_i})^n = \begin{pmatrix} \lambda_i - \lambda_1 & 1 & & & \\ & \lambda_i - \lambda_1 & \ddots & & \\ & & \ddots & 1 & \\ & & & & \lambda_i - \lambda_1 \end{pmatrix}^n = \begin{cases} O & 1 \leq i \leq s \\ \text{非异} & s < i \leq k \end{cases}$$

那么对于  $(J - \lambda_1 I_n)^n x = 0$  的解自然变成了分块去求解

$\Rightarrow x_{i1} = x_{i2} = \cdots = x_{ir_i} = 0 (\forall s < i \leq k)$  且  $(x_{11}, x_{12} \cdots x_{1r_1}; \cdots \cdots x_{s1}, x_{s2} \cdots x_{sr_s})$  为任意解

所以  $\text{Ker}(\varphi - \lambda_1 I_V)^n = V_1 \oplus V_2 \cdots \oplus V_s$

**Definition 7.17**

$R(\lambda_1) = \text{Ker}(\varphi - \lambda_1 I)^n = V_1 \oplus V_2 \cdots \oplus V_s$  (所有关于特征值  $\lambda_1$  的循环子空间的直和)

$R(\lambda_1)$  称为关于特征值  $\lambda_1$  的根子空间

且  $n$  可以换为  $\max\{r_1 \cdots r_s\}$  或者  $r_1 + \cdots + r_s$

$\dim(R(\lambda_1)) = \dim V_1 + \cdots + \dim V_s = r_1 + \cdots + r_s = \lambda_0$  的代数重数

**Corollary 7.11**

上述定义的  $n = 1$  时即为特征子空间. 即特征子空间  $\subseteq$  根子空间 ( $V_{\lambda_1} \subseteq R(\lambda_1)$ )

## Corollary 7.12

$\varphi \in \mathcal{L}(V_{\mathbb{C}})$  可对角化  $\iff$  对任一特征值  $\lambda_0$  有  $R(\lambda_0) = V_{\lambda_0}$  (即根子空间与特征子空间相等)

**Proof**  $\forall \lambda_0; R(\lambda_0) = V_{\lambda_0} \iff \dim(R(\lambda_0)) = \dim(V_{\lambda_0}) \iff \lambda_0$  的代数重数 =  $\lambda_0$  几何重数  $\iff$  可对角化  
 因为显然有  $V_{\lambda_0} \subseteq R(\lambda_0)$

## Theorem 7.10.3

设  $\varphi \in \mathcal{L}(V_{\mathbb{C}}^n)$

(1) 若  $\varphi$  的初等因子组为  $(\lambda - \lambda_1)^{r_1}, (\lambda - \lambda_2)^{r_2}, \dots, (\lambda - \lambda_k)^{r_k}$

则  $V$  可分解为  $k$  个不变子空间的直和:  $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$ , 其中  $V_i$  的维数等于  $r_i$  且是  $\varphi - \lambda_i I$  的循环子空间;

(2) 若  $\lambda_1, \dots, \lambda_s$  是  $\varphi$  的全体不同特征值

则  $V$  可分解为  $s$  个不变子空间的直和:  $V = R(\lambda_1) \oplus R(\lambda_2) \oplus \dots \oplus R(\lambda_s)$ , 其中  $R(\lambda_i)$  是  $\lambda_i$  的根子空间

$R(\lambda_i)$  的维数等于  $\lambda_i$  的重数, 且每个  $R(\lambda_i)$  又可分解为 (1) 式中若干个  $V_j$  的直和.

## Proposition 7.4

证明: 复数域上的方阵  $A$  必可分解为两个对称阵的乘积.

**Proof** 设  $P$  是非异阵且使  $P^{-1}AP = J$  为  $A$  的 Jordan 标准型. 于是  $A = PJP^{-1} = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1); J_{r_2}(\lambda_2) \cdots \cdots J_{r_k}(\lambda_k)\}$

$$J_{r_i}(\lambda_i) = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} & 1 & \lambda_i & \\ & & \lambda_i & \\ 1 & & & \\ & \lambda_i & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} & & & 1 \\ & & & \\ & & 1 & \\ & & & 1 \end{bmatrix} = S_i T_i$$

令  $S = \text{diag}\{S_1 \cdots S_k\}$   $T = \text{diag}\{T_1 \cdots T_k\} \Rightarrow J = ST$

$$A = PJP^{-1} = PSTP^{-1} = (PSP^{-1})((P^{-1})^{-1}TP^{-1})$$

## Proposition 7.5

$A \in M_n(\mathbb{C})$  求出  $A^k$

**Proof** 在非异阵  $P$  使得  $P^{-1}AP = J = \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1) \cdots J_{r_k}(\lambda_k)\}$

那么  $A^k = P \text{diag}\{J_{r_1}(\lambda_1)^k \cdots J_{r_k}(\lambda_k)^k\} P^{-1}$

$$\text{而对于某个 } J_n(\lambda_0) = \begin{bmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \lambda_0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{bmatrix} = \lambda_0 I_n + N \left( N = \begin{bmatrix} & 1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \\ & & & \end{bmatrix} \right)$$

而针对幂零阵我们已经做过计算研究了.

所以个  $J_n(\lambda_0)^k = (\lambda_0 I_n + N)^k$  不防先假设  $k \geq n - 1$  利用二项式展开

$$J_n(\lambda_0)^k = \begin{bmatrix} \lambda_0^k & C_k^1 \lambda_0^{k-1} & \cdots & C_k^{n-1} \lambda_0^{k-n+1} \\ & \lambda_0^k & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & C_k^1 \lambda_0^{k-1} \\ & & & \lambda_0^k \end{bmatrix}$$

**Lemma 7.17**

设  $A, B$  是两个  $n$  阶可对角化复矩阵且  $AB = BA$ , 则它们可同时对角化, 即存在可逆阵  $P$ , 使  $P^{-1}AP$  和  $P^{-1}BP$  都是对角阵.

**Proof** 我们现将引理换为几何语言:

$\varphi, \psi \in \mathcal{L}(V_{\mathbb{C}}^n)$ .  $\varphi, \psi$  可对角化且  $\varphi\psi = \psi\varphi$  则  $\varphi, \psi$  可同时对角化即  $\exists$  一组公共基使得  $\varphi, \psi$  表示阵均为对角阵

对空间维数  $n$  进行归纳,  $n=1$  显然, 假设维数  $< n$  时. 下证维数  $= n$  情形

设  $\varphi$  的全体不同特征值为  $\lambda_1 \cdots \lambda_s$

若  $s=1 \Rightarrow \varphi = \lambda_1 I_V, \psi$  可对角化  $\exists \{e_1 \cdots e_n\}$  使得  $\psi$  表示阵为对角阵

那我们就选取公共基为  $\{e_1 \cdots e_n\}$  即可

若  $s \geq 2$ , 设特征子空间为  $V_1 \cdots V_s$

$\varphi$  可对角化  $\Rightarrow V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_s (V_i < n)$

下面断言有结论  $\varphi\psi = \psi\varphi \Rightarrow V_i$  都是  $\psi$  不变子空间

任取  $v_i \in V_i$ , 即  $\varphi(v_i) = \lambda_i v_i$  那么  $\varphi(\psi(v_i)) = \psi(\varphi(v_i)) = \psi(\lambda_i v_i) = \lambda_i \psi(v_i)$

$\Rightarrow \psi(v_i) \in V_i \Rightarrow V_i$  都是  $\psi$  不变子空间

做限制  $\varphi|_{V_i}; \psi|_{V_i}$

第一:  $\varphi, \psi$  可对角化, 做限制也可对角化上节内容

第二: 限制也可交换顺序

第三: 维数比原来的小

有归纳假设  $\exists V_i$  的基使得  $\varphi|_{V_i}; \psi|_{V_i}$  在该基下表示阵为对角阵

$V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_s (V_i < n)$  故  $V_i$  基拼为全空间一组基故也是对角阵

**Theorem 7.10.4 (Jordan - Chevalley 分解)**

设  $A$  是  $n$  阶复矩阵, 则  $A$  可分解为  $A = B + C$ , 其中  $B, C$  适合下面条件:

(1)  $B$  是一个可对角化矩阵;

(2)  $C$  是一个幂零阵;

(3)  $BC = CB$ ;

(4)  $B, C$  均可表示为  $A$  的多项式.

不仅如此, 上述满足条件 (1) ~ (3) 的分解是唯一的.

**Proof** 先对  $A$  的 Jordan 标准型  $J$  证明结论. 设  $A$  的全体不同特征值为  $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_s$  且  $J = \begin{pmatrix} J_1 & & & \\ & J_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & J_s \end{pmatrix}$

其中  $J_i$  是属于特征值  $\lambda_i$  的根子空间对应的块, 其阶设为  $m_i = r_1 + \cdots + r_k$  (即  $\lambda_i$  的代数重数)

$$J_i = \begin{bmatrix} J_{r_1}(\lambda_i) & & \\ & \ddots & \\ & & J_{r_k}(\lambda_i) \end{bmatrix}_{m_i} = \lambda_i I + N_i \text{ (诸多小幂零阵的拼起来)}$$

显然对每个  $i$  均有  $J_i = M_i + N_i$ , 其中  $M_i = \lambda_i I$  是对角阵,  $N_i$  是幂零阵 (因为是  $m_i$  阶所以至少  $N_i^{m_i} = O$ ) 且  $\underbrace{M_i N_i = N_i M_i}_{\text{因为 } \lambda_i I \text{ 总是可交换的}}$ .

$$\text{令 } M = \begin{pmatrix} M_1 & & & \\ & M_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & M_s \end{pmatrix}, N = \begin{pmatrix} N_1 & & & \\ & N_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & N_s \end{pmatrix}$$

则每个  $M_i$  都是对角阵固然  $M$  也为对角阵,  $N$  也是幂零阵且  $MN = NM$ , 且  $J = M + N$  其中  $M$  是对角阵,  $N$  是幂零阵.

上述一行说明了满足了题干条件的 (1) ~ (3)

我们知道每个  $J_i$  的特征多项式:  $(\lambda - \lambda_i)^{m_i}$ ; 有 Cayley - Hamilton 定理得到  $(J_i - \lambda_i I)^{m_i} = O$

因为  $\lambda_1 \sim \lambda_s$  是互不相同的特征值故  $(\lambda - \lambda_1)^{m_1} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{m_s}$  都两两互素

那么  $\exists g(\lambda)$  使得  $g(\lambda) = (\lambda - \lambda_i)^{m_i} q_i(\lambda) + \lambda_i (\forall 1 \leq i \leq s)$

$$\Rightarrow g(J_i) = \lambda_i I = M_i$$

$$\text{所以 } g(J) = \text{diag}\{g(J_1), g(J_2), \dots, g(J_s)\} = \text{diag}\{M_1, M_2, \dots, M_s\} = M$$

$$N = J - M = J - g(J)$$

故对 Jordan 标准型是满足定理的

下面考虑一般矩阵

$$A = PJP^{-1} = P(M + N)P^{-1} = PMP^{-1} + PNP^{-1}$$

$PMP^{-1}$  即与一个对角阵相似的矩阵这就是可对角化的定义。 $PNP^{-1}$  仍然是幂零阵直接用定义  $n$  次方即可看出

$$\text{就令 } B = PMP^{-1} \quad C = PNP^{-1}$$

$$\text{检查交换性: } BC = (PMP^{-1})(PNP^{-1}) = PNMP^{-1} = (PNP^{-1})(PMP^{-1})$$

$$\text{下面检查多项式: 仍然考察前面定义过的多项式 } g(\lambda) \quad \text{此时 } g(A) = g(PJP^{-1}) = Pg(J)P^{-1} = PMP^{-1} = B$$

$$C = A - B = A - g(A)$$

下面考虑唯一性

$$\text{设 } A = B_1 + C_1 = B + C \text{ 那么有 } B_1 - B = C - C_1$$

$$\text{由可交换条件知道 } B_1 C_1 = C_1 B_1 \Rightarrow AB_1 = (B_1 + C_1)B_1 = B_1^2 + C_1 B_1 = B_1^2 + B_1 C_1 = B_1 A$$

因为  $B_1$  与  $A$  可交换那么和  $A$  的多项式也可交换那么因为  $B = g(A) \Rightarrow B$  与  $B_1$  可交换. 同理  $C$  与  $C_1$  也可交换

又  $B_1 - B = C - C_1$  显然  $C$  与  $C_1$  因为幂零那么  $C - C_1$  也是幂零由二项式展开即可

$$\Rightarrow B - B_1 \text{ 也是幂零的}$$

由引理知道  $B_1 B$  可交换且分别可对角化那么就可以同时对角化

那么存在可逆阵  $Q$ , 使得  $Q^{-1}BQ$  和  $Q^{-1}B_1Q$  都是对角阵.

$$\text{注意到 } (Q^{-1}BQ - Q^{-1}B_1Q)^{r+t} = (Q^{-1}(B - B_1)Q)^{r+t} = Q^{-1}(B - B_1)^{r+t}Q = O$$

两个对角阵之差仍是一个对角阵, 这个差的幂要等于零矩阵

这两个矩阵必相等, 由此即得  $B = B_1$ , 于是  $C = C_1$ .

## 7.11 重点结论与知识

**Theorem 7.11.1** (分块对角矩阵与全空间的直和分解下的性质)

设 $\varphi$ 是线性空间 $V$ 上的线性变换, $V$ 有一个直和分解: $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_m$ ,其中 $V_i$ 都是 $\varphi$ -不变子空间.

(1) 设 $\varphi$ 限制在 $V_i$ 上的特征多项式为 $f_i(\lambda)$ , 求证: $\varphi$ 的特征多项式 $f(\lambda) = f_1(\lambda)f_2(\lambda)\cdots f_m(\lambda)$

(2) 设 $\lambda_0$ 是 $\varphi$ 的特征值, $V_0 = \{\mathbf{v} \in V \mid \varphi(\mathbf{v}) = \lambda_0\mathbf{v}\}$ 为特征子空间

$V_{i,0} = V_i \cap V_0 = \{\mathbf{v} \in V_i \mid \varphi(\mathbf{v}) = \lambda_0\mathbf{v}\}$ , 求证: $V_0 = V_{1,0} \oplus V_{2,0} \oplus \cdots \oplus V_{m,0}$

(3) **说明:**分块对角矩阵的代数重数是每个分块代数重数之和,几何重数是每个分块的几何重数之和

**Proof** (1) 取 $V_i$ 的一组基,将它们拼成 $V$ 的一组基.

记 $A_i$ 是 $\varphi$ 在 $V_i$ 上的限制在 $V_i$ 所取基下的表示矩阵,则 $\varphi$ 在 $V$ 的这组基下的表示矩阵为分块对角矩阵 $A = \text{diag}\{A_1, A_2, \cdots, A_m\}$

于是 $f(\lambda) = |\lambda I_n - A| = |\lambda I - A_1| |\lambda I - A_2| \cdots |\lambda I - A_m|$  即 $f(\lambda) = f_1(\lambda)f_2(\lambda)\cdots f_m(\lambda)$ .

(2) 任取 $\alpha \in V_0$ , 设 $\alpha = \alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_m$ , 其中 $\alpha_i \in V_i$ , 则

$\varphi(\alpha_1) + \varphi(\alpha_2) + \cdots + \varphi(\alpha_m) = \varphi(\alpha) = \lambda_0\alpha = \lambda_0\alpha_1 + \lambda_0\alpha_2 + \cdots + \lambda_0\alpha_m$  注意到 $\varphi(\alpha_i) \in V_i$

故由直和的充要条件(分解唯一性)可得 $\varphi(\alpha_i) = \lambda_0\alpha_i$  即 $\alpha_i \in V_{i,0}$ , 从而 $V_0 = V_{1,0} + V_{2,0} + \cdots + V_{m,0}$ .

注意到 $V_{i,0} \subseteq V_i$ , 故 $V_{i,0} \cap (V_{1,0} + \cdots + V_{i-1,0}) \subseteq V_i \cap (V_1 + \cdots + V_{i-1}) = 0$ ,  $2 \leq i \leq m$  于是上述和为直和

**Theorem 7.11.2** (特征值降阶公式)

设 $A$ 是 $m \times n$ 矩阵, $B$ 是 $n \times m$ 矩阵,且 $m \geq n$ .

求证: $|\lambda I_m - AB| = \lambda^{m-n} |\lambda I_n - BA|$  特别地,若 $A, B$ 都是 $n$ 阶矩阵,则 $AB$ 与 $BA$ 有相同的特征多项式.

**Proof** 当 $\lambda \neq 0$ 时,考虑下列分块矩阵: $\begin{pmatrix} \lambda I_m & A \\ B & I_n \end{pmatrix}$  因为 $\lambda I_m, I_n$ 都是可逆矩阵,故由行列式的降阶公式可得

$|\lambda I_m| \cdot |\lambda I_m - A(I_n)^{-1}B| = |\lambda I_m| \cdot |I_n - B(\lambda I_m)^{-1}A| \implies |\lambda I_m - AB| = \lambda^{m-n} |\lambda I_n - BA|$  成立.

当 $\lambda = 0$ 时 若 $m > n$  WTS:  $|AB| = 0$ , 则 $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\} \leq \min\{m, n\} = n < m$ , 故 $|-AB| = 0$ , 结论成立

当 $\lambda = 0$ 时 若 $m = n$ , WTS:  $|-AB| = |-BA|$  则 $|-AB| = (-1)^n |A||B| = |-BA|$ , 结论也成立.

**Theorem 7.11.3** (无公共特征值性质)

设 $f(x)$ 和 $m(x)$ 分别是 $m$ 阶矩阵 $A$ 的特征多项式和极小多项式, $g(x)$ 和 $n(x)$ 分别是 $n$ 阶矩阵 $B$ 的特征多项式和极小多项式

证明以下结论等价:

(1)  $A, B$ 没有公共的特征值

(2)  $(f(x), g(x)) = 1$  或  $(f(x), n(x)) = 1$  或  $(m(x), g(x)) = 1$  或  $(m(x), n(x)) = 1$

(3)  $f(B)$ 或 $m(B)$ 或 $g(A)$ 或 $n(A)$ 是可逆矩阵.

**Proposition 7.6** (AXB形)

1. 设 $V$ 为 $n$ 阶矩阵全体构成的线性空间, $V$ 上的线性变换 $\varphi$ 定义为 $\varphi(X) = AXA$ , 其中 $A \in V$ .

证明:若 $A$ 可对角化,则 $\varphi$ 也可对角化.

2. 设 $A, B$ 分别为 $m, n$ 阶矩阵, $V$ 为 $m \times n$ 矩阵全体构成的线性空间, $V$ 上的线性变换 $\varphi$ 定义为: $\varphi(X) = AXB$ .

设 $A$ 的特征值为 $\lambda_i (1 \leq i \leq m)$ ,  $B$ 的特征值为 $\mu_j (1 \leq j \leq n)$ .

求证:线性变换 $\varphi$ 的特征值为 $\lambda_i \mu_j (1 \leq i \leq m; 1 \leq j \leq n)$ .

3. 设  $A, B$  分别为  $m, n$  阶矩阵,  $V$  为  $m \times n$  矩阵全体构成的线性空间,  $V$  上的线性变换  $\varphi$  定义为:  $\varphi(X) = AXB$

证明:  $\varphi$  是线性自同构的充要条件是  $A, B$  都是可逆矩阵.

4. 设  $A, B$  分别为  $m, n$  阶矩阵,  $V$  为  $m \times n$  矩阵全体构成的线性空间,  $V$  上的线性变换  $\varphi$  定义为:  $\varphi(X) = AXB$ .

证明:  $\varphi$  是幂零线性变换的充要条件是  $A, B$  至少有一个是幂零矩阵.

**Proof** 法一: 证明设  $P$  为  $n$  阶可逆矩阵, 使得  $P^{-1}AP = \Lambda = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ , 则  $P'A'(P')^{-1} = \Lambda$ , 即  $A'$  也可对角化.

设  $P = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ,  $(P')^{-1} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$  分别为两个矩阵的列分块, 则

$A\alpha_i = \lambda_i\alpha_i$ ,  $A'\beta_j = \lambda_j\beta_j$ ,  $1 \leq i, j \leq n$  且  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关,  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  线性无关.

可知,  $\{\alpha_i\beta_j', 1 \leq i, j \leq n\}$  是  $V$  中  $n^2$  个线性无关的矩阵. 注意到  $\varphi(\alpha_i\beta_j') = A\alpha_i\beta_j'A = (A\alpha_i)(A'\beta_j)' = \lambda_i\lambda_j\alpha_i\beta_j'$

法二: 由于  $A$  可对角化, 故存在可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP = \Lambda$  为对角矩阵.

可知,  $\varphi$  在基础矩阵这组基下的表示矩阵为  $A \otimes A'$ , 于是  $(P \otimes (P')^{-1})^{-1} (A \otimes A') (P \otimes (P')^{-1}) = \Lambda \otimes \Lambda$  为对角矩阵

即  $A \otimes A'$  可对角化, 从而  $\varphi$  可对角化.

### Proof

取  $V$  的一组基为  $m \times n$  基础矩阵  $E_{11}, \dots, E_{1n}, E_{21}, \dots, E_{2n}, \dots, E_{m1}, \dots, E_{mn}$

我们首先证明  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵为  $A \otimes B'$ .

事实上,  $\varphi(E_{ij}) = AE_{ij}B = Ae_i f_j' B = \sum_{k=1}^m \sum_{l=1}^n a_{ki} b_{jl} E_{kl}$ , 其中  $e_i, f_j'$  分别是  $m, n$  维标准单位列向量, 故  $\varphi$  的表示矩阵为

$$\begin{pmatrix} a_{11}B' & a_{12}B' & \cdots & a_{1m}B' \\ a_{21}B' & a_{22}B' & \cdots & a_{2m}B' \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1}B' & a_{m2}B' & \cdots & a_{mm}B' \end{pmatrix} = A \otimes B'.$$

注意到  $B'$  与  $B$  有相同的特征值, 故由可知,  $\varphi$  的特征值为  $\lambda_i \mu_j$ .

