

# 线性代数与空间解析几何

## 第一章 行列式

行 row 列 column

1. 逆序数
- 把  $n$  个不同元素不重不漏地排成一列, 叫这  $n$  个元素的全排列 (排列)
  - 给定  $n$  个不同元素的全排列共有  $n!$  种 (奇偶排列各为  $\frac{n!}{2}$  种)
  - 对排列  $p_1 p_2 \dots p_n$ ,  $p_i$  的逆序数: 排在  $p_i$  前且比  $p_i$  大的数的个数  $t_i$
  - 排列的逆序数:  $t(p_1 p_2 \dots p_n) = t_1 + t_2 + \dots + t_n$

2. 一个排列中任意两个数经过一次对换, 排列/逆序数的奇偶性改变一次

$$3. D_n = |a_{ij}|_{n \times n} = \sum (-1)^{t(i_1, i_2, \dots, i_n) + t(j_1, j_2, \dots, j_n)} a_{i_1 j_1} a_{i_2 j_2} \dots a_{i_n j_n}$$

$$= \sum_{p_1, p_2, \dots, p_n} (-1)^{t(p_1, p_2, \dots, p_n)} a_{1 p_1} a_{2 p_2} \dots a_{n p_n} = \sum_{p_1, p_2, \dots, p_n} (-1)^{t(p_1, p_2, \dots, p_n)} a_{p_1} a_{p_2} \dots a_{p_n}$$

### 行列式的性质

1.  $D = D^T$  行列式与它的转置行列式相等 对方阵  $A$ , 有  $|A| = |A^T|$

$\Rightarrow$  对行列式关于“行”成立的性质, 对于“列”同样成立

2. 互换行列式的两行(列), 行列式变号  $\Delta$  换法变换使行列式变号

$\Rightarrow$  若行列式两行(列)完全相同, 则行列式为 0

3. 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ k a_{21} & k a_{22} & \dots & k a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = k \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$
 行列式一行(列)的公因子可以外提

$\alpha_i \in \mathbb{F}^n, |\alpha_1, \dots, k \alpha_i, \dots, \alpha_n| = k |\alpha_1, \dots, \alpha_i, \dots, \alpha_n|$

$\Rightarrow$  若行列式两行(列)元素成比例, 则行列式为 0

4. 
$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{11} + \alpha_1 & a_{12} + \alpha_2 & \dots & a_{1n} + \alpha_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$
 即  $|\alpha_1, \dots, \beta_1 + \beta_2, \dots, \alpha_n| = |\alpha_1, \dots, \beta_1, \dots, \alpha_n| + |\alpha_1, \dots, \beta_2, \dots, \alpha_n|$

★ 5. 消法变换不改变行列式的值 (即: 把行列式一行的倍数加到另一行, 行列式不变)

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ a_{21} + k a_{11} & a_{22} + k a_{12} & \dots & a_{2n} + k a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

6. 行列式按行(列)展开法则

按行展开  $\sum_{k=1}^n a_{ki} A_{kj} = a_{1i} A_{1j} + a_{2i} A_{2j} + \dots + a_{ni} A_{nj} = \begin{cases} D, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$

定义:  $a_{ij}$  的余子式  $M_{ij}$

代数余子式  $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$

按列展开  $\sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = a_{1i} A_{1j} + a_{2i} A_{2j} + \dots + a_{ni} A_{nj} = \begin{cases} D, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$

7. 拉普拉斯展开定理

## 特殊行列式

1. 一阶行列式  $D = |a| = a$

2. 二阶行列式  $D = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$

3. 三阶行列式 对角线法则求解

4. 对角形行列式  $D = \begin{vmatrix} a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & a_{nn} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} \cdot \dots \cdot a_{nn} = \prod_{i=1}^n a_{ii}$

5. 上(下)三角形行列式  $\begin{vmatrix} a_{11} & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & & 0 \\ & \ddots & \\ * & & a_{nn} \end{vmatrix} = \prod_{i=1}^n a_{ii}$

6. 次对角线,  $D = \begin{vmatrix} 0 & & \lambda_1 \\ & \ddots & \\ \lambda_n & & 0 \end{vmatrix} = \frac{(-1)^{\frac{1}{2}n(n-1)}}{\prod_{i=1}^n \lambda_i} \lambda_i$   $t(n, n-1, n-2, \dots, 2, 1) = 1+2+\dots+n-1 = \frac{n(n-1)}{2}$

$$\begin{vmatrix} 0 & & a_{1n} \\ & \ddots & \\ a_{ni} & & * \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} * & & a_{1n} \\ & \ddots & \\ a_{ni} & & 0 \end{vmatrix} = \frac{(-1)^{\frac{1}{2}n(n-1)}}{\prod_{i=1}^n a_{i,n-i}} a_{i,n-i}$$

## 7. Vandermonde (范德蒙德) 行列式

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} \leftarrow \text{第一(列)全为1} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j), \quad n \geq 2$$

eg.  $\begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ \sqrt{3} & -1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 4 & 9 \\ 3\sqrt{3} & -1 & 8 & 27 \\ 9 & 1 & 16 & 81 \end{vmatrix} = -6\sqrt{3} \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ \sqrt{3} & -1 & 2 & 3 \\ 3 & 1 & 4 & 9 \\ 3\sqrt{3} & -1 & 8 & 27 \end{vmatrix}$   
 $= -6\sqrt{3}(3-2)(3+1)(3-\sqrt{3})(2+1)(2\sqrt{3})(-\sqrt{3})$

## 8. 箭型行列式 化为上三角

$$D_n = \begin{vmatrix} x_1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & x_2 & & & \\ & & x_3 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ & & & & x_n \end{vmatrix} \xrightarrow[\substack{C_i - (\frac{1}{x_i})C_1 \\ i=2,3,\dots,n}]{\substack{C_1 + (-\frac{1}{x_1})C_i \\ i=2,3,\dots,n}} \begin{vmatrix} x_1 - \frac{1}{x_2} & \dots & \frac{1}{x_n} & 1 & \dots & 1 \\ 0 & & & x_2 & & \\ \vdots & & & & \ddots & \\ 0 & & & & & x_n \end{vmatrix} = \left(\prod_{i=2}^n x_i\right) \left(x_1 - \sum_{j=2}^n \frac{1}{x_j}\right)$$

9. 各行(列)元素和相等的行列式  $\Rightarrow$  构造行(列)和 累加法

eg.  $D_n = \begin{vmatrix} 1+x_1 & x_1 & \dots & x_1 \\ x_2 & 1+x_2 & \dots & x_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & x_n & \dots & 1+x_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1+\sum_{i=1}^n x_i & 1+\sum_{i=1}^n x_i & \dots & 1+\sum_{i=1}^n x_i \\ x_2 & 1+x_2 & \dots & x_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & x_n & \dots & 1+x_n \end{vmatrix} = \left(1+\sum_{i=1}^n x_i\right) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_2 & 1+x_2 & \dots & x_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & x_n & \dots & 1+x_n \end{vmatrix}$

$$\frac{r_1 + (-x_1)r_1}{1=2,3,\dots,n} \left(1+\sum_{i=1}^n x_i\right) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \dots & 1 \end{vmatrix} = 1 + \sum_{i=1}^n x_i$$

或  $\frac{c_1 - c_1}{i=2,3,\dots,n} \left(1+\sum_{i=1}^n x_i\right) \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_2 & 1 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n & 0 & \dots & 0 \end{vmatrix} = 1 + \sum_{i=1}^n x_i$

10. 两三角型行列式 特征为对角线上方元素均为a, 下方元素均为b

① a=b时, 化为箭型行列式计算

$$D_n = \begin{vmatrix} x_1 & b & b & \dots & b \\ b & x_2 & b & \dots & b \\ b & b & x_3 & \dots & b \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \dots & x_n \end{vmatrix} \xrightarrow[r_i + (-1)^i r_1]{i=2,3,\dots,n} \begin{vmatrix} x_1 & b & b & \dots & b \\ b-x_1 & x_2-b & b-x_1 & \dots & b-x_1 \\ 0 & b-x_1 & x_3-b & \dots & b-x_1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & x_n-b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 + b(\frac{x_1-b}{x_2-b} + \frac{x_1-b}{x_3-b} + \dots + \frac{x_1-b}{x_n-b}) & b & b & \dots & b \\ 0 & x_2-b & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & x_n-b \end{vmatrix}$$

$$\therefore D_n = \left[ \prod_{i=2}^n (x_i - b) \right] \left[ x_1 + b(x_1 - b) \sum_{j=2}^n \frac{1}{x_j - b} \right]$$

② a ≠ b时, 采用拆行法, 目的是降阶 拆行降阶

$$D_n = \begin{vmatrix} x_1 & a & a & \dots & a \\ b & x_2 & a & \dots & a \\ b & b & x_3 & \dots & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \dots & x_n \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 & a & a & \dots & a \\ b & x_2 & a & \dots & a \\ b & b & x_3 & \dots & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \dots & x_n + b - b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 & a & a & \dots & a \\ b & x_2 & a & \dots & a \\ b & b & x_3 & \dots & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \dots & b \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} x_1 & a & a & \dots & 0 \\ b & x_2 & a & \dots & 0 \\ b & b & x_3 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \dots & x_n - b \end{vmatrix}$$

$$D'' \xrightarrow{\text{按第n列展开}} (x_n - b) \begin{vmatrix} x_1 & a & a & \dots & a \\ b & x_2 & a & \dots & a \\ b & b & x_3 & \dots & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b & b & b & \dots & x_{n-1} \end{vmatrix} = (x_n - b) D_{n-1}$$

$$D' \xrightarrow[r_i + (-1)^i c_n]{i=1,2,\dots,n-1} \begin{vmatrix} x_1 - a & 0 & 0 & \dots & 0 \\ b - a & x_2 - a & 0 & \dots & 0 \\ b - a & b - a & x_3 - a & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & b \end{vmatrix} \xrightarrow{\text{按第n行展开}} \begin{vmatrix} x_1 - a & 0 & 0 & \dots & 0 \\ * & x_2 - a & 0 & \dots & 0 \\ * & * & x_3 - a & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ * & * & * & \dots & x_{n-1} - a \end{vmatrix} = b \prod_{i=1}^{n-1} (x_i - a)$$

$\therefore D_n = b \prod_{i=1}^{n-1} (x_i - a) + (x_n - b) D_{n-1}$ , 再由行列式转置不变性, 交换式子的a,b,得

$$D_n = a \prod_{i=1}^{n-1} (x_i - b) + (x_n - a) D_{n-1}$$

联立, 解得  $D_n = \frac{1}{a-b} \left[ a \prod_{i=1}^n (x_i - b) - b \prod_{i=1}^n (x_i - a) \right]$

③ 经变换可化为两三角型行列式:

$$\text{eg. } D_n = \begin{vmatrix} d & b & b & \dots & b \\ c & x & a & \dots & a \\ c & a & x & \dots & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c & a & a & \dots & x \end{vmatrix} \xrightarrow[r_i \times \frac{a}{b}]{c_i \times \frac{a}{c}} \frac{bc}{a^2} \begin{vmatrix} \frac{a^2 d}{bc} & a & a & \dots & a \\ a & x & a & \dots & a \\ a & a & x & \dots & a \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a & a & a & \dots & x \end{vmatrix} \rightarrow \text{箭型} \rightarrow \text{上三角}$$

④ 无法提出公因子的, 采用升阶法 加边升阶

$$\text{eg. } D_n = \begin{vmatrix} 1+x_1^2 & x_1 x_2 & x_1 x_3 & \dots & x_1 x_n \\ x_2 x_1 & 1+x_2^2 & x_2 x_3 & \dots & x_2 x_n \\ x_3 x_1 & x_3 x_2 & 1+x_3^2 & \dots & x_3 x_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n x_1 & x_n x_2 & x_n x_3 & \dots & 1+x_n^2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ 0 & 1+x_1^2 & x_1 x_2 & x_1 x_3 & \dots & x_1 x_n \\ 0 & x_2 x_1 & 1+x_2^2 & x_2 x_3 & \dots & x_2 x_n \\ 0 & x_3 x_1 & x_3 x_2 & 1+x_3^2 & \dots & x_3 x_n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & x_n x_1 & x_n x_2 & x_n x_3 & \dots & 1+x_n^2 \end{vmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_i + (-x_i) r_1]{i=2,3,\dots,n} \begin{vmatrix} 1 & x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ -x_1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ -x_2 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ -x_3 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -x_n & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1+x_1^2+x_2^2+\dots+x_n^2 & x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_n \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{vmatrix} = 1 + \sum_{i=1}^n x_i^2$$

$$\text{eg. } D_4 = \begin{vmatrix} a+1 & b & c & d \\ a & b+2 & c & d \\ a & b & c+3 & d \\ a & b & c & d+4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & a & b & c & d \\ 0 & a+1 & b & c & d \\ 0 & 0 & a & b & c+3 \\ 0 & 0 & 0 & a & b & c+d+4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & a & b & c & d \\ -1 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ -1 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ -1 & 1 & 2 & 3 & 4 \end{vmatrix} = 24 + 24a + 12b + 8c + 4d$$



## 14. 三对角型行列式

特征: 主对角线与相邻的两条斜线有非0元素, 是一种递推结构行列式,  
即所有主子式有相同的结构, 从而按列展开后再展开即得递推公式

方法: 递推法 (特征方程法)

$$\text{eg. } D_n = \begin{vmatrix} a & b & & & \\ c & a & b & & \\ & c & a & b & \\ & & c & a & b \\ & & & c & a \end{vmatrix} \xrightarrow[\text{展开}]{\text{按第一列}} a \begin{vmatrix} a & b & & \\ c & a & b & \\ & c & a & b \end{vmatrix} - c \begin{vmatrix} b & & & \\ c & a & b & \\ & c & a & b \end{vmatrix}$$

$$\therefore D_n = aD_{n-1} - bcD_{n-2}$$

希望上式能变成  $D_n - x_1 D_{n-1} = x_2 (D_{n-1} - x_1 D_{n-2})$

$$\text{即 } D_n = (x_1 + x_2) D_{n-1} - x_1 x_2 D_{n-2}$$

$\therefore x_1 + x_2 = a, x_1 x_2 = bc$ , 为求出  $x_1, x_2$ , 我们构造特征方程:

$$x^2 - ax + bc = 0$$

$$x_1, x_2 \text{ 为其两根, 解之得: } x_1 = \frac{a + \sqrt{a^2 - 4bc}}{2}, x_2 = \frac{a - \sqrt{a^2 - 4bc}}{2}$$

$$\therefore D_1 = a, D_2 = a^2 - bc \quad \therefore D_2 - x_1 D_1 = a(a - x_1) - bc = ax_2 - ax_2 + x_2^2 = x_2^2$$

$$\therefore D_n - x_1 D_{n-1} = x_2 (D_{n-1} - x_1 D_{n-2}) = \dots = x_2^{n-1} (D_2 - x_1 D_1) = x_2^{n-1} \dots \textcircled{1}$$

$$\text{同理, } D_n - x_2 D_{n-1} = x_1^{n-1} \dots \textcircled{2}$$

$$\text{联立 } \textcircled{1}, \textcircled{2}, \text{ 得 } \frac{D_n - x_2^n}{x_1} = \frac{D_n - x_1^n}{x_2}$$

$$\text{化简得: } \underline{D_n = \frac{x_1^{n+1} - x_2^{n+1}}{x_1 - x_2}} \quad \text{其中, } x_1 = \frac{a + \sqrt{a^2 - 4bc}}{2}, x_2 = \frac{a - \sqrt{a^2 - 4bc}}{2}$$

## 15. 相邻两行对应元素相差k倍型行列式

方法: 步步差法

① 元素为数字, 且相邻两行对应元素相差1, 采用逐步作差法, 出现大量1, 进而出现大量0

$$\text{eg. } D_n = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 2 & \dots & n-2 & n-1 \\ 1 & 0 & 1 & \dots & n-3 & n-2 \\ 2 & 1 & 0 & \dots & n-4 & n-3 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ n-2 & n-3 & n-4 & \dots & 0 & 1 \\ n-1 & n-2 & n-3 & \dots & 1 & 0 \end{vmatrix} \xrightarrow[\text{用前一行减去后一行}]{\text{从第一行开始, 依次}} \begin{vmatrix} \textcircled{1} & 1 & 2 & \dots & n-2 & n-1 \\ -1 & -1 & -1 & \dots & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & \dots & -1 & -1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ -1 & -1 & -1 & \dots & -1 & -1 \\ n-1 & n-2 & n-3 & \dots & 0 & 1 \end{vmatrix} \xrightarrow[\text{i=2,3,\dots,n}]{\text{C}_i + \text{C}_1} \begin{vmatrix} -1 & 1 & 2 & \dots & n-2 & n-1 \\ -1 & -2 & -2 & \dots & -2 & -2 \\ -1 & -2 & -2 & \dots & -2 & -2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ -1 & -2 & -2 & \dots & -2 & -2 \\ n-1 & n-2 & n-3 & \dots & n & n-1 \end{vmatrix}$$

$$= (-1)^{n-1} 2^{n-2} (n-1)$$

②若邻两行相差k倍,采用逐步作k倍差,即可出现大量0

$$\text{eg. } D_n = \begin{vmatrix} 1 & a & a^2 & \dots & a^{n-2} & a^{n-1} \\ a^{n-1} & 1 & a & \dots & a^{n-3} & a^{n-2} \\ a^{n-2} & a^{n-1} & 1 & \dots & a^{n-4} & a^{n-3} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a^2 & a^3 & a^4 & \dots & 1 & a \\ a & a^2 & a^3 & \dots & a^{n-1} & 1 \end{vmatrix}$$