**Proof** 法一: 证明容易验证  $\varphi$  是线性变换. 若  $A, B$  都是可逆矩阵, 则  $\psi(X) = A^{-1}XB^{-1}$  是  $\varphi$  的逆线性变换

来证明必要性. 若  $A$  是不可逆矩阵, 则我们可证明  $\varphi$  不是单映射, 即存在  $X \neq O$ , 使得  $\varphi(X) = AXB = O$ , 从而  $\varphi$  不是可逆变换.

事实上, 若  $A$  的秩等于  $r < m$ , 则存在可逆矩阵  $P^{m \times m}$  和  $Q^{m \times m}$ , 使得  $PAQ = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}_{m \times m}$ .

令  $C = \begin{pmatrix} O & O \\ O & I_{n-r} \end{pmatrix}_{m \times m}$ , 则  $PAQC = O$ , 而  $P$  是可逆矩阵, 故  $AQC = O$ , 再令  $X = QC$  即可.

同理, 若  $B$  的秩小于  $n$ , 也可以证明  $\varphi$  不是可逆变换.

法二: 已知  $\varphi$  的特征值为  $\lambda_i \mu_j \neq 0$   $\varphi$  是自同构当且仅当  $\varphi$  所有的特征值  $\lambda_i \mu_j \neq 0$ , 这当且仅当所有的  $\lambda_i \neq 0$  以及所有的  $\mu_j \neq 0$

这也当且仅当  $A, B$  都是可逆矩阵.

**Proof** 先证充分性. 不妨设  $A$  是幂零矩阵, 即存在正整数  $k$ , 使得  $A^k = O$ , 则  $\varphi^k(X) = A^k X B^k = O$ , 即  $\varphi^k = 0$ , 于是  $\varphi$  是幂零线性变换.

再证必要性. 设  $A, B$  都不是幂零矩阵, 即对任意给定的正整数  $k$ ,  $A^k \neq O, B^k \neq O$ , 只要证明  $\varphi^k \neq 0$  即可. 我们给出以下 4 种证法.

证法 1 不妨设  $A^k$  的第  $i$  列非零,  $B^k$  的第  $j$  行非零, 即有列向量  $A^k e_i \neq 0$ , 行向量  $f_j' B^k \neq 0$ , 其中  $e_i, f_j'$  分别是  $m, n$  维标准单位列向量

于是  $\varphi^k(E_{ij}) = A^k E_{ij} B^k = A^k e_i f_j' B^k = (A^k e_i)(f_j' B^k) \neq 0$ .

证法 2 设  $P_1, Q_1$  为可逆矩阵, 使得  $P_1 A^k Q_1 = \text{diag}\{I_r, O\}, P_2 B^k Q_2 = \text{diag}\{I_s, O\}$ , 不妨设  $r \geq s \geq 1$ , 于是

$$\varphi^k(Q_1 P_2) = P_1^{-1} \text{diag}\{I_r, O\} \text{diag}\{I_s, O\} Q_2^{-1} = P_1^{-1} \text{diag}\{I_s, O\} Q_2^{-1} \neq O$$

证法 3 可知,  $\varphi^k$  在基础矩阵这组基下的表示矩阵为  $A^k \otimes (B^k)'$ , 再由 Kronecker 积的定义可知  $A^k \otimes (B^k)' \neq O$ , 于是  $\varphi^k \neq 0$

证法 4 可知,  $\varphi$  是幂零线性变换当且仅当  $\varphi$  的所有特征值都等于零.

由于  $A, B$  都不是幂零矩阵, 故  $A$  的特征值  $\lambda_i$  不全为零,  $B$  的特征值  $\mu_j$  不全为零. 可知,  $\varphi$  的特征值  $\lambda_i \mu_j$  也不全为零, 从而  $\varphi$  不是幂零线性变换.



**Proposition 7.7 (AX - XB形问题)**

(1) 设  $A, B, C$  分别是  $m \times m, n \times n, m \times n$  矩阵, 满足:  $AC = CB, r(C) = r$ .

求证:  $A$  和  $B$  至少有  $r$  个相同的特征值.

(2) 设  $A, B$  分别是数域  $P$  上的  $n$  级、 $m$  级方阵

证明: 若  $A, B$  有  $r (0 < r \leq \min\{n, m\})$  个两两不等的公共特征值, 那么矩阵方程  $AX - XB = O$  有秩为  $r$  的矩阵解

(3) 设  $A, B, C$  是  $n$  阶矩阵, 其中  $C = AB - BA$ . 若它们满足条件  $AC = CA, BC = CB$

求证:  $C$  的特征值全为零. 又若将条件减弱为  $ABC = CAB, BAC = CBA$ , 则上述结论不再成立.

(4) 设  $V$  为  $n$  阶矩阵全体构成的线性空间,  $V$  上的线性变换  $\varphi$  定义为  $\varphi(X) = AX - XA$ , 其中  $A \in V$ .

证明: 若  $A$  可对角化, 则  $\varphi$  也可对角化.

(5) 设  $A$  为  $m$  阶矩阵,  $B$  为  $n$  阶矩阵, 求证: 若  $A, B$  没有公共的特征值, 则矩阵方程  $AX = XB$  只有零解  $X = O$

(6) 设  $A, B$  分别为  $m, n$  阶矩阵  $V$  为  $m \times n$  矩阵全体构成的线性空间  $V$  上的线性变换  $\varphi$  定义为:  $\varphi(X) = AX - X$ .

求证:  $\varphi$  是线性自同构的充要条件是  $A, B$  没有公共的特征值.  $\implies$  此时, 对任一  $m \times n$  矩阵  $C$ , 矩阵方程  $AX - XB = C$  存在唯一解.

(7) 设  $A, B$  分别为  $m, n$  阶矩阵,  $V$  为  $m \times n$  矩阵全体构成的线性空间,  $V$  上的线性变换  $\varphi$  定义为  $\varphi(X) = AX - XB$

设  $A$  的特征值为  $\lambda_i (1 \leq i \leq m)$ ,  $B$  的特征值为  $\mu_j (1 \leq j \leq n)$

求证: 线性变换  $\varphi$  的特征值为  $\lambda_i - \mu_j (1 \leq i \leq m; 1 \leq j \leq n)$ .

(8) 设  $A, B$  分别为  $m, n$  阶矩阵,  $V$  为  $m \times n$  矩阵全体构成的线性空间,  $V$  上的线性变换  $\varphi$  定义为:  $\varphi(X) = AX - XB$ .

证明: 若  $A, B$  都是幂零矩阵, 则  $\varphi$  是幂零线性变换.

**Proof** (1) 设  $P$  为  $m$  阶非异阵,  $Q$  为  $n$  阶非异阵, 使得  $PCQ = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$

$$PAP^{-1}PCQ = PCQQ^{-1}BQ \implies PAP^{-1} \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} PBP^{-1}$$

$$\text{设 } PAP^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad PBP^{-1} = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \text{ 为对应的分块,}$$

$$\implies A_{11} = B_{11}, A_{21} = O, B_{12} = O.$$

$$\implies PAP^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ O & A_{22} \end{pmatrix} \quad PBP^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11} & O \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

于是  $|\lambda I_n - A| = |\lambda I_r - A_{11}| \cdot |\lambda I_{n-r} - A_{22}|$ ,  $|\lambda I_n - B| = |\lambda I_r - B_{11}| \cdot |\lambda I_{n-r} - B_{22}|$ , 从而  $A, B$  至少有  $r$  个相同的特征值 (即  $A_{11} = B_{11}$  的特征值).

(2) 设  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  两两不等, 它们是  $A$  与  $B$  的公共特征值, 则它们也是  $B'$  的特征值.

从而在  $P^n$  中有非零向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  使得  $A\alpha_i = \lambda_i\alpha_i (i = 1, 2, \dots, r)$ .

同时, 在  $P^m$  中有非零向量  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$  使得  $B'\beta_i = \lambda_i\beta_i$ , 于是  $\beta'_i B = \lambda_i\beta'_i (i = 1, 2, \dots, r)$

现在令  $C = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta'_1 \\ \beta'_2 \\ \vdots \\ \beta'_r \end{pmatrix}$  则  $C$  是  $n \times m$  矩阵, 满足

$$\begin{aligned}
AC - CB &= A \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta'_1 \\ \beta'_2 \\ \vdots \\ \beta'_r \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta'_1 \\ \beta'_2 \\ \vdots \\ \beta'_r \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} \lambda_1 \alpha_1 & \lambda_2 \alpha_2 & \cdots & \lambda_r \alpha_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta'_1 \\ \beta'_2 \\ \vdots \\ \beta'_r \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \beta'_1 \\ \lambda_2 \beta'_2 \\ \vdots \\ \lambda_r \beta'_r \end{pmatrix} \\
&= (\lambda_1 \alpha_1 \beta'_1 + \lambda_2 \alpha_2 \beta'_2 + \cdots + \lambda_r \alpha_r \beta'_r) - (\lambda_1 \alpha_1 \beta'_1 + \lambda_2 \alpha_2 \beta'_2 + \cdots + \lambda_r \alpha_r \beta'_r) \\
&= 0
\end{aligned}$$

这说明  $C$  是矩阵方程  $AX - XB = O$  的解. 下面证明  $r(C) = r$  :

注意到  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  是线性无关的, 同时  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$  也是线性无关的, 所以  $r \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} \beta'_1 \\ \beta'_2 \\ \vdots \\ \beta'_r \end{pmatrix} = r$

一方面我们有  $r(C) \leq r \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} = r$

另一方面, 由 Sylvester 不等式有  $r(C) \geq r \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \cdots & \alpha_r \end{pmatrix} + r \begin{pmatrix} \beta'_1 \\ \beta'_2 \\ \vdots \\ \beta'_r \end{pmatrix} - r = r$  所以  $r(C) = r$ .

### Proof

由  $AC = CA$  可知, 对任意的正整数  $k$ ,  $C^k = C^{k-1}AB - C^{k-1}BA = A(C^{k-1}B) - (C^{k-1}B)A$ .

由迹的线性和交换性可得  $\text{tr}(C^k) = 0 (k \geq 1)$ , 可知  $C$  为幂零矩阵, 从而  $C$  的特征值全为零

注从上述证明不难看出: 只需要  $AC = CA$  和  $BC = CB$  这两个条件中的一个就能证明本题的结论.

如果这两个条件都有, 我们将在后面给出另外两个证明: 一个是利用矩阵乘法交换性诱导的同时性质, 另一个是 Jordan 标准型理论另外, 我们还将证明  $A, B, C$  可同时上三角化.

如将条件减弱为如题所述, 则结论不再成立, 可参考下面的反例:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}$ ,  $C = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$

由计算可得  $C = AB - BA$ ,  $ABC = CAB$ ,  $CBA = BAC$ , 但  $C$  的特征值为 1 和 -1

### Proof

法一: 设  $P$  为  $n$  阶可逆矩阵, 使得  $P^{-1}AP = \Lambda = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$ , 则  $P'A'(P')^{-1} = \Lambda$ , 即  $A'$  也可对角化.

设  $P = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ,  $(P')^{-1} = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$  分别为两个矩阵的列分块, 则

$$A\alpha_i = \lambda_i \alpha_i, \quad A'\beta_j = \lambda_j \beta_j, \quad 1 \leq i, j \leq n \text{ 且 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \text{ 线性无关, } \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n \text{ 线性无关.}$$

可知,  $\{\alpha_i \beta'_j, 1 \leq i, j \leq n\}$  是  $V$  中  $n^2$  个线性无关的矩阵.

注意到  $\varphi(\alpha_i \beta'_j) = A\alpha_i \beta'_j - \alpha_i \beta'_j A = (A\alpha_i) \beta'_j - \alpha_i (A'\beta'_j) = (\lambda_i - \lambda_j) \alpha_i \beta'_j$  故  $\varphi$  有  $n^2$  个线性无关的特征向量, 从而可对角化.

法二: 由于  $A$  可对角化, 故存在可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP = \Lambda$  为对角矩阵.

可知,  $\varphi$  在基础矩阵这组基下的表示矩阵为  $A \otimes I_n - I_n \otimes A'$ , 于是

$$(P \otimes (P')^{-1})^{-1} (A \otimes I_n - I_n \otimes A') (P \otimes (P')^{-1}) = \Lambda \otimes I_n - I_n \otimes \Lambda \text{ 为对角矩阵}$$

即  $A \otimes I_n - I_n \otimes A'$  可对角化, 从而  $\varphi$  可对角化.

**Proof**

(5) 证法1 设  $f(\lambda) = |\lambda I_m - A|$  为  $A$  的特征多项式, 则由  $CH$  定理可知  $f(A) = O$ , 再由  $AX = XB$  可得  $O = f(A)X = Xf(B)$

因为  $A, B$  没有公共的特征值, 故可知,  $f(B)$  是可逆矩阵, 从而由上式即得  $X = O$

证法2 任取矩阵方程的一个解  $X = C$ , 若  $C \neq O$ , 则  $r(C) = r \geq 1$ .

可知,  $A, B$  至少有  $r$  个相同的特征值, 这与  $A, B$  没有公共的特征值相矛盾. 因此  $C = O$ , 即矩阵方程只有零解.

**Proof**

若  $A, B$  没有公共的特征值, 则由例可知,  $\varphi$  是  $V$  上的单映射, 从而是线性自同构.

若  $A, B$  有公共的特征值  $\lambda_0$ , 则  $\lambda_0$  也是  $B'$  的特征值. 设  $\alpha, \beta$  为对应的特征向量, 即  $A\alpha = \lambda_0\alpha, B'\beta = \lambda_0\beta$ , 则  $\alpha\beta' \neq O$  且

$$\varphi(\alpha\beta') = (A\alpha)\beta' - \alpha(B'\beta)' = \lambda_0\alpha\beta' - \lambda_0\alpha\beta' = O$$

于是  $\text{Ker}\varphi \neq 0$ , 从而  $\varphi$  不是线性自同构.

**Proof** 取  $V$  的一组基为  $m \times n$  基础矩阵:  $E_{11}, \dots, E_{1n}, E_{21}, \dots, E_{2n}, \dots, E_{m1}, \dots, E_{mn}$

类似讨论可得,  $\varphi$  在上述基下的表示矩阵为  $A \otimes I_n - I_m \otimes B'$

可知, 存在  $m$  阶可逆矩阵  $P$  以及  $n$  阶可逆矩阵  $Q$ , 使得

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & * \\ & \lambda_2 & * & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_m \end{pmatrix}, \quad Q^{-1}B'Q = \begin{pmatrix} \mu_1 & * & * & * \\ & \mu_2 & * & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \mu_n \end{pmatrix}$$

注意到  $(P \otimes Q)^{-1}(A \otimes I_n - I_m \otimes B')(P \otimes Q) = (P^{-1}AP) \otimes I_n - I_m \otimes (Q^{-1}B'Q)$  是一个上三角矩阵, 其主对角元素依次为  $\lambda_1 - \mu_1, \dots, \lambda_1 - \mu_n, \lambda_2 - \mu_1, \dots, \lambda_2 - \mu_n, \dots, \lambda_m - \mu_1, \dots, \lambda_m - \mu_n$  由此即得结论

**Proof** 因为  $A, B$  都是幂零矩阵, 所以它们的特征值都为零. 可知,  $\varphi$  的特征值也都为零, 于是  $\varphi$  是幂零线性变换. 也可由矩阵的运算直接证明.

**Theorem 7.11.4 (特征多项式与主子式联系)**

设  $n$  阶矩阵  $A$  的特征多项式为  $f(\lambda) = \lambda^n + a_1\lambda^{n-1} + \dots + a_{n-1}\lambda + a_n$ .

求证:  $a_r$  等于  $(-1)^r$  乘以  $A$  的所有  $r$  阶主子式之和, 即  $a_r = (-1)^r \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_r \\ i_1 & i_2 & \dots & i_r \end{pmatrix}$ ,  $1 \leq r \leq n$

进一步, 若设  $A$  的特征值为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 则  $\sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n} \lambda_{i_1} \lambda_{i_2} \dots \lambda_{i_r} = \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_r \\ i_1 & i_2 & \dots & i_r \end{pmatrix}$ ,  $1 \leq r \leq n$

**Proof**  $A, B$  为  $n$  阶矩阵.

$$|A+B| = |A| + |B| + \sum_{1 \leq k \leq n-1} \left( \sum_{\substack{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n \\ 1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n}} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} \widehat{B} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ j_1 & j_2 & \dots & j_k \end{pmatrix} \right)$$

$$\Rightarrow |\lambda I_n - A| = \lambda^n + (-1)^n |A| + \sum_{1 \leq k \leq n-1} \left( \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} (\lambda I_n) \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix} \widehat{(-A)} \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix} \right)$$

$$\Rightarrow |\lambda I_n - A| = \lambda^n + (-1)^n |A| + \sum_{1 \leq k \leq n-1} \lambda^{n-k} \left( \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} (-1)^k \cdot A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix} \right)$$

$$\Rightarrow f(\lambda) \text{ 的 } \lambda^{n-k} \text{ 的系数即为 } a_k = \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} (-1)^k \cdot A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix}$$

第二个结论由Vieta定理即得.

**Theorem 7.11.5 (矩阵可交换—同时结论)**

1. 设  $\varphi, \psi$  是复线性空间  $V$  上乘法可交换的线性变换, 即  $\varphi\psi = \psi\varphi$

求证:  $\varphi$  的特征子空间是  $\psi$  的不变子空间,  $\psi$  的特征子空间是  $\varphi$  的不变子空间.

2. 设  $\varphi, \psi$  是复线性空间  $V$  上乘法可交换的线性变换, 求证:  $\varphi, \psi$  至少有一个公共的特征向量.

3. 设  $\varphi, \psi$  是数域  $\mathbb{F}$  上线性空间  $V$  上的乘法可交换的线性变换, 且  $\varphi, \psi$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中

求证:  $\varphi, \psi$  的特征子空间互为不变子空间, 并且  $\varphi, \psi$  至少有一个公共的特征向量.

代数版本: 若数域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶矩阵  $A, B$  乘法可交换, 且它们的特征值都在  $\mathbb{F}$  中

则  $A, B$  的特征子空间互为不变子空间, 并且  $A, B$  在  $\mathbb{F}^n$  中至少有一个公共的特征向量.

4. 设  $A, B$  是数域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶矩阵, 满足:  $AB = BA$  且  $A, B$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中

求证:  $A, B$  在  $\mathbb{F}$  上可同时上三角化, 即存在  $\mathbb{F}$  上的可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP$  和  $P^{-1}BP$  都是上三角矩阵.

5. 设  $\varphi, \psi$  是数域  $\mathbb{F}$  上  $n$  维线性空间  $V$  上的线性变换, 满足:  $\varphi\psi = \psi\varphi$  且  $\varphi, \psi$  都可对角化

求证:  $\varphi, \psi$  可同时对角化, 即存在  $V$  的一组基, 使得  $\varphi, \psi$  在这组基下的表示矩阵都是对角矩阵.

代数版本: 设  $A, B$  是数域  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶矩阵, 满足:  $AB = BA$  且  $A, B$  都在  $\mathbb{F}$  上可对角化

则  $A, B$  在  $\mathbb{F}$  上可同时对角化, 即存在  $\mathbb{F}$  上的可逆矩阵  $P$ , 使得  $P^{-1}AP$  和  $P^{-1}BP$  都是对角矩阵

**Proof** 1. 由代数基本定理以及线性方程组的求解理论可知,  $n(n \geq 1)$  维复线性空间上的线性变换或  $n$  阶复矩阵至少有一个特征值和特征向量. 任取线性变换  $\varphi$  的一个特征值  $\lambda_0$ , 设  $V_0$  是特征值  $\lambda_0$  的特征子空间, 则对任意的  $\alpha \in V_0$ , 有

$\varphi\psi(\alpha) = \psi\varphi(\alpha) = \psi(\lambda_0\alpha) = \lambda_0\psi(\alpha)$  即  $\psi(\alpha) \in V_0$ , 因此  $V_0$  是  $\psi$  的不变子空间. 同理可证  $\psi$  的特征子空间是  $\varphi$  的不变子空间.

2. 证明任取  $\varphi$  的特征值  $\lambda_0$  及其特征子空间  $V_0$ , 可知,  $V_0$  是  $\psi$  - 不变子空间.

将线性变换  $\psi$  限制在  $V_0$  上, 由于  $V_0$  是维数大于零的复线性空间, 故  $\psi|_{V_0}$  至少有一个特征值  $\mu_0$  及其特征向量  $\alpha \in V_0$

从而  $\varphi(\alpha) = \lambda_0\alpha, \psi(\alpha) = \mu_0\alpha$ , 于是  $\alpha$  就是  $\varphi, \psi$  的公共特征向量.

3. 由线性方程组的求解理论可知

若数域  $\mathbb{F}$  上的线性变换或  $\mathbb{F}$  上的矩阵在  $\mathbb{F}$  中有一个特征值, 则在  $\mathbb{F}$  上的线性空间或  $\mathbb{F}$  上的列向量空间中必存在对应的特征向量.

任取线性变换  $\varphi$  的一个特征值  $\lambda_0 \in \mathbb{F}$ , 设  $V_0$  是特征值  $\lambda_0$  的特征子空间, 则

$\forall \alpha \in V_0$ , 有  $\varphi\psi(\alpha) = \psi\varphi(\alpha) = \psi(\lambda_0\alpha) = \lambda_0\psi(\alpha) \implies \psi(\alpha) \in V_0$ , 因此  $V_0$  是  $\psi$  - 不变子空间.

取  $V_0$  的一组基并扩张为  $V$  的一组基, 则  $\psi$  在这组基下的表示矩阵为分块对角矩阵  $\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$ , 其中  $A$  是  $\psi|_{V_0}$  在给定基下的表示矩阵

于是  $|\lambda I_V - \psi| = |\lambda I - A| |\lambda I - B|$ . 因为  $\psi$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中, 故  $A$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中, 于是  $\psi|_{V_0}$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中.

任取  $\psi|_{V_0}$  的一个特征值  $\mu_0 \in \mathbb{F}$  及其特征向量  $\alpha \in V_0$ , 则  $\varphi(\alpha) = \lambda_0\alpha, \psi(\alpha) = \mu_0\alpha$ , 于是  $\alpha$  就是  $\varphi, \psi$  的公共特征向量.