从第一行开始,依次用前一行加上后一行的(-a)倍

$$\begin{vmatrix} \underbrace{r_i + (-a)r_{i+1}}_{i=1,2,\dots,(n-1)} & & & & & \\ & 1-a^n & & & & \\ & & 1-a^n & & & \\ & & & 1-a^n & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1-a^n \\ & a^1 & a^2 & a^3 & \dots & a^{n-1} & 1 \end{vmatrix} = (1-a^n)^{n-1}$$

### Cramer 法则

设有n个未知数、n个方程的线性方程组:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

记其系数行列式  $D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}$

Cramer 法则: 若  $D \neq 0$ , 则上述方程组有唯一解:  $x_i = \frac{D_i}{D}$  即解  $X = (\frac{D_1}{D}, \dots, \frac{D_n}{D})^T$

其中:

$$D_i = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1,i-1} & b_i & a_{1,i+1} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2,i-1} & b_2 & a_{2,i+1} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{n,i-1} & b_n & a_{n,i+1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad i=1,2,\dots,n$$

第i列  
被替换

### 行列式乘法

记  $D_1 = |a_{ij}|_{n \times n}$ ,  $D_2 = |b_{ij}|_{n \times n}$ ,  $D = |c_{ij}|_{n \times n}$

若  $D = D_1 \cdot D_2$  则  $c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$

构造行列式 行列式第i行(列)所有元素的M与A都与该行(列)元素无关  $\rightarrow$  改变第i行(列)元素, 该行(列)任一元素的M、A都不会变

eg. 已知  $D_4 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{vmatrix}$ , 则  $A_{41} + A_{42} + A_{43} + A_{44} =$

$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{vmatrix}$  这些是  $D_4$  的

定义  $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$

$M_{41} + M_{42} + M_{43} + M_{44} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ -1 & 1 & -1 & 1 \end{vmatrix}$

eg. 设  $D = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 3 \\ 3 & 2 & 5 & 4 & 2 \\ 2 & 2 & 2 & 1 & 1 \\ 4 & 6 & 5 & 2 & 3 \end{vmatrix}$  求  $A_{31}+A_{32}+A_{33}$ ;  $A_{34}+A_{35}$  是第3行的A, 则可改变第3行元素

解: 记  $D_1 = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 3 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 3 \\ 2 & 2 & 2 & 1 & 1 \\ 4 & 6 & 5 & 2 & 3 \end{vmatrix}$ ,  $A_{31}+A_{32}+A_{33}+3(A_{34}+A_{35})=D_1=0 \dots \textcircled{1}$

记  $D_2 = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\ 1 & 1 & 1 & 3 & 3 \\ 2 & 2 & 2 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & 2 & 1 & 1 \\ 4 & 6 & 5 & 2 & 3 \end{vmatrix}$ ,  $2(A_{31}+A_{32}+A_{33})+A_{34}+A_{35}=D_2=0 \dots \textcircled{2}$

联立  $\textcircled{1}$ 、 $\textcircled{2}$ , 得  $A_{31}+A_{32}+A_{33}=0$ ,  $A_{34}+A_{35}=0$

一种常用展开

$$D_4 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & 0 \\ a_{21} & a_{22} & 0 \\ * & a_{33} & a_{34} \\ & a_{43} & a_{44} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & * \\ a_{21} & a_{22} & * \\ 0 & a_{33} & a_{34} \\ a_{43} & a_{44} & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} \begin{vmatrix} a_{33} & a_{34} \\ a_{43} & a_{44} \end{vmatrix}$$

定理: 设  $f(x) = a_{n-1}x^{n-1} + a_{n-2}x^{n-2} + \dots + a_1x + a_0$  为一个非零  $n-1$  次多项式,

则  $f(x)$  最多有  $n-1$  个不同的根

## 第二章 矩阵 Matrix

矩阵的运算 线性运算 = 加法 + 数乘

1. 加法:  $A+B=B+A$        $A+(-B)=A-B$

只有同型矩阵  
才能相加减

$(A+B)+C=A+(B+C)$        $A+B=C \Leftrightarrow A=C-B$

$A+O=A$

$A+(-A)=O$

2. 数乘:  $1A=A$     $(-1)A=-A$     $0A=O$

· 矩阵提公因子: 所有元素均有公因子外提

· 行列式提公因子: 一行(列)提一次; 所有

元素均有公因子, 外提n次

设  $A=(a_{ij})_{m \times n}$        $k(A)=(kA)$

则  $kA=(ka_{ij})_{m \times n}$        $(k+l)A=kA+lA$

$k(A+B)=kA+kB$

$\Delta kA=O \Leftrightarrow k=0$  或  $A=O$

3. 乘法:  $A(BC)=(AB)C$

$F^{m \times p} \times F^{p \times n} = F^{m \times n}$

口诀: 中间相等取两头

定义:  $C=AB$

$k(AB)=(kA)B=A(kB)$

$\Rightarrow c_{ij} = \sum_{k=1}^p a_{ik} b_{kj}$

$A(B+C)=AB+AC$        $(A+B)C=AC+BC$

$\Delta EA=A, AE=A$

$OA=O, AO=O$

注: 一般情况下:  $AB \neq BA$ ,  $AB=AC \Rightarrow B=C$ ,  
矩阵乘法不满足交换律, 消去律

$AB=O \Rightarrow A=O$  或  $B=O$ ,  $AB=O$  且  $A \neq O \Rightarrow B=O$

矩阵乘法有零因子

4. 转置:  $(A^T)^T=A$

$(A+B+\dots+C)^T=A^T+B^T+\dots+C^T$

注意  $AA^T$  的对角线元素都是平方和

$(kA)^T=kA^T$

$AA^T = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^n a_{1i}^2 & & * \\ & \sum_{i=1}^n a_{2i}^2 & \\ * & & \sum_{i=1}^n a_{ni}^2 \end{pmatrix}$

$(A_1 A_2 \dots A_n)^T = A_n^T \dots A_2^T A_1^T$

$|A^T|=|A|$

$AA^T=O \Rightarrow A=O$ ;  $R(AA^T)=R(A)$

5. 方阵的行列式  $A, B \in F^{n \times n}$ ,  $A$  的行列式记作  $\det A$  或  $|A|$

$|kA|=k^n |A|$

$|AB|=|A||B|$  前提:  $A, B$  为同阶方阵

$\Delta |A^m|=|A|^m, \Delta |AB|=|BA|$

一般地,  $|A+B| \neq |A|+|B|$



6. 方阵的幂  $A \in F^{n \times n}, k, l \in \mathbb{N}$  求法 ① 拆分法求方阵的幂:

$$A^0 = E_n, A^1 = A, A^2 = A \cdot A \dots (E+A)^m = E + C_m^1 A + C_m^2 A^2 + \dots + C_m^m A^m$$

$$A^k A^l = A^{k+l} = A^l A^k = E + \sum_{k=1}^m C_m^k A^k \quad \text{一般有 } A^i = 0$$

$$(A^k)^l = A^{kl} \quad (A^m)^T = (A^T)^m$$

一般来说,  $(AB)^k \neq A^k B^k$

② 归纳法: 观察规律

③ 相似矩阵法  $P^{-1}AP = \Lambda \Rightarrow A = P\Lambda P^{-1} \Rightarrow A^n = P\Lambda^n P^{-1}$

7. 共轭矩阵  $A \in C^{m \times n}$

$$A^H = (\overline{A})' = (\overline{A'})$$

$$\overline{A+B} = \overline{A} + \overline{B}$$

$$\overline{kA} = k\overline{A}$$

$$\overline{\overline{A}} = A$$

$$|\overline{A}| = |A|$$

$$\overline{\overline{A}} = A$$

$$(A+B)^H = A^H + B^H$$

$$(kA)^H = kA^H$$

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

$$|A^H| = |A|$$

$$(A^H)^H = A$$

④ 分解法: 若  $A = \alpha\beta^T$ , 且  $\beta^T\alpha = k$  (实数)

秩为1的矩阵都能写成  $\alpha\beta^T$  的形式

则:  $A^n = \alpha(\beta^T\alpha)^{n-1}\beta^T = k^{n-1}A$

且  $k = \text{tr}(A)$ , 故  $A^n = \text{tr}(A)^{n-1}A$

8. 逆矩阵  $A \in F^{n \times n}$ , 若  $A$  可逆, 则:

$$(A^{-1})^{-1} = A, \quad AA^{-1} = A^{-1}A = E_n \quad |A| \neq 0$$

★  $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$  ( $k \neq 0$ ),  $A^{-m} = (A^m)^{-1} = (A^{-1})^m$  ( $m \in \mathbb{N}$ )

★  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ ,  $(A_1 A_2 \dots A_s)^{-1} = A_s^{-1} \dots A_2^{-1} A_1^{-1}$

$$(A^{-1})^{-1} = (A^{-1})^T, \quad \star |A^{-1}| = \frac{1}{|A|}$$

△ 一般来说,  $(A \pm B)^{-1} \neq A^{-1} \pm B^{-1}$

若  $A, B \in F^{n \times n}$ ,  $AB$  可逆  $\Rightarrow A$  可逆,  $B$  可逆

若  $A, B \in F^{n \times n}$ ,  $AB = E \Rightarrow A^{-1} = B$

9. 乘积可换  $AB = BA$  前提

$$\Rightarrow (A+B)(A-B) = A^2 - B^2, \quad (A \pm B)^2 = A^2 \pm 2AB + B^2$$

$$(A+B)^m = \sum_{k=0}^m C_m^k A^k B^{m-k} \quad (AB)^k = A^k B^k$$

★ 伴随矩阵 对  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 有  $A^* = (A_{ji})_{n \times n}$  代数余子式的一个转置 逆/转置均伴随可换

$$\Delta R(A^*) = \begin{cases} n & R(A) = n \\ 1 & R(A) = n-1 \\ 0 & R(A) < n-1 \end{cases} \quad \text{由 } AA^* = A^*A = |A|E_n \Rightarrow (A^*)^{-1} = (A^{-1})^* = \frac{1}{|A|}A \quad (A^*)^T = (A^T)^*$$

$$A^* = |A|A^{-1} \quad \Delta (kA)^* = k^{n-1}A^* \quad \Delta |A^*| = |A|^{n-1}$$

$$\Delta (A^*)^* = |A|^{n-2}A \quad (-A)^* = (-1)^{n-1}A^*$$

## 二、判断方阵可逆的方法

对  $A \in F^{n \times n}$

△1.  $|A| \neq 0$

2.  $\exists B \in F^{n \times n}, AB = E_n$  (或  $BA = E_n$ ) 2'.  $A, B \in F^{n \times n}$ , 则  $AB$  可逆  $\Rightarrow A, B$  均可逆

△3.  $R(A) = n$

4. 不存在非零矩阵  $B$ , 使  $AB = 0$  (或  $BA = 0$ )  $\Rightarrow AX = 0$  只有零解  $\Rightarrow A$  可逆

5.  $A$  与  $E_n$  等价 (即  $A$  经有限次初等变换化为  $E_n$ )

6. 存在可逆阵  $P, Q$  使  $PAQ = E_n$  或  $A = PEQ = PQ$

7.  $A$  可表示成有限个初等矩阵的乘积  $P_1 \cdots P_k$  为初等矩阵,  $A = P_1 P_2 \cdots P_k$

8.  $A^*$  可逆

初等阵之积为可逆阵, 可逆阵之积仍为可逆阵

9.  $A$  的行(列)向量组线性无关

10.  $A$  的特征值不为 0 ( $\lambda E - AX = 0$ )

## 三、求逆矩阵的方法

已知  $A \in F^{n \times n}$ ,  $A$  可逆

1. 定义:  $\exists B \in F^{n \times n}, AB = E_n$  (或  $BA = E_n$ ), 则  $A^{-1} = B$

2. 推论:  $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$

3. 初等变换法:

$$(A; E) \xrightarrow{\text{行}} (E; A^{-1}) \quad \left( \begin{array}{c} A \\ E \end{array} \right) \xrightarrow{\text{列}} \left( \begin{array}{c} E \\ A^{-1} \end{array} \right)$$

$$(A; B) \xrightarrow{\text{行}} (E; A^{-1}B) \quad \left( \begin{array}{c} A \\ B \end{array} \right) \xrightarrow{\text{列}} \left( \begin{array}{c} E \\ BA^{-1} \end{array} \right)$$

4.  $n$  阶可逆阵的逆矩阵

对  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$ ,  $|A| \neq 0$ , 则  $A^* = \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$

$$\therefore A^{-1} = \frac{1}{a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}} \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$$

5. 利用分块阵的初等变化求逆

分块初等变换不改变分块矩阵的秩

对  $A \in F^{m \times m}$  可逆,  $B \in F^{n \times n}$  可逆,  $C \in F^{m \times n}$ ,  $D \in F^{n \times m}$ , 有:

$$\begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} C & A \\ B & 0 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \end{pmatrix}$$

$$\text{eg. } \left( \begin{array}{c|c} A & C \\ \hline 0 & B \end{array} \middle| \begin{array}{c} E \\ E \end{array} \right) \xrightarrow{\text{行}} \left( \begin{array}{c|c} A & B \\ \hline E & E - CB^{-1} \end{array} \right) \xrightarrow{\text{行}} \left( \begin{array}{c|c} E & A^{-1} - A^{-1}CB^{-1} \\ \hline E & B^{-1} \end{array} \right)$$

#### 四、求矩阵的秩的方法

1. 定义法: 若  $A$  中存在一个  $r$  阶非零子式, 且  $A$  的所有  $(r+1)$  阶子式都为  $0 \Rightarrow R(A) = r$
2. 初等变换法: 将  $A$  化为行阶梯形矩阵,  $R(A) =$  行阶梯形矩阵的非零行数

#### 五、矩阵的秩的性质 秩: 非零子的最高阶数

1.  $A \in F^{m \times n}$ ,  $P \in F^{m \times m}$  可逆,  $Q \in F^{n \times n}$  可逆, 则:

$$R(A) = R(PA) = R(AQ) = R(PAQ)$$

2. 初等变换不改变矩阵的秩

3. 对分块矩阵进行分块初等变换, 也不改变分块矩阵的秩

对  $A \in F^{m \times n}$

$$4. 0 \leq R(A) \leq \min\{m, n\}$$

$$5. R(A^T) = R(A), R(AA^T) = R(A)$$

$$6. R(kA) = \begin{cases} 0 & k=0 \\ R(A) & k \neq 0 \end{cases}$$

7. 对  $A$  任意一个子矩阵  $A_1$ , 有  $R(A_1) \leq R(A)$

$$8. R\begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} = R(A) + R(B) \quad R\begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix} \geq R(A) + R(B)$$

$$9. R(A:B) \leq R(A) + R(B), \quad \Delta R(A+B) \leq R(A) + R(B)$$

$$10. R(AB) \leq \min\{R(A), R(B)\}$$

$$11. A \in F^{m \times n}, B \in F^{n \times p} \text{ 则 } R(AB) \geq R(A) + R(B) - n \quad n \text{ 为左矩阵列数右矩阵行数}$$

$\Delta$  特别地, 当  $AB=0$  时,  $R(A) + R(B) \leq n$

$$\text{夹逼: } R(A) + R(B) - n \leq R(AB) \leq \min\{R(A), R(B)\}$$

$\left( \begin{array}{l} AB=0 \text{ 时, } \Delta R(A+B) \leq R(A) + R(B) \leq n \\ \rightarrow \Delta \text{ 若 } A, B \in F^{n \times n}, \text{ 满足 } AB=0 \text{ 且 } A+B \text{ 可逆, 则 } R(A) + R(B) = n \end{array} \right.$

12. 若  $A$  的  $r$  阶子式全为零, 则  $R(A) < r$

$$13. R(ABC) \geq R(AB) + R(BC) - R(B)$$

## 六. 分块矩阵的性质

1. 幂 若  $A_1, A_2, \dots, A_s$  都为方阵, 则

$$\begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_s \end{pmatrix}^m = \begin{pmatrix} A_1^m & & \\ & A_2^m & \\ & & \ddots \\ & & & A_s^m \end{pmatrix}$$

## 2. 转置

$$\text{对 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \dots & A_{st} \end{pmatrix} \text{ 则 } A^T = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{s1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{s2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{1t} & A_{2t} & \dots & A_{st} \end{pmatrix}$$

$$\text{特别地: } (A_1, A_2, \dots, A_t)' = \begin{pmatrix} A_1' \\ A_2' \\ \vdots \\ A_t' \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} B_1 \\ B_2 \\ \vdots \\ B_t \end{pmatrix}' = (B_1', B_2', \dots, B_t')$$

3. 行列式 方阵才有行列式 消法变换不改变分块矩阵的行列式的值

设  $A_{11}, A_{22}, \dots, A_{ss}$  都为方阵, 则:

$$\begin{vmatrix} A_{11} & * & & \\ & A_{22} & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & A_{ss} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_{11} & & & \\ & A_{22} & & \\ & & * & \\ & & & A_{ss} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A_{11} & & & \\ & A_{22} & & \\ & & & A_{ss} \end{vmatrix} = |A_{11}| |A_{22}| \dots |A_{ss}|$$

## 4. 逆矩阵

设  $A_1, A_2, \dots, A_s$  都为可逆矩阵, 则

$$\begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_s \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & \\ & A_2^{-1} & \\ & & \ddots \\ & & & A_s^{-1} \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_s \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & \\ & A_2^{-1} & \\ & & \ddots \\ & & & A_s^{-1} \end{pmatrix}$$

5. 对  $A \in F^{m \times m}, D \in F^{n \times n}$  注:  $n$  不一定等于  $m$ , 不能合并

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

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

特别地, 当  $ABCD$  为同阶方阵,  $A$  可逆,  $AC=CA$ , 则:

$$\begin{vmatrix} A & B \\ C & D \end{vmatrix} = |AD - CB|$$

6. 对  $A \in F^{s \times n}, B \in F^{s \times m}$ , 且  $m+n=s$ , 则

$$|A:B| = (-1)^{mn} |B:A|$$

$$\text{故 } \begin{vmatrix} * & A \\ B & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & A \\ B & * \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A \\ B \end{vmatrix} = (-1)^{mn} |A||B|$$