4. 对阶数进行归纳. 当  $n = 1$  时结论显然成立, 设对  $n - 1$  阶矩阵结论成立, 现对  $n$  阶矩阵进行证明.

因为  $AB = BA$  且  $A, B$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中, 故可知,  $A, B$  有公共的特征向量  $e_1 \in \mathbb{F}^n$

不妨设  $Ae_1 = \lambda_1 e_1, Be_1 = \mu_1 e_1$  其中  $\lambda_1, \mu_1 \in \mathbb{F}$  分别是  $A, B$  的特征值. 由基扩张定理, 可将  $e_1$  扩张为  $\mathbb{F}^n$  的一组基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$

令  $P = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ , 则  $P$  是  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶可逆矩阵, 且有

$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * \\ O & A_1 \end{pmatrix}, P^{-1}BP = \begin{pmatrix} \mu_1 & * \\ O & B_1 \end{pmatrix}$  其中  $A_1, B_1$  是  $\mathbb{F}$  上的  $n - 1$  阶矩阵

从  $AB = BA$  不难推出  $A_1B_1 = B_1A_1$ , 又容易验证  $A_1, B_1$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中

故由归纳假设, 存在  $\mathbb{F}$  上的  $n - 1$  阶可逆矩阵  $Q$ , 使得  $Q^{-1}A_1Q$  和  $Q^{-1}B_1Q$  都是上三角矩阵

令  $R = P \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix}$  则  $R$  是  $\mathbb{F}$  上的  $n$  阶可逆矩阵, 且

$$R^{-1}AR = \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \lambda_1 & * \\ O & A_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * \\ O & Q^{-1}A_1Q \end{pmatrix}$$

$$R^{-1}BR = \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \mu_1 & * \\ O & B_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 & * \\ O & Q^{-1}B_1Q \end{pmatrix}$$

都是上三角矩阵.

**Proof** 5. 证明对空间维数进行归纳. 当  $n = 1$  时结论显然成立, 设对维数小于  $n$  的线性空间结论成立, 现对  $n$  维线性空间进行证明

设  $\varphi$  的全体不同特征值为  $\lambda_1, \dots, \lambda_s \in \mathbb{F}$ , 对应的特征子空间分别为  $V_1, \dots, V_s$ , 则由  $\varphi$  可对角化可知  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_s$

若  $s = 1$ , 则  $\varphi = \lambda_1 I_V$  为纯量变换, 此时只要取  $V$  的一组基, 使得  $\psi$  在这组基下的表示矩阵为对角矩阵

则  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵为  $\lambda_1 I_n$ , 结论成立.

若  $s > 1$ , 则  $\dim V_i < n$ . 注意到  $\varphi\psi = \psi\varphi$  且  $\varphi, \psi$  的特征值都在  $\mathbb{F}$  中, 可知  $V_i$  都是  $\psi$ -不变子空间.

考虑线性变换的限制  $\varphi|_{V_i}, \psi|_{V_i}$ : 它们乘法可交换, 且由可对角化线性变换的性质可知它们都可对角化

故由归纳假设可知,  $\varphi|_{V_i}, \psi|_{V_i}$  可同时对角化

即存在  $V_i$  的一组基, 使得  $\varphi|_{V_i}, \psi|_{V_i}$  在这组基下的表示矩阵都是对角矩阵

将  $V_i$  的基拼成  $V$  的一组基, 则  $\varphi, \psi$  在这组基下的表示矩阵都是对角矩阵, 即  $\varphi, \psi$  可同时对角化.

代数版本证明:

由于  $A$  可对角化, 所以存在可逆矩阵  $P$  使得

$$P^{-1}AP = \text{diag} \{ \lambda_1 E_{r_1}, \lambda_2 E_{r_2}, \dots, \lambda_s E_{r_s} \}, \text{ 其中 } \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s \text{ 是 } A \text{ 的所有互异特征值, } E_1, E_2, \dots, E_s \text{ 分别是 } r_1, r_2, \dots, r_s \text{ 级单位矩阵, } r_1 + r_2 + \dots + r_s = n.$$

$$\text{由 } AB = BA \text{ 可得 } P^{-1}APP^{-1}BP = P^{-1}BPP^{-1}AP$$

$$\text{可得 } P^{-1}BP = \text{diag} \{ B_1, B_2, \dots, B_s \}, \text{ 其中 } B_1, B_2, \dots, B_s \text{ 分别为 } r_1, r_2, \dots, r_s \text{ 级方阵}$$

由于  $B$  可对角化, 所以  $P^{-1}BP$  也可以对角化, 从而  $B_1, B_2, \dots, B_s$  都可以对角化

所以对任意的  $i = 1, 2, \dots, s$ , 存在可逆矩阵  $Q_i$  使得  $Q_i^{-1}B_iQ_i$  为对角矩阵

$$\text{取 } Q = \text{diag} \{ Q_1, Q_2, \dots, Q_s \}, \text{ 则 } Q^{-1}P^{-1}BPQ = \text{diag} \{ Q_1^{-1}B_1Q_1, Q_2^{-1}B_2Q_2, \dots, Q_s^{-1}B_sQ_s \} \text{ 为对角矩阵, 同时}$$

$$Q^{-1}P^{-1}APQ = \text{diag} \{ \lambda_1 Q_1^{-1}Q_1, \lambda_2 Q_2^{-1}Q_2, \dots, \lambda_s Q_s^{-1}Q_s \} = \{ \lambda_1 E_{r_1}, \lambda_2 E_{r_2}, \dots, \lambda_s E_{r_s} \} \text{ 仍为对角矩阵.}$$

所以取  $T = PQ$  就有  $T^{-1}AT, T^{-1}BT$  同时为对角矩阵.

$$\text{注释: } B \text{ 可对角化 } B = \begin{pmatrix} B_1 & & & \\ & B_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & B_s \end{pmatrix} \quad B \text{ 可对角化说明 } m(x) \text{ 作为 } B \text{ 的最小多项式无重根}$$

且  $m(B) = \text{diag} \{ m(B_1) \cdots m(B_s) \} = O \implies m(B_i) = O$  故  $B_i$  的最小多项式都无重根故都可对角化

**Theorem 7.11.6** (分块上三角矩阵对角化, 全空间可对角化在不变子空间上限制仍然可对角化)

1. 设  $m$  阶矩阵  $A$  与  $n$  阶矩阵  $B$  没有公共的特征值, 且  $A, B$  均可对角化, 又  $C$  为  $m \times n$  矩阵

求证:  $M = \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$  也可对角化.

2. 设  $A$  为  $m$  阶矩阵,  $B$  为  $n$  阶矩阵,  $C$  为  $m \times n$  矩阵,  $M = \begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix}$

求证: 若  $M$  可对角化, 则  $A, B$  均可对角化. 证明任取  $M$  的特征值  $\lambda_0$

**Proof** 1. 任取  $A$  的特征值  $\lambda_0$ , 记其代数重数为  $m_A(\lambda_0)$ , 几何重数为  $t_A(\lambda_0)$

首先注意到  $A, B$  没有公共的特征值, 故  $\lambda_0$  不是  $B$  的特征值, 又  $|\lambda I - M| = |\lambda I - A| |\lambda I - B|$ , 从而  $m_M(\lambda_0) = m_A(\lambda_0)$ .

由于  $\lambda_0 I - B$  是非异阵, 故有如下分块矩阵的初等变换:

$$\lambda_0 I - M = \begin{pmatrix} \lambda_0 I - A & -C \\ O & \lambda_0 I - B \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \lambda_0 I - A & O \\ O & \lambda_0 I - B \end{pmatrix}$$

因为矩阵的秩在分块初等变换下不变, 故由矩阵秩的等式可得

$$r(\lambda_0 I - M) = r(\lambda_0 I - A) + r(\lambda_0 I - B) = r(\lambda_0 I - A) + n$$
 于是

$$t_M(\lambda_0) = (m+n) - r(\lambda_0 I - M) = m - r(\lambda_0 I - A) = t_A(\lambda_0).$$

因为  $A$  可对角化, 所以  $A$  有完全的特征向量系, 从而  $m_A(\lambda_0) = t_A(\lambda_0)$ , 于是  $m_M(\lambda_0) = t_M(\lambda_0)$

同理可证, 对  $B$  的任一特征值  $\mu_0$ , 成立  $m_M(\mu_0) = t_M(\mu_0)$ . 因此  $M$  有完全的特征向量系, 从而可对角化.

2. 由  $|\lambda I - M| = |\lambda I - A| |\lambda I - B|$  可得  $m_M(\lambda_0) = m_A(\lambda_0) + m_B(\lambda_0)$ .

考虑如下分块矩阵:  $\lambda_0 I - M = \begin{pmatrix} \lambda_0 I - A & -C \\ O & \lambda_0 I - B \end{pmatrix}$

由矩阵秩的不等式可得  $r(\lambda_0 I - M) \geq r(\lambda_0 I - A) + r(\lambda_0 I - B)$  于是

$$t_M(\lambda_0) = (m+n) - r(\lambda_0 I - M) \leq (m - r(\lambda_0 I - A)) + (n - r(\lambda_0 I - B)) = t_A(\lambda_0) + t_B(\lambda_0).$$

由于几何重数总是小于等于代数重数, 故有  $t_M(\lambda_0) \leq t_A(\lambda_0) + t_B(\lambda_0) \leq m_A(\lambda_0) + m_B(\lambda_0) = m_M(\lambda_0)$

因为  $M$  可对角化, 所以  $M$  有完全的特征向量系, 从而  $t_M(\lambda_0) = m_M(\lambda_0)$

再由上述不等式可得  $t_A(\lambda_0) = m_A(\lambda_0)$ ,  $t_B(\lambda_0) = m_B(\lambda_0)$ . 由  $\lambda_0$  的任意性即知,  $A, B$  均有完全的特征向量系, 从而均可对角化.

实际上我们利用最小多项式也能快速得到答案

**Proposition 7.8** (矩阵的 Kronecker 乘积)

1. 设  $A, B$  分别是  $m, n$  阶矩阵,  $A$  的特征值为  $\lambda_i (1 \leq i \leq m)$ ,  $B$  的特征值为  $\mu_j (1 \leq j \leq n)$

求证:  $A \otimes B$  的特征值为  $\lambda_i \mu_j (1 \leq i \leq m; 1 \leq j \leq n)$ .

**Proof** 可知, 存在  $m$  阶可逆矩阵  $P$  以及  $n$  阶可逆矩阵  $Q$ , 使得

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & * & * & * \\ & \lambda_2 & * & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_m \end{pmatrix}, \quad Q^{-1}BQ = \begin{pmatrix} \mu_1 & * & * & * \\ & \mu_2 & * & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \mu_n \end{pmatrix}$$

容易验证上三角矩阵的 Kronecker 积仍是上三角矩阵

$\Rightarrow (P^{-1}AP) \otimes (Q^{-1}BQ)$  的主对角元素依次为  $\lambda_1 \mu_1, \dots, \lambda_1 \mu_n, \lambda_2 \mu_1, \dots, \lambda_2 \mu_n, \dots, \lambda_m \mu_1, \dots, \lambda_m \mu_n$

注意到  $(P^{-1}AP) \otimes (Q^{-1}BQ) = (P \otimes Q)^{-1} (A \otimes B) (P \otimes Q)$ , 故结论得证.

## 第8章 二次型

### 8.1 二次型基础定义

#### Definition 8.1

设 $f$ 是数域 $\mathbb{R}$ 上的 $n$ 元二次齐次多项式:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + a_{22}x_2^2 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n + \dots + a_{nn}x_n^2,$$

称 $f$ 为数域 $\mathbb{R}$ 上的 $n$ 元二次型, 简称二次型.

**笔记** 我们现在要用矩阵为工具来处理二次型. 用矩阵的乘法我们可以把式写成矩阵相乘的形式:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}, \text{ 其中 } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}, \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}.$$

在矩阵 $\mathbf{A}$ 中,  $a_{ij} = a_{ji}$ 对一切 $i, j$ 成立, 也就是说矩阵 $\mathbf{A}$ 是一个对称阵.

由此可知, 给定一个 $\mathbb{R}$ 上的 $n$ 元二次型, 我们就得到了一个 $\mathbb{R}$ 上的 $n$ 阶对称阵 $\mathbf{A}$ (称为该二次型的相伴矩阵或系数矩阵).

反过来, 若给定数域 $\mathbb{R}$ 上的 $n$ 阶对称阵 $\mathbf{A}$ , 则由式, 我们可以得到一个 $\mathbb{R}$ 上二次型, 称为对称阵 $\mathbf{A}$ 的相伴二次型.

现在的问题是: 用这样的方法得到的矩阵是否和二次型一一对应? 回答这一点并不难.

设 $f = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{x}'\mathbf{B}\mathbf{x}$ , 我们要证明 $\mathbf{A} = \mathbf{B}$ .

这等价于证明下面的结论: 设 $\mathbf{A}$ 是对称阵, 若 $\alpha'\mathbf{A}\alpha = 0$ 对一切 $\alpha$ 成立, 则 $\mathbf{A} = \mathbf{O}$ .

设 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 是 $n$ 阶对称阵, 则 $a_{ii} = \mathbf{e}_i'\mathbf{A}\mathbf{e}_i = 0$ 且

$$0 = (\mathbf{e}_i + \mathbf{e}_j)'\mathbf{A}(\mathbf{e}_i + \mathbf{e}_j) = \mathbf{e}_i'\mathbf{A}\mathbf{e}_i + \mathbf{e}_j'\mathbf{A}\mathbf{e}_j + \mathbf{e}_i'\mathbf{A}\mathbf{e}_j + \mathbf{e}_j'\mathbf{A}\mathbf{e}_i = a_{ij} + a_{ji}.$$

因为 $a_{ij} = a_{ji}$ , 故 $a_{ij} = 0$ , 于是 $\mathbf{A} = \mathbf{O}$ . 这表明用对称阵来表示二次型时, 表示矩阵是唯一的.

**笔记** 二次型理论的基本问题是要寻找一个线性变换把它变成只含平方项.

由上面我们知道, 二次型与对称阵一一对应, 而线性变换可以用矩阵来表示.

自然地, 二次型的变换与矩阵有着密切的关系. 现在我们来探讨这个关系.

设 $V$ 是 $n$ 维线性空间, 二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 可以看成是 $V$ 上的二次函数.

即若设 $V$ 的一组基为 $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n\}$ , 向量 $\mathbf{x}$ 在这组基下的坐标为 $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 则 $f$ 便是向量 $\mathbf{x}$ 的函数.

现假设 $\{\mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2, \dots, \mathbf{f}_n\}$ 是 $V$ 的另一组基, 向量 $\mathbf{x}$ 在 $\{\mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2, \dots, \mathbf{f}_n\}$ 下的坐标为 $y_1, y_2, \dots, y_n$ .

记 $\mathbf{C} = (c_{ij})$ 是从基 $\{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n\}$ 到基 $\{\mathbf{f}_1, \mathbf{f}_2, \dots, \mathbf{f}_n\}$ 的过渡矩阵, 则

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix},$$

或简记为 $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$ , 其中 $\mathbf{y}$ 为 $n$ 维列向量

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}.$$

将上式代入 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$ , 得 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{y}'\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C}\mathbf{y}$ .

显然,  $\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C}$ 仍是一个对称阵, 故 $\mathbf{y}'\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C}\mathbf{y}$ 是以 $\mathbf{y}$ 为变元的二次型, 记为 $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ .

由此我们可看出: 若二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 所对应的对称阵为 $\mathbf{A}$

则经过变量代换之后得到的二次型 $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ 所对应的对称阵为 $\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C}$ .

**Definition 8.2 (合同)**

设 $A, B$ 是数域 $\mathbb{K}$ 上的 $n$ 阶矩阵, 若存在 $n$ 阶非异阵 $C$ , 使 $B = C'AC$ , 则称 $B$ 与 $A$ 是合同的, 或称 $B$ 与 $A$ 具有合同关系.

不难证明, 合同关系是一个等价关系, 即

- (1) 任一矩阵 $A$ 与自己合同, 因为 $A = I'AI$ ;
- (2) 若 $B$ 与 $A$ 合同, 则 $A$ 与 $B$ 合同. 这是因为若 $B = C'AC$ , 则 $A = (C')^{-1}BC^{-1} = (C^{-1})'BC^{-1}$ ;
- (3) 若 $B$ 与 $A$ 合同,  $D$ 与 $B$ 合同, 则 $D$ 与 $A$ 合同. 事实上, 若 $B = C'AC, D = H'BH$ , 则 $D = H'C'ACH = (CH)'A(CH)$ .

**Definition 8.3 (合同变换)**

对称阵 $A$ 的下列变换都是合同变换:

- (1) 对换 $A$ 的第 $i$ 行与第 $j$ 行, 再对换第 $i$ 列与第 $j$ 列;
- (2) 将非零常数 $k$ 乘以 $A$ 的第 $i$ 行, 再将 $k$ 乘以第 $i$ 列;
- (3) 将 $A$ 的第 $i$ 行乘以 $k$ 加到第 $j$ 行上, 再将第 $i$ 列乘以 $k$ 加到第 $j$ 列上.

上述变换相当于将一个初等矩阵左乘以 $A$ 后再将这个初等矩阵的转置右乘之, 因此是合同变换.

**Lemma 8.1**

设 $A$ 是数域 $\mathbb{K}$ 上的非零对称阵, 则必存在非异阵 $C$ , 使 $C'AC$ 的第 $(1, 1)$ 元素不等于零.

**Proof** 若 $a_{11} = 0$ , 而 $a_{ii} \neq 0$ , 则将 $A$ 的第一行与第 $i$ 行对换, 再将第一列与第 $i$ 列对换, 得到的矩阵的第 $(1, 1)$ 元素不为零.

根据上述引理, 这样得到的矩阵和原矩阵合同.

若所有的 $a_{ii} = 0 (i = 1, 2, \dots, n)$ . 设 $a_{ji} \neq 0 (i \neq j)$ , 将 $A$ 的第 $j$ 行加到第 $i$ 行上, 再将第 $j$ 列加到第 $i$ 列上.

因为 $A$ 是对称阵,  $a_{ji} = a_{ij} \neq 0$ , 于是第 $(i, i)$ 元素是 $2a_{ij}$ 且不为零.

再用前面的办法使第 $(1, 1)$ 元素不等于零. 显然我们得到的矩阵和原矩阵仍合同. 这就证明了结论.

**Lemma 8.2**

设 $A$ 是数域 $\mathbb{K}$ 上的 $n$ 阶对称阵, 则必存在 $\mathbb{K}$ 上的 $n$ 阶非异阵 $C$ , 使 $C'AC$ 为对角阵.

**Proof** 由上述引理

不妨设 $A = (a_{ij})$ 中 $a_{11} \neq 0$ . 若 $a_{i1} \neq 0$ , 则可将第一行乘以 $-a_{11}^{-1}a_{i1}$ 加到第 $i$ 行上, 再将第一列乘以 $-a_{11}^{-1}a_{i1}$ 加到第 $i$ 列上.

由于 $a_{i1} = a_{1i}$ , 故得到的矩阵的第 $(1, i)$ 元素及第 $(i, 1)$ 元素均等于零.

由引理可知, 新得到的矩阵与 $A$ 是合同的. 这样, 可依次把 $A$ 的第一行与第一列除 $a_{11}$ 外的元素都消去.

于是 $A$ 合同于下列矩阵:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & b_{22} & b_{23} & \cdots & b_{2n} \\ 0 & b_{32} & b_{33} & \cdots & b_{3n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & b_{n2} & b_{n3} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}.$$

上式右下角是一个 $n-1$ 阶对称阵, 记为 $A_1$ .

因此可归纳地假设存在非异的 $n-1$ 阶矩阵 $D$ , 使 $D'A_1D$ 为对角阵, 于是

$$\begin{pmatrix} 1 & O \\ O & D' \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & O \\ O & A_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & D \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & O \\ O & D'A_1D \end{pmatrix}$$

是一个对角阵. 显然 $\begin{pmatrix} 1 & O \\ O & D' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & D \end{pmatrix}'$ , 因此 $A$ 合同于一对角阵.

## 8.2 惯性定理与合同标准型

## Theorem 8.2.1 (合同标准型)

任意一个实对称阵  $A$  必合同于一个对角阵:  $\text{diag}\{1, \dots, 1; -1, \dots, -1; 0, \dots, 0\}$

**Proof** 我们从上节的引理可以知道  $C'AC = \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_r, 0, \dots, 0\}$ , 其中  $d_i \neq 0 (i = 1, \dots, r)$ .

注意到  $C$  是可逆阵, 所以  $r = r(C'AC) = r(A)$ . 故秩  $r$  是矩阵合同关系下的一个不变量.

如同相似标准型一样, 我们的目的是要找实对称阵在合同关系下的全系不变量, 即找出一组足以判断两个实对称阵是否合同的合同不变量.

我们不妨设实对称阵已具有下列对角阵的形状:

$$A = \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_r, 0, \dots, 0\}.$$

由引理不难知道, 任意调换  $A$  的主对角线上的元素得到的矩阵仍与  $A$  合同.

因此我们可把零放在一起, 把正项与负项放在一起, 即可设  $d_1 > 0, \dots, d_p > 0; d_{p+1} < 0, \dots, d_r < 0$ .

$A$  所代表的二次型为  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = d_1x_1^2 + d_2x_2^2 + \dots + d_rx_r^2$ .

令  $y_1 = \sqrt{d_1}x_1, \dots, y_p = \sqrt{d_p}x_p; y_{p+1} = \sqrt{-d_{p+1}}x_{p+1}, \dots, y_r = \sqrt{-d_r}x_r; y_j = x_j (j = r+1, \dots, n)$ ,

则式变为  $f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2$ .

这一事实等价于说  $A$  合同于下列对角阵:  $\text{diag}\{1, \dots, 1; -1, \dots, -1; 0, \dots, 0\}$ , 其中有  $p$  个 1,  $q$  个  $-1, n-r$  个零.

## Theorem 8.2.2 (惯性定理)

设  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是一个  $n$  元实二次型, 且  $f$  可化为两个标准型:

$$c_1y_1^2 + \dots + c_p y_p^2 - c_{p+1}y_{p+1}^2 - \dots - c_r y_r^2$$

$$d_1z_1^2 + \dots + d_k z_k^2 - d_{k+1}z_{k+1}^2 - \dots - d_r z_r^2$$

其中  $c_i > 0, d_i > 0$ , 则必有  $p = k$ .

**Proof** 用反证法, 设  $p > k$ . 由前面的说明知道可设  $c_i$  及  $d_i$  均为 1.

因此  $y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2 = z_1^2 + \dots + z_k^2 - z_{k+1}^2 - \dots - z_r^2$ .

又设  $x = By, x = Cz$

$$\text{其中 } \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \mathbf{z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix}.$$

于是  $\mathbf{z} = C^{-1}By$ .

$$\text{令 } C^{-1}B = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } \begin{cases} z_1 = c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \cdots + c_{1n}y_n, \\ z_2 = c_{21}y_1 + c_{22}y_2 + \cdots + c_{2n}y_n, \\ \qquad \qquad \qquad \cdots \cdots \cdots \\ z_n = c_{n1}y_1 + c_{n2}y_2 + \cdots + c_{nn}y_n \end{cases}$$

$$\text{因为 } p > k, \text{ 齐次线性方程组 } \begin{cases} c_{11}y_1 + c_{12}y_2 + \cdots + c_{1n}y_n = 0 \\ \cdots \cdots \cdots \\ c_{k1}y_1 + c_{k2}y_2 + \cdots + c_{kn}y_n = 0 \\ y_{p+1} = 0 \\ \cdots \cdots \cdots \\ y_n = 0. \end{cases}$$

必有非零解 ( $n$  个未知数,  $n - (p - k)$  个方程式).

令其中一个非零解为  $y_1 = a_1, \cdots, y_p = a_p, y_{p+1} = 0, \cdots, y_n = 0$ .

把这组解代入  $y_1^2 + \cdots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \cdots - y_r^2 = z_1^2 + \cdots + z_k^2 - z_{k+1}^2 - \cdots - z_r^2$  式

左边得到  $a_1^2 + \cdots + a_p^2 > 0$  但这时  $z_1 = \cdots = z_k = 0$ , 故右边将小于等于零. 引出了矛盾. 同理可证  $p < k$  也不可能.

#### Definition 8.4 (正负惯性指数与符号差)

设  $f(x_1, x_2, \cdots, x_n)$  是一个实二次型, 若它能化为形如实合同标准型的形状, 则称  $r$  是该二次型的秩,  $p$  是它的正惯性指数,  $q = r - p$  是它的负惯性指数,  $s = p - q$  称为  $f$  的符号差.

显然, 若已知秩  $r$  与符号差  $s$ , 则  $p = \frac{1}{2}(r + s)$ ,  $q = \frac{1}{2}(r - s)$ .

事实上, 在  $p, q, r, s$  中只需知道其中两个数, 其余两个数也就知道了.

由于实对称阵与实二次型之间的等价关系

我们将实二次型的秩、惯性指数及符号差也称为相应的实对称阵的秩、惯性指数及符号差.

#### Theorem 8.2.3

秩与符号差 (或正负惯性指数) 是实对称阵在合同关系下的全系不变量.

**Proof** 由上面的定理知道, 秩  $r$  与符号差  $s$  是实对称阵合同关系的不变量.

反之, 若  $n$  阶实对称阵  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  的秩都为  $r$ , 符号差都是  $s$ , 则它们都合同于  $\text{diag}\{1, \cdots, 1; -1, \cdots, -1; 0, \cdots, 0\}$ ,

其中有  $p = \frac{1}{2}(r + s)$  个 1,  $q = \frac{1}{2}(r - s)$  个 -1 及  $n - r$  个零, 因此  $\mathbf{A}$  与  $\mathbf{B}$  合同. 对正负惯性指数的结论也同样成立.

#### Theorem 8.2.4 (复二次型的标准型)

因为复二次型  $f(x_1, x_2, \cdots, x_n) = d_1x_1^2 + d_2x_2^2 + \cdots + d_rx_r^2$  必可化为  $z_1^2 + z_2^2 + \cdots + z_r^2$

其中  $z_i = \sqrt{d_i}x_i (i = 1, 2, \cdots, r)$ ,  $z_j = x_j (j = r + 1, \cdots, n)$ . 所以复对称阵的合同关系只有一个全系不变量, 那就是秩  $r$ .

## 8.3 正定型与正定矩阵

### Definition 8.5

设  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \mathbf{x}'\mathbf{A}\mathbf{x}$  是  $n$  元实二次型.

- (1) 若对任意  $n$  维非零列向量  $\alpha$  均有  $\alpha'\mathbf{A}\alpha > 0$ , 则称  $f$  是正定二次型 (简称正定型), 矩阵  $\mathbf{A}$  称为正定矩阵 (简称正定阵);
- (2) 若对任意  $n$  维非零列向量  $\alpha$  均有  $\alpha'\mathbf{A}\alpha < 0$ , 则称  $f$  是负定二次型 (简称负定型), 矩阵  $\mathbf{A}$  称为负定矩阵 (简称负定阵);
- (3) 若对任意  $n$  维非零列向量  $\alpha$  均有  $\alpha'\mathbf{A}\alpha \geq 0$ , 则称  $f$  是半正定二次型 (简称半正定型), 矩阵  $\mathbf{A}$  称为半正定矩阵 (简称半正定阵);
- (4) 若对任意  $n$  维非零列向量  $\alpha$  均有  $\alpha'\mathbf{A}\alpha \leq 0$ , 则称  $f$  是半负定二次型 (简称半负定型), 矩阵  $\mathbf{A}$  称为半负定矩阵 (简称半负定阵);
- (5) 若存在  $\alpha$ , 使  $\alpha'\mathbf{A}\alpha > 0$ ; 又存在  $\beta$ , 使  $\beta'\mathbf{A}\beta < 0$ , 则称  $f$  是不定型.

### Theorem 8.3.1

实二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是正定型的充分必要条件是  $f$  的正惯性指数等于  $n$ ;

$f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是负定型的充分必要条件是  $f$  的负惯性指数等于  $n$ ;

$f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是半正定型的充分必要条件是  $f$  的正惯性指数等于  $f$  的秩  $r$ ;

$f(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是半负定型的充分必要条件是  $f$  的负惯性指数等于  $f$  的秩  $r$ .

**Proof** 若  $f$  的正惯性指数等于  $n$ , 则  $f$  可化为下列标准型:  $f = y_1^2 + y_2^2 + \dots + y_n^2$ . 显然  $f$  是正定型.

反之, 若  $f$  是正定型, 如果  $f$  的正惯性指数  $p < n$

则  $f$  可化为如下标准型:  $f = y_1^2 + \dots + y_p^2 - c_{p+1}y_{p+1}^2 - \dots - c_n y_n^2$ , 其中  $c_j \geq 0 (j = p+1, \dots, n)$ .

这时令  $b_1 = \dots = b_p = 0, b_{p+1} = \dots = b_n = 1$ , 则  $b_1, b_2, \dots, b_n$  不全为零.

假设这时  $\mathbf{x} = \mathbf{C}\mathbf{y}$ , 其中  $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}, \mathbf{C}$  是非异阵.

故从  $y_i = b_i (i = 1, \dots, n)$  可得  $x_i = a_i (i = 1, \dots, n)$  是一组不全为零的实数.

于是  $f(a_1, a_2, \dots, a_n) \leq 0$ . 这与  $f$  是正定型矛盾, 其余结论的证明类似.

### Corollary 8.1

实对称阵  $\mathbf{A}$  是正定阵当且仅当它合同于单位阵  $\mathbf{I}_n$

$\mathbf{A}$  是负定阵当且仅当它合同于  $-\mathbf{I}_n$

$\mathbf{A}$  是半正定阵当且仅当  $\mathbf{A}$  合同于下列对角阵:  $\begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$

$\mathbf{A}$  是半负定阵当且仅当  $\mathbf{A}$  合同于下列对角阵:  $\begin{pmatrix} -\mathbf{I}_r & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & \mathbf{O} \end{pmatrix}$ .

### Definition 8.6

设  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  是  $n$  阶矩阵,  $\mathbf{A}$  的  $n$  个子式:  $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix} (k = 1, 2, \dots, n)$  称为  $\mathbf{A}$  的顺序主子式.

### Theorem 8.3.2

$n$  阶实对称阵  $\mathbf{A}$  是正定阵的充分必要条件是它的  $n$  个顺序主子式全大于零.

**Proof** 设与 $\mathbf{A}$ 对应的实二次型为 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ .

若 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 且 $f$ 是正定型,则 $f$ 可表示为 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n a_{ij}x_i x_j$ .

$$\text{令 } f_k(x_1, x_2, \dots, x_k) = \sum_{j=1}^k \sum_{i=1}^k a_{ij}x_i x_j$$

则对任意一组不全为零的实数 $c_1, c_2, \dots, c_k$ ,有 $f_k(c_1, c_2, \dots, c_k) = f(c_1, c_2, \dots, c_k, 0, \dots, 0) > 0$

所以, $f_k$ 是一个正定二次型.它的相伴矩阵 $\mathbf{A}_k$ 由 $\mathbf{A}$ 的前 $k$ 行及前 $k$ 列组成,因此 $\mathbf{A}_k$ 是一个正定阵.

$\mathbf{A}_k$ 合同于 $\mathbf{I}_k$ ,即 $k$ 阶单位阵.也就是说存在 $k$ 阶非异阵 $\mathbf{B}$ ,使 $\mathbf{B}'\mathbf{A}_k\mathbf{B} = \mathbf{I}_k$

因此 $\det(\mathbf{B}'\mathbf{A}_k\mathbf{B}) = (\det \mathbf{B})^2 \det \mathbf{A}_k = 1$ ,即有 $\det \mathbf{A}_k > 0$ .这证明了必要性.

我们对 $\mathbf{A}$ 的阶 $n$ 用数学归纳法来证明充分性.

当 $n = 1$ 时, $\mathbf{A} = (a)$ , $a > 0$ ,因此 $f = ax_1^2$ 是正定型.

设结论对 $n - 1$ 成立,现要证明对 $n$ 阶实对称阵 $\mathbf{A}$ ,若它的 $n$ 个顺序主子式全大于零,则 $\mathbf{A}$ 必是正定阵.

记 $\mathbf{A}_{n-1}$ 是 $\mathbf{A}$ 的 $n - 1$ 阶顺序主子式所在的矩阵, $\mathbf{A}$ 可写为 $\begin{pmatrix} \mathbf{A}_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix}$ .

因为 $\mathbf{A}$ 的顺序主子式全大于零, $\mathbf{A}_{n-1}$ 的顺序主子式也全大于零,由归纳假设, $\mathbf{A}_{n-1}$ 是正定阵.

于是 $\mathbf{A}_{n-1}$ 合同于 $n - 1$ 阶单位阵,即存在 $n - 1$ 阶非异阵 $\mathbf{B}$ ,使 $\mathbf{B}'\mathbf{A}_{n-1}\mathbf{B} = \mathbf{I}_{n-1}$ .

令 $\mathbf{C}$ 是下列分块矩阵: $\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & 1 \end{pmatrix}$ ,则

$$\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C} = \begin{pmatrix} \mathbf{B}' & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{O} \\ \mathbf{O} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n-1} & \mathbf{B}'\alpha \\ \alpha'\mathbf{B} & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

这是一个实对称阵,其形式为

$$\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C} = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & c_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & c_{n-1} \\ c_1 & \cdots & c_{n-1} & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

用第三类初等行及列变换可将上述矩阵化为对角阵.

这相当于对 $\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C}$ 右乘一个非异阵 $\mathbf{Q}$ 后再左乘 $\mathbf{Q}'$ 得到一个对角阵,亦即 $\mathbf{Q}'\mathbf{C}'\mathbf{A}\mathbf{C}\mathbf{Q}$ 等于 $\text{diag}\{1, \dots, 1, c\}$ .

由于 $|\mathbf{A}| > 0$ ,因此 $c > 0$ .这就证明了 $\mathbf{A}$ 是一个正定阵.

### Corollary 8.2

若 $\mathbf{A}$ 是正定阵,证明:

- (1)  $\mathbf{A}$ 的任一 $k$ 阶主子阵,即由 $\mathbf{A}$ 的第 $i_1, i_2, \dots, i_k$ 行及 $\mathbf{A}$ 的第 $i_1, i_2, \dots, i_k$ 列交点上元素组成的矩阵必是正定阵;
- (2)  $\mathbf{A}$ 的所有主子式全大于零,特别, $\mathbf{A}$ 的主对角元素全大于零;
- (3)  $\mathbf{A}$ 中绝对值最大的元素仅在主对角线上.

**Proof** (1) 设 $\mathbf{A}_k$ 是矩阵 $\mathbf{A}$ 的第 $k$ 个顺序主子式所在的矩阵

则 $\mathbf{A}_k$ 是实对称阵且其顺序主子式都大于零,因此 $\mathbf{A}_k$ 是正定阵.

经过若干次行对换以及相同的列对换,我们不难将 $\mathbf{A}$ 的第 $i_1, i_2, \dots, i_k$ 行及 $i_1, i_2, \dots, i_k$ 列分别换成第 $1, 2, \dots, k$ 行和第 $1, 2, \dots, k$ 列.

利用上面的结论即知(1)成立.(2)是(1)的推论.

(3) 用反证法.假定 $a_{ij} (i \neq j)$ 是 $\mathbf{A}$ 的绝对值最大的元素.根据(1),我们只需证明第 $i, j$ 行与第 $i, j$ 列交点上元素组成的矩阵不是正定阵即可.

考虑矩阵(由 $\mathbf{A}$ 的对称性不妨设 $i < j$ ) $\begin{pmatrix} a_{ii} & a_{ij} \\ a_{ji} & a_{jj} \end{pmatrix}$

注意到 $a_{ij} = a_{ji}$ 且 $|a_{ij}| \geq |a_{ii}|, |a_{ij}| \geq |a_{jj}|$ ,上述矩阵的行列式值 $a_{ii}a_{jj} - a_{ij}^2 \leq 0$ .所以这个矩阵一定不是正定阵.

## 8.4 亚(半)正定阵与半正定阵性质

### Definition 8.7 (亚正定阵)

设 $M$ 为 $n$ 阶实矩阵,若对任意的非零实列向量 $\alpha$ ,总有 $\alpha' M \alpha > 0$ ,则称 $M$ 是亚正定阵.证明下列3个结论等价:

- (1)  $M$ 是亚正定阵
- (2)  $M + M'$ 是正定阵
- (3)  $M = A + S$ ,其中 $A$ 是正定实对称矩阵, $S$ 是实反对称矩阵.

### Proof

(1)  $\Rightarrow$  (2): 将 $\alpha' M \alpha > 0$ 转置得 $\alpha' M' \alpha > 0$ ,再将两式相加得 $\alpha' (M + M') \alpha > 0$ 对任意的非零实列向量 $\alpha$ 都成立,因此 $M + M'$ 是正定阵.

(2)  $\Rightarrow$  (3): 令 $A = \frac{1}{2}(M + M')$ 为 $M$ 的对称化, $S = \frac{1}{2}(M - M')$ 为 $M$ 的反对称化,则结论成立.

(3)  $\Rightarrow$  (1): 可知,对任意的非零实列向量 $\alpha$ ,总有 $\alpha' M \alpha = \alpha' A \alpha + \alpha' S \alpha = \alpha' A \alpha > 0$ ,即 $M$ 为亚正定阵.

### Proposition 8.1

1.  $A$ 为亚正定阵则其特征值的实部大于0
2.  $|A|$ 行列式大于0

**Proof** 1. 设 $\lambda_0 = a + bi$ 是 $A$ 的特征值, $\eta$ 是属于 $\lambda_0$ 的特征向量.

将 $\eta$ 的实部和虚部分开,记为 $\eta = \alpha + i\beta$ ,则 $A(\alpha + i\beta) = (a + bi)(\alpha + i\beta)$ .分开实部和虚部可得

$$A\alpha = a\alpha - b\beta \quad A\beta = b\alpha + a\beta$$

于是 $\alpha' A \alpha = a\alpha' \alpha - b\beta' \beta$   $\beta' A \beta = b\beta' \alpha + a\beta' \beta$ .

因此 $\alpha' A \alpha + \beta' A \beta = a(\alpha' \alpha + \beta' \beta)$ 因为 $\alpha, \beta$ 中至少有一个是非零列向量,故由假设可知,式左边大于零,又 $\alpha' \alpha + \beta' \beta > 0$ ,因此 $a > 0$ .

2.  $A$ 的特征多项式为实系数多项式则其特征根如果为实数则大于0

如果是成对的虚根 $a + bi$ 与 $a - bi$ 则 $(a + bi)(a - bi) = a^2 + b^2 > 0$ 则 $|A| > 0$

也可以从亚正定阵 $M = A + S$ 得到 $|M| = |A + S| \geq |A| + |S| > 0$

### Theorem 8.4.1 (半正定与正定阵之间的摄动法)

$n$ 阶实对称矩阵 $A$ 是半正定阵的充要条件是对任意的正实数 $t, A + tI_n$ 都是正定阵

**Proof** 先证必要性.对任一非零实列向量 $\alpha$ ,有 $\alpha' (A + tI_n) \alpha = \alpha' A \alpha + t\alpha' \alpha$

因为 $A$ 半正定,故 $\alpha' A \alpha \geq 0$ .又 $t > 0$ 且 $\alpha' \alpha > 0$ ,从而 $\alpha' (A + tI_n) \alpha > 0$ ,因此 $A + tI_n$ 是正定阵

再证充分性.由假设对任一非零实列向量 $\alpha$ 和正实数 $t$ ,有 $\alpha' (A + tI_n) \alpha = \alpha' A \alpha + t\alpha' \alpha > 0$

令 $t \rightarrow 0+$ ,上式两边同取极限可得 $\alpha' A \alpha \geq 0$ ,即 $A$ 是半正定阵.

### Theorem 8.4.2

若主对角元为零,则同行同列的所有元素都为零

**Proof** 设 $A = (a_{ij})$ 为 $n$ 阶半正定实对称矩阵,若 $a_{ii} = 0$ ,则 $A$ 的第 $i$ 行和第 $i$ 列的所有元素都等于零.

证明任取 $j \neq i$ ,考虑 $A$ 的第 $i, j$ 行和列构成的主子式,由可得
$$\begin{vmatrix} a_{ii} & a_{ij} \\ a_{ji} & a_{jj} \end{vmatrix} = a_{ii}a_{jj} - a_{ij}a_{ji} = -a_{ij}^2 \geq 0$$

从而 $a_{ij} = a_{ji} = 0 (j \neq i)$ ,结论得证.

**Theorem 8.4.3**

设 $A$ 为 $n$ 阶实对称矩阵

求证： $A$ 为半正定阵或半负定阵的充要条件是对任一满足 $\alpha' A \alpha = 0$ 的 $n$ 维实列向量 $\alpha$ ，均有 $A \alpha = 0$

**Proof** 先证必要性.若 $A$ 是半正定阵,则存在实矩阵 $C$ ,使得 $A = C' C$ ,从而 $0 = \alpha' A \alpha = \alpha' C' C \alpha = (C \alpha)' (C \alpha)$ 于是 $C \alpha = 0$ 因此 $A \alpha = C' (C \alpha) = 0$ 同理可证 $A$ 是半负定阵的情形.

再证充分性.用反证法,设 $A$ 既不是半正定阵,也不是半负定阵,则 $A$ 的正惯性指数 $p > 0$ ,负惯性指数 $q > 0$ .

设 $C$ 是非异实矩阵,使得 $B = C' A C = \text{diag} \{I_p, -I_q, O\}$ 为 $A$ 的合同标准型.

令 $b_1 = 1, b_{p+1} = 1$ ,其他 $b_i$ 全为零,则 $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)'$ 是非零列向量,并且满足 $\beta' B \beta = 0$ ,但 $B \beta \neq 0$

从而 $\alpha = C \beta = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$ 也是非零列向量,并且满足 $\alpha' A \alpha = 0$ ,但 $A \alpha = A C \beta = (C')^{-1} B \beta \neq 0$ ,这就推出了矛盾.

**Theorem 8.4.4**

设 $M = \begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix}$ 为半正定实对称矩阵:则有: $r(A | B) = r(A)$ 进而 $A X = B$ 有解

**Proof** 证法1根据线性方程组的求解理论,要证明 $r(A; B) = r(A)$ ,只要证明线性方程组 $\begin{pmatrix} A \\ B' \end{pmatrix} x = 0$ 与 $A x = 0$ 同解即可.

显然前面线性方程组的解是后面线性方程组的解,下面证明反之也成立.

设 $A x_0 = 0$ ,其中 $x_0$ 是实列向量,则有 $\begin{pmatrix} x_0' & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_0 \\ 0 \end{pmatrix} = x_0' A x_0 = 0 \implies$ 可知 $\begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_0 \\ 0 \end{pmatrix} = 0$ ,即有 $\begin{pmatrix} A \\ B' \end{pmatrix} x_0 = 0$ 成立,从而结论得证.

证法2由 $M$ 的半正定性可得 $A$ 的半正定性,因此存在非异实矩阵 $C$ ,使得 $C' A C = \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$ .

考虑如下合同变换: $\begin{pmatrix} C' & O \\ O & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C & O \\ O & I \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C' A C & C' B \\ B' C & D \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_r & O & B_1 \\ O & O & B_2 \\ B_1' & B_2' & D \end{pmatrix}$

由半正定阵对角元性质可知 $B_2 = O$ .

对分块矩阵 $(A : B)$ 左乘 $C'$ ,相当于实施初等行变换,再对左边的分块 $A$ 右乘 $C$ ,相当于实施初等列变换

注意到矩阵的秩在初等变换下不改变,故有 $r(A; B) = r(C' A C : C' B) = r \begin{pmatrix} I_r & O & B_1 \\ O & O & O \end{pmatrix} = r = r(A)$

## 8.5 重点结论与知识

**Theorem 8.5.1 (实对称矩阵的 Cholesky 分解)**

下列关于 $n$ 阶实对称矩阵 $A = (a_{ij})$ 的命题等价:

- (1)  $A$ 是正定阵
- (2) 存在主对角元全等于1的上三角矩阵 $B$ 和主对角元全为正数的对角矩阵 $D$ , 使得 $A = B'DB$
- (3) 存在主对角元全为正数的上三角矩阵 $C$ , 使得 $A = C'C$ .