7. 降阶公式  $A \in F^{m \times n}$ ,  $B \in F^{n \times m}$  且  $m > n$ ,  $\forall \lambda \in R$ , 有:  $AB \in F^{m \times m}$   $BA \in F^{n \times n}$

$$|\lambda E_m - AB| = \lambda^{m-n} |\lambda E_n - BA|$$

当  $n=1$  时, 即对  $\alpha, \beta \in F^{m \times 1}$ , 有:

$$|\lambda E_m - \alpha \beta^T| = \lambda^{m-1} (\lambda - \beta^T \alpha) \quad \text{对秩为1的矩阵} \alpha \beta^T \text{求特征值}$$

取  $\lambda=1$ , 得:

$$|E_m - AB| = |E_n - BA|$$

即  $E_m - AB$  可逆  $\Leftrightarrow E_n - BA$  可逆

另: 当  $m=n$  时,  $\forall \lambda \in R$ , 有:

$$|\lambda E_m - AB| = |\lambda E_n - BA|$$

## 七. 特殊矩阵

1. 零矩阵  $O_{m \times n}$  或  $O$ , 两个零矩阵不一定相等

2. 行矩阵(行向量)  $A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$  列矩阵(列向量)  $B = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$

3. 置换矩阵: 每行每列中, 只有一个元素为1, 其余为0, 是一种二进制方阵

eg. 3阶置换矩阵  $(1, \cdot, \cdot)$   $(\cdot, 1, \cdot)$   $(\cdot, \cdot, 1)$   $(1, \cdot, \cdot)$   $(\cdot, 1, \cdot)$   $(\cdot, \cdot, 1)$

4. 方阵, 上(下)三角矩阵, 对角矩阵, 标量矩阵, 单位矩阵

标量矩阵参与乘法:

$$\begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & k_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & d \\ b & e \\ c & f \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 a & k_1 d \\ k_2 b & k_2 e \\ k_3 c & k_3 f \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} a & d \\ b & e \\ c & f \end{pmatrix} \begin{pmatrix} k_1 & \\ & k_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 a & k_2 d \\ k_1 b & k_2 e \\ k_1 c & k_2 f \end{pmatrix}$$

5. 设  $A = (a_{ij}) \in F^{n \times n}$ ,

$\Delta A^T = A \Rightarrow$  对称矩阵, 有  $a_{ij} = a_{ji}$ ,  $i, j = 1, 2, \dots, n$

$\Delta A^T = -A \Rightarrow$  反称矩阵, 有  $a_{ii} = 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , 且以主对角线为轴, 对称的元素为相反数

性质  $\forall A \in F^{n \times n}$ ,  $A$  可唯一地分解为一个对称矩阵和一个反称矩阵之和

$$\text{即 } A = \frac{A + A^T}{2} + \frac{A - A^T}{2} \quad \text{前者对称, 后者反称}$$

② 奇数阶的反称矩阵的行列式为0

$$|A| = |A^T| = |-A| = (-1)^n |A| \stackrel{n \text{ 为奇}}{=} -|A| \Rightarrow |A| = 0$$

③  $A \in F^{n \times n}$  为实对称矩阵, 且  $A^2 = 0$  则  $A = 0$

$$AA^T = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{ik} = A^2 = 0$$

$$\text{考查 } AA^T \text{ 第 } i \text{ 行元素: } \sum_{k=1}^n a_{ik}^2 = 0 \Rightarrow a_{ik} = 0 \quad (i, k = 1, 2, \dots, n) \Rightarrow A = 0$$

6. 对角矩阵 ①  $\text{diag}(k_1, k_2, \dots, k_n) = \text{diag}(k_1, k_2, \dots, k_n)^{-1}$  ② 对角阵相乘  $\Rightarrow$  对应元素相乘  
 即  $\begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots \\ & & & k_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots \\ & & & k_n \end{pmatrix}^{-1}$  即  $\begin{pmatrix} a_1 & & \\ & a_2 & \\ & & \ddots \\ & & & a_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 & & \\ & b_2 & \\ & & \ddots \\ & & & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 b_1 & & \\ & a_2 b_2 & \\ & & \ddots \\ & & & a_n b_n \end{pmatrix}$   
 且  $\begin{pmatrix} a_1 & & \\ & a_2 & \\ & & \ddots \\ & & & a_n \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} a_1^n & & \\ & a_2^n & \\ & & \ddots \\ & & & a_n^n \end{pmatrix}$

7. 奇异矩阵 = 不可逆矩阵, 非奇异矩阵 = 可逆矩阵

8. 行阶梯形矩阵, 行最简形矩阵, (等价) 标准形

△ 9. 列满秩阵 对  $A \in F^{m \times n}$ ,  $R(A) = n$  ( $m > n$ )

- ①  $\exists$  可逆阵  $P$ , 使  $A = P \begin{pmatrix} E_n \\ 0 \end{pmatrix}$
- ② 若  $AB = AC$  则  $B = C$   $\leftarrow A(B-C) = 0 \Rightarrow R(A) + R(B-C) \leq n \Rightarrow R(B-C) = 0$   
 特别地, 若  $AB = 0$  则  $B = 0$
- ③ 对  $B \in F^{n \times p}$ ,  $R(AB) = R(B)$   $\rightarrow R(AB) \geq R(A) + R(B) - n = R(B) \Rightarrow R(AB) = R(B)$   
 且  $R(AB) \leq R(B)$
- ④  $\exists B \in F^{n \times m}$ , 使  $BA = E_n$   $\rightarrow$  存在  $A$  的  $n$  个列构成的  $n$  阶可逆子阵  $A_1$ , 有可逆阵  $P$ .  
 $PA = \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix}$  取  $B = (A_1^{-1} \ 0)P \Rightarrow BA = (A_1^{-1} \ 0) \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \end{pmatrix} = E$

10. 正交矩阵: 若  $A \in F^{n \times n}$  满足  $AA^T = E$  (或  $A^T A = E$ ), 则  $A$  为正交阵  $\Rightarrow A^{-1} = A^T, |A| = 1$  或  $-1$

### 八. 矩阵的迹

对  $A = (a_{ij}) \in F^{n \times n}$ , 称  $\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$  为  $A$  的迹 即主对角线的元素和为迹

则  $A, B \in F^{n \times n}$ , 有:

- ①  $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$
- ②  $\text{tr}(kA) = k \text{tr}(A)$
- ③  $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$   $\Rightarrow AB - BA$  的迹为 0
- ④  $AB - BA \neq E_n$
- ⑤ 若  $A$  还是可逆阵, 则  $\text{tr}(ABA^{-1}) = \text{tr}(B)$

### ★ 九. 分块矩阵的乘法 $AB$

设  $A = (a_{ij}) \in F^{n \times m}$   $B = (b_{ij}) \in F^{m \times p}$  记  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$ ,  $B = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$

(1) 若将  $A$  按行分块  $\begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_s \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} A_1 B \\ A_2 B \\ \vdots \\ A_s B \end{pmatrix}$  若将  $B$  按列分块  $A \begin{pmatrix} B_1 & B_2 & \dots & B_n \end{pmatrix} = (AB_1, AB_2, \dots, AB_n)$

(2) 若将  $A$  按列分块  $A B = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1p} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & b_{m2} & \dots & b_{mp} \end{pmatrix} = (b_{11}\alpha_1 + \dots + b_{m1}\alpha_m, \dots, b_{1p}\alpha_1 + \dots + b_{mp}\alpha_m)$

乘积矩阵  $AB$  的第  $i$  列是  $A$  的列  $\alpha_1, \dots, \alpha_m$  的线性组合, 组合系数是  $B$  的第  $i$  列元素

(3) 若将  $B$  按行分块  $A B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}\beta_1 + a_{12}\beta_2 + \dots + a_{1n}\beta_n \\ a_{21}\beta_1 + a_{22}\beta_2 + \dots + a_{2n}\beta_n \\ \vdots \\ a_{m1}\beta_1 + a_{m2}\beta_2 + \dots + a_{mn}\beta_n \end{pmatrix}$  即乘积矩阵  $AB$  的列向量组可由  $A$  的列向量组线性表示

乘积矩阵  $AB$  的第  $i$  行是  $B$  的各行  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的线性组合, 组合系数是  $A$  的第  $i$  行元素  $a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}$   
 即乘积矩阵  $AB$  的行向量组可由  $B$  的行向量组线性表示

可推得  $R(AB) \leq \min\{R(A), R(B)\}$

## 等价、相似、合同

### 一、等价 不要求是方阵

1. 定义: 若矩阵A经有限次初等变换变成矩阵B, 称A与B等价.

2. 充要条件:  $A$ 与 $B$ 等价  $\Leftrightarrow \exists$  可逆阵 $P, Q$ 使 $PAQ=B$

$$\Leftrightarrow A \text{与} B \text{同型且 } R(A) = R(B)$$

### 二、相似 $A, B$ 是同阶方阵

1. 定义:  $\exists$  可逆阵 $C$ 使 $C^{-1}AC=B$ , 则称 $A$ 与 $B$ 相似, 记作 $A \sim B$

2. 判断两个矩阵是否相似

情形一: 两个实对称阵相似  $\Leftrightarrow$  有完全一样的特征值

情形二: 矩阵与对角阵相似 就是可相似对角化的条件

情形三: 两个非对称阵相似  $\Leftrightarrow$  有完全一样的特征值 + 均能相似对角化.

$$\Rightarrow |A| = |B|, \operatorname{tr}(A) = \operatorname{tr}(B), R(A) = R(B), A - tE \sim B - tE, R(A - tE) = R(B - tE)$$

### 三、合同 $A, B$ 是同阶方阵

1. 定义:  $\exists$  可逆阵 $C$ 使 $C^TAC=B$ , 则称 $A$ 与 $B$ 合同

2. 性质: 对称阵只能与对称阵合同, 正定阵只能与正定阵合同, 不对称阵只能与不对称阵合同

3. 判断:

情形一: 两个实对称阵合同  $\Leftrightarrow$  正特征值个数一致且负特征值个数一致

情形二: 两个非对称阵不合同 ( $R(A) \neq R(B)$ ),  $\frac{A+A^T}{2}$  与  $\frac{B+B^T}{2}$  不合同

实对称, 用情形一判断

关系图:

相似

合同

等价

注: 若 $A, B$ 实对称, 则 $A, B$ 相似  $\rightarrow$   $A, B$ 合同

### 第三章 几何向量 向量:既有大小,又有方向 几何向量:几何空间中的有向线段

#### 一、几何向量的线性运算

1. 加法  $\vec{a} + \vec{b} = \vec{b} + \vec{a}$   $(\vec{a} + \vec{b}) + \vec{c} = \vec{a} + (\vec{b} + \vec{c})$

$\vec{a} + \vec{0} = \vec{a}$   $\vec{a} + (-\vec{a}) = \vec{0}$

2. 数乘 对  $k\vec{a}$ : 大小  $|k\vec{a}| = |k||\vec{a}|$ , 方向  $\begin{cases} \text{与}\vec{a}\text{同向} & k > 0 \\ \text{任意} & k = 0 \\ \text{与}\vec{a}\text{反向} & k < 0 \end{cases}$

$|\vec{a}| = |\vec{a}|$   $(-1)\vec{a} = -\vec{a}$

$k(l\vec{a}) = (kl)\vec{a}$   $k(\vec{a} + \vec{b}) = k\vec{a} + k\vec{b}$

$(k+l)\vec{a} = k\vec{a} + l\vec{a}$

二、1. 对非零向量  $\vec{a}$ , 与之同向的单位向量  $\vec{a}^0 = \frac{\vec{a}}{|\vec{a}|}$  是一个点

2. 两个向量的夹角, 向量与轴的夹角, 点在轴上的投影, 向量在轴上的投影

向量  $\vec{AB}$  在轴  $\vec{u}$  上的投影  $\leftarrow$  定理:  $Pr_{\vec{u}} \vec{AB} = |\vec{AB}| \cos \theta$ ,  $\theta = \langle \vec{AB}, \vec{u} \rangle$  是一个有正负的数

$\Rightarrow$  非零向量与投影轴成锐角, 投影为正; 成钝角, 投影为负; 成直角, 投影为 0

定理:  $Pr_{\vec{u}}(\vec{a} + \vec{b}) = Pr_{\vec{u}} \vec{a} + Pr_{\vec{u}} \vec{b}$

#### 3. 数量积(内积) 结果为数

定义:  $\vec{a} \cdot \vec{b} = (\vec{a}, \vec{b}) = |\vec{a}| |\vec{b}| \cos \theta$ ,  $\theta = \langle \vec{a}, \vec{b} \rangle$

★ 两个几何向量垂直  $\Leftrightarrow$  它们的内积为零

$\vec{a} \cdot \vec{b} = |\vec{a}| Pr_{\vec{a}} \vec{b} = |\vec{b}| Pr_{\vec{b}} \vec{a}$

性质: ★ 交换律

$\vec{a} \cdot \vec{b} = \vec{b} \cdot \vec{a}$   $(k\vec{a}) \cdot \vec{b} = k(\vec{a} \cdot \vec{b}) = \vec{a} \cdot (k\vec{b})$ ,  $k \in \mathbb{R}$

★ 分配律

$(\vec{a} + \vec{b}) \cdot \vec{c} = \vec{a} \cdot \vec{c} + \vec{b} \cdot \vec{c}$  推广:  $(\vec{a}_1 + \vec{a}_2 + \dots + \vec{a}_m) \cdot (\vec{b}_1 + \vec{b}_2 + \dots + \vec{b}_n) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \vec{a}_i \cdot \vec{b}_j$

$\vec{a} \cdot \vec{a} = |\vec{a}|^2 \geq 0$ , 且  $\vec{a} \cdot \vec{a} = 0 \Leftrightarrow \vec{a} = \vec{0}$

应用:

求模长  $|\vec{a}| = \sqrt{\vec{a} \cdot \vec{a}}$  求夹角  $\cos \langle \vec{a}, \vec{b} \rangle = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}| |\vec{b}|}$ , 其中  $\vec{a} \neq \vec{0}$ ,  $\vec{b} \neq \vec{0}$

求投影  $Pr_{\vec{b}} \vec{a} = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{b}|}$ ,  $Pr_{\vec{a}} \vec{b} = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}|}$

平行四边形公式:  $|\vec{a} + \vec{b}|^2 + |\vec{a} - \vec{b}|^2 = 2|\vec{a}|^2 + 2|\vec{b}|^2$

即: 平行四边形对角线的平方和等于四边的平方和



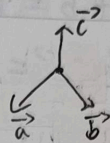
注: 向量数量积不满足消去律, 一般情况下:

$$\vec{a} \cdot \vec{b} = \vec{a} \cdot \vec{c}, \vec{a} \neq \vec{0} \not\Rightarrow \vec{b} = \vec{c}, \vec{a} \cdot \vec{b} = \vec{c} \cdot \vec{b}, \vec{b} \neq \vec{0} \not\Rightarrow \vec{a} = \vec{c}$$

#### 4. 向量积(外积) 结果为向量

右手系:

$\vec{a}, \vec{b}, \vec{c}$  构成右手系



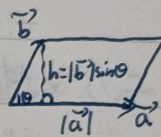
定义:  $\vec{a} \times \vec{b}$

大小 (1)  $|\vec{a} \times \vec{b}| = |\vec{a}| |\vec{b}| \sin \theta, \theta = \langle \vec{a}, \vec{b} \rangle$

方向 (2)  $\vec{a} \times \vec{b} \perp \vec{a}, \vec{a} \times \vec{b} \perp \vec{b}$  即  $\vec{a} \times \vec{b}$  垂直于  $\vec{a}, \vec{b}$  构成的平面

(3)  $\vec{a}, \vec{b}, \vec{a} \times \vec{b}$  构成右手系

意义:  $|\vec{a} \times \vec{b}| =$  以  $\vec{a}, \vec{b}$  为邻边的  $\square$  的面积



性质:  $\Delta \vec{a} \times \vec{b} = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{a} \parallel \vec{b}$  特别地,  $\vec{a} \times \vec{a} = \vec{0}$

$$\Delta \vec{a} \times \vec{b} = -\vec{b} \times \vec{a} \text{ 外积交换反号}$$

$$(k\vec{a}) \times \vec{b} = k(\vec{a} \times \vec{b}) = \vec{a} \times (k\vec{b})$$

$$\Delta \text{分配律 } (\vec{a} + \vec{b}) \times \vec{c} = \vec{a} \times \vec{c} + \vec{b} \times \vec{c}, \vec{a} \times (\vec{b} + \vec{c}) = \vec{a} \times \vec{b} + \vec{a} \times \vec{c}$$

注: 向量的向量积不满足交换律, 消去律

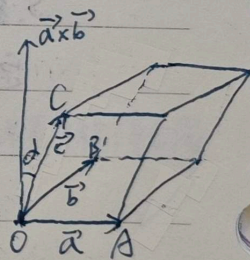
#### 5. 混合积 结果为数

定义:  $[\vec{a} \vec{b} \vec{c}] = (\vec{a} \times \vec{b}) \cdot \vec{c} = (\vec{a} \times \vec{b}, \vec{c}) = |\vec{a} \times \vec{b}| |\vec{c}| \cos \alpha$

意义:  $|[\vec{a} \vec{b} \vec{c}]| = V_{\text{平行六面体 } O-ABC}$

★注:  $V_{\text{四面体}} = \frac{1}{6} V_{\text{六面体}}$

性质:  $\Delta [\vec{a} \vec{b} \vec{c}] = 0 \Leftrightarrow \vec{a}, \vec{b}, \vec{c}$  共面



$$[\vec{a} \vec{b} \vec{c}] = [\vec{b} \vec{c} \vec{a}] = [\vec{c} \vec{a} \vec{b}] \text{ 轮换不变性}$$

$$= -[\vec{a} \vec{c} \vec{b}] = -[\vec{c} \vec{b} \vec{a}] = -[\vec{b} \vec{a} \vec{c}]$$

$\Delta$  内积交换不变, 外积交换反号

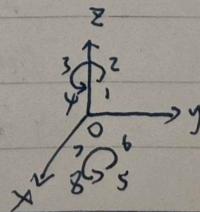
### 三. 几何向量的坐标

#### 1. 空间直角坐标系

坐标轴:  $x, y, z$  轴正方向构成右手系

坐标面:  $xOy, yOz, zOx$  面 将空间分为八个卦限

基本单位向量  $\vec{i}, \vec{j}, \vec{k}$



两两垂直:  $\vec{i} \cdot \vec{j} = \vec{i} \cdot \vec{k} = \vec{j} \cdot \vec{k} = 0$

右手系:  $\vec{i} \times \vec{j} = \vec{k}$   $\vec{j} \times \vec{k} = \vec{i}$   $\vec{k} \times \vec{i} = \vec{j}$

$\vec{i} \times \vec{i} = \vec{j} \times \vec{j} = \vec{k} \times \vec{k} = \vec{0}$

## 2. 坐标

①  $M(x, y, z)$  横、纵、竖坐标

空间中任一向量  $\vec{a}$  可唯一地表示成  $\vec{a} = x\vec{i} + y\vec{j} + z\vec{k}$

称  $\vec{a}$  的坐标为  $(x, y, z)$

其中  $x = \text{Pr}_{i_x} \vec{a}$   $y = \text{Pr}_{j_y} \vec{a}$   $z = \text{Pr}_{k_z} \vec{a}$  终点减起点

② 若  $M_1(x_1, y_1, z_1), M_2(x_2, y_2, z_2)$  则  $\overrightarrow{M_1 M_2} = (x_2 - x_1, y_2 - y_1, z_2 - z_1)$

## ★ 几何向量的坐标运算

设  $\vec{a} = (a_x, a_y, a_z)$   $\vec{b} = (b_x, b_y, b_z)$   $\vec{c} = (c_x, c_y, c_z)$  则:

加法 (1)  $\vec{a} \pm \vec{b} = (a_x \pm b_x, a_y \pm b_y, a_z \pm b_z)$

数乘 (2)  $k\vec{a} = (ka_x, ka_y, ka_z)$

内积 (3)  $\vec{a} \cdot \vec{b} = a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z$  - 个数

外积 (4)  $\vec{a} \times \vec{b} = \begin{vmatrix} \vec{i} & \vec{j} & \vec{k} \\ a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \end{vmatrix} = (|a_y a_z|, -|a_x a_z|, |a_x a_y|)$  - 向量

混合积 (5)  $[\vec{a} \vec{b} \vec{c}] = \begin{vmatrix} a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \\ c_x & c_y & c_z \end{vmatrix}$  - 个数

应用: 对  $\vec{a} = (a_x, a_y, a_z)$

$|\vec{a}| = \sqrt{\vec{a} \cdot \vec{a}} = \sqrt{a_x^2 + a_y^2 + a_z^2}$

记  $\vec{a}$  与  $OX, OY, OZ$  轴夹角为  $\alpha, \beta, \gamma$ , 则: 由  $\cos \langle \vec{a}, \vec{b} \rangle = \frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{|\vec{a}| |\vec{b}|}$

$\cos \alpha = \frac{\vec{a} \cdot \vec{i}}{|\vec{a}| |\vec{i}|} = \frac{a_x}{\sqrt{a_x^2 + a_y^2 + a_z^2}}$   $\cos \beta = \frac{a_y}{\sqrt{a_x^2 + a_y^2 + a_z^2}}$   $\cos \gamma = \frac{a_z}{\sqrt{a_x^2 + a_y^2 + a_z^2}}$

称  $\alpha, \beta, \gamma$  为  $\vec{a}$  的方向角,  $\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma$  为  $\vec{a}$  的方向余弦.

$\cos^2 \alpha + \cos^2 \beta + \cos^2 \gamma = 1$

$\vec{a}^0 = \frac{\vec{a}}{|\vec{a}|} = \left( \frac{a_x}{|\vec{a}|}, \frac{a_y}{|\vec{a}|}, \frac{a_z}{|\vec{a}|} \right) = (\cos \alpha, \cos \beta, \cos \gamma)$

位置关系:  $\vec{a} \parallel \vec{b} \Leftrightarrow \frac{a_x}{b_x} = \frac{a_y}{b_y} = \frac{a_z}{b_z}$   $\vec{a} \perp \vec{b} \Leftrightarrow a_x b_x + a_y b_y + a_z b_z = 0$

$\vec{a}, \vec{b}, \vec{c}$  共面  $\Leftrightarrow \begin{vmatrix} a_x & a_y & a_z \\ b_x & b_y & b_z \\ c_x & c_y & c_z \end{vmatrix} = 0 \Leftrightarrow [\vec{a} \vec{b} \vec{c}] = 0$

## 四. 空间中的平面与直线

### 1. 平面的方程

面 $\pi$ 的法向量: 垂直于面 $\pi$ 的非零向量  $\vec{n}=(A, B, C)$

① 点法式方程  $A(x-x_0)+B(y-y_0)+C(z-z_0)=0$  过点  $(x_0, y_0, z_0)$

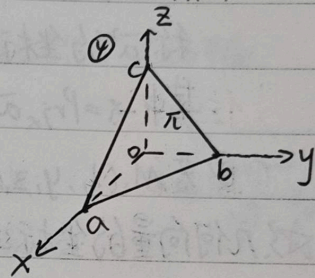
② 一般方程  $Ax+By+Cz+D=0$

待定系数法

其中  $D=-(Ax_0+By_0+Cz_0)$

③ 三点式方程 
$$\begin{vmatrix} x-x_1 & y-y_1 & z-z_1 \\ x_2-x_1 & y_2-y_1 & z_2-z_1 \\ x_3-x_1 & y_3-y_1 & z_3-z_1 \end{vmatrix} = 0$$

④ 截距式方程  $\frac{x}{a} + \frac{y}{b} + \frac{z}{c} = 1$



平面方程的系数与图形的关系  $Ax+By+Cz+D=0$

① 平面法向量  $\vec{n}=(A, B, C)$

② 平面过原点  $\Rightarrow D=0$

③  $\pi \parallel x$ 轴  $\Rightarrow \vec{n} \perp x$ 轴  $\Rightarrow A=0$

④  $\pi$ 过 $x$ 轴  $\Rightarrow A=D=0$

⑤  $\pi \parallel xOy$ 面  $\Rightarrow A=B=0$

⑥  $\pi$ 过 $xOy$ 面  $\Rightarrow A=B=D=0$

### 2. 直线的方程

线 $l$ 的方向向量: 平行于线 $l$ 的非零向量  $\vec{s}=(m, n, p)$

① 标准方程(点向式方程)  $\frac{x-x_0}{m} = \frac{y-y_0}{n} = \frac{z-z_0}{p}$  定点  $(x_0, y_0, z_0)$  方向向量  $\vec{s}=(m, n, p)$

② 参数方程  $\begin{cases} x=x_0+mt \\ y=y_0+nt \\ z=z_0+pt \end{cases}$  定点  $(x_0, y_0, z_0)$  方向向量  $\vec{s}=(m, n, p)$

常用于相交直线, 求交点

设任一点  $(x_0+mt, y_0+nt, z_0+pt)$  为交点, 求

③ 一般方程  $\begin{cases} A_1x+B_1y+C_1z+D_1=0 \\ A_2x+B_2y+C_2z+D_2=0 \end{cases}$  即  $\begin{cases} \pi_1 \\ \pi_2 \end{cases}$

④ 二点式方程  $\frac{x-x_0}{x_1-x_0} = \frac{y-y_0}{y_1-y_0} = \frac{z-z_0}{z_1-z_0}$

### 直线方程的互化:

① 标准方程  $\longrightarrow$  一般方程

$$\frac{x-x_0}{m} = \frac{y-y_0}{n} = \frac{z-z_0}{p} \quad \begin{cases} \frac{x-x_0}{m} = \frac{y-y_0}{n} \\ \frac{y-y_0}{n} = \frac{z-z_0}{p} \end{cases}$$

② 一般方程  $\longrightarrow$  标准方程  $\longrightarrow$  参数方程

$\begin{cases} \pi_1 \\ \pi_2 \end{cases}$  求  $\pi_1$  的  $\vec{n}_1$ ,  $\pi_2$  的  $\vec{n}_2$ ,  $l: \vec{s} = \vec{n}_1 \times \vec{n}_2$ , 再找一点  $M_0 \in l$  设比值为  $t$

### 3. 位置关系

$$\vec{n}_1 = (A_1, B_1, C_1) \quad \vec{n}_2 = (A_2, B_2, C_2)$$

① 面-面  $\pi_1: Ax + By + Cz + D_1 = 0 \quad \pi_2: A_2x + B_2y + C_2z + D_2 = 0$

(1)  $\pi_1$  与  $\pi_2$  重合  $\frac{A_1}{A_2} = \frac{B_1}{B_2} = \frac{C_1}{C_2} = \frac{D_1}{D_2}$

(2)  $\pi_1$  与  $\pi_2$  平行  $\frac{A_1}{A_2} = \frac{B_1}{B_2} = \frac{C_1}{C_2} \neq \frac{D_1}{D_2}$  (法向量平行但方程不同解)

(3)  $\pi_1$  与  $\pi_2$  相交  $\frac{A_1}{A_2} = \frac{B_1}{B_2} = \frac{C_1}{C_2}$  不成立

$\pi_1$  与  $\pi_2$  的夹角  $\varphi \in [0, \frac{\pi}{2}]$ ,  $\cos \varphi = \frac{|\vec{n}_1 \cdot \vec{n}_2|}{|\vec{n}_1| |\vec{n}_2|} = \frac{|A_1 A_2 + B_1 B_2 + C_1 C_2|}{\sqrt{A_1^2 + B_1^2 + C_1^2} \sqrt{A_2^2 + B_2^2 + C_2^2}}$

$\pi_1 \perp \pi_2 \Leftrightarrow \vec{n}_1 \perp \vec{n}_2 \Leftrightarrow A_1 A_2 + B_1 B_2 + C_1 C_2 = 0$

② 线-线  $L_1: \frac{x-x_1}{m_1} = \frac{y-y_1}{n_1} = \frac{z-z_1}{p_1} \quad L_2: \frac{x-x_2}{m_2} = \frac{y-y_2}{n_2} = \frac{z-z_2}{p_2}$

$M_1(x_1, y_1, z_1)$   
 $\vec{s}_1 = (m_1, n_1, p_1)$

$M_2(x_2, y_2, z_2)$   
 $\vec{s}_2 = (m_2, n_2, p_2)$

$L_1$  与  $L_2$  共面

- (1)  $L_1$  与  $L_2$  重合  $\begin{cases} \frac{m_1}{m_2} = \frac{n_1}{n_2} = \frac{p_1}{p_2} \text{ (方向向量平行)} \\ M_1 \in L_2 \quad \frac{x_1-x_2}{m_2} = \frac{y_1-y_2}{n_2} = \frac{z_1-z_2}{p_2} \text{ (或 } M_2 \in L_1) \end{cases}$
- (2)  $L_1$  与  $L_2$  平行  $\begin{cases} \frac{m_1}{m_2} = \frac{n_1}{n_2} = \frac{p_1}{p_2} \\ M_1 \notin L_2 \quad \frac{x_1-x_2}{m_2} = \frac{y_1-y_2}{n_2} = \frac{z_1-z_2}{p_2} \text{ 不成立 (或 } M_2 \notin L_1) \end{cases}$
- (3)  $L_1$  与  $L_2$  相交  $\begin{cases} [\vec{s}_1, \vec{s}_2, \vec{M}_1 M_2] = 0 \\ \frac{m_1}{m_2} = \frac{n_1}{n_2} = \frac{p_1}{p_2} \text{ 不成立} \end{cases}$

(4)  $L_1$  与  $L_2$  异面  $[\vec{s}_1, \vec{s}_2, \vec{M}_1 M_2] \neq 0$

$L_1$  与  $L_2$  的夹角  $\varphi \in [0, \frac{\pi}{2}]$ ,  $\cos \varphi = \frac{|\vec{s}_1 \cdot \vec{s}_2|}{|\vec{s}_1| |\vec{s}_2|} = \frac{|m_1 m_2 + n_1 n_2 + p_1 p_2|}{\sqrt{m_1^2 + n_1^2 + p_1^2} \sqrt{m_2^2 + n_2^2 + p_2^2}}$

$L_1 \perp L_2 \Leftrightarrow \vec{s}_1 \perp \vec{s}_2 \Leftrightarrow m_1 m_2 + n_1 n_2 + p_1 p_2 = 0$

③ 线-面  $L: \frac{x-x_0}{m} = \frac{y-y_0}{n} = \frac{z-z_0}{p}, \pi: Ax+By+Cz+D=0$

(1)  $L \in \pi \begin{cases} \vec{s} \perp \vec{n} \text{ 即 } mA+nB+pC=0 \\ M_0 \in \pi \text{ 即 } Ax_0+By_0+Cz_0+D=0 \end{cases}$

(2)  $L \parallel \pi \begin{cases} \vec{s} \perp \vec{n} \text{ 即 } mA+nB+pC=0 \\ M_0 \notin \pi \text{ 即 } Ax_0+By_0+Cz_0+D \neq 0 \end{cases}$

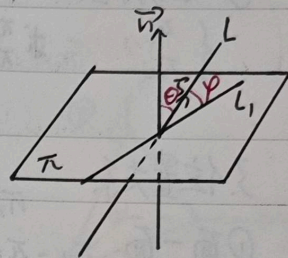
(3)  $L$  与  $\pi$  交于一点  $mA+nB+pC \neq 0$

$L$  与  $\pi$  的夹角  $\varphi, \varphi \in [0, \frac{\pi}{2}]$

$$\cos \theta = \cos(\frac{\pi}{2} - \varphi) = \sin \varphi = \frac{|\vec{n} \cdot \vec{s}|}{|\vec{n}| |\vec{s}|}$$

$$\therefore \sin \varphi = \frac{|mA+nB+pC|}{\sqrt{A^2+B^2+C^2} \sqrt{m^2+n^2+p^2}}$$

$$L \perp \pi \Leftrightarrow \vec{n} \parallel \vec{s} \Leftrightarrow \frac{A}{m} = \frac{B}{n} = \frac{C}{p}$$



#### 4. 距离

① 点-点  $M_1(x_1, y_1, z_1), M_2(x_2, y_2, z_2)$

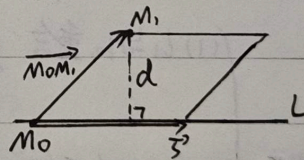
$$|M_1 M_2| = \sqrt{(x_2-x_1)^2 + (y_2-y_1)^2 + (z_2-z_1)^2}$$

② 点-线  $L: \frac{x-x_0}{m} = \frac{y-y_0}{n} = \frac{z-z_0}{p}, L$  外一点  $M_1(x_1, y_1, z_1)$

$$\vec{s} = (m, n, p), M_0(x_0, y_0, z_0)$$

$$d_{M_1, L} = \frac{|\vec{s} \times \vec{M_0 M_1}|}{|\vec{s}|}$$

↑ 两平行直线间的距离



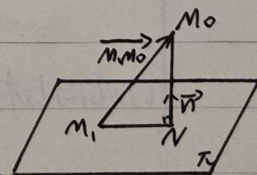
③ 点-面  $\pi: Ax+By+Cz+D=0, M_0(x_0, y_0, z_0)$

$$\vec{n} = (A, B, C), \text{ 取 } M_1(x_1, y_1, z_1) \in \pi$$

$$d_{M_0 \rightarrow \pi} = \frac{|\vec{n} \cdot \vec{M_0 M_1}|}{|\vec{n}|} = \frac{|Ax_0+By_0+Cz_0+D|}{\sqrt{A^2+B^2+C^2}}$$

↑ 两平行平面间距

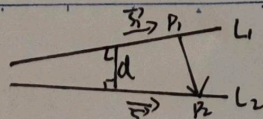
↑ 直线与其平行平面间距



④ 线-线 (异面)  $L_1: \frac{x-x_1}{m_1} = \frac{y-y_1}{n_1} = \frac{z-z_1}{p_1}, L_2: \frac{x-x_2}{m_2} = \frac{y-y_2}{n_2} = \frac{z-z_2}{p_2}$

$$\vec{s}_1 = (m_1, n_1, p_1), P_1(x_1, y_1, z_1), \vec{s}_2 = (m_2, n_2, p_2), P_2(x_2, y_2, z_2)$$

$$d = |\text{Pr}_{\vec{s}_2} \vec{P_1 P_2}| = \left| \frac{\vec{P_1 P_2} \cdot (\vec{s}_1 \times \vec{s}_2)}{|\vec{s}_1 \times \vec{s}_2|} \right|$$



## 5. 平面束

通过给定直线  $L$  的所有平面的全体称为通过直线  $L$  的平面束

$$L: \begin{cases} A_1x + B_1y + C_1z + D_1 = 0 \\ A_2x + B_2y + C_2z + D_2 = 0 \end{cases}$$

的平面束方程为:

$$\lambda_1(A_1x + B_1y + C_1z + D_1) + \lambda_2(A_2x + B_2y + C_2z + D_2) = 0$$

除平面  $A_2x + B_2y + C_2z + D_2 = 0$  外, 可写成:

$$A_1x + B_1y + C_1z + D_1 + \lambda(A_2x + B_2y + C_2z + D_2) = 0$$

## 第四章 n维向量

### 1. 定义

数域  $F$  内  $n$  个数  $a_1, a_2, \dots, a_n$  组成的  $n$  元有序数组  $\alpha$  叫  $F$  上的  $n$  维向量, 记作:

行向量  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)$  或列向量  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$

2.  $n$  维向量的线性运算 (加法, 数乘), 满足:

(1)  $(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$  结合律      (2)  $\alpha + \beta = \beta + \alpha$  交换律

(3)  $\alpha + 0 = \alpha$       (4)  $\alpha + (-\alpha) = 0$

(5)  $1\alpha = \alpha, (-1)\alpha = -\alpha, 0\alpha = 0$       (6)  $k(l\alpha) = (kl)\alpha$

(7)  $k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$  数乘关于向量加法的分配律      (8)  $(k+l)\alpha = k\alpha + l\alpha$  数乘关于数加法的分配律

### 3. 线性相关与线性无关

1) 定义: 对  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \in F^n, k_1, k_2, \dots, k_m \in F$ , 有

$$\beta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m$$

称  $\beta$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的线性组合, 或  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性表示,  $k_1, k_2, \dots, k_m$  为组合系数 (或表示系数)

2) 定义: 对  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m \in F^n$ , 如果存在不全为 0 的数  $k_1, k_2, \dots, k_m \in F$ , 使

$$k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0 \leftarrow \begin{cases} \text{若 } \alpha_i \text{ 为列向量, 则为 } (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) \begin{pmatrix} k_1 \\ k_2 \\ \vdots \\ k_m \end{pmatrix} = 0 \\ \text{若 } \alpha_i \text{ 为行向量, 则为 } (k_1, k_2, \dots, k_m) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = 0 \end{cases}$$

则称  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关

否则: 只有当  $k_1 = k_2 = \dots = k_m = 0$  时, 才有  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0$

则称  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关

3) 性质: **部分相关  $\Rightarrow$  整体相关**      **整体无关  $\Rightarrow$  部分无关**      向量组:  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \dots, \alpha_s$

4) 特别地: 几何向量  $\vec{a}, \vec{b}$  共线  $\Leftrightarrow \vec{a}, \vec{b}$  线性相关  $\Leftrightarrow \exists$  不全为 0 的  $\lambda_1, \lambda_2$  使  $\lambda_1\vec{a} + \lambda_2\vec{b} = \vec{0}$

几何向量  $\vec{a}, \vec{b}, \vec{c}$  共面  $\Leftrightarrow \vec{a}, \vec{b}, \vec{c}$  线性相关  $\Leftrightarrow \exists$  不全为 0 的  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  使  $\lambda_1\vec{a} + \lambda_2\vec{b} + \lambda_3\vec{c} = \vec{0}$

### 4. 线性相关的刻画

1) 定理: 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m (m \geq 2)$  线性相关  $\Leftrightarrow$  其中至少有一个向量可被其余  $m-1$  个向量线性表示  
 线性无关  $\Leftrightarrow$  其中任一向量都不能被其余  $m-1$  个向量线性表示

显然, 向量组  $\alpha$  线性相关  $\Leftrightarrow \alpha_1 = 0$  零向量自身相关  $\Rightarrow$  含有 0 的向量组必线性相关

2) 线性相关的另一个解释

考察线性方程组  $\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \rightarrow \alpha_1 = (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1n}, b_1)$

对应一个向量组  $\begin{cases} a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \\ \dots \\ a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \end{cases} \rightarrow \alpha_m = (a_{m1}, a_{m2}, \dots, a_{mn}, b_m)$

向量组线性相关  $\Rightarrow$  至少有一个方程可被其余方程线性表示  $\Rightarrow$  有多余的方程

5. 线性相关的判定 矩阵判别法

1) 对  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) \in F^{n \times m}$   $R(A) < m \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性相关,  $R(A) = m \Leftrightarrow \alpha_1, \dots, \alpha_m$  线性无关  
特别地, 当  $A \in F^{n \times n}$  时,  $R(A) = n \Leftrightarrow |A| \neq 0 \Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关

2) 推论

① 若  $r$  维向量组 (I) 线性无关, 在 (I) 每个向量上添上  $s$  个分量 (可在任意位置添加, 但每个向量添加位置要一致) 构成  $r+s$  维向量组 (II), 则 (II) 线性无关, 即:

$$\alpha_j = (a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{rj})^T, \beta_j = (a_{1j}, a_{2j}, \dots, a_{rj}, a_{r+1,j}, \dots, a_{r+s,j})^T, \quad j=1, 2, \dots, m$$

$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关  $\Rightarrow \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$  线性无关 即线性无关向量组的延伸组仍线性无关

② 若一向量组的向量个数  $>$  向量维数, 则该向量组必定线性相关

特别地:  $n+1$  个  $n$  维向量必定线性相关

eg. 几何空间中的 4 个向量, 平面上的 3 个向量, 直线上的 2 个向量必定线性相关

6. 极大无关组

1) 向量组间的关系 设两个向量组 (I)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  (II)  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  设  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r), B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$

定义: 若 (I) 中每个向量都可由 (II) 线性表示, 称 (I) 可由 (II) 线性表示

矩阵形式:  $A = BK$   
 $K$  为表示系数构成的矩阵

若 (I) 和 (II) 可以互相线性表示, 称 (I) 和 (II) 等价

性质: 向量组等价具有传递性 (I) (II) 等价, (II) (III) 等价  $\Rightarrow$  (I) (III) 等价

2) 定义: 设向量组  $S \in F^n, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \in S$ , 满足:

无关性 1)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关; 极大性 2) 任取  $\alpha \in S$ , 必有  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r, \alpha$  线性相关

称  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  为  $S$  的一个极大无关组

Campus 性质: 向量组的极大无关组可以不唯一

目的: 通过极大无关组, 用尽量少的向量研究原来很多个向量的向量组



3) 定理: 设  $n$  维向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$  线性相关  $\Rightarrow$  平面向量基本定理  
空间向量基本定理

则  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性表示且表示法唯一 可表性、唯一性

$\Delta$  表明: 向量组  $S$  中任一向量  $\beta$  都可由  $S$  的极大无关组唯一地线性表示

推论: 一个向量组与其任一极大无关组等价  $\Rightarrow$  一个向量组的任两个极大无关组等价

## 7. 向量组的秩

1) 定理: 设两个  $n$  维向量组 (I)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  (II)  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$

若 (I) 线性无关且 (I) 可由 (II) 表示, 则  $r \leq s$

若  $A \text{ 且 } B \text{ 则 } C$

$\Delta$  即: 若要表示一个线性无关的向量组, 则向量数需不比它少

7C 且 A 则 7B: 若  $r > s$  且 (I) 线性无关 则 (I) 不能由 (II) 线性表示

7C 且 B 则 7A: 若  $r > s$  且 (I) 可由 (II) 线性表示 则 (I) 线性相关

2) 推论: 若 (I), (II) 均线性无关且 (I), (II) 等价, 则  $r = s$  即等价的线性无关组有相等的向量个数

$\star$  进而: 一个向量组的任两个极大无关组所含向量数相同

3) 定义: 向量组的极大无关组所含向量数为这个向量组的秩

4) 推论: 若向量组 (I) 能由向量组 (II) 线性表示, 则  $R(I) \leq R(II)$

(II')  $\Leftrightarrow$  (II)  $\xrightarrow{\text{线性表示}}$  (I)  $\Leftrightarrow$  (I') 即 (II)  $\xrightarrow{\text{线性表示}}$  (I')

进而: 等价的向量组有相同的秩 (反之不一定成立)

5) 拓: ① 包含关系 + 秩相等  $\Rightarrow$  等价

设 (I)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ , (II)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$

证: 设  $R(I) = R(II) = r$ , 设 (I')  $\alpha_1, \dots, \alpha_r$  为 (I) 极大

若  $R(I) = R(II)$  则 (I) 与 (II) 等价

由  $R(II) = r$ , (I') 也是 (II) 的极大无关组

② 半等价 + 秩相等  $\Rightarrow$  等价

由 (I), (I') 等价, (I') (II) 等价  $\Rightarrow$  (I) (II) 等价

设 (I)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  (II)  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$

证: 设 (II)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$

若 (I) 可由 (II) 线性表示, 且  $R(I) = R(II)$

$\therefore$  (I) 可由 (II) 表示  $\therefore$  (II) 的极大无关组即 (I) 的极大组

则 (I) 与 (II) 等价

$\therefore R(II) = R(III)$ , (II), (III) 等价

证法: 设 (I')  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  为 (I) 极大无关组

$\therefore R(I) = R(II)$ , (I) (II) 有包含关系  $\therefore$  (I) (II) 等价

$\therefore$  (I) 可由 (II) 线性表示  $\therefore R(III) = R(II) = R(I) = r$   $\therefore$  (I) (II) 等价

$\therefore$  (I') 也是 (II) 的极大无关组

从而 (II) 中部分向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$  可由 (I') 线性

表示, 且  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$  可由 (I) 线性表示

$\Rightarrow$  (II) 可由 (I) 线性表示  $\Rightarrow$  (I), (II) 等价

### 8. 矩阵的秩与向量组的秩的关系

1) 定理:  $A \in F^{n \times m}$   $R(A) = A$  的行向量组的秩 =  $A$  的列向量组的秩

2) 定理: 对 (I)  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关, (II)  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t$  及矩阵  $K \in F^{m \times t}$  由定理(2)(3)知求极大无关组的方法: 初等行变换  
满足  $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) \cdot K$   
则  $R(II) = R(K)$  证法  $R(A) + R(B) - n \leq R(AB) \leq \min\{R(A), R(B)\}$

3) 定理: 若  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \xrightarrow{\text{行}} (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$  且  $\beta_n = k_1\alpha_1 + \dots + k_{n-1}\alpha_{n-1}$  则  $d_n = k_1\alpha_1 + \dots + k_{n-1}\alpha_{n-1}$

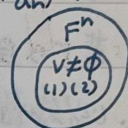
### 9. 向量空间

1) 定义: 设  $V$  是  $F$  上  $n$  维向量构成的非空集合 (即  $V \subset F^n, V \neq \emptyset$ ), 若: 几何空间:  $R^3$  零空间  $\{0\}$

(1)  $\forall \alpha \in V, \beta \in V, \alpha + \beta \in V$  对加法封闭  $F^n = \{ \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \mid a_i \in F, i=1,2,\dots,n \}$

(2)  $\forall \alpha \in V, k \in F, k\alpha \in V$  对数乘封闭

则称集合  $V$  为  $F$  上的向量空间 称向量空间的元素为向量



可以证明,  $V$  满足 (1)(2), 则  $V$  满足加法与数乘的八条性质

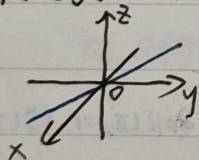
2) 定义: 记  $F$  上向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  生成的向量空间为

$L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = \{ r \mid r = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m, k_1, k_2, \dots, k_m \in F \}$  取  $A \in F^{m \times n}$   $N(A) = \{ x \in F^n \mid Ax = 0 \}$

3) 定义: 设数域  $F$  上两个向量空间  $V_1, V_2$  有  $V_1 \subset V_2$ , 则称  $V_1$  是  $V_2$  的子空间 称  $N(A)$  为  $Ax=0$  的解空间

推:  $n$  维实向量构成的向量空间  $V$  总是  $R^n$  的子空间

eg.  $R^3$  的子空间: 零空间  $\{0\}$ , 过原点的直线



过原点的平面  $R^3$

向量空间必包含零向量

任何有限维的向量空间都可以写成生成空间, 子空间的情形

### 10. 向量空间的基底, 维数, 坐标

向量空间是非空的, 对加法与数乘封闭的向量集

向量集  $S$

向量空间  $V$

极大无关组(无序)

基(有序)

秩

维数  $\dim V$

$\forall \alpha \in S, \alpha = k_1\alpha_1 + \dots + k_r\alpha_r$

$\forall \alpha \in V, \alpha = h_1\alpha_1 + \dots + h_m\alpha_m$

$\forall \alpha$  满足  $\alpha = k_1\alpha_1 + \dots + k_r\alpha_r, \alpha$  不定  $\forall \alpha$  满足  $\alpha = h_1\alpha_1 + \dots + h_m\alpha_m, \alpha$  有  $\alpha \in V$

注: ① 一个向量空间的任意两组基所含向量个数相同

②  $r$  维向量空间  $V$  中任一含  $r$  个向量的线性无关向量组都是  $V$  的基

③ 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  可表示  $r$  维向量空间  $V$  中任一向量, 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  是  $V$  的一个基

1) 定义:  $n$  维标准单位向量组  $\varepsilon_1 = (1, 0, \dots, 0)$   $\varepsilon_2 = (0, 1, \dots, 0)$   $\dots$   $\varepsilon_n = (0, 0, \dots, 1)$  是  $R^n$  的极大无关组, 所以  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$  是  $R^n$  的一个基, 称为自然基, 且  $\dim R^n = n$

2) 对向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  生成的向量空间  $V$

$$V = L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = \{r \mid r = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_m \alpha_m, k_i \in F, i = 1, 2, \dots, m\}$$

则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  的极大无关组就是  $V$  的一个基

$$\text{且 } \dim V = R\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$$

3) 若向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  是向量空间  $V$  的一个基, 则  $V$  可表示为

$$V = \{r \mid r = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_r \alpha_r, k_i \in F, i = 1, 2, \dots, r\}$$

4) 若向量空间  $V \subseteq R^n$  则  $\dim V \leq n$  且有  $\dim V = n \Leftrightarrow V = R^n$

5) 记  $V_1 = \{\alpha = k_1 \alpha_1 + \dots + k_r \alpha_r \mid k_i \in F, i = 1, 2, \dots, r\}$

$$V_2 = \{\beta = l_1 \beta_1 + \dots + l_s \beta_s \mid l_j \in F, j = 1, 2, \dots, s\}$$

则:  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  可由  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性表示  $\Leftrightarrow V_1 \subseteq V_2$  只需证  $\forall \alpha \in V_1$ , 有  $\alpha \in V_2$

$$\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r \text{ 与 } \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s \text{ 等价 } \Leftrightarrow V_1 = V_2$$

## 11. 坐标变换

1) 定义 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  是  $r$  维向量空间  $V$  的一个基, 对  $\forall \alpha \in V$ , 有

$$\alpha = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_r \alpha_r \quad x_i \in F, i = 1, 2, \dots, r$$

则称  $(x_1, x_2, \dots, x_r)$  或  $(x_1, x_2, \dots, x_r)^T$  为  $\alpha$  关于  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  的坐标向量 (被  $\alpha$  和基唯一地确定)

称  $x_i, i = 1, 2, \dots, r$  为坐标分量 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  为正交基, 则  $x_i = \frac{(\alpha, \alpha_i)}{(\alpha_i, \alpha_i)}$

若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  为规范正交基, 则  $x_i = (\alpha, \alpha_i)$

## 2) 基变换公式

设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  及  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  是向量空间  $V$  的两个基, 且

$$\begin{cases} \beta_1 = p_{11} \alpha_1 + p_{12} \alpha_2 + \dots + p_{1n} \alpha_n \\ \beta_2 = p_{21} \alpha_1 + p_{22} \alpha_2 + \dots + p_{2n} \alpha_n \\ \vdots \\ \beta_n = p_{n1} \alpha_1 + p_{n2} \alpha_2 + \dots + p_{nn} \alpha_n \end{cases} \quad \text{即 } P(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \dots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \dots & p_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \dots & p_{nn} \end{pmatrix}$$

记  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ ,  $B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ ,  $P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \dots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \dots & p_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \dots & p_{nn} \end{pmatrix}$  称  $P$  为基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  到基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的过渡矩阵

基变换公式:  $B = AP$  推:  $P = A^{-1}B$ ,  $P$  为可逆阵

## 3) 坐标变换公式

设向量空间  $V$  的基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  (旧基) 到基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  (新基) 的过渡矩阵为  $P = (p_{ij})$ ,  $V$  中向量  $\alpha$  在基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  下坐标是  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  在  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  下坐标是  $(x'_1, x'_2, \dots, x'_n)$ , 则:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = P^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

记  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $Y = (x'_1, x'_2, \dots, x'_n)^T$

则  $X = PY$

$Y = P^{-1}X$

新坐标 旧坐标

## 12. 欧氏空间

1) 定义: 设  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n), \beta = (b_1, b_2, \dots, b_n) \in R^n$ , 记

$$(\alpha, \beta) = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = \sum_{i=1}^n a_i b_i = \alpha \beta^T$$

若  $\alpha, \beta$  为行向量形式: 对右向量取转置

称  $(\alpha, \beta)$  为向量  $\alpha$  与  $\beta$  的内积

若  $\alpha, \beta$  为列向量形式: 对左向量取转置

称定义了线性运算和内积的  $R^n$  为欧氏空间, 仍记为  $R^n$

## 2) 内积的性质

对  $\alpha, \beta, \gamma \in R^n, k, l \in R$ , 有

交换律 (1)  $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$  (2)  $(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$  分配律 (3)  $(\alpha + \beta, \gamma) = (\alpha, \gamma) + (\beta, \gamma)$

(4)  $(\alpha, \alpha) \geq 0$  且  $(\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$  (5)  $(\alpha, k\beta + l\gamma) = k(\alpha, \beta) + l(\alpha, \gamma)$

3) 定义:  $|\alpha| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2}$

称  $|\alpha|$  为向量  $\alpha$  的长度, 称长度为 1 的向量为单位向量,  $\alpha = 0 \Leftrightarrow |\alpha| = 0$

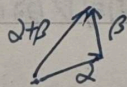
4) 向量长度的性质 说明向量长度定义的合理性 设  $\alpha, \beta \in R^n$

(1) Schwarz (施瓦茨) 不等式  $(\alpha, \beta)^2 \leq (\alpha, \alpha)(\beta, \beta)$  即  $|(\alpha, \beta)| \leq |\alpha||\beta|$

(2) 非负性  $|\alpha| \geq 0$  且  $|\alpha| = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$

(3) 正齐次性  $|k\alpha| = |k||\alpha|$

(4) 三角不等式  $|\alpha + \beta| \leq |\alpha| + |\beta|$



5) 定义: 设  $\alpha, \beta \in R^n$  且均不为零向量, 称  $\varphi = \arccos \frac{(\alpha, \beta)}{|\alpha||\beta|}$  ( $0 \leq \varphi \leq \pi$ ) 为  $\alpha$  与  $\beta$  的夹角

$\Delta$  当  $(\alpha, \beta) = 0$  时, 称  $\alpha$  与  $\beta$  正交, 记为  $\alpha \perp \beta$

零向量与  $R^n$  中任何向量均正交

由施瓦茨不等式知  $\frac{|(\alpha, \beta)|}{|\alpha||\beta|} \leq 1$ , 说明这样定义向量夹角可行.