**Proof** 证明 (1)  $\Rightarrow$  (2): 只要证明存在主对角元全为1的上三角矩阵 $T$ , 使得 $T'AT = D$ 是正定对角矩阵即可.

因为一旦得证,  $B = T^{-1}$ 也是主对角元全为1的上三角矩阵, 并且 $A = B'DB$

对阶数 $n$ 进行归纳, 当 $n = 1$ 时结论显然成立. 假设对 $n - 1$ 阶正定阵结论成立, 现证明 $n$ 阶正定阵的情形

设 $A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix}$ , 其中 $A_{n-1}$ 是 $n - 1$ 阶矩阵,  $\alpha$ 是 $n - 1$ 维列向量.

因为 $A$ 正定, 所以 $A_{n-1}$ 是 $n - 1$ 阶正定阵, 从而是可逆矩阵. 考虑如下对称分块初等变换:

$\begin{pmatrix} I_{n-1} & O \\ -\alpha' A_{n-1}^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_{n-1} & -A_{n-1}^{-1}\alpha \\ O & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{n-1} & O \\ O & a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1}\alpha \end{pmatrix}$  由 $A$ 的正定性可得 $a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1}\alpha > 0$ .

再由归纳假设, 存在主对角元全为1的 $n - 1$ 阶上三角矩阵 $T_{n-1}$ , 使得 $T'_{n-1}A_{n-1}T_{n-1} = D_{n-1}$ 是 $n - 1$ 阶正定对角矩阵.

令 $T = \begin{pmatrix} I_{n-1} & -A_{n-1}^{-1}\alpha \\ O & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} T_{n-1} & O \\ O & 1 \end{pmatrix}$  则 $T$ 是一个主对角元全为1的 $n$ 阶上三角阵, 使 $T'AT = \begin{pmatrix} D_{n-1} & O \\ O & a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1}\alpha \end{pmatrix}$  是 $n$ 阶正定对角矩阵.

(2)  $\Rightarrow$  (3): 由(2)可设 $D = \text{diag}\{d_1, d_2, \dots, d_n\}$ , 令 $s_i = \sqrt{d_i} > 0$ ,  $S = \text{diag}\{s_1, s_2, \dots, s_n\}$

设 $C = SB$ , 则 $A = C'C$ . 显然 $C = SB$ 是主对角元全为正数的上三角矩阵.

(3)  $\Rightarrow$  (1): 这时 $A = C'I_nC$ , 故 $A$ 和 $I_n$ 合同, 从而 $A$ 正定.

**注** 注设 $C = (c_{ij})$ 为主对角元全为正数的上三角矩阵, 使得 $A = C'C$ , 则 $c_{11}c_{1j} = a_{1j}$ , 从而 $c_{11} = \sqrt{a_{11}} > 0$ ,  $c_{1j} = \frac{a_{1j}}{\sqrt{a_{11}}}$  ( $2 \leq j \leq n$ )

即 $C$ 的第一行元素被唯一确定. 同理不断地讨论下去, 可得这样的 $C$ 存在并被正定阵 $A$ 唯一确定.

因为 $S$ 是由 $C$ 的主对角元构成的对角矩阵, 故由 $C$ 的唯一性可得 $S$ 的唯一性, 从而可得 $D = S^2$ 以及 $B = S^{-1}C$ 的唯一性

因此, 关于正定阵 $A$ 的两种分解(2)和(3)都是存在且唯一的, 其中分解(3)通常称为正定阵 $A$ 的Cholesky分解.

**Theorem 8.5.2 (反对称矩阵的合同标准型)**

设 $A$ 是数域 $P$ 上的一个反称矩阵, 则 $A$ 合同于准对角矩阵 $\text{diag}\left\{\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0\right\}$

**Proof** 数学归纳法.

当 $n = 1$ 时,  $A = 0$ , 命题显然成立

当 $n = 2$ 时, 可设 $A = \begin{pmatrix} 0 & a \\ -a & 0 \end{pmatrix}$ , 若 $a = 0$ , 则结论也成立, 若 $a \neq 0$ , 则将 $A$ 的第一行与第一节均乘以 $\frac{1}{a}$ , 即得 $A \simeq \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$ , 所以此时命题也成

接下来设命题对级数小于等于 $n - 1$  ( $n \geq 3$ )的反称矩阵成立, 现在考虑 $n$ 级反称矩阵 $A = (a_{ij})$ 的情况:

(i) 若 $a_{12} \neq 0$ , 则将 $A$ 做如下分块 $A = \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ -A_2' & A_4 \end{pmatrix}$  其中 $A_1 = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} \\ -a_{12} & 0 \end{pmatrix}$

显然 $A_1$ 可逆, 所以取 $P = \begin{pmatrix} E_2 & -A_1^{-1}A_2 \\ O & E_{n-2} \end{pmatrix}$ , 就有 $P'AP = \begin{pmatrix} A_1 & O \\ O & A_4 + A_2'A_1^{-1}A_2 \end{pmatrix}$

根据  $n=2$  的情况可知矩阵  $A_1 \simeq \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$

而显然  $A_4 + A_2' A_1^{-1} A_2$  为  $n-2$  级反称矩阵, 所以由归纳假设可知  $A_4 + A_2' A_1^{-1} A_2 \simeq \text{diag} \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0 \right\}$

从而  $A \simeq P' A P \simeq \text{diag} \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0 \right\}$

(ii) 若  $a_{12} = 0$ , 但存在  $a_{1j} \neq 0 (3 \leq j \leq n)$ , 此时可以将  $A$  的第  $j$  列加到第 2 列, 将第  $j$  行加到第 2 行, 这就将  $A$  通过合同的方式转化为了 (i), 于

(iii) 若  $a_{11} = a_{12} = \dots = a_{1n} = 0$ , 那么  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & A_{n-1} \end{pmatrix}$ , 其中  $A_{n-1}$  为  $n-1$  级反称矩阵.

先取分块初等矩阵  $Q = \begin{pmatrix} & 1 \\ E_{n-1} & \end{pmatrix}$ , 有  $Q' A Q = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \\ & 0 \end{pmatrix}$

而根据归纳假设可知  $A_{n-1} \simeq \text{diag} \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0 \right\}$

综上

所以  $A \simeq Q' A Q \simeq \text{diag} \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0 \right\}$

### Corollary 8.3

$n$  阶实反对称矩阵  $A$  的行列式值总是非负实数.

**Proof** 可知, 存在非异实矩阵  $C$ , 使得  $C' A C = \text{diag}\{S, \dots, S, 0, \dots, 0\}$  其中  $S = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$ .

若  $A$  是奇异阵, 则  $|A| = 0$ , 结论显然成立. 若  $A$  是非奇异 (蕴含了  $A$  的阶数为偶数), 则由上式可得  $|A| \cdot |C|^2 = |S|^{n/2} = 1$ , 从而  $|A| > 0$ .

### Proposition 8.2 (实反对称矩阵的行列式估计)

设  $A$  为  $n$  阶实反对称矩阵,  $Q$  为正定阵,  $P$  为半正定阵那么:

- (1)  $|I_n + A| \geq 1 + |A|$ , 且等号成立当且仅当  $n \leq 2$  或当  $n \geq 3$  时  $A = O$
- (2)  $|I_n + A| \geq 1$ , 且等号成立当且仅当  $A = O$
- (3)  $|Q + A| \geq |Q| + |A|$  且等号成立当且仅当  $n \leq 2$  或当  $n \geq 3$  时  $A = O$
- (4)  $|P + A| \geq |P| + |A| \geq |P| \geq 0$  (利用摄动法证明)

**Proof** 可知  $|I_n + A| = |I_n| + |A| + \sum_{1 \leq k \leq n-1} \left( \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix} \right)$

注意到  $A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 & \dots & i_k \\ i_1 & i_2 & \dots & i_k \end{pmatrix}$  是  $k$  阶实反对称行列式, 故可知其值大于等于零, 于是  $|I_n + A| \geq 1 + |A|$  成立.

当  $n \leq 2$  时, 容易验证不等式的等号成立.

当  $n \geq 3$  时, 若不等式的等号成立, 则必有  $A \begin{pmatrix} i & j \\ i & j \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & a_{ij} \\ -a_{ij} & 0 \end{vmatrix} = a_{ij}^2 = 0$ . 即有  $a_{ij} = 0 (1 \leq i < j \leq n)$ , 从而  $A = O$ .

(2) 同理可证

(3) 对于正定阵  $Q = C' C$  ( $C$  为一可逆阵), 那么此时  $(C^{-1})' A C^{-1}$  同样为反对称矩阵则由 (1)

$|I_n + (C^{-1})' A C^{-1}| \geq 1 + |(C^{-1})' A C^{-1}| \xrightarrow{\text{两边同时乘 } C' C} |Q + A| = |Q| + |A|$  等号成立当且仅当  $n \leq 2$  或当  $n \geq 3$  时  $A = O$

## Proposition 8.3

证明：一个秩大于1的实二次型可以分解为两个实系数一次多项式之积的充要条件是它的秩等于2，且符号差等于零

**Proof** 先证必要性. 设秩大于1的实二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = (a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n)(b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_nx_n)$

令  $y_1 = a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n$ ,  $y_2 = b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_nx_n$

如果向量  $(a_1, a_2, \dots, a_n)$  和  $(b_1, b_2, \dots, b_n)$  线性相关, 则它们的元素成比例

不妨假设  $(b_1, b_2, \dots, b_n) = k(a_1, a_2, \dots, a_n)$ , 于是 (不妨设  $a_1 \neq 0$ )

$$\text{构造可逆线性替换} \begin{cases} y_1 = a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n \\ y_2 = x_2 \\ \dots \\ y_n = x_n \end{cases} \implies f = ky_1^2, \text{这与} f \text{的秩大于1相矛盾}$$

因此向量  $(a_1, a_2, \dots, a_n)$  和  $(b_1, b_2, \dots, b_n)$  线性无关. 不妨设  $\begin{vmatrix} a_1 & a_2 \\ b_1 & b_2 \end{vmatrix} \neq 0$

$$\text{定义可逆线性变换如下:} \begin{cases} y_1 = a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n \\ y_2 = b_1x_1 + b_2x_2 + \dots + b_nx_n \\ y_i = x_i (3 \leq i \leq n) \end{cases} \text{得到} f = y_1y_2.$$

再令  $y_1 = z_1 + z_2, y_2 = z_1 - z_2, y_i = z_i (3 \leq i \leq n)$ , 可得  $f = z_1^2 - z_2^2$ , 显然  $f$  的秩为2且符号差为零

再证充分性. 假设  $f = y_1^2 - y_2^2$ , 显然有  $f = (y_1 + y_2)(y_1 - y_2)$ , 即  $f$  可以分解为两个一次多项式之积.

## Theorem 8.5.3 (线性替换后的正负指数只会减小)

1. 设实二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = y_1^2 + \dots + y_k^2 - y_{k+1}^2 - \dots - y_{k+s}^2$  其中  $y_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n (1 \leq i \leq k+s)$   
求证:  $f$  的正惯性指数  $p \leq k$ , 负惯性指数  $q \leq s$

2. 设  $A$  为  $m$  阶实对称矩阵,  $C$  为  $m \times n$  实矩阵, 证明:  $C'AC$  的正惯性指数小于等于  $A$  的正惯性指数  
 $C'AC$  的负惯性指数小于等于  $A$  的负惯性指数

**Proof** 假设经过可逆线性变换  $\mathbf{x} = C\mathbf{z}$  后  $f$  变为规范标准型:  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = z_1^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_{p+q}^2$  于是有  
 $y_1^2 + \dots + y_k^2 - y_{k+1}^2 - \dots - y_{k+s}^2 = z_1^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_{p+q}^2$  (\*)

若  $p > k$ , 作线性方程组  $\begin{cases} y_i = 0 (1 \leq i \leq k) \\ z_j = 0 (p+1 \leq j \leq n) \end{cases}$

这是一个未知数个数 (以  $x_1, x_2, \dots, x_n$  为未知数) 超过方程式个数  $(n - (p - k))$  的齐次线性方程组

故必有非零解  $\mathbf{x} = \boldsymbol{\alpha}$  此时  $0 \neq \mathbf{z} = C^{-1}\mathbf{x}$  而  $z_{p+1} \sim z_n = 0$  故  $z_1 \sim z_p$  不全为0

将  $\mathbf{x} = \boldsymbol{\alpha}$  代入 (\*) 式, 其左边小于等于零, 而其右边严格大于零, 矛盾, 于是只能  $p \leq k$

同理可证  $q \leq s$ .

2. 由于正负惯性指数是合同不变量, 故不妨假设  $A = \text{diag}\{I_k, -I_s, O\}$  是合同标准型, 其中  $k, s$  分别是  $A$  的正负惯性指数.

设  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$ ,  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}'C'AC\mathbf{x}$  是相伴于  $C'AC$  的二次型,  $C = (a_{ij})_{m \times n}$ ,  $\mathbf{y} = (y_1, y_2, \dots, y_m)' = C\mathbf{x}$

即  $y_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n (1 \leq i \leq m)$ , 则  $f(\mathbf{x}) = (C\mathbf{x})'A(C\mathbf{x}) = \mathbf{y}'A\mathbf{y} = y_1^2 + \dots + y_k^2 - y_{k+1}^2 - \dots - y_{k+s}^2$

由 (1) 可知,  $f(\mathbf{x})$  的正惯性指数  $p \leq k$ , 负惯性指数  $q \leq s$ , 结论得证.

**Theorem 8.5.4**

设实二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^k (a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n)^2$  其中  $a_{ij}$  都是实数

求证  $f$  是半正定型且  $f$  的秩等于下列矩阵的秩:  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kn} \end{pmatrix}$

**Proof** 设  $\alpha_i = (a_{i1} \ a_{i2} \ \cdots \ a_{in})$   $\mathbf{x} = (x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_n)'$  则  $f = \sum_{i=1}^k \mathbf{x}' \alpha_i' \alpha_i \mathbf{x} = \mathbf{x}' A' A \mathbf{x}$

$A = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n)'$   $f$  的半正定性由定义即得

注意到  $f(\mathbf{x}) = (A\mathbf{x})'(A\mathbf{x}) = \mathbf{x}'(A'A)\mathbf{x}$ , 故  $f$  的相伴矩阵为  $A'A$ , 于是可知,  $r(f) = r(A'A) = r(A)$ .

**Theorem 8.5.5 (利用顺序主子式的值确定标准型与规范型)**

设  $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}' A \mathbf{x}$  是实二次型, 相伴矩阵  $A$  的前  $n-1$  个顺序主子式  $P_1, \dots, P_{n-1}$  非零

求证: 经过可逆线性变换  $f$  可化为下列标准型:  $f = P_1 y_1^2 + \frac{P_2}{P_1} y_2^2 + \dots + \frac{P_n}{P_{n-1}} y_n^2$  其中  $P_n = |A|$ .

**Proof** 对  $n$  用归纳法. 当  $n=1$  时结论显然成立, 假设结论对  $n-1$  成立.

设  $A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix}$  由于  $|A_{n-1}| = P_{n-1} \neq 0$

故可对  $A$  进行下列对称分块初等变换:  $A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ O & a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1} \alpha \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} A_{n-1} & O \\ O & a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1} \alpha \end{pmatrix} = B$

显然这是一个合同变换.

又因为第三类分块初等变换不改变行列式的值, 故  $|A| = |A_{n-1}| (a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1} \alpha)$  即  $a_{nn} - \alpha' A_{n-1}^{-1} \alpha = \frac{P_n}{P_{n-1}}$

由归纳假设, 存在可逆矩阵  $M$ , 使得  $M' A_{n-1} M = \text{diag} \left\{ P_1, \frac{P_2}{P_1}, \dots, \frac{P_{n-1}}{P_{n-2}} \right\}$ .

作矩阵  $C = \begin{pmatrix} M & O \\ O & 1 \end{pmatrix}$ , 则  $C' B C = \text{diag} \left\{ P_1, \frac{P_2}{P_1}, \dots, \frac{P_n}{P_{n-1}} \right\}$

**Theorem 8.5.6 (正定矩阵与半正定矩阵和的行列式估计)**

1. 已知  $A$  是  $n$  级正定矩阵,  $B$  是  $n$  级半正定矩阵, 则  $|A+B| \geq |A| + |B|$ , 并且仅当  $B=O$  时等号成立

2. 已知  $A, B$  都是  $n$  级半正定矩阵, 则  $|A+B| \geq |A| + |B|$ .

**Proof** 1. 由于  $A$  正定, 所以  $|A| > 0$ ,  $|A+B| \geq |A| + |B|$  就等价于  $|E + A^{-1}B| \geq 1 + |A^{-1}B|$ .

由于  $A$  正定, 所以  $A^{-1}$  也正定, 从而存在可逆矩阵  $C$  使得  $A^{-1} = CC'$ , 所以

$$A^{-1}B = CC'B = CC'BCC^{-1} \sim C'BC \approx B$$

由  $B$  半正定得到  $C'BC$  半正定, 设  $C'BC$  的特征值为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 则  $\lambda_i \geq 0 (i=1, 2, \dots, n)$  且  $|A^{-1}B| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$ .

由于  $A^{-1}B \sim C'BC$ , 所以  $A^{-1}B$  的特征值也是  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 从而  $E + A^{-1}B$  的特征值为  $1 + \lambda_1, 1 + \lambda_2, \dots, 1 + \lambda_n$ , 故

$|E + A^{-1}B| = (1 + \lambda_1)(1 + \lambda_2) \cdots (1 + \lambda_n) \geq 1 + \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n = 1 + |A^{-1}B|$  且仅当  $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_n = 0$  时等号成立

等号成立  $\iff \lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_n = 0 \xleftrightarrow{\text{又 } C'BC \text{ 半正定}} C'BC \text{ 正交相似标准型为 } O \iff C'BC = O \iff B = O$

2. 利用摄动法

**Theorem 8.5.7**

已知 $A, D$ 分别是 $n$ 级,  $m$ 级实方阵,  $B$ 是 $n \times m$ 的实矩阵, 且 $\begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix}$ 是正定矩阵, 则

(1)  $A, D, D - B'A^{-1}B, A - BD^{-1}B'$ 都是正定矩阵

(2)  $\begin{vmatrix} A & B \\ B' & D \end{vmatrix} \leq |A||D|$ , 且仅当 $B = O$ 时等号成立

**Proof** (1) 由于 $\begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix}$ 正定, 所以它的所有主子式都大于零

而 $A, D$ 的顺序主子式都是 $\begin{pmatrix} A & B \\ B' & D \end{pmatrix}$ 的主子式, 所以 $A, D$ 的顺序主子式都大于零, 这就得到 $A, D$ 都是正定矩阵.

同时, 利用打洞原理可得 $\begin{pmatrix} A & O \\ O & D - B'A^{-1}B \end{pmatrix}$ 与 $\begin{pmatrix} A - BD^{-1}B' & O \\ O & D \end{pmatrix}$ 都是正定矩阵

它们的所有主子式都大于零, 从而 $D - B'A^{-1}B$ 与 $A - BD^{-1}B'$ 的顺序主子式都大于零, 即 $D - B'A^{-1}B, A - BD^{-1}B'$ 也都是正定矩阵.

(2) 利用打洞原理, 我们知道 $\begin{vmatrix} A & B \\ B' & D \end{vmatrix} = |A||D - B'A^{-1}B|$ .

注意到 $|A| > 0$ , 所以 $\begin{vmatrix} A & B \\ B' & D \end{vmatrix} = |A||D - B'A^{-1}B| \leq |A||D|$ 等价于 $|D - B'A^{-1}B| \leq |D|$ .

由于 $D - B'A^{-1}B$ 是一个正定矩阵, 且 $B'A^{-1}B$ 是一个半正定矩阵

$\Rightarrow$  我们有 $|D| = |(D - B'A^{-1}B) + B'A^{-1}B| \geq |D - B'A^{-1}B|$ 且等号成立的充要条件是 $B'A^{-1}B = O$ , 这就等价于 $B = O$

原因是: 如果 $B'A^{-1}B = O$ , 可设 $A^{-1} = C'C$ , 其中 $C$ 是实可逆方阵, 则 $(BC)'(BC) = O$

从而 $r(B) = r(BC) = r((BC)'(BC)) = 0$ , 即 $B = O$

所以, 我们就得到 $\begin{vmatrix} A & B \\ B' & D \end{vmatrix} \leq |A||D|$ , 且仅当 $B = O$ 时等号成立.

**Corollary 8.4**

设 $A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \alpha \\ \alpha' & a_{nn} \end{pmatrix}$ 是一个正定矩阵, 则 $|A| \leq |A_{n-1}| a_{nn}$ , 递推就有 $|A| \leq a_{11}a_{22} \cdots a_{nn}$

再推广, 如果 $A$ 是一个实方阵, 当 $A$ 可逆时, 则 $AA'$ 是一个正定矩阵, 从而 $|AA'| \leq \prod_{i=1}^n (a_{i1}^2 + a_{i2}^2 + \cdots + a_{in}^2)$

当 $A$ 不可逆时,  $|AA'| = 0$ , 当然也有 $|AA'| \leq \prod_{i=1}^n (a_{i1}^2 + a_{i2}^2 + \cdots + a_{in}^2)$

所以对任意的实方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 都有 $|AA'| \leq \prod_{i=1}^n (a_{i1}^2 + a_{i2}^2 + \cdots + a_{in}^2)$ 这就是所谓的Hadamard不等式.

## 第9章 内积空间

### 9.1 内积空间的性质

#### Definition 9.1 (内积定义与欧式空间与酉空间)

设 $V$ 是实数域上的线性空间

若存在某种规则,使对 $V$ 中任意一组有序向量 $\{\alpha, \beta\}$ ,都唯一地对应一个实数,记为 $(\alpha, \beta)$ ,且适合如下规则:

- (1)  $(\beta, \alpha) = (\alpha, \beta)$ ;
- (2)  $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$ ;
- (3)  $(c\alpha, \beta) = c(\alpha, \beta)$ ,  $c$ 为任一实数;
- (4)  $(\alpha, \alpha) \geq 0$ 且等号成立当且仅当 $\alpha = 0$

则称在 $V$ 上定义了一个内积.实数 $(\alpha, \beta)$ 称为 $\alpha$ 与 $\beta$ 的内积.线性空间 $V$ 称为实内积空间

有限维实内积空间称为 $Euclid$ 空间,简称为欧氏空间

设 $V$ 是复数域上的线性空间

若存在某种规则,使对 $V$ 中任意一组有序向量 $\{\alpha, \beta\}$ ,都唯一地对应一个复数,记为 $(\alpha, \beta)$ ,且适合如下规则:

- (1)  $(\beta, \alpha) = \overline{(\alpha, \beta)}$ ;
- (2)  $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$ ;
- (3)  $(c\alpha, \beta) = c(\alpha, \beta)$ ,  $c$ 为任一复数;
- (4)  $(\alpha, \alpha) \geq 0$ 且等号成立当且仅当 $\alpha = 0$

则称在 $V$ 上定义了一个内积.复数 $(\alpha, \beta)$ 称为 $\alpha$ 与 $\beta$ 的内积.线性空间 $V$ 称为复内积空间.有限维复内积空间称为酉空间.

注意酉空间上关于第二变量的数乘提出是共轭  $(\alpha, c\beta) = \bar{c}(\alpha, \beta)$

#### Example 9.1 内积空间的例子

1. 设 $\mathbb{R}_n$ 是 $n$ 维实列向量空间,  $\alpha = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$ ,  $\beta = (y_1, y_2, \dots, y_n)'$

定义  $(\alpha, \beta) = x_1y_1 + x_2y_2 + \dots + x_ny_n$ , 则我们定义了一个内积, 这个内积称为 $\mathbb{R}_n$ 中的标准内积.

2. 设 $\mathbb{C}_n$ 是 $n$ 维复列向量空间,  $\alpha = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$ ,  $\beta = (y_1, y_2, \dots, y_n)'$

定义  $(\alpha, \beta) = x_1\bar{y}_1 + x_2\bar{y}_2 + \dots + x_n\bar{y}_n$ , 则在此定义下 $\mathbb{C}_n$ 成为一个酉空间, 上述内积称为 $\mathbb{C}_n$ 的标准内积.

3. 设 $V$ 是 $n$ 维实列向量空间,  $G$ 是 $n$ 阶正定实对称阵, 对 $\alpha, \beta \in V$ , 定义  $(\alpha, \beta) = \alpha'G\beta$

当 $G = I_n$ 为单位阵时,  $V$ 上内积就是 $\mathbb{R}_n$ 中的标准内积.

4. 对 $n$ 维复列向量空间 $U$ , 若有正定Hermite矩阵 $H$ , 也可定义 $U$ 上内积:  $(\alpha, \beta) = \alpha'H\bar{\beta}$

当 $H = I_n$ 时就是 $\mathbb{C}_n$ 中的标准内积.

**Proof** 我们来证明 $V$ 在上式的定义下成为欧氏空间

定义(2), (3)显然成立.

对(1), 注意到 $\alpha'G\beta$ 是实数, 其转置仍是它自己, 而 $G$ 是对称阵, 故  $(\alpha, \beta) = \alpha'G\beta = (\alpha'G\beta)' = \beta'G'\alpha = \beta'G\alpha = (\beta, \alpha)$ .

又从 $G$ 是正定阵即可知道(4)成立.

**Definition 9.2 (范数与距离定义)**

1. 设  $V$  是内积空间 (实或复),  $\alpha$  是  $V$  中的向量, 定义  $\alpha$  的长度 (或范数) 为  $\|\alpha\| = (\alpha, \alpha)^{\frac{1}{2}}$ , 即实数  $(\alpha, \alpha)$  的算术根.
2. 设  $\alpha, \beta \in V$ , 定义  $\alpha$  与  $\beta$  的距离为  $d(\alpha, \beta) = \|\alpha - \beta\|$ . 显然  $d(\alpha, \beta) = d(\beta, \alpha)$ .
- 注意, 当  $V$  是复内积空间时, 由于规则 (4),  $(\alpha, \alpha)$  总是实数. 从长度的定义知,  $\|\alpha\| = 0$  当且仅当  $\alpha = 0$ .

**Proposition 9.1 (范数不等式)**

设  $V$  是实或复的内积空间,  $\alpha, \beta \in V, c$  是任一常数 (实数或复数), 则

- (1)  $\|c\alpha\| = |c| \|\alpha\|$
- (2)  $|(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \cdot \|\beta\|$  (Cauchy-Schwarz 不等式)
- (3)  $\|\alpha + \beta\| \leq \|\alpha\| + \|\beta\|$ . (三角不等式)

**Proof** (1)  $\|c\alpha\|^2 = (c\alpha, c\alpha) = c\bar{c}(\alpha, \alpha) = |c|^2 \|\alpha\|^2$ , 故  $\|c\alpha\| = |c| \|\alpha\|$ .

(2) 若  $\alpha = 0$ , 则  $(0, \beta) = (0 + 0, \beta) = 2(0, \beta)$ , 故  $(0, \beta) = 0$ . 因此 (2) 成立.

若  $\alpha \neq 0$ , 令  $v = \beta - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} \alpha$  则  $(v, \alpha) = 0$ , 且

$$\begin{aligned} 0 \leq \|v\|^2 &= \left( \beta - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} \alpha, \beta - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} \alpha \right) \\ &= (\beta, \beta) - \frac{(\beta, \alpha)}{\|\alpha\|^2} (\alpha, \beta) \\ &= \|\beta\|^2 - \frac{|(\alpha, \beta)|^2}{\|\alpha\|^2}. \end{aligned}$$

由此即可得 (2).

(3) 我们有

$$\|\alpha + \beta\|^2 = (\alpha + \beta, \alpha + \beta) = \|\alpha\|^2 + (\alpha, \beta) + (\beta, \alpha) + \|\beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + (\alpha, \beta) + \overline{(\alpha, \beta)}.$$

由 (2) 得  $|\overline{(\alpha, \beta)}| = |(\alpha, \beta)| \leq \|\alpha\| \|\beta\|$

故  $\|\alpha + \beta\|^2 \leq \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + 2\|\alpha\| \|\beta\| = (\|\alpha\| + \|\beta\|)^2$ .

**Definition 9.3 (夹角定义)**

当  $V$  是实内积空间时, 定义非零向量  $\alpha, \beta$  的夹角  $\theta$  之余弦为  $\cos \theta = \frac{(\alpha, \beta)}{\|\alpha\| \|\beta\|}$ .

当  $V$  是复内积空间时, 定义非零向量  $\alpha, \beta$  的夹角  $\theta$  之余弦为  $\cos \theta = \frac{|(\alpha, \beta)|}{\|\alpha\| \|\beta\|}$ .

内积空间中两个向量  $\alpha, \beta$  若适合  $(\alpha, \beta) = 0$ , 则称  $\alpha$  与  $\beta$  垂直或正交, 我们用记号  $\alpha \perp \beta$  来表示.

显然, 零向量和任何向量都正交; 若  $\alpha$  与  $\beta$  正交, 则  $\beta$  与  $\alpha$  也正交; 两个非零向量  $\alpha, \beta$  正交时夹角为  $90^\circ$ .

注意在定义夹角式中要使  $\theta$  有意义, 必须保证  $\cos \theta \leq 1$ . 而这就是柯西施瓦兹不等式保证.

**Proposition 9.2 (勾股定理)**

若  $\alpha$  与  $\beta$  正交, 则  $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha) = 0$ , 因此  $\|\alpha + \beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$ .

**Proof**  $\|\alpha + \beta\|^2 = (\alpha + \beta, \alpha + \beta) = \|\alpha\|^2 + (\alpha, \beta) + (\beta, \alpha) + \|\beta\|^2 = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2 + (\alpha, \beta) + \overline{(\alpha, \beta)} = \|\alpha\|^2 + \|\beta\|^2$

## 9.2 内积与正交基

## Definition 9.4 (度量矩阵 Gram 矩阵)

设  $V^n$  是欧氏空间 (酉空间),  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  是  $V$  的一组基 如果  $(v_i, v_j) = g_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)$

$$\text{令 } \mathbf{G} = \begin{pmatrix} g_{11} & g_{12} & \cdots & g_{1n} \\ g_{21} & g_{22} & \cdots & g_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ g_{n1} & g_{n2} & \cdots & g_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (v_1, v_1) & (v_1, v_2) & \cdots & (v_1, v_n) \\ (v_2, v_1) & (v_2, v_2) & \cdots & (v_2, v_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (v_n, v_1) & (v_n, v_2) & \cdots & (v_n, v_n) \end{pmatrix}$$

称为基向量  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  的 Gram (格列姆) 矩阵或内积空间  $V$  在给定基下的度量矩阵

## Proposition 9.3 (内积空间上内积的表示)

设  $V^n$  是欧氏空间 (酉空间),  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$  是  $V$  的一组基 设度量矩阵为  $\mathbf{G} = (g_{ij})_{n \times n}$

设  $\alpha = a_1 v_1 + a_2 v_2 + \cdots + a_n v_n$   $\beta = b_1 v_1 + b_2 v_2 + \cdots + b_n v_n$

当  $V$  是欧氏空间时  $\Rightarrow (\alpha, \beta) = x' \mathbf{G} y$  其中  $x, y$  分别是向量  $\alpha, \beta$  在给定基下的坐标向量.

当  $V$  是酉空间时  $\Rightarrow (\alpha, \beta) = x' \mathbf{G} \bar{y}$  其中  $x, y$  分别是向量  $\alpha, \beta$  在给定基下的坐标向量.

**Proof** 当  $V$  是欧氏空间时

$$(\alpha, \beta) = \left( \sum_{i=1}^n a_i v_i, \sum_{j=1}^n b_j v_j \right) = \sum_{i,j=1}^n a_i g_{ij} b_j \Rightarrow (\alpha, \beta) = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} g_{11} & g_{12} & \cdots & g_{1n} \\ g_{21} & g_{22} & \cdots & g_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ g_{n1} & g_{n2} & \cdots & g_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow (\alpha, \beta) = x' \mathbf{G} y$  其中  $x, y$  分别是向量  $\alpha, \beta$  在给定基下的坐标向量.

当  $V$  是酉空间时

$$(\alpha, \beta) = \left( \sum_{i=1}^n a_i v_i, \sum_{j=1}^n b_j v_j \right) = \sum_{i,j=1}^n a_i g_{ij} \bar{b}_j \Rightarrow (\alpha, \beta) = (a_1, a_2, \dots, a_n) \begin{pmatrix} g_{11} & g_{12} & \cdots & g_{1n} \\ g_{21} & g_{22} & \cdots & g_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ g_{n1} & g_{n2} & \cdots & g_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{b}_1 \\ \bar{b}_2 \\ \vdots \\ \bar{b}_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow (\alpha, \beta) = x' \mathbf{G} \bar{y}$  其中  $x, y$  分别是向量  $\alpha, \beta$  在给定基下的坐标向量.

## Definition 9.5 (正交基与标准正交基定义)

设  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  是  $n$  维内积空间  $V$  的一组基.

若  $e_i \perp e_j$  对一切  $i \neq j$  成立, 则称这组基是  $V$  的一组正交基. 又若  $V$  的一组正交基中每个向量的长度等于 1, 则称这组正交基为标准正交基.

## Proposition 9.4 (正交向量组的性质与正交基)

1.  $\mathbb{R}^n$  中, 正交向量组一定是线性无关的

2.  $\mathbb{R}^n$  中,  $n$  个向量组成的正交向量组一定是  $\mathbb{R}^n$  的一个基, 称为正交基,  $n$  个单位向量组成的正交向量组称为  $\mathbb{R}^n$  的一个标准正交基

3. 在欧几里得空间  $\mathbb{R}^n$  中, 如果向量  $\alpha$  与  $\mathbb{R}^n$  的一个正交基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的每个向量都正交, 那么  $\alpha = 0$

**Proof** 1. 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  是正交向量组.

设  $k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \cdots + k_s \alpha_s = 0$ , 则  $(k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \cdots + k_s \alpha_s, \alpha_i) = (0, \alpha_i) = 0, 1 \leq i \leq s$

由于  $(\alpha_j, \alpha_i) = 0$ , 当  $j \neq i$ , 因此由上式得  $k_i (\alpha_i, \alpha_i) = 0$

由于  $\alpha_i \neq 0$ , 因此  $(\alpha_i, \alpha_i) > 0$ , 从而由上式得出,  $k_i = 0$ , 其中  $i = 1, 2, \dots, s$ , 因此  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关

2. 由1.得

3. 设  $\alpha = a_1\beta_1 + a_2\beta_2 + \cdots + a_n\beta_n$ , 则由  $(\alpha, \beta_j) = 0$ , 得  $0 = (\alpha, \beta_j) = \left(\sum_{i=1}^n a_i\beta_i, \beta_j\right) = \sum_{i=1}^n a_i(\beta_i, \beta_j) = a_j(\beta_j, \beta_j)$   
 由于  $(\beta_j, \beta_j) \neq 0$ , 因此  $a_j = 0, j = 1, 2, \cdots, n$ , 从而  $\alpha = 0$

### Theorem 9.2.1 (施密特正交化定理)

设  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  是欧几里得空间  $\mathbb{R}^n$  中一个线性无关的向量组, 令

$$\begin{aligned} \beta_1 &= \alpha_1 \\ \beta_2 &= \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 \\ &\cdots \\ \beta_s &= \alpha_s - \sum_{j=1}^{s-1} \frac{(\alpha_s, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)}\beta_j, \end{aligned}$$

则  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_s$  是正交向量组, 并且  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_s$  与  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  等价

**Proof** 对线性无关的向量组所含向量的个数作数学归纳法

$s = 1$  时, 令  $\beta_1 = \alpha_1$ , 由于  $\alpha_1 \neq 0$ , 因此  $\beta_1$  是正交向量组, 且  $\beta_1$  与  $\alpha_1$  等价

假设  $s = k$  时命题为真, 现在来看  $s = k + 1$  的情形

$$\text{由于 } \beta_{k+1} = \alpha_{k+1} - \sum_{j=1}^k \frac{(\alpha_{k+1}, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)}\beta_j,$$

$$\text{因此当 } 1 \leq i \leq k \text{ 时, 有 } (\beta_{k+1}, \beta_i) = (\alpha_{k+1}, \beta_i) - \sum_{j=1}^k \frac{(\alpha_{k+1}, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)}(\beta_j, \beta_i) = (\alpha_{k+1}, \beta_i) - \frac{(\alpha_{k+1}, \beta_i)}{(\beta_i, \beta_i)}(\beta_i, \beta_i) = 0.$$

这表明  $\beta_{k+1}$  与  $\beta_i$  正交 ( $i = 1, 2, \cdots, k$ ).

从式子以及归纳假设可以看出,  $\beta_{k+1}$  可以由  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_k, \alpha_{k+1}$  线性表出, 并且表出式中  $\alpha_{k+1}$  的系数为 1, 因此  $\beta_{k+1} \neq 0$

于是  $\beta_1, \cdots, \beta_k, \beta_{k+1}$  是正交向量组

从式以及归纳假设立即得出  $\beta_1, \cdots, \beta_k, \beta_{k+1}$  与  $\alpha_1, \alpha_k, \cdots, \alpha_{k+1}$  等价, 因此当  $s = k + 1$  时, 命题也为真

根据数学归纳法原理, 命题为真

**注** 给出了在欧几里得空间  $\mathbb{R}^n$  中从一个线性无关的向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  出发, 构造出与它等价的一个正交向量组的方法

这种方法称为施密特 (Schmidt) 正交化过程

只要将  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_s$  中每个向量单位化, 即  $\eta_i = \frac{1}{|\beta_i|}\beta_i, i = 1, 2, \cdots, s$ , 则  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_s$  是与  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$  等价的正交单位向量组  
 $\mathbb{R}^n$  中, 如果给了一个基  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ , 则先经过施密特正交化过程, 后经单位化, 得到向量组  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n$  就是  $\mathbb{R}^n$  的一个标准正交基

**注** 现在我们设  $V$  是一个  $n$  维欧氏空间,  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  是它的一组基, 我们构造正交基  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$  (它和  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  等价)

$$\text{如下: } \begin{cases} \beta_1 = \alpha_1 \\ \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n = \alpha_n - \frac{(\alpha_n, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 - \cdots - \frac{(\alpha_n, \beta_{n-1})}{(\beta_{n-1}, \beta_{n-1})}\beta_{n-1} \end{cases}$$

$$\Rightarrow (\beta_1 \ \beta_2 \ \cdots \ \beta_n) = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \cdots \ \alpha_n) \begin{pmatrix} 1 & * & * & * \\ & 1 & * & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

不难得到  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$  (它和  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  等价)

$$\begin{aligned} & \text{从中把 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \text{ 解出来, 笼统地写为} \begin{cases} \alpha_1 = \beta_1 \\ \alpha_2 = a_{12}\beta_1 + \beta_2 \\ \vdots \\ \alpha_n = a_{1n}\beta_1 + \dots + a_{n-1,n}\beta_{n-1} + \beta_n \end{cases} \\ \Rightarrow & (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \dots \ \alpha_n) = (\beta_1 \ \beta_2 \ \dots \ \beta_n) \begin{pmatrix} 1 & * & * & * \\ & 1 & * & * \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \text{把 } \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n \text{ 单位化一下, 我们记 } \eta_i = \frac{\beta_i}{|\beta_i|} (i = 1, 2, \dots, n), \text{ 就有} \begin{cases} \alpha_1 = b_{11}\eta_1 \\ \alpha_2 = b_{12}\eta_1 + b_{22}\eta_2 \\ \vdots \\ \alpha_n = b_{1n}\eta_1 + \dots + b_{n-1,n}\eta_{n-1} + b_{nn}\eta_n \end{cases} \quad \text{其中 } b_{ii} = |\beta_i| > 0 \\ \Rightarrow & \text{写成分块矩阵乘法的样子: } (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & b_{nn} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

**Definition 9.6 (正交补空间)**

设  $U$  是内积空间  $V$  的子空间, 令  $U^\perp = \{v \in V \mid (v, U) = 0\}$  这里  $(v, U) = 0$  表示对一切  $u \in U$ , 均有  $(v, u) = 0$  容易验证  $U^\perp$  是  $V$  的子空间, 称为  $U$  的正交补空间

**Proposition 9.5**

设  $V$  是  $n$  维内积空间,  $U$  是  $V$  的子空间, 则

- (1)  $V = U \oplus U^\perp$
- (2)  $U$  上的任一组标准正交基均可扩张为  $V$  上的标准正交基.

**Proof** (1) 若  $x \in U \cap U^\perp$ , 则  $(x, x) = 0$ , 因此  $x = 0$ , 即  $U \cap U^\perp = 0$ . 另一方面, 存在  $U$  的一组标准正交基  $\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$ .

此时对任意的  $v \in V$ , 令  $u = (v, e_1)e_1 + (v, e_2)e_2 + \dots + (v, e_m)e_m$  则  $u \in U$

又令  $w = v - u$  则对任一  $e_i (i = 1, 2, \dots, m)$ , 有  $(w, e_i) = (v, e_i) - (u, e_i) = (v, e_i) - (v, e_i) = 0$

$\Rightarrow$  因此  $w \in U^\perp$ , 而  $v = u + w$ , 这就证明了  $V = U \oplus U^\perp$ .

(2) 设  $\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$  是  $U$  上任一组标准正交基,  $\{e_{m+1}, \dots, e_n\}$  是  $U^\perp$  上任一组标准正交基, 则显然  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  是  $V$  的一组标准正交基.

**Definition 9.7 (子空间的正交和)**

设  $V$  是  $n$  维内积空间,  $V_i (i = 1, 2, \dots, k)$  是  $V$  的子空间.

如果对任意的  $\alpha \in V_i$  和任意的  $\beta \in V_j (j \neq i)$  均有  $(\alpha, \beta) = 0$ , 则称子空间  $V_i$  和  $V_j$  正交.

若  $V = V_1 + V_2 + \dots + V_k$  且  $V_i$  两两正交, 则称  $V$  是  $V_i (i = 1, 2, \dots, k)$  的正交和, 记为  $V = V_1 \perp V_2 \perp \dots \perp V_k$

**Proposition 9.6**

正交和必为直和且任一  $V_i$  和其余子空间的和正交.

**Proof** 对任意的  $v_i \in V_i$  和  $\sum_{j \neq i} v_j (v_j \in V_j)$ ,  $\left(v_i, \sum_{j \neq i} v_j\right) = \sum_{j \neq i} (v_i, v_j) = 0$  因此后一个结论成立.

任取  $v \in V_i \cap \left(\sum_{j \neq i} V_j\right)$ , 则由上述论证可得  $(v, v) = 0$ , 故  $v = 0$ , 从而  $V_i \cap \left(\sum_{j \neq i} V_j\right) = 0$ , 即正交和必为直和. 因此正交和也称为正交直和.

### Definition 9.8 (正交投影)

设  $V = V_1 \perp V_2 \perp \cdots \perp V_k$

定义  $V$  上的线性变换  $E_i (i = 1, 2, \dots, k)$  如下: 若  $v = v_1 + \cdots + v_i + \cdots + v_k (v_i \in V_i)$ , 令  $E_i(v) = v_i$

容易验证  $E_i$  是  $V$  上的线性变换且  $E_i^2 = E_i, E_i E_j = 0 (i \neq j), E_1 + E_2 + \cdots + E_k = I_V$

线性变换  $E_i$  称为  $V$  到  $V_i$  的正交投影.

### Proposition 9.7

设  $U$  是内积空间  $V$  的子空间,  $V = U \perp U^\perp$ .  $E$  是  $V$  到  $U$  的正交投影, 则对任意的  $\alpha, \beta \in V$ , 都有  $(E(\alpha), \beta) = (\alpha, E(\beta))$

**Proof** 设  $\alpha = u_1 + w_1, \beta = u_2 + w_2$ , 其中  $u_1, u_2 \in U, w_1, w_2 \in U^\perp$ , 则  $E(\alpha) = u_1, E(\beta) = u_2$ , 所以

$$(E(\alpha), \beta) = (u_1, u_2 + w_2) = (u_1, u_2) + (u_1, w_2) = (u_1, u_2)$$

$$(\alpha, E(\beta)) = (u_1 + w_1, u_2) = (u_1, u_2) + (w_1, u_2) = (u_1, u_2)$$

由此即得结论.