### 13. 规范正交基

1) 称两两正交的非零向量构成的向量组为 **正交向量组**  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  为向量空间  $V$  的基

性质: 正交向量组一定线性无关  $\langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = 0, i \neq j \Rightarrow$  正交基

2) 称由单位向量构成的正交向量组为 **规范正交向量组**  $\langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = \delta_{ij}, i, j = 1, 2, \dots, m \Rightarrow$  规范正交基

3) 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in R^n$ , 则  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是  $R^n$  的规范正交基

$$\Leftrightarrow \langle \alpha_i, \alpha_j \rangle = \begin{cases} 1 & i=j \text{ 规范} \\ 0 & i \neq j \text{ 正交} \end{cases} \quad (i, j = 1, 2, \dots, n)$$

4) 性质1: 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是向量空间  $V$  的一个规范正交基,

$$\forall \alpha \in V, \alpha = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_m \alpha_m \text{ 有 } k_i = \langle \alpha_i, \alpha \rangle, i = 1, 2, \dots, m$$

即求一个向量被规范正交基线性表示的表示系数是容易的 --- 优点1

eg. 直角坐标系中的  $\vec{i}, \vec{j}, \vec{k}$  构成几何空间  $R^3$  的一个规范正交基

$$\vec{\alpha} \in R^3, \text{ 有 } \vec{\alpha} = \text{Pr}_{\vec{i}} \vec{\alpha} \cdot \vec{i} + \text{Pr}_{\vec{j}} \vec{\alpha} \cdot \vec{j} + \text{Pr}_{\vec{k}} \vec{\alpha} \cdot \vec{k} \\ = \langle \vec{\alpha}, \vec{i} \rangle \vec{i} + \langle \vec{\alpha}, \vec{j} \rangle \vec{j} + \langle \vec{\alpha}, \vec{k} \rangle \vec{k}$$

5) 性质2: 设  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  是向量空间  $V$  的一个规范正交基

$$\text{且 } \alpha = x_1 \alpha_1 + x_2 \alpha_2 + \dots + x_m \alpha_m, \beta = y_1 \alpha_1 + y_2 \alpha_2 + \dots + y_m \alpha_m \text{ 设 } X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} \quad Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } \langle \alpha, \beta \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_m y_m = (X, Y)$$

即求两个已知被规范正交基线性表示的表示系数的向量的内积是容易的 --- 优点2

### 14. Schmidt 正交化法

已知向量空间  $V$  的基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ , 现求与之等价的规范正交基

(1) **正交化过程** 求与  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  等价的正交向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$

$$\beta_1 = \alpha_1, \quad \beta_2 = \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1, \quad \beta_3 = \alpha_3 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle} \beta_2, \dots$$

$$\beta_m = \alpha_m - \frac{\langle \alpha_m, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1 - \frac{\langle \alpha_m, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle} \beta_2 - \dots - \frac{\langle \alpha_m, \beta_{m-1} \rangle}{\langle \beta_{m-1}, \beta_{m-1} \rangle} \beta_{m-1}$$

(2) **规范化过程** 求与  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$  等价的规范正交向量组  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m$

$$\gamma_1 = \frac{\beta_1}{|\beta_1|}, \quad \gamma_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|}, \quad \dots, \quad \gamma_m = \frac{\beta_m}{|\beta_m|} \quad \text{注: 可利用正齐次性, } \gamma_i = \frac{\beta_i}{|\beta_i|} = \frac{k\beta_i}{|k\beta_i|}$$

Schmidt 正交化法的优点

不仅  $\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_m$  与  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  等价, 且  $\forall i \in [1, m], \gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_i$  与  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i$  等价

从而:  $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_i) = L(\gamma_1, \gamma_2, \dots, \gamma_i) \quad i = 1, 2, \dots, m$

15. 正交矩阵  $A^T A = E$ 

实矩阵, 方阵

1) 引理: 对  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in R^{n \times n}$ , 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  是  $R^n$  的基  $\Leftrightarrow A$  可逆2) 定义: 对  $A \in R^{n \times n}$  若  $A^T A = E$  则称  $A$  为正交矩阵3) 性质:  $A \in R^{n \times n}$ ,  $A$  为正交阵, 则:(1)  $A$  可逆,  $A^{-1} = A^T$ (2)  $A^T, A^{-1}, A^*$  均为正交阵(3)  $|A| = 1$  或者  $-1$ (4)  $A, B$  是  $n$  阶正交阵  $\Rightarrow AB, AB^T$  是  $n$  阶正交阵(5)  $\forall n$  维实列向量  $X, Y$ , 有  $\textcircled{1} AX$  保持  $X$  的长度即  $|AX| = |X|$  $\textcircled{2} AX$  和  $AY$  保持  $X$  和  $Y$  的内积 即  $(AX, AY) = (X, Y)$ 4) 定理: 设  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in R^{n \times n}$  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  构成  $R^n$  的规范正交基  $\Leftrightarrow A$  为正交阵 $\Rightarrow$  正交矩阵的行向量组, 列向量组均为  $R^n$  的规范正交基5) 推论: 设矩阵  $P$  是  $R^n$  的规范正交基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  到  $R^n$  的另一个规范正交基  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  的过渡矩阵则:  $P$  为正交阵证法: 由  $B = AP, A^T A = B^T B = E$  得  $P^T P = E$ 6) 推论: 设  $A$  是一个  $n$  阶非零实矩阵 ( $n > 2$ ) 且  $A^T = A^*$ , 则:  $A$  为正交阵7) 推论: 设正交阵  $A, B$  满足  $|A| |B| < 0$ , 则  $|A+B| = 0$ 8) 正交阵的实特征值为  $1$  或  $-1$  证: 对  $x \neq 0$ , 设  $\lambda x = Ax, \lambda^2 (x, x) = (\lambda x, \lambda x) = (Ax, Ax) = (x, x) \Rightarrow \lambda = \pm 1$ 

两个向量组等价的充要条件:

向量组  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s\}$  与  $\{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t\}$  等价 $\Leftrightarrow R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) = R(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t) = R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_t)$

## 第五章 线性方程组

要解决什么问题?

① 是否有解 ② 有多少解 ③ 解的结构 ④ 具体解法 ⑤ 应用

## 1. 基本概念

1) 设有线性方程组如下: ( $m$ 个方程,  $n$ 个未知数,  $a_{ij} \in F, b_j \in F, x_i \in F$ )

最高次为一次

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

记

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}_{m \times n}$$

系数矩阵

$$\beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}_{m \times 1}$$

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}_{n \times 1}$$

记

$$B = (A; \beta) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} & b_m \end{pmatrix}_{m \times (n+1)}$$

增广矩阵

则(1)式可写成矩阵形式  $AX = \beta$  (1')

$$\begin{aligned} R(B) &= R(A; \beta) \geq R(A) \\ \therefore R(B) &= R(A) \text{ 或 } R(A) + 1 \end{aligned}$$

记  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$  即  $\alpha_i = (a_{1i}, a_{2i}, \dots, a_{mi})^T$ 则(1)式可写成向量形式  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta$  (1'')

2) 若方程组有解, 则称该方程组是相容的; 若方程组无解, 则称该方程组不相容

3) 若  $\beta \neq 0$ , 即  $b_1, b_2, \dots, b_m$  不全为 0, 则称(1)为非齐次线性方程组若  $\beta = 0$ , 即  $b_1 = b_2 = \dots = b_m = 0$ , 则称(1)为齐次线性方程组 次数整齐  $\Rightarrow$  每个单项式均为 1 次

## 2. 是否有解?

1) 齐次线性方程组必有解  $X = 0$ , 不再讨论是否有解

2) 非齐次线性方程组(1)有解 (A的列空间)

 $\Leftrightarrow \beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示, 即  $\beta$  在 A 的列向量张成的向量空间中 $\Leftrightarrow$  向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  与向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta$  等价定理: 非齐次线性方程组(1)有解  $\Leftrightarrow R(A) = R(B)$

3. 有多少解? 解的结构?

对齐次线性方程组  $\beta=0$ ,

$n$  为未知数个数

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases} \quad (2)$$

$$AX=0 \quad (2')$$

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = 0 \quad (2'')$$

记 (2) 的所有解向量构成的解集合为  $N(A)$

定理: 齐次线性方程组 (2) 的解集合  $N(A)$  是向量空间

且  $N(A)$  的基所含向量个数等于未知数个数减去  $R(A)$ , 即  $\dim N(A) = n - R(A)$

推论: 1)  $AX=0$  有唯一解 (只有零解)  $\Leftrightarrow R(A)=n \Leftrightarrow A$  为列满秩阵

即  $N(A) = \{0\}$ ,  $\Leftrightarrow \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关

注:  $A$  行满秩只代表没有多余方程, 因此看列不看行

2)  $AX=0$  有无穷多解 (有非零解)  $\Leftrightarrow R(A) < n \Leftrightarrow A$  的列向量组线性相关

当  $R(A)=r < n$  时, 设  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  为  $N(A)$  的基, 则  $AX=0$  的解空间可表示为:

$$N(A) = \{X \mid X = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{n-r}\xi_{n-r}, k_i \in F, i=1, 2, \dots, n-r\}$$

称  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  为方程组 (2) 的基出解系 (解空间的基, 解向量的极大无关组)

只有  $R(A) < n$  时的齐次线性方程组有基出解系

方程组 (2) 的通解可表示成:  $X = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{n-r}\xi_{n-r}$ ,  $\forall k_i \in F, i=1, 2, \dots, n-r$

3) 当  $R(A) < n$  时,  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$  为  $AX=0$  的基出解系

通解  $\begin{cases} \text{基出解系} \\ n-R(A) \text{ 个任意常数 } k_i \end{cases}$

$\Leftrightarrow \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$  是  $n-R(A)$  个, 线性无关的,  $AX=0$  的解向量

推论: 若  $m=n$ , 即  $n$  个方程,  $n$  个未知数,  $A \in F^{n \times n}$

则  $AX=0$  有非零解  $\Leftrightarrow |A|=0$ ;  $AX=0$  只有零解  $\Leftrightarrow |A| \neq 0$

对非齐次线性方程组  $\beta \neq 0$

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \quad (3)$$

$$AX = \beta \quad (3')$$

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta \quad (3'')$$

$$\text{称} \begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases} \quad (4)$$

$$AX = 0 \quad (4')$$

$$x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = 0 \quad (4'')$$

Campus 为 (3) 的导出组, 或称 (4) 为与 (3) 对应的齐次线性方程组



1) 定理: 若  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  都是  $AX=\beta$  的解, 且  $\eta = k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \dots + k_s\eta_s$ , 则:

1)  $k_1+k_2+\dots+k_s=0$  时,  $\eta$  是  $AX=0$  的解

2)  $k_1+k_2+\dots+k_s=1$  时,  $\eta$  是  $AX=\beta$  的解

特别地

1) 若  $\eta_1, \eta_2$  都是 (3) 的解, 则  $\eta_1 - \eta_2$  是 (4) 的解

2) 若  $\eta$  是 (3) 的解,  $\xi$  是 (4) 的解, 则  $\eta + \xi$  是 (3) 的解

2) 推论  $AX=\beta$  记  $B=(A:\beta)$

推论 2. 当  $m=n$  时,  $A \in F^{n \times n}$

有解: (1) 方程组 (3) 有唯一解  $\Leftrightarrow R(A)=R(B)=n$

(1)  $AX=\beta$  有唯一解  $\Leftrightarrow |A| \neq 0$

(2) 方程组 (3) 有无穷多解  $\Leftrightarrow R(A)=R(B) < n$

(2)  $AX=\beta$  有无穷多解  $\Rightarrow |A|=0$

当  $R(A)=R(B)=r < n$  时,

(2)  $|A|=0$  且  $AX=\beta$  有解  $\Rightarrow$  有无穷多解

若  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  为 (4) 基础解系,  $\eta$  为 (3) 一个特解,

推论:  $R(A)=m \Rightarrow AX=\beta$  有解

可以证明,  $\beta \neq 0$  时  $\eta$  与  $\xi_1, \dots, \xi_{n-r}$  线性无关

则 (3) 的通解可表示为  $X = \eta + k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \dots + k_{n-r}\xi_{n-r}, \forall k_i \in F, i=1, 2, \dots, n-r$

3) 求通解的一般思路: 分析  $\dim N(A) \rightarrow$  求出方程组特解  $\rightarrow$  求出导出组基础解系

写成这样的一定是方程组的解  
方程组的解一定能写成这样

把常数项去掉

4. 具体解法? 初等行变换  $\star$

对方程组  $AX=\beta$   $(A:\beta) \xrightarrow{\text{行}} (\bar{A}:\bar{\beta})$

则有  $\bar{A}X=\bar{\beta}$  与  $AX=\beta$  同解

步骤: (1) 将  $(A:\beta) \xrightarrow{\text{行}} (\bar{A}:\bar{\beta})$ , 一般化为行阶梯或行最简

(2) 写出  $(\bar{A}:\bar{\beta})$  对应的方程组, 并移项 (选取  $\bar{A}$  的一个不为 0 的  $R(A)$  阶上三角形),

将 (以此阵中元素为系数的项) 留在等式左边, 其余项变量后移到等式右边

(3) 求上述方程组特解

$\Rightarrow$  得到通解

(4) 将常数项都去掉, 求导出组的基础解系

例: 设  $A \in F^{m \times n}$ ,  $R(A) = m$ .  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ , 则:  $\forall \beta \in F^m$ ,  $AX = \beta$  总有解

证: 由  $m = R(A) \leq R(A; \beta) \leq m$  知  $R(A) = R(A; \beta) = m \Rightarrow AX = \beta$  有解

角解释: 记  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in F^{m \times n}$ ,  $\alpha_i \in F^m$ ,  $R(A) = m \Rightarrow R\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\} = m$

$\therefore \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  中必存在  $F^m$  的基 (此时  $A$  的列空间即为  $F^m$ )

$\Rightarrow \forall \beta \in F^m$ ,  $\beta$  可由  $F^m$  的基  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示  $\Rightarrow AX = \beta$  有解

反之也成立, 即  $\forall \beta \in F^m$ ,  $AX = \beta$  有解  $\Rightarrow R(A) = m$

证: 取  $\beta_i = e_i = (0 \dots 0 1 0 \dots 0)^T$ ,  $AX_i = \beta_i$  有解,

$$A(x_1, x_2, \dots, x_m) = (AX_1, AX_2, \dots, AX_m) = (e_1, e_2, \dots, e_m) = E_m$$

记  $X = (x_1, x_2, \dots, x_m)$ . 由  $m \geq R(A) \geq R(AX) = R(E_m) = m$  知  $R(A) = m$

$A \in F^{m \times n}$ , 则  $R(A) = m \Leftrightarrow \forall \beta \in F^m$ ,  $AX = \beta$  总有解

例:  $A \in F^{m \times n}$ ,  $R(A) = r < n$ , 则: 存在秩为  $n-r$  的列满秩阵  $B$ , 使  $AB = 0$  取  $B = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r})$  即可  
真命题:

1. 若  $\beta \neq 0$  则  $AX = \beta$  的所有解不构成  $R^n$  的子空间 解向量不含  $0$

2.  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \in R^{m \times n}$ , 若  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  线性无关,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta$  线性相关, 则  $AX = \beta$  有唯一解

3. 设  $AX = \beta$  的导出组为  $AX = 0$ , 则

$AX = \beta$  有唯一解  $\Rightarrow AX = 0$  有唯一解;  $AX = \beta$  有无穷多解  $\Rightarrow AX = 0$  有无穷多解

4. 设  $A \in R^{m \times n}$ , 则线性方程组 (I)  $AX = 0$  (II)  $A^T AX = 0$  同解  $\Rightarrow R(A) = R(A^T A) = R(AA^T)$

证:  $\Rightarrow$  若  $AX_1 = 0$ , 则  $A^T AX_1 = A^T 0 = 0$

$\Leftarrow$  若  $A^T AX_1 = 0$ , 则  $X_1^T A^T AX_1 = X_1^T 0 = 0$

且  $X_1^T A^T AX_1 = (AX_1)^T AX_1 = (AX_1, AX_1)$

$\left. \begin{array}{l} \text{若 } AX_1 = 0 \\ \text{若 } A^T AX_1 = 0 \end{array} \right\} (AX_1, AX_1) = 0 \Leftrightarrow AX_1 = 0$

5. 设  $A, B \in F^{m \times n}$ , 有线性方程组  $AX = 0, BX = 0$ , 则:

若  $AX = 0$  的解均是  $BX = 0$  的解, 则  $R(A) \geq R(B)$   $A$  的解空间  $\subseteq B$  的解空间,  $n - R(A) \leq n - R(B)$

若  $AX = 0$  与  $BX = 0$  同解, 则  $R(A) = R(B)$   $A$  的解空间 =  $B$  的解空间,  $n - R(A) = n - R(B)$

6. 与线性方程组  $AX = 0$  的基础解系等价的线性无关向量组也是  $AX = 0$  的基础解系

设  $R(A) = r$ ,  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  为  $AX = 0$  的基础解系,  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性无关且与  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r}$  等价

只需证  $s = n - r$  且  $\beta_i$  均为  $AX = 0$  的解

### 7. 看待矩阵乘法的新视角

等式  $A_{m \times n} B_{n \times r} = 0$  可看作以  $A$  为系数矩阵的  $r$  个方程构成的齐次线性方程组  $AX=0$

其中  $B$  的每一个列向量都是  $AX=0$  的解

eg. 设  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & a & a \end{pmatrix}$ ,  $R(A)=2$ , 求  $A^*X=0$  的通解

解:  $\because R(A)=2, \therefore R(A^*)=1 \therefore \dim N(A^*)=3-R(A^*)=2$

$\therefore A^*A = |A|E = 0 \cdot E = 0 \therefore A^*A = 0 \Rightarrow A$  的列向量均为  $A^*X=0$  的解, 找到 2 个无关的即

对  $A, c_1 + c_2 \Rightarrow \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \quad c_1 \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  线性无关  $\therefore k_1 \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} + k_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \forall k_1, k_2 \in F$  为通解

8. 设  $A_{m \times n}, B_{n \times l}$ , 则  $ABX=0$  与  $BX=0$  是同解方程组  $\Leftrightarrow R(AB) = R(B)$

两个方程组同解, 即一个方程组的基础解系也是另一个方程组的基础解系.

$AX=0$  与  $BX=0$  同解  $\Leftrightarrow R \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = R(A) = R(B)$

### 9. $AX=0$ 和 $A^*X=0$ 之间的关系

①  $|A|=0 \Rightarrow \begin{cases} A^* \text{的列向量都是 } AX=0 \text{ 的解向量} \\ A \text{的列向量都是 } A^*X=0 \text{ 的解向量} \end{cases} \quad \text{证: } AA^* = A^*A = |A|E = 0$

②  $R(A)=n-1 \Rightarrow \begin{cases} A^* \text{的非零列向量是 } AX=0 \text{ 的基础解系} & \dim N(A)=1 \\ R(A^*)=1 & A \text{的 } n-1 \text{ 个线性无关列向量是 } A^*X=0 \text{ 的基础解系} & \dim N(A^*)=n-1 \end{cases}$

③  $R(A)=n$  时  $AX=0$  与  $A^*X=0$  无非零公共解 因为  $AX=0$  无非零解

④  $R(A) < n-1$  时,  $AX=0$  与  $A^*X=0$  有非零公共解 因为  $A^*=0, \forall X$  有  $A^*X=0$ , 且  $AX=0$  有非零解

⑤  $R(A)=n-1$  时,  $AX=0$  与  $A^*X=0$  有非零公共解  $\Leftrightarrow 0$  是  $A$  至少二重特征值  $\Leftrightarrow 0$  是  $A^*$  的  $n$  重特征值

证:  $R(A)=n-1 \Rightarrow R(A^*)=1 \Rightarrow A^* = \alpha\beta^T$ , 其中  $\alpha$  为  $A^*$  非零列向量,  $\beta \neq 0$  故  $\alpha$  是  $AX=0$  基础解系

$AX=0$  与  $A^*X=0$  有非零公共解  $\Leftrightarrow A^*\alpha = 0 \Leftrightarrow \alpha\beta^T\alpha = 0$  即  $(\beta^T\alpha)\alpha = 0 \Leftrightarrow \beta^T\alpha = 0$

$\therefore A^*$  的特征值为  $0 \dots 0, \beta^T\alpha \Leftrightarrow 0$  是  $A^*$  的  $n$  重特征值

## 第六章 特征值、特征向量及相似矩阵

定义: 设  $A \in F^{n \times n}$ , 若有数  $\lambda \in F$  及  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in F^n, X \neq 0$ , 使得

$|\lambda| > 1$  伸长  $|\lambda| < 1$  缩  
 $\lambda > 0$  同向  $\lambda < 0$  反向

$$AX = \lambda X \quad (1)$$

刻画被  $A$  作用后特征向量  $X$  的伸缩情况

成立, 则称  $\lambda$  是  $A$  的一个特征值, 称非零向量  $X$  为  $A$  的属于特征值  $\lambda$  的一个特征向量

式(1)可写成等价表达式  $(\lambda E_n - A)X = 0 \quad (2)$

被  $A$  作用后与原来共线的向量

为一个含  $n$  个未知数,  $n$  个方程的齐次线性方程组

式(2)有非零解的充要条件是其系数行列式为 0:  $|\lambda E_n - A| = 0 \quad (3)$

$$\text{即 } \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \dots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \dots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \dots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = 0 \quad (4)$$

式(4)为一个以  $\lambda$  为未知数的一元  $n$  次方程, 复数域上有  $n$  个根 (重根按重数计算)

称(3)为方阵  $A$  的特征方程

称其左端为方阵  $A$  的特征多项式, 记作  $f_A(\lambda) = |\lambda E_n - A|$

$\Rightarrow A$  的特征值 (复数域上有  $n$  个) 就是(3)的根;

$A$  的属于特征值  $\lambda_i$  的特征向量就是齐次线性方程组

$$(\lambda_i E_n - A)X = 0 \quad (5)$$

的非零解向量

称(5)的解空间为  $A$  的关于特征值  $\lambda_i$  的特征子空间  $N(\lambda_i E_n - A)$

$\Rightarrow$  特征子空间  $N(\lambda_i E_n - A)$  中任意非零向量均为  $A$  关于  $\lambda_i$  的特征向量

eg. 三角阵的特征值: 主对角线上元素

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ & & \ddots & \\ & & & a_{nn} \end{pmatrix} \text{ 的特征方程为 } \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \dots & -a_{1n} \\ & \lambda - a_{22} & \dots & -a_{2n} \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} = 0 \text{ 其解为 } \lambda = a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}$$

$\Rightarrow$  反对角阵的特征值: 主对角线上元素

单位阵  $E_n$  : 1

且  $\forall$  非零列向量  $X$  都是  $E_n$  的属于特征值 1 的特征向量

零阵  $O$  : 0

且  $\forall$  非零列向量  $X$  都是零阵的属于特征值 0 的特征向量

验证一个向量是否为一个矩阵的特征向量 ① 该向量不为 0

② 找到一个数  $\lambda$ , 使得  $AX = \lambda X$  成立

推论: 若  $A \in F^{n \times n}, R(A) = 1$ , 则  $\lambda_1 = \text{tr}(A), \lambda_2 = \lambda_3 = \dots = \lambda_n = 0$

积为 1 的矩阵的特征值的性质

### 特征值与特征向量的性质

$A \in F^{n \times n}$ , 在复数域内,  $A$  有  $n$  个特征值, 记为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ . 则

(1) 方阵  $A$  的  $n$  个特征值之和等于  $A$  的迹  $\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \text{tr}(A)$

(2) 方阵  $A$  的  $n$  个特征值之积等于  $A$  的行列式  $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$

$\Rightarrow A$  有特征值  $0 \Leftrightarrow |A| = 0$       $A$  无特征值  $0 \Leftrightarrow A$  可逆

对矩阵作变换, 特征值与特征向量的变化:

矩阵	$A$	$\Rightarrow A^2$	$aA + bE$	$f(A)$	$A^{-1}$	$A^*$	$P^{-1}AP$	$A^T$
特征值	$\lambda$	$\lambda^2$	$a\lambda + b$	$f(\lambda)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{ A }{\lambda}$	$\lambda$	$\lambda$
属于特征值的特征向量	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$\xi$	$P^{-1}\xi$	?

定理:  $f(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_mx^m$ ,  $f(A) = a_0E + a_1A + \dots + a_mA^m$

若  $AX = \lambda X$ , ( $X \neq 0$ ) 则  $f(A)X = f(\lambda)X$

$A: \begin{matrix} \lambda_1 & \lambda_2 & \lambda_3 \\ \downarrow & \downarrow & \downarrow \\ A^*: \lambda_2\lambda_3 & \lambda_1\lambda_3 & \lambda_1\lambda_2 \end{matrix}$

定理: 矩阵  $A$  的属于不同特征值的线性无关特征向量线性无关

$\Rightarrow$  1) 若  $AX = \lambda X$ ,  $AY = \lambda Y$  ( $X, Y \neq 0$ )

则  $kX + lY$  ( $k, l$  不全为零) 仍是  $A$  关于  $\lambda$  的特征向量 ( $X, Y$  在同一个特征空间中  $\Rightarrow kX + lY$  也在)

2) 若  $AX = \lambda X$ ,  $AY = \mu Y$ , ( $\lambda \neq \mu$ ,  $X, Y \neq 0$ ) 则:  $X + Y$  一定不是  $A$  的特征向量

### 相似矩阵

引:  $A$  与  $B$  等价, 即  $\exists$  可逆阵  $P, Q$  st.  $B = PAQ$      等价保持秩不变

定义: 设  $A, B \in F^{n \times n}$  若  $\exists$  可逆阵  $T$ , st.  $B = T^{-1}AT$

则称  $A$  与  $B$  相似, 称从  $A$  到  $B$  的这种变换为相似变换, 称  $T$  为相似变换矩阵

$B = T^{-1}AT$  有等价形式:  $AT = TB$  且  $T$  可逆

$\Rightarrow$  上述  $P$  与  $Q$  互逆时  $A$  与  $B$  相似, 即相似关系是一种特殊的等价关系

相似矩阵满足:

(1) 秩相等: 若  $A \sim B$ , 则  $R(A) = R(B)$

(2) 自反性:  $A \sim A$

(3) 对称性: 若  $A \sim B$ , 则  $B \sim A$

(4) 传递性: 若  $A \sim B$  且  $B \sim C$  则  $A \sim C$

$\therefore$  对  $E$ ,  $T^{-1}ET = E$ , 对  $kE$ ,  $T^{-1}kET = kE$   $\therefore$  单位阵、纯量阵只与自身相似

Campus 若  $A, B \in F^{n \times n}$  且  $|A| \neq 0$ , 则  $AB$  与  $BA$  相似

定理: 若  $A \sim B$ , 则  $A$  与  $B$  的特征多项式相同, 即  $|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$

$\Rightarrow$  若  $A \sim B$ , 则 1)  $A$  与  $B$  的特征值相同 反之未必成立

2)  $\text{tr}(A) = \text{tr}(B)$

若  $A, B$  可相似对角化且  $A, B$  特征值

3)  $|A| = |B|$

相同, 则  $A \sim B$

性质: 若  $A \sim B$ ,  $f(x)$  是一多项式, 则  $f(A) \sim f(B)$ ,  $A^{-1} \sim B^{-1}$ ,  $A^T \sim B^T \quad \forall t \in \mathbb{R}, tE - A \sim tE - B$  均用定义证明  
 几何重数与代数重数  $\begin{matrix} \because B = P^{-1}AP & \because B = P^{-1}AP \\ \therefore B^{-1} = P^{-1}A^{-1}P & \therefore B^T = P^T A^T P^{-T} \end{matrix}$

定义: 设  $\lambda_0$  为  $n$  阶方阵  $A$  的一个特征值,  $\lambda_0$  是  $A$  的特征方程  $|\lambda_0 E_n - A| = 0$  的  $m$  重根, 称  $m$  为  $\lambda_0$  的代数重数, 记为  $r_0$   $\sum r_i = n$

称  $\lambda_0$  对应的特征子空间 (即  $(\lambda_0 E - A)x = 0$  的解空间) 的维数  $\dim(\lambda_0 E_n - A)$  为  $\lambda_0$  的几何重数, 记为  $k_0$   $\sum k_i \leq n$

$\Rightarrow \lambda_0$  有 (几何重数) 个线性无关特征向量

定理: 矩阵特征值的几何重数  $\leq$  代数重数

推论: 每个单根特征值 (即代数重数为 1) 恰对应一个线性无关特征向量

### 方阵的相似对角化

定义: 若方阵  $A$  与一个对角阵  $D$  相似, 则称  $A$  可相似对角化

若方阵  $A$  可相似对角化, 则  $R(A) = R(D)$

方阵可相似对角化的 3 个条件

1) 充要:  $n$  阶方阵  $A$  可相似对角化  $\Leftrightarrow A$  有  $n$  个线性无关特征向量

同时,  $T^{-1}AT = D$  为对角阵  $\Leftrightarrow$  ①且②

①  $T$  的  $n$  个列向量为  $A$  的  $n$  个线性无关特征向量

②  $D$  的主对角线元素依次为上述特征向量所对应的特征值

即: 设  $A$  有  $n$  个线性无关特征向量  $T_1, T_2, \dots, T_n$ , 其依次对应的特征值为  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  (可以相等)

令  $T = (T_1, T_2, \dots, T_n)$ ,  $D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$

则  $T^{-1}AT = D$

$\Rightarrow$  若  $A$  可相似对角化, 则  $A$  的特征值与 (对应的线性无关的) 特征向量保存了  $A$  的全部信息

可通过特征值与特征向量写出  $T$  与  $D$ , 由  $T^{-1}AT = D$  反解出  $A$

也可计算  $A^n, A^m x$

2) 充分: 若  $n$  阶方阵  $A$  有  $n$  个互不相同特征值, 则  $A$  可相似对角化

(说明每个特征值都是单根, 都对应一个线性无关特征向量)

3) 充要:  $n$  阶复方阵  $A$  可相似对角化  $\Leftrightarrow A$  的每一个特征值的几何重数 = 代数重数

即  $\sum k_i = n \Leftrightarrow k_i = r_i \Leftrightarrow A$  可相似对角化

实对称阵的特征值、特征向量及正交相似对角化

实对称阵即满足  $A = A^T$ ,  $A = \bar{A}$  的方阵

性质 (1) 实对称阵的特征值均为实数:

(2) 实对称阵的对应于不同特征值的实特征向量必正交

(3) 实对称阵的任一特征值的几何重数 = 代数重数  $\Rightarrow$  实对称阵的  $\sum k_i = n$

定义: 称相似对角化中相似变换矩阵为正交阵的情况为正交相似对角化

定理: 实对称阵一定能正交相似对角化

设  $n$  阶实对称阵  $A$

互不相同特征值:  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$

代数重数 = 几何重数:  $r_1, r_2, \dots, r_s$

线性无关特征向量:  $x_{11}, \dots, x_{1r_1}, x_{21}, \dots, x_{2r_2}, \dots, x_{s1}, \dots, x_{sr_s}$

↓ 规范正交化 ↓ ↓ ↓ ↓  
规范正交特征向量  $p_{11}, \dots, p_{1r_1}, p_{21}, \dots, p_{2r_2}, \dots, p_{s1}, \dots, p_{sr_s}$

则  $P = (p_{11}, p_{12}, \dots, p_{sr_s})$  为正交阵, 满足  $P^{-1} = P^T$

且  $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_s \end{pmatrix}$

谱分解定理: 以 3 阶实对称阵  $A$  为例, 若  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  是  $A$  的三个特征值,  $e_1, e_2, e_3$  是属于

$\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  的两两正交的单位特征向量, 则:  $A = \lambda_1 e_1 e_1^T + \lambda_2 e_2 e_2^T + \lambda_3 e_3 e_3^T$

证明: 设  $A$  实对称,  $Q = (e_1, e_2, e_3)$  正交, 由  $Q^T A Q = \Lambda$  有  $A = Q \Lambda Q^T = (e_1, e_2, e_3) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \lambda_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e_1^T \\ e_2^T \\ e_3^T \end{pmatrix}$

例:  $A$  的特征值 2, 1, 1,  $\xi_1 = (1, 1, 1)^T$  为 2 的特征向量, 求实对称阵  $A$

解:  $A - E$   $\begin{matrix} 1, 0, 0 \\ \xi_1 = (1, 1, 1)^T \end{matrix}$

Campus  $\therefore A - E = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} (1, 1, 1) = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \therefore A = \dots$

# 第八章 实二次型与二次曲面

定义：称含有  $n$  个变量  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ，系数取自实数域  $\mathbb{R}$  的  $n$  元二次齐次多项式

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n \\ + a_{22}x_2^2 + 2a_{23}x_2x_3 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n \\ + a_{33}x_3^2 + \dots + 2a_{3n}x_3x_n \\ \dots \\ + a_{nn}x_n^2 \quad (1)$$

完全平方项
交叉二次项

为实二次型

取  $a_{ji} = a_{ij}, i < j, i, j = 1, 2, \dots, n$ ，则式(1)可写成

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + a_{12}x_1x_2 + \dots + a_{1n}x_1x_n \\ + a_{21}x_2x_1 + a_{22}x_2^2 + \dots + a_{2n}x_2x_n \\ \dots \\ + a_{n1}x_nx_1 + a_{n2}x_nx_2 + \dots + a_{nn}x_n^2$$

$$= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

记  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$ ,  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ , 则又可写成： $f = X^T A X$

$A$  为实对称阵， $A$  的主对角线元素为二次型完全平方项的系数

称  $A$  为二次型的矩阵，称  $R(A)$  为二次型  $f$  的秩

一个二次型与一个对称阵  $A$  一一对应  $\sim$  ①

定义：称只含完全平方项的二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = k_1x_1^2 + k_2x_2^2 + \dots + k_nx_n^2$

为标准二次型

标准二次型的矩阵为实对角阵

定义：称只含完全平方项且系数均为  $\pm 1$  或  $0$  的二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_p^2 - x_{p+1}^2 - \dots - x_{p+q}^2$

为规范二次型

① 设  $A, B \in F^{n \times n}$ ，满足：对任意  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ，都有  $X^T A X = X^T B X$ 。若  $A^T = A, B^T = B$  则  $A = B$

注： $A$  不对称时， $f = X^T A X$  仍为二次型 故无论  $A$  是否对称， $f = X^T A X$  对应的矩阵是  $\frac{A + A^T}{2}$



合同 反映了同一二次型在不同基下对应的矩阵之间的关系。

定义: 对  $n$  阶方阵  $A, B$ , 若存在可逆阵  $P$ , 使得

$$B = P^T A P$$

则称  $A$  与  $B$  合同

性质: (1) 自反性 (2) 对称性 (3) 传递性

合同也是一种特殊的等价关系, 合同保持秩不变

对称阵只能与对称阵合同, 正定阵只能与正定阵合同

$A$  与  $B$  正交相似  $\Leftrightarrow A$  与  $B$  正交合同

合同变换不改变实对称阵对应的实二次型的正、负惯性指数

推论: 若  $A, B$  为  $n$  阶实对称阵, 则

1)  $A$  与  $B$  合同  $\Leftrightarrow A$  与  $B$  的正、负特征值的个数对应相同

2)  $A$  与  $B$  相似 (即特征值完全相同)  $\Rightarrow A$  与  $B$  合同

推论: 合同变换不改变矩阵的正定性

$n$  元实二次型的化简

定义: 设  $n$  阶方阵  $C$ , 变量  $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ ,  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$  之间有变换  $X = CY$

$C$  为可逆阵时称为可逆变换

$R^n$  中向量在两组基下的坐标变换就是可逆变换

$C$  为正交阵时称为正交变换 正交变换不改变向量的长度及夹角

$R^n$  中向量在两组规范正交基下的坐标变换就是正交变换

目标: 对给定的实二次型  $f = X^T A X$ , 寻找合适的可逆/正交变换  $X = CY$ , 使

$$f = X^T A X = (CY)^T A CY = Y^T (C^T A C) Y = Y^T \begin{pmatrix} k_1 & & \\ & k_2 & \\ & & \ddots \\ & & & k_n \end{pmatrix} Y = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_n y_n^2$$

法一: 正交变换法 用正交变换法化成的标准形是唯一的 (不考虑变量的排列顺序)

已知: 实对称阵一定能正交相似对角化

定理: 对任意  $n$  元实二次型  $f = X^T A X$ , 总存在正交变换  $X = P Y$ , 将二次型化为标准形

$$f = X^T A X = Y^T (P^T A P) Y = Y^T \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} Y = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$

其中  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  为  $A$  的  $n$  个特征值,  $P$  的列向量为与之对应的规范正交的特征向量。

法二: 拉格朗日配方法 不唯一

Step 1: 尽  $x_1$  配方, 配方后括号外不再有  $x_1$ ,

Step 2: 尽  $x_2$  配方, 配方后括号外不再有  $x_2$

...