## 9.3 伴随

## Definition 9.9 (伴随算子)

设  $\varphi$  是内积空间  $V$  上的线性算子

若存在  $V$  上的线性算子  $\varphi^*$ , 使等式  $(\varphi(\alpha), \beta) = (\alpha, \varphi^*(\beta))$  对一切  $\alpha, \beta \in V$  成立, 则称  $\varphi^*$  是  $\varphi$  的伴随算子, 简称为  $\varphi$  的伴随.

## Theorem 9.3.1 (有限维内积空间上的伴随算子存在唯一性)

设  $V$  是  $n$  维内积空间,  $\varphi$  是  $V$  上的线性变换, 则存在  $V$  上唯一的线性变换  $\varphi^*$  使对一切  $\alpha, \beta \in V$ , 成立  $(\varphi(\alpha), \beta) = (\alpha, \varphi^*(\beta))$

**Proof** 证明唯一性.

若  $\varphi$  是  $V$  上的线性变换且  $(\varphi(\alpha), \beta) = (\alpha, \varphi^\#(\beta))$  对一切  $\alpha, \beta$  成立 同理也有  $(\varphi(\alpha), \beta) = (\alpha, \varphi^*(\beta))$  对一切  $\alpha, \beta$  成立

则  $(\alpha, \varphi^\#(\beta)) = (\alpha, \varphi^*(\beta))$  对一切  $\alpha \in V$  成立即  $(\alpha, \varphi^\#(\beta) - \varphi^*(\beta)) = 0$  对一切  $\alpha$  成立

特别, 对  $\alpha = \varphi^\#(\beta) - \varphi^*(\beta)$  也成立. 由内积正定性即知  $\varphi^\#(\beta) - \varphi^*(\beta) = 0$ , 即  $\varphi^\#(\beta) = \varphi^*(\beta)$ . 而  $\beta$  是任意的, 故有  $\varphi^\# = \varphi^*$ .

证明存在性

现设  $V$  是  $n$  维内积空间 (不妨设之为酉空间), 取  $V$  的一组标准正交基  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$

假定  $\varphi$  是  $V$  上的线性变换且它在这组基下的表示矩阵是  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$

设  $\alpha = a_1 e_1 + a_2 e_2 + \cdots + a_n e_n$   $\beta = b_1 e_1 + b_2 e_2 + \cdots + b_n e_n$ .

记  $x = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$ ,  $y = (b_1, b_2, \dots, b_n)'$  分别是  $\alpha, \beta$  的坐标向量

则  $(\varphi(\alpha), \beta) = (Ax)' \bar{y} = x' A' \bar{y} = x' (\bar{A}' y)$

记矩阵  $\bar{A}'$  在  $V$  上定义的线性变换为  $\psi$

即对任意的  $\beta = b_1 e_1 + b_2 e_2 + \cdots + b_n e_n$ . 定义  $\psi(\beta) = c_1 e_1 + c_2 e_2 + \cdots + c_n e_n$ , 其中  $c_i = \bar{a}_{1i} b_1 + \bar{a}_{2i} b_2 + \cdots + \bar{a}_{ni} b_n (i = 1, 2, \dots, n)$

即  $\psi(\beta)$  的坐标向量  $\begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} = \bar{A}' y = \begin{pmatrix} \bar{a}_{11} & \bar{a}_{21} & \cdots & \bar{a}_{n1} \\ \bar{a}_{12} & \bar{a}_{22} & \cdots & \bar{a}_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \bar{a}_{1n} & \bar{a}_{2n} & \cdots & \bar{a}_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$

于是表明  $(\varphi(\alpha), \beta) = (\alpha, \psi(\beta))$  对一切  $\alpha, \beta \in V$  成立.

## Theorem 9.3.2 (线性算子与伴随算子在基下表示矩阵的联系)

设  $V$  是  $n$  维内积空间,  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  是  $V$  的一组标准正交基 若  $V$  上的线性算子  $\varphi$  在这组基下的表示矩阵为  $A = (a_{ij})$

则如果  $V$  是酉空间, 那么  $\varphi^*$  在同一组基下的表示矩阵为  $\bar{A}' = (\bar{a}_{ij})'$ , 即  $A$  的共轭转置

如果  $V$  是欧氏空间, 那么  $\varphi^*$  的表示矩阵为  $A'$ , 即  $A$  的转置.

## Proposition 9.8

设  $V$  是有限维内积空间, 若  $\varphi$  及  $\psi$  是  $V$  上的线性变换,  $c$  为常数, 则

$$(1) (\varphi + \psi)^* = \varphi^* + \psi^*$$

$$(2) (c\varphi)^* = \bar{c}\varphi^*$$

$$(3) (\varphi\psi)^* = \psi^*\varphi^*$$

$$(4) (\varphi^*)^* = \varphi.$$

**Proof** 证明由矩阵和线性变换的对应关系及矩阵共轭转置的性质即得.

### Proposition 9.9

设 $V$ 是 $n$ 维内积空间, $\varphi$ 是 $V$ 上的线性算子.

(1)若 $U$ 是 $\varphi$ 的不变子空间,则 $U^\perp$ 是 $\varphi^*$ 的不变子空间

(2)若 $\varphi$ 的全体特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ,则 $\varphi^*$ 的全体特征值为 $\bar{\lambda}_1, \bar{\lambda}_2, \dots, \bar{\lambda}_n$ .

**Proof** (1) 设 $\alpha \in U, \beta \in U^\perp$ , 因为 $(\alpha, \varphi^*(\beta)) = (\varphi(\alpha), \beta) = 0$ 所以 $U^\perp$ 是 $\varphi^*$ 的不变子空间

(2) 取 $V$ 的一组标准正交基, 记 $A$ 是 $\varphi$ 的表示矩阵, 则无论 $V$ 是酉空间还是欧氏空间, $\varphi^*$ 的表示矩阵总可写为 $\overline{A'}$

由假设 $|\lambda I_n - A| = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$  则容易验证 $|\lambda I_n - \overline{A'}| = (\lambda - \bar{\lambda}_1)(\lambda - \bar{\lambda}_2) \cdots (\lambda - \bar{\lambda}_n)$  故结论成立.

## 9.4 正交变换与矩阵与酉变换与酉矩阵

### Definition 9.10 (保积同构 (正交性矩阵的几何意义))

设 $V$ 与 $U$ 是域 $\mathbb{K}$ 上的内积空间, $\mathbb{K}$ 是实数域或复数域, $\varphi$ 是 $V \rightarrow U$ 的线性映射.

若对任意的 $x, y \in V$ ,有 $(\varphi(x), \varphi(y)) = (x, y)$ 则称 $\varphi$ 是 $V \rightarrow U$ 的保持内积的线性映射.

又若 $\varphi$ 作为线性映射是同构,则称 $\varphi$ 是内积空间 $V$ 到 $U$ 上的保积同构.

**注** (1)在不引起误解的情况下,我们常把内积空间的保积同构就称为同构.

(2)保持内积的线性映射一定是单映射,这是因为 $\|\varphi(x)\| = \|x\|$ ,从 $\|\varphi(x)\| = 0$ 得到 $\|x\| = 0$ ,故 $x = 0$

(3)容易证明保持内积的同构关系是一个等价关系,读者可自己证明之.

### Proposition 9.10

若 $\varphi$ 是内积空间 $V$ 到内积空间 $U$ 的保持范数的线性映射,则 $\varphi$ 保持内积

**Proof** 向量的范数可以用内积表示,反过来内积也可以用范数来表示.

设 $x, y$ 是 $V$ 中的任意两个向量,则

$$\|x + y\|^2 = (x + y, x + y) = (x, x) + (y, y) + (x, y) + (y, x)$$

$$\|x - y\|^2 = (x - y, x - y) = (x, x) + (y, y) - (x, y) - (y, x)$$

$$\text{故 } \|x + y\|^2 - \|x - y\|^2 = 2(x, y) + 2\overline{(x, y)}$$

另一方面

$$\|x + iy\|^2 = (x + iy, x + iy) = (x, x) + (y, y) + i(y, x) - i(x, y)$$

$$\|x - iy\|^2 = (x - iy, x - iy) = (x, x) + (y, y) - i(y, x) + i(x, y)$$

$$\text{故 } \|x + iy\|^2 - \|x - iy\|^2 = -2i(x, y) + 2i\overline{(x, y)}$$

$$\text{得 } (x, y) = \frac{1}{4} \|x + y\|^2 - \frac{1}{4} \|x - y\|^2 + \frac{i}{4} \|x + iy\|^2 - \frac{i}{4} \|x - iy\|^2 \text{ 由此即可得到结论.}$$

**注** 我们仅对复空间进行了讨论,事实上对实空间,可得下列等式: $(x, y) = \frac{1}{4} \|x + y\|^2 - \frac{1}{4} \|x - y\|^2$ 因此对实空间结论也正确.由于保持内积与保持范数的等价性,保持内积的同构也称为保范同构或保距同构.

### Theorem 9.4.1 (保积同构的判定准则与几何性质)

设 $V$ 与 $U$ 都是 $n$ 维内积空间(同为实空间或同为复空间),若 $\varphi$ 是 $V \rightarrow U$ 的线性映射,则下列命题等价:

- (1) $\varphi$ 保持内积;
- (2) $\varphi$ 是保积同构;
- (3) $\varphi$ 将 $V$ 的任一组标准正交基变成 $U$ 的一组标准正交基
- (4) $\varphi$ 将 $V$ 的某一组标准正交基变成 $U$ 的一组标准正交基.

**Proof** (1)  $\Rightarrow$  (2):  $\varphi$ 保持内积,因此 $\varphi$ 为单映射.由维数公式可得 $\dim \text{Im} \varphi = \dim V = n$ 因此 $\text{Im} \varphi = U$ ,即 $\varphi$ 是映上的,故为同构.

(2)  $\Rightarrow$  (3): 设 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的任意一组标准正交基.由于 $\varphi$ 保持内积,故对 $i \neq j$ ,有

$$(\varphi(e_i), \varphi(e_j)) = (e_i, e_j) = 0 \text{ 又 } (\varphi(e_i), \varphi(e_i)) = (e_i, e_i) = 1$$

$$\Rightarrow \{\varphi(e_1) \sim \varphi(e_n)\} \text{ 为正交单位向量组 } \Rightarrow \{\varphi(e_1), \varphi(e_2), \dots, \varphi(e_n)\} \text{ 是 } U \text{ 的标准正交基.}$$

(3)  $\Rightarrow$  (4) 显然

(4)  $\Rightarrow$  (1): 设 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的标准正交基且 $\{\varphi(e_1), \varphi(e_2), \dots, \varphi(e_n)\}$ 是 $U$ 的标准正交基.

$$\begin{aligned} \text{假定 } \mathbf{u} &= \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{e}_i, \mathbf{v} = \sum_{i=1}^n b_i \mathbf{e}_i \text{ 则 } \varphi(\mathbf{u}) = \sum_{i=1}^n a_i \varphi(\mathbf{e}_i), \varphi(\mathbf{v}) = \sum_{i=1}^n b_i \varphi(\mathbf{e}_i) \\ (\varphi(\mathbf{u}), \varphi(\mathbf{v})) &= \left( \sum_{i=1}^n a_i \varphi(\mathbf{e}_i), \sum_{i=1}^n b_i \varphi(\mathbf{e}_i) \right) \\ \Rightarrow &= a_1 \bar{b}_1 + a_2 \bar{b}_2 + \cdots + a_n \bar{b}_n \\ &= (\mathbf{u}, \mathbf{v}) \end{aligned}$$

**Corollary 9.1**

两个有限维内积空间 $V$ 与 $U$ (同为实空间或同为复空间)同构的充分必要条件是它们有相同的维数.

**Proof** 只需证明充分性. 设 $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ 是 $V$ 的标准正交基,  $\{f_1, f_2, \dots, f_n\}$ 是 $U$ 的标准正交基. 令 $\varphi$ 是 $V \rightarrow U$ 的线性映射:  $\varphi(e_i) = f_i$ , 则 $\varphi$ 将标准正交基变为标准正交基, 由定理可知 $\varphi$ 是保积同构.

**Definition 9.11 (正交算子与酉算子与正交矩阵与酉矩阵)**

设 $V$ 是欧氏空间, 若 $\varphi$ 是 $V$ 上保持内积的线性变换, 则称 $\varphi$ 为 $V$ 上的正交变换或正交算子.

若 $U$ 是酉空间, 则 $U$ 上保持内积的线性变换称为酉变换或酉算子.

设 $A$ 是 $n$ 阶实方阵, 若 $A' = A^{-1}$ , 则称 $A$ 是正交矩阵. 又若 $C$ 是 $n$ 阶复方阵且 $\bar{C}' = C^{-1}$ , 则称 $C$ 是酉矩阵.

**注** 显然正交变换及酉变换都是可逆线性变换 (因为把基变为基)

正交变换可定义为把欧氏空间中一组标准正交基变成标准正交基的线性变换. 酉变换也类似.

**Theorem 9.4.2 (正交算子与酉算子的等价几何刻画)**

设 $\varphi$ 是欧氏空间或酉空间 $V$ 上的线性变换

则 $\varphi$ 是正交变换或酉变换  $\iff \varphi$ 非异, 且 $\varphi^{-1} = \varphi^*$  即 $\varphi\varphi^* = \varphi^*\varphi = I_V$

**Proof** 设 $\varphi$ 是欧氏空间 $V$ 上的正交变换, 则对 $V$ 中的任意向量 $\alpha, \beta$ , 有 $(\varphi(\alpha), \beta) = (\varphi(\alpha), \varphi(\varphi^{-1}(\beta))) = (\alpha, \varphi^{-1}(\beta))$

此即 $\varphi^* = \varphi^{-1}$

反过来, 若 $\varphi^* = \varphi^{-1}$ , 则 $(\varphi(\alpha), \varphi(\beta)) = (\alpha, \varphi^*\varphi(\beta)) = (\alpha, \beta)$   $\varphi$ 保持内积, 故 $\varphi$ 是正交变换. 对酉变换可类似证明.

**Theorem 9.4.3 (正交算子与酉算子的等价代数刻画)**

设 $\varphi$ 是欧氏空间 (酉空间) $V$ 上的正交变换 (酉变换)  $\iff$  在 $V$ 的任一组 (某一组) 标准正交基下,  $\varphi$ 的表示矩阵是正交阵 (酉矩阵)

**Proof** 当 $\varphi$ 是正交变换时, 若 $\varphi$ 在 $V$ 的任一组标准正交基下的表示矩阵为 $A$ , 则 $\varphi^*$ 在同一组基下的表示矩阵为 $A'$

由 $\varphi^* = \varphi^{-1}$ 得 $A' = A^{-1} \implies A$ 是正交矩阵

同理, 当 $\varphi$ 是酉变换时,  $\varphi$ 在标准正交基下的表示矩阵 $A$ 应适合 $\bar{A}' = A^{-1}$ , 即 $A$ 是酉矩阵

此外若线性变换 $\varphi$ 在某一组标准正交基下的表示矩阵为正交 (酉) 矩阵, 则 $\varphi$ 是正交 (酉) 变换. 这由线性变换与其表示矩阵的关系即得.

**Corollary 9.2**

$A$ 为正交矩阵的充分必要条件是它的 $n$ 个行向量是 $n$ 维实行向量空间组成的欧氏空间 (取标准内积) 的标准正交基或它的 $n$ 个列向量是 $n$ 维实列向量空间组成的欧氏空间 (取标准内积) 的标准正交基.

$A$ 为酉矩阵的充分必要条件是它的 $n$ 个行向量是 $n$ 维复行向量空间组成的酉空间 (取标准内积) 的标准正交基或它的 $n$ 个列向量是 $n$ 维复列向量空间组成的酉空间 (取标准内积) 的标准正交基.

**Proposition 9.11** (正交矩阵与酉矩阵的性质)

若 $n$ 阶实矩阵 $A$ 是正交矩阵(或者酉矩阵), 则

(1) $A$ 的行列式值等于1或-1

(2) $A$ 的特征值的绝对值(模长)等于1.

**Proof** (1) 由 $AA' = I_n$ , 取行列式即得结论.

(2) 设 $\lambda$ 是 $A$ 的特征值,  $x \neq 0$ 是属于 $\lambda$ 的特征向量, 则 $Ax = \lambda x$ , 于是 $\bar{x}'A' = \bar{\lambda}\bar{x}'$ . 所以 $\bar{x}'A'Ax = \bar{\lambda}\bar{x}'\lambda x$ 即 $\bar{x}'x = \bar{\lambda}\lambda(\bar{x}'x)$ 因此 $\bar{\lambda}\lambda = 1$ , 即 $|\lambda| = 1$ .

**Corollary 9.3**

对角阵是正交矩阵的充分必要条件是主对角线上的元素为1或-1.

**Theorem 9.4.4** (矩阵QR分解)

设 $A$ 是 $n$ 阶实(复)矩阵, 则 $A$ 可分解为 $A = QR$ 其中 $Q$ 是正交(酉)矩阵,  $R$ 是一个上三角阵且主对角线上的元素均大于等于零并且若 $A$ 是非异阵, 则这样的分解必唯一.

**Proof** 设 $A$ 是 $n$ 阶实矩阵,  $A = (u_1, u_2, \dots, u_n)$ 是 $A$ 的列分块.

考虑 $n$ 维实列向量空间 $\mathbb{R}_n$ , 并取其标准内积, 我们先通过类似于Gram-Schmidt方法的正交化过程

把 $\{u_1, u_2, \dots, u_n\}$ 变成一组两两正交的向量 $\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ , 并且 $w_k$ 或者是零向量或者是单位向量.

我们用数学归纳法来定义上述向量 $w_k (k = 1, 2, \dots, n)$ .

假设 $w_1, \dots, w_{k-1}$ 已经定义好, 现来定义 $w_k$ , 令 $v_k = u_k - \sum_{j=1}^{k-1} (u_k, w_j)w_j$

若 $v_k = 0$ , 则令 $w_k = 0$

若 $v_k \neq 0$ , 则令 $w_k = \frac{v_k}{\|v_k\|}$ .

容易验证 $\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ 是一组两两正交的向量,  $w_k$ 或者是零向量或者是单位向量, 并且满足:

$$u_k = \sum_{j=1}^{k-1} (u_k, w_j)w_j + \|v_k\| w_k, k = 1, 2, \dots, n$$

$$\Rightarrow A = (u_1 \cdots u_n) = (w_1 \cdots w_n) \begin{pmatrix} \|v_1\| & * & * & * \\ & \|v_2\| & * & * \\ & & \ddots & * \\ & & & \|v_n\| \end{pmatrix}$$

即为题干中所求的 $R$

但此时 $(w_1 \cdots w_n)$ 未必为正交阵因为可能有些 $w_i = 0$

但我们注意到若 $w_i = 0$ 意味着 $v_k = 0$ 则 $R$ 矩阵中第 $i$ 行为0  $\left( u_k = \sum_{j=1}^{k-1} (u_k, w_j)w_j + \|v_k\| w_k, k = 1, 2, \dots, n \right)$ 可以看出

此时假设 $w_{i_1}, w_{i_2}, \dots, w_{i_r}$ 是其中的非零向量全体

可将它们扩张为 $\mathbb{R}_n$ 的一组标准正交基 $\{\tilde{w}_1, \tilde{w}_2, \dots, \tilde{w}_n\}$ , 其中 $\tilde{w}_j = w_j, j = i_1, i_2, \dots, i_r$

令 $Q = (\tilde{w}_1, \tilde{w}_2, \dots, \tilde{w}_n)$ , 知 $Q$ 是正交矩阵

注意到若 $w_k = 0$ , 则 $R$ 的第 $k$ 行元素全为零, 此时用 $\tilde{w}_k$ 代替 $w_k$ 仍然可使

$$A = (\mathbf{u}_1 \cdots \mathbf{u}_n) = (\mathbf{w}_1 \cdots \mathbf{w}_n) \underbrace{\begin{pmatrix} \|\mathbf{v}_1\| & * & * & * \\ & \|\mathbf{v}_2\| & * & * \\ & & \ddots & * \\ & & & \|\mathbf{v}_n\| \end{pmatrix}}_{\text{即为题中所求的 } \mathbf{R}} \text{ 成立}$$

因此  $A = (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \cdots, \mathbf{u}_n) = (\tilde{\mathbf{w}}_1, \tilde{\mathbf{w}}_2, \cdots, \tilde{\mathbf{w}}_n) \mathbf{R} = \mathbf{QR}$  从而得到了  $A$  的  $QR$  分解.

### 再证明唯一性

若  $A = Q_1 R_1 = Q_2 R_2$  由  $A$  可逆知道  $Q_i R_i$  均可逆  $\implies Q_2^{-1} Q_1 = R_2 R_1^{-1}$

此时  $Q_2^{-1} Q_1$  为正交阵的乘积仍然为正交阵, 此时  $R_2 R_1^{-1}$  为主对角为正数的上三角阵乘积  $\implies$  仍然为主对角为正数的上三角阵

此时我们来证明一个性质: 断言一个主对角线为正数的上三角阵  $P$  也为正交阵那么  $P$  必定为单位阵

$$\text{因为 } P = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \implies P \text{ 的最后一行作为单位行向量就有 } a_{nn}^2 = 1 \text{ 又主对角全为正 } \implies a_{nn} = 1$$

但  $P$  得最后一列作为单位列向量又  $a_{nn} = 1$  迫使  $a_{1n} = a_{2n} = \cdots = a_{n-1,n} = 0$

以此类推考察第  $n-1$  行得到  $P = I$

那么在唯一性证明中运用该性质得到  $Q_2^{-1} Q_1 = R_2 R_1^{-1} = I \implies Q_1 = Q_2$  且  $R_2 = R_1$

### Corollary 9.4

设  $A$  是实数域上的  $m \times n$  矩阵, 其中  $m > n$

证明: 如果  $A$  的列向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  线性无关, 那么  $A$  可以唯一分解成  $A = QR$

其中  $Q$  是列向量组为正交单位向量组的  $m \times n$  矩阵,  $R$  是主对角元都为正数的  $n$  级上三角矩阵, 这称为  $QR$  分解

### Proof 先证可分解性

由于  $A$  的列向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$  线性无关, 因此经过施密特正交化过程, 可得到与它等价的正交向量组  $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$

$$\alpha_1 = \beta_1$$

.....

$$\alpha_n = \sum_{j=1}^{n-1} \frac{(\alpha_n, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)} \beta_j + \beta_n$$

$$\text{记 } b_{ji} = \frac{(\alpha_i, \beta_j)}{(\beta_j, \beta_j)}, \quad i = 2, 3, \cdots, n; \quad j = 1, 2, \cdots, i-1$$

再单位化可得到正交单位向量组  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_n$

此时

$$\begin{aligned}
\mathbf{A} &= (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \\
&= (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} 1 & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & 1 & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \\
&= (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) \begin{pmatrix} |\beta_1| & b_{12}|\beta_1| & \cdots & b_{1n}|\beta_1| \\ 0 & |\beta_2| & \cdots & b_{2n}|\beta_2| \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & |\beta_n| \end{pmatrix} \\
&= \mathbf{QR},
\end{aligned}$$

其中,  $\mathbf{Q} = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$  是列向量组为正交单位向量组的  $m \times n$  矩阵,  $\mathbf{R}$  是主对角元都为正数的  $n$  级上三角矩阵

再证唯一性

假如  $\mathbf{A}$  还有一种分解式, 即  $\mathbf{A} = \mathbf{Q}_1 \mathbf{R}_1$  符合所要求的条件, 则  $\mathbf{QR} = \mathbf{Q}_1 \mathbf{R}_1$

由于  $\mathbf{R}$  是可逆的上三角矩阵, 因此  $\mathbf{Q} = \mathbf{Q}_1 \mathbf{R}_1 \mathbf{R}^{-1} = \mathbf{Q}_1 \mathbf{C}$ , 其中  $\mathbf{C} = \mathbf{R}_1 \mathbf{R}^{-1}$  是主对角元都为正数的上三角矩阵, 设  $\mathbf{C} = (C_{ij})$

记  $\mathbf{Q}_1$  的列向量组为  $\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n$ , 则

$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = (\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_n) \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ 0 & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix}$$

$$= (c_{11}\delta_1, c_{12}\delta_1 + c_{22}\delta_2, \dots, c_{1n}\delta_1 + c_{2n}\delta_2 + \cdots + c_{nn}\delta_n)$$

由于  $(\eta_1, \eta_1) = 1$ ,  $(c_{11}\delta_1, c_{11}\delta_1) = c_{11}^2 (\delta_1, \delta_1) = c_{11}^2$ , 因此  $c_{11}^2 = 1$ , 由此得出  $c_{11} = 1$

由于  $(\eta_1, \eta_2) = 0$ ,  $(\eta_2, \eta_2) = 1$ , 且

$$(\eta_1, \eta_2) = (c_{11}\delta_1, c_{12}\delta_1 + c_{22}\delta_2) = c_{11}c_{12} (\delta_1, \delta_1) + c_{11}c_{22} (\delta_1, \delta_2) = c_{11}c_{12},$$

$$(\eta_2, \eta_2) = (c_{12}\delta_1 + c_{22}\delta_2, c_{12}\delta_1 + c_{22}\delta_2) = c_{12}^2 + c_{22}^2,$$

因此  $c_{11}c_{12} = 0$ ,  $c_{12}^2 + c_{22}^2 = 1$ . 由此得出,  $c_{12} = 0$ ,  $c_{22} = 1$

依次类推可得出,  $c_{1k} = c_{2k} = \cdots = c_{k-1,k} = 0$ ,  $c_{kk} = 1$ ,  $k = 3, \dots, n$ , 因此  $\mathbf{C} = \mathbf{I}$ , 从而  $\mathbf{Q} = \mathbf{Q}_1$ ,  $\mathbf{R} = \mathbf{R}_1$

## 9.5 欧几里得空间上的正交矩阵

### Definition 9.12 (正交矩阵定义)

实数域上的 $n$ 级矩阵 $A$ 如果满足 $A'A = I$ , 那么称 $A$ 是正交矩阵

### Proposition 9.12

1. 实数域上 $n$ 级矩阵 $A$ 是正交矩阵

$$\iff A'A = I \iff A \text{ 可逆, 且 } A^{-1} = A' \iff AA' = I$$

2.  $I$ 是正交矩阵

3. 若 $A$ 和 $B$ 都是 $n$ 级正交矩阵, 则 $AB$ 也是正交矩阵

4. 若 $A$ 是正交矩阵, 则 $A^{-1}$ (即 $A'$ )也是正交矩阵

5. 若 $A$ 是正交矩阵, 则 $|A| = 1$ 或 $-1$

6. 设实数域上 $n$ 级矩阵 $A$ 的行向量组为 $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_n$ ; 列向量组为 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ , 则

$$(1) A \text{ 为正交矩阵当且仅当 } A \text{ 的行向量组满足 } \gamma_i \gamma_j' = \begin{cases} 1, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j; \end{cases}$$

$$(2) A \text{ 为正交矩阵当且仅当 } A \text{ 的列向量组满足 } \alpha_i' \alpha_j = \begin{cases} 1, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j \end{cases}$$

**Proof**  $A$  为正交矩阵  $\iff AA' = I \iff \begin{pmatrix} \gamma_1 \\ \gamma_2 \\ \vdots \\ \gamma_n \end{pmatrix} (\gamma_1', \gamma_2', \dots, \gamma_n') = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \iff \gamma_i \gamma_j' = \begin{cases} 1, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j. \end{cases}$

类似于 (1) 的方法, 利用 $A$ 为正交矩阵  $\iff A'A = I$  可证得结论

引用 Kronecker 记号  $\delta_{ij}$ , 它的含义是  $\delta_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{当 } i = j, \\ 0, & \text{当 } i \neq j, \end{cases}$

### Definition 9.13 (酉矩阵定义)

设 $A$ 是复数域上的矩阵, 用 $A^*$ 表示 $\bar{A}'$ , 即把 $A$ 的每个元素取共轭复数得到的矩阵 $\bar{A}$ 再转置

(注意从上下文区别 $A^*$ 是表示 $\bar{A}'$ 还是表示 $A$ 的伴随矩阵)

如果 $n$ 级复矩阵 $A$ 满足 $A^*A = I$ , 那么称 $A$ 是酉矩阵

### Proposition 9.13

证明: 下列每一个条件都是 $n$ 级复矩阵 $A = (a_{ij})$ 为酉矩阵的充分必要条件:

(1)  $A$ 可逆, 且 $A^{-1} = A^*$

(2)  $AA^* = I$

$$(3) \sum_{k=1}^n a_{ik} \bar{a}_{jk} = \delta_{ij}, 1 \leq i, j \leq n$$

$$(4) \sum_{k=1}^n \bar{a}_{ki} \cdot a_{kj} = \delta_{ij}, 1 \leq i, j \leq n$$

**Proof** (1) 和 (2)  $n$ 级复矩阵 $A$ 是酉矩阵  $\iff A^*A = I \iff A$ 可逆, 且 $A^{-1} = A^* \iff AA^* = I$ .

(3)  $n$ 级复矩阵 $A = (a_{ij})$ 是酉矩阵  $\iff AA^* = I \iff AA^*(i; j) = I(i; j), 1 \leq i, j \leq n \iff \sum_{k=1}^n a_{ik} \bar{a}_{jk} = \delta_{ij}, 1 \leq i, j \leq n$

(4)  $n$ 级复矩阵  $A = (a_{ij})$  是酉矩阵  $\Leftrightarrow A^*A = I \Leftrightarrow A^*A(i; j) = I(i; j), 1 \leq i, j \leq n \Leftrightarrow \sum_{k=1}^n \bar{a}_{ki}a_{kj} = \delta_{ij}, 1 \leq i, j \leq n$

**Lemma 9.1**

$$(1) (\overline{AB})^T = (\overline{B})^T (\overline{A})^T$$

$$(2) (\overline{A^{-1}})^T = \left( (\overline{A})^T \right)^{-1}$$

**Proof** (1) 在等式两边同时取  $(i, j)$  元观察即可

(2) 在等式两边同时取  $(i, j)$  元观察即可

**Proposition 9.14**

1. 证明：两个  $n$ 级酉矩阵的乘积是酉矩阵；酉矩阵的逆矩阵是酉矩阵
2. 证明：酉矩阵的行列式的模等于1

**Proof 1.**

利用上述引理很容易得到

2. 设  $A$  是  $n$ 级酉矩阵, 则  $AA^* = I$ 。从而  $1 = |I| = |AA^*| = |A||A^*|$ 。

$n$ 级复矩阵  $A = (a_{ij})$  的行列式为  $|A| = \sum_{j_1 j_2 \cdots j_n} (-1)^{r(j_1 j_2 \cdots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{nj_n}$ 。

$n$ 级复矩阵  $\bar{A} = (\bar{a}_{ij})$  的行列式为

$$|\bar{A}| = \sum_{j_1 j_2 \cdots j_n} (-1)^{r(j_1 j_2 \cdots j_n)} \bar{a}_{1j_1} \bar{a}_{2j_2} \cdots \bar{a}_{nj_n} = \overline{\left( \sum_{j_1 j_2 \cdots j_n} (-1)^{r(j_1 j_2 \cdots j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \cdots a_{nj_n} \right)} = \overline{|A|}$$

因此  $1 = |A||A^*| = |A||\bar{A}'| = |A||\bar{A}| = |A||\overline{|A|}|$  从而  $|A|$  的模等于1。

**Proposition 9.15**

决定所有的2级正交矩阵

**Proof** 设  $A = (a_{ij})$  是2级正交矩阵, 则  $A^{-1} = A'$ , 即  $\frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} \\ a_{12} & a_{22} \end{pmatrix}$

由于  $|A| = 1$  或  $-1$ . 因此分两种情形:

情形1:  $|A| = 1$ , 此时有  $a_{22} = a_{11}$ ,  $a_{21} = -a_{12}$ . 由于  $a_{11}^2 + a_{21}^2 = 1$

可以设  $a_{11} = \cos \theta$ ,  $a_{21} = \sin \theta$ ,  $0 \leq \theta < 2\pi$ , 于是  $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ ,  $0 \leq \theta < 2\pi$ , 容易直接验证, 所求出的  $A$  是正交矩阵

情形2:  $|A| = -1$ , 此时有  $a_{22} = -a_{11}$ ,  $a_{21} = a_{12}$

由于  $a_{11}^2 + a_{21}^2 = 1$ , 因此同情形1的理由得  $a_{11} = \cos \theta$ ,  $a_{21} = \sin \theta$ , 于是  $A = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix}$ ,  $0 \leq \theta < 2\pi$

容易直接验证, 所求出的  $A$  是正交矩阵

综上所述, 2级正交矩阵有且只有下列两种类型:  $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix}$ ,  $0 \leq \theta < 2\pi$

**Proposition 9.16**

设  $A$  是  $n$  级正交矩阵

证明: 任意取定  $A$  的两行 (或两列), 由这两行 (或两列) 的元素组成的所有2阶子式的平方和等于1

(上述结论可以推广到任意  $k$  行  $k$  列)

**Proof** 取定  $A$  的第  $i_1, i_2$  行 ( $i_1 < i_2$ ). 由于  $AA' = I$ , 因此得

$$\sum_{1 \leq v_1 < v_2 \leq n} \left[ A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 \\ v_1 & v_2 \end{pmatrix} \right]^2 = \sum_{1 \leq v_1 < v_2 \leq n} A \begin{pmatrix} i_1 & i_2 \\ v_1 & v_2 \end{pmatrix} A' \begin{pmatrix} v_1 & v_2 \\ i_1 & i_2 \end{pmatrix} = AA' \begin{pmatrix} i_1 & i_2 \\ i_1 & i_2 \end{pmatrix} = I \begin{pmatrix} i_1 & i_2 \\ i_1 & i_2 \end{pmatrix} = 1.$$

**Proposition 9.17**

证明: 实数域上的一个  $n$  级矩阵如果具有下列三个性质中的任意两个性质, 那么必有第三个性质: 正交矩阵, 对称矩阵, 对合矩阵

**Proof** 设  $n$  级实矩阵  $A$  是正交矩阵, 且是对称矩阵, 则  $A^2 = AA = AA' = I$ , 因此  $A$  是对合矩阵

设  $A$  是正交矩阵和对合矩阵, 则  $A' = A^{-1} = A$ , 因此  $A$  是对称矩阵

设实矩阵  $A$  是对称矩阵和对合矩阵, 则  $AA' = AA = A^2 = I$ , 因此  $A$  是正交矩阵。

**Proposition 9.18**

设  $A$  是  $n$  级正交矩阵, 证明: 对于欧几里得空间  $R^n$  中任一列向量  $\alpha$ , 有  $|A\alpha| = |\alpha|$

**Proof**  $|A\alpha|^2 = (A\alpha, A\alpha) = (A\alpha)'(A\alpha) = \alpha'A'A\alpha = \alpha'\alpha = (\alpha, \alpha) = |\alpha|^2$ . 因此  $|A\alpha| = |\alpha|$ 。

## 9.6 QR 分解与方程组的最小二乘解与正交投影

**笔记** 在实际问题中常常遇到方程个数  $m$  大于未知量个数  $n$  的线性方程组  $Ax = \beta$ , 它可能无解. 这时要设法找一个  $n$  维列向量  $x_0$ , 使得  $|Ax_0 - \beta|^2$  最小,  $x_0$  称为线性方程组  $Ax = \beta$  的最小二乘解. 接下来我们将逐步证明:

$x_0$  是  $Ax = \beta$  的最小二乘解  $\iff x_0$  是线性方程组  $A'Ax = A'\beta$  的解

当  $A$  是  $m \times n$  列满秩矩阵时, 线性方程组  $Ax = \beta$  的最小二乘解只有一个, 它是  $R^{-1}Q'\beta$ , 其中  $QR = A$  且  $Q$  是列向量组为正交单位向量组的  $m \times n$  矩阵,  $R$  是主对角元都为正数的上三角矩阵.

### Definition 9.14 (正交补空间定义)

设  $U$  是欧几里得空间  $\mathbb{R}^n$  的一个子空间, 如果向量  $\alpha$  与  $U$  中每一个向量正交, 那么称  $\alpha$  与  $U$  正交, 记作  $\alpha \perp U$ .

令  $U^\perp \stackrel{\text{def}}{=} \{\alpha \in \mathbb{R}^n \mid \alpha \perp U\}$ , 称  $U^\perp$  是  $U$  的正交补.

证明:  $U^\perp$  是  $\mathbb{R}^n$  的一个子空间.

**Proof** 由于  $0 \perp U$ , 因此  $U^\perp$  是  $\mathbb{R}^n$  的一个非空子集.

任取  $\alpha, \beta \in U^\perp$ , 则对一切  $\gamma \in U$ , 有

$$(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma) = 0 + 0 = 0,$$

$$(k\alpha, \gamma) = k(\alpha, \gamma) = 0, k \in K,$$

因此  $\alpha + \beta \in U^\perp, k\alpha \in U^\perp$ , 从而  $U^\perp$  是  $\mathbb{R}^n$  的一个空间.

### Definition 9.15 (正交投影)

设  $U$  是欧几里得空间  $\mathbb{R}^n$  的一个子空间.

令  $P_U: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$   
 $\alpha \rightarrow \alpha_1,$  其中  $\alpha_1 \in U$ , 并且  $\alpha - \alpha_1 \in U^\perp$ .

则称  $P_U$  是  $\mathbb{R}^n$  在  $U$  上的正交投影, 把  $\alpha_1$  称为向量  $\alpha$  在  $U$  上的正交投影.

### Proposition 9.19

证明: 对于  $\alpha \in \mathbb{R}^n, \alpha_1 \in U$  是  $\alpha$  在  $U$  上的正交投影当且仅当  $|\alpha - \alpha_1| \leq |\alpha - \gamma|, \forall \gamma \in U$ .

**Proof** 必要性

设  $\alpha_1 \in U$  是  $\alpha$  在  $U$  上的正交投影, 则  $\alpha - \alpha_1 \in U^\perp$ , 从而  $\forall \gamma \in U$ , 有  $(\alpha - \alpha_1) \perp (\alpha_1 - \gamma)$ , 于是

$$|\alpha - \gamma|^2 = |\alpha - \alpha_1 + \alpha_1 - \gamma|^2 = (\alpha - \alpha_1 + \alpha_1 - \gamma, \alpha - \alpha_1 + \alpha_1 - \gamma)$$

$$= (\alpha - \alpha_1, \alpha - \alpha_1) - 2(\alpha - \alpha_1, \alpha_1 - \gamma) + (\alpha_1 - \gamma, \alpha_1 - \gamma)$$

$$= |\alpha - \alpha_1|^2 + |\alpha_1 - \gamma|^2 \geq |\alpha - \alpha_1|^2,$$

从而  $|\alpha - \gamma| \geq |\alpha - \alpha_1|$ .

充分性

设  $|\alpha - \alpha_1| \leq |\alpha - \gamma|, \forall \gamma \in U$ .

假设  $\delta$  是  $\alpha$  在  $U$  上的正交投影.

一方面  $|\alpha - \alpha_1| \leq |\alpha - \gamma|, \forall \gamma \in U$  取  $\gamma = \delta \implies |\alpha - \delta| \geq |\alpha - \alpha_1|$ .

另一方面根据证得的必要性得,  $|\alpha - \delta| \leq |\alpha - \alpha_1|$ .

从而  $|\alpha - \delta| = |\alpha - \alpha_1|$ .

由于  $\alpha - \delta \in U^\perp, \delta - \alpha_1 \in U$ , 因此  $(\alpha - \delta) \perp (\delta - \alpha_1)$ .

同上理, 得  $|\alpha - \alpha_1|^2 = |\alpha - \delta + \delta - \alpha_1|^2 = |\alpha - \delta|^2 + |\delta - \alpha_1|^2 = |\alpha - \alpha_1|^2 + |\delta - \alpha_1|^2$  (勾股定理)

由此得出,  $|\delta - \alpha_1|^2 = 0$ , 因此  $\delta = \alpha_1$ , 即  $\alpha_1$  是  $\alpha$  在  $U$  上的正交投影

### Lemma 9.2

设  $A$  是实数域上的一个  $m \times n$  矩阵,  $m > n$ ,  $\beta \in \mathbb{R}^m$

如果  $x_0 \in \mathbb{R}^n$  使得  $|\beta - Ax_0|^2 \leq |\beta - Ax|^2, \forall x \in \mathbb{R}^n$ , 那么称  $x_0$  是线性方程组  $Ax = \beta$  的最小二乘解

证明:  $x_0$  是  $Ax = \beta$  的最小二乘解  $\iff x_0$  是线性方程组  $A'Ax = A'\beta$  的解

**Proof** 用  $U$  表示矩阵  $A$  的列空间,  $U = \langle \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \rangle$ , 则

$x_0$  是  $Ax = \beta$  的最小二乘解

$$\iff |\beta - Ax_0|^2 \leq |\beta - Ax|^2, \forall x \in \mathbb{R}^n$$

$$\iff |\beta - Ax_0| \leq |\beta - \gamma|, \forall \gamma \in U$$

$\iff Ax_0$  是  $\beta$  在  $U$  上的正交投影

$$\iff \beta - Ax_0 \in U^\perp \iff (\beta - Ax_0, \alpha_i) = 0, i = 1, 2, \dots, n$$

$$\iff \alpha_i'(\beta - Ax_0) = 0, i = 1, 2, \dots, n$$

$$\iff A'(\beta - Ax_0) = 0$$

$$\iff A'Ax_0 = A'\beta$$

$\iff x_0$  是  $A'Ax = A'\beta$  的解

### Lemma 9.3

设  $A$  是实数域上的  $m \times n$  列满秩矩阵

它可分解成  $A = QR$ , 其中  $Q$  是列向量组为正交单位向量组的  $m \times n$  矩阵,  $R$  为主对角元都为正数的上三角矩阵

证明: 对于任意  $\beta \in \mathbb{R}^m$ ,  $R^{-1}Q'\beta$  是线性方程组  $A'Ax = A'\beta$  的唯一解

**Proof** 设  $Q$  的列向量为  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ , 则  $Q'Q = \begin{pmatrix} \eta_1' \\ \eta_2' \\ \vdots \\ \eta_n' \end{pmatrix} (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n) = \begin{pmatrix} \eta_1'\eta_1 & \eta_1'\eta_2 & \cdots & \eta_1'\eta_n \\ \eta_2'\eta_1 & \eta_2'\eta_2 & \cdots & \eta_2'\eta_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \eta_n'\eta_1 & \eta_n'\eta_2 & \cdots & \eta_n'\eta_n \end{pmatrix} = I$

从而  $A'A(R^{-1}Q'\beta) = (QR)'(QR)(R^{-1}Q'\beta) = R'Q'QRR^{-1}Q'\beta = R'Q'\beta = (QR)'\beta = A'\beta$ ,

因此  $R^{-1}Q'\beta$  是线性方程组  $A'Ax = A'\beta$  的一个解

由于  $\text{rank}(A'A) = \text{rank}(A) = n$ , 因此  $|A'A| \neq 0$ , 从而线性方程组  $A'Ax = A'\beta$  有唯一解, 它就是  $R^{-1}Q'\beta$

### Proposition 9.20

设  $A$  是实数域上的  $m \times n$  列满秩矩阵,  $m > n$

证明:  $(A'A)^{-1}A'\beta$  是线性方程组  $Ax = \beta$  的唯一的 最小二乘解

**Proof** 一方面  $r(A'A)_{n \times n} = r(A) = n$

由上面引理知道此时  $Ax = \beta$  的存在唯一的 最小二乘解.

而此时  $A'Ay = A'\beta$  的确有解  $(A'A)^{-1}A'\beta$  故  $(A'A)^{-1}A'\beta$  是一个 最小二乘解

又有唯一性保证即可 (唯一性保证也可以不用引理而改用线性方程组的唯一解定理)