这样配方可保证变换矩阵  $C$  可逆

注: 若无  $x_i^2$  项则挑过 Step 1... 若无任何平方项, 则先生出平方项

法三: 初等变换法 不唯一

任一实对称阵  $A$ , 通过一系列对于行列来说“协调一致”的初等变换化为对角阵  $\Lambda$

方法: 对  $2n \times n$  矩阵  $\begin{pmatrix} A \\ E \end{pmatrix}$ , 每作一次列变换, 同时对前  $n$  行作一次相应的行变换

$$\begin{pmatrix} A \\ E \end{pmatrix} \rightarrow \dots \rightarrow \begin{pmatrix} C^T A C \\ C \end{pmatrix}$$

当  $C^T A C$  为对角阵时,  $C$  即为变换矩阵

惯性定理:

$n$  元实二次型  $f$  经适当实可逆变换一定可化为标准形, 且

① 标准形不唯一 ② 标准形的秩  $r$  唯一

③ 标准形中正平方项的个数 (称为  $f$  的正惯性指数  $p$ ) 唯一, 等于  $f$  对应的  $A$  正特征值

负

负

唯一

负

且  $p+q=r$

④  $f$  的规范形唯一 (不计排列次序)

## 正定二次型

定义: 设  $n$  元实二次型  $f = x^T A x$ , 若对  $R^n$  中任何列向量  $x_0 \neq 0$ , 皆有

$$f(x_0) = x_0^T A x_0 > 0$$

则称  $f$  为正定二次型, 称其的矩阵  $A$  为正定阵

正定阵一定是实对称阵, 反之未必.

定理:  $n$  元实二次型  $f = x^T A x$  为正定二次型

$\Leftrightarrow f$  的正惯性指数为  $n$

$\Leftrightarrow f$  的矩阵  $A$  的特征值全正

$\Leftrightarrow$  存在实可逆阵  $Q$  使  $A = Q^T Q$  (即  $A$  与单位阵合同)

$\Leftrightarrow A$  的各阶顺序主子式都大于零, 即

$$a_{11} > 0 \quad \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0 \quad \cdots \quad |A| > 0$$

—— 判别具体的二次型是否正定

常用的判别是否正定的方法: 定义法, 特征值法

注: 若要判定矩阵  $A$  为正定阵, 则必先判定矩阵  $A$  为实对称阵

性质: 1) 若矩阵  $A$  是正定阵, 则  $|A| > 0$ ,  $\text{tr}(A) > 0$ ,  $A$  可逆

2) 若矩阵  $A$  是正定阵, 则  $A^*$ ,  $A^{-1}$ ,  $kA$  ( $k > 0$ ),  $A + E$  等也是正定阵

特征值 定义

3)  $A \in F^{m \times n}$ , 则  $A^T A$  为正定阵  $\Leftrightarrow R(A) = n$   $x \neq 0, (Ax, Ax) > 0 \Rightarrow Ax \neq 0 \Rightarrow Ax = 0$  只有零解

4)  $A = (a_{ij}) \in F^{m \times n}$ ,  $A \neq 0$ ,  $n$  元实二次型  $f = \sum_{i=1}^m (a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n)^2$  正定  $\Leftrightarrow R(A) = n$

5) 若  $n$  阶方阵  $A, B$  均为正定阵, 则  $AB$  的特征值全正 ( $AB$  不一定是正定阵)

6)  $A \in R^{m \times n}$  则  $|A^T A| \neq 0 \Leftrightarrow A^T A$  正定

7)  $B \in R^{m \times n}$  则  $B^T B$  半正定

## 空间中的曲面与曲线

### 球面

设球心  $M_0(x_0, y_0, z_0)$ , 半径  $r$ , 则球面方程为  $(x-x_0)^2 + (y-y_0)^2 + (z-z_0)^2 = r^2$

一般地, 形如  $A(x^2+y^2+z^2) + Bx + Cy + Dz + F = 0$  的都是球面, 该方程的特点

- ① 是三元二次方程
- ② 平方项  $x^2, y^2, z^2$  系数相同
- ③ 无交叉二次项

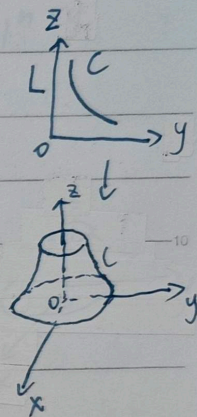
### 旋转曲面

由一条平面曲线  $C$  绕该平面上一定直线  $L$  旋转一周所成的曲面称为旋转曲面

一般取坐标面 母线

旋转轴, 一般取坐标轴

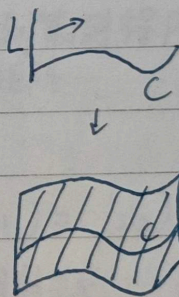
eg.  $yOz$  上曲线  $\begin{cases} f(y, z) = 0 \\ x = 0 \end{cases}$  绕  $z$  轴转一周  $\rightarrow f(\pm\sqrt{x^2+y^2}, z) = 0$  轴坐标不变  
绕  $y$  轴转一周  $\rightarrow f(y, \pm\sqrt{x^2+z^2}) = 0$  另一坐标变



### 柱面

平行于定直线并沿定曲线  $C$  移动的直线  $L$  形成的轨迹叫柱面  
准线 母线

含有两个变量的方程在平面上表示一条曲线, 在空间中表示一个柱面, 以平面上这条曲线为准线, 其母线平行于方程中未出现的变量对应的坐标轴



椭圆柱面  $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1$ , 双曲柱面  $\frac{x^2}{a^2} - \frac{y^2}{b^2} = 1$  抛物柱面  $x^2 = 2py$  ( $p > 0$ )

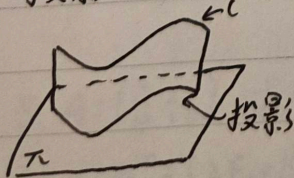
### 空间曲线

一般方程  $\begin{cases} S_1: F(x, y, z) = 0 \\ S_2: G(x, y, z) = 0 \end{cases}$

参数式方程  $\begin{cases} x = x(t) \\ y = y(t) \\ z = z(t) \end{cases}$

螺旋线  $\begin{cases} x = a \cos wt \\ y = a \sin wt \\ z = vt \end{cases}$

投影: 空间曲线  $C$  在平面  $\pi$  上的投影曲线, 即以  $C$  为准线, 作母线垂直于  $\pi$  的柱面, 两面的交线



一般取坐标面

eg. 曲线  $C: \begin{cases} F_1(x, y, z) = 0 \\ F_2(x, y, z) = 0 \end{cases}$  在面  $xOy$  上的投影

用  $F_1, F_2$  消去  $z$  得  $F(x, y) = 0$

投影即  $\begin{cases} F(x, y) = 0 \\ z = 0 \end{cases}$

eg. 曲线  $C: \begin{cases} x = x(t) \\ y = y(t) \\ z = z(t) \end{cases}$  在面  $xOy$  上的投影  
即  $\begin{cases} x = x(t) \\ y = y(t) \\ z = 0 \end{cases}$

### 线代习题

★ 1. 设  $A$  为  $n$  阶非零实矩阵, 有  $A^* = A^T$ , 证明: (1)  $|A| > 0$  (2) 若  $n > 2$ , 则  $|A| = 1$  且  $A$  为正交矩阵

证: 已知  $A^* = A^T$ , 即  $(A_{ji})_{n \times n} = (a_{ji})_{n \times n} \therefore A_{ij} = a_{ij}$

(1) 将  $|A|$  按第  $i$  行展开, 有:  $|A| = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \dots + a_{in}A_{in} \quad (i=1, 2, \dots, n)$

$\therefore |A| = a_{i1}^2 + a_{i2}^2 + \dots + a_{in}^2 \quad (i=1, 2, \dots, n)$  又由  $A \neq 0$ ,  $A$  有非零元素, 记为  $a_{kj}$

令  $i=k$ ,  $|A| = a_{k1}^2 + \dots + a_{kj}^2 + \dots + a_{kn}^2 > 0$

(2)  $AA^T = AA^* = |A|E$ , 两边取行列式, 得  $|AA^T| = |A|^2 = ||A|E| = |A|^n$

$\Rightarrow |A|^{n-2} = 1 \quad \because |A| > 0$  且  $n > 2 \therefore |A| = 1$

$\therefore A^T A = A^* A = |A|E = E \therefore A$  为正交阵

2. 设  $A \in F^{3 \times 3}$  满足  $A^* = A^T$ , 若  $a_{31} = a_{32} = a_{33} > 0$ , 则  $a_{31} = \frac{\sqrt{3}}{3}$

解: 由上题可知,  $|A| = a_{31}A_{31} + a_{32}A_{32} + a_{33}A_{33} = 3a_{31}^2 = 1$

$$\therefore a_{31} = \frac{\sqrt{3}}{3}$$

总结: ①  $a_{ij} = A_{ij} \Leftrightarrow A^T A = E$  且  $|A| = 1$   
②  $a_{ij} = -A_{ij} \Leftrightarrow A^T A = E$  且  $|A| = -1$

3. 设  $A, B \in F^{3 \times 3}$ ,  $B$  可逆, 且  $B^{-1}AB = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ & 2 \end{pmatrix}$  若将  $B$  的第 2 列加到第 1 列得  $P$ , 求:

$$P^{-1}AP = \underline{\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ & 2 \end{pmatrix}}$$

初等矩阵

解: 由题,  $P = B \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ & 1 \end{pmatrix}$  两边取逆,  $P^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ & 1 \end{pmatrix} B^{-1}$

$$\therefore P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ & 1 \end{pmatrix} B^{-1}AB \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ & 2 \end{pmatrix}$$

★ 借助初等矩阵, 利用矩阵乘法, 揭示初等变换前后两个矩阵间的关系

4. 设  $A, B \in F^{2 \times 2}$ , 已知  $A^*, B^*$ ,  $|A| = 2, |B| = 3$ , 则分块矩阵  $\begin{pmatrix} B^A & \\ & 0 \end{pmatrix}$  的伴随矩阵为

解:  $(B^A)$  的行列式:  $|B^A| = (-1)^{2 \times 2} |A| |B| = |A| |B| = 6$

$$\text{逆: } (B^A)^{-1} = (A^{-1} B^{-1}) = \left( \frac{1}{2} A^* \quad \frac{1}{3} B^* \right)$$

$$\therefore CC^* = |C|E \therefore C^* = |C|C^{-1}$$

$$\therefore (B^A)^* = |B^A| (B^A)^{-1} = \begin{pmatrix} 3A^* & 2B^* \end{pmatrix}$$

5.  $A = \begin{pmatrix} 2 & \\ & 2 \end{pmatrix}$ , 求  $A^n$  拆分法求幂 记  $A = 2E_3 + B$ ,  $B = \begin{pmatrix} -3 & \\ & 1 \end{pmatrix}$   $B^2 = \begin{pmatrix} -3 & \\ & 1 \end{pmatrix}$   $B^3 = 0$

$$\therefore A^n = (2E_3 + B)^n = C_n^0 (2E_3)^n + C_n^1 (2E_3)^{n-1} B + C_n^2 (2E_3)^{n-2} B^2 + 0 \dots$$

$$= 2^n \cdot E_3 + n 2^{n-1} \begin{pmatrix} -3 & \\ & 1 \end{pmatrix} + \frac{n(n-1)}{2} 2^{n-2} \begin{pmatrix} -3 & \\ & 1 \end{pmatrix} + 0 \dots \text{KOKUYO}$$

$$= \begin{pmatrix} 2^n & & \\ -3n \cdot 2^{n-1} & 2^n & \\ n(n-1)2^{n-2} & n2^{n-1} & 2^n \end{pmatrix}$$

6.  $B = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -2 & 3 \\ -4 & 2 & 4 & -6 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 6 & -3 & -6 & 9 \end{pmatrix}$ , 求  $B^n$  分解法求方阵的幂

解:  $B = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} (2-1-2-3)$  且  $(2-1-2-3) \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = 13 = \text{tr}(B)$

$$\therefore B^n = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \dots \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} 13^{n-1} (2-1-2-3) = 13^{n-1} B$$

7. 已知  $A \in F^{4 \times 4}$ ,  $|A| = 0$ . 则  $R(A^*)^* = \underline{0}$

法一: 由  $(A^*)^* = |A|^{n-2} A = 0 \cdot A = 0$  得  $R(A^*)^* = 0$

法二:  $|A| = 0 \therefore R(A) \rightarrow R(A^*) \rightarrow R(A^*)^*$

分类讨论

$= n-1$	1	0
$< n-1$	0	0

$$R(A^*) = \begin{cases} n & R(A) = n \\ 1 & R(A) = n-1 \\ 0 & R(A) < n-1 \end{cases}$$

8.  $A \in F^{m \times n}$ ,  $B \in F^{n \times m}$  且  $R(A) = m$ . 以下结论正确的是 D

(A) A的任  $m$  阶子式都不为0 (C) 若  $AB=0$  则  $B=0$

(B)  $|A^T A| \neq 0$  注: 不能拆成  $|A^T| |A|$ ! (D) 若  $R(B) = n$ , 则  $R(AB) = m$

A.  $\exists$  一个  $m$  阶子式不为0

B.  $A^T A \in F^{n \times n}$ ,  $R(A^T A) = m$

又由  $A \in F^{m \times n}$ ,  $R(A) = m \therefore m \leq n \therefore R(A^T A) \leq n$ .  $A^T A$  不一定可逆

C.  $AB=0 \therefore R(A) + R(B) \leq n \therefore R(B) \leq n-m$  B不一定为0

D.  $R(B) = n$ ,  $AB \in F^{m \times m}$ ,  $m = R(A) + R(B) - n \leq R(AB) \leq m \Rightarrow R(AB) = m$

9. 若  $A, B$  为同阶方阵且  $A$  可逆, 证明:  $r(AB-E) \leq r(A-E) + r(B-E)$

证: 由  $\begin{pmatrix} A-E & 0 \\ 0 & B-E \end{pmatrix} \xrightarrow[r_1+r_2]{c_1+c_2} \begin{pmatrix} A-E & A-E \\ AB-A & AB-A \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1+r_2} \begin{pmatrix} A-E & AB-E \\ AB-A & AB-A \end{pmatrix}$  ① 秩的公式的来源: 分块矩阵初等变换

② 自己构造

知:  $r(A-E) + r(B-E) = r \begin{pmatrix} A-E & B-E \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = r \begin{pmatrix} A-E & AB-E \\ AB-A & AB-A \end{pmatrix} \geq r(AB-E)$   $\square$

10. 设  $A \in F^{n \times n}$  满足  $A^2 = A$ . 证明:  $E-2A$  可逆  $\Leftrightarrow$  方阵  $A$  可逆  $\Leftrightarrow \exists B$ , 使  $BA=E$  (或  $AB=E$ )

有  $A^2 - A = 0$ , 要使  $E-2A$  可逆, 即  $A - \frac{1}{2}E$  可逆

$$(A - \frac{1}{2}E)(A - \frac{1}{2}E) = A^2 - A + \frac{1}{4}E^2 = \frac{1}{4}E^2 = \frac{1}{4}E$$

$$\therefore (E-2A)(E-2A) = E$$

$\therefore E-2A$  可逆

11. 设  $A \in F^{n \times n}$  满足  $(A+E)^m = O$ , ( $m \geq 1$ ), 证明  $A$  可逆

证:  $(A+E)^m = A^m + C_m^1 A^{m-1} + C_m^2 A^{m-2} + \dots + C_m^{m-1} A + E = O$

$\therefore A(A^{m-1} + C_m^1 A^{m-2} + \dots + C_m^{m-1} E) = -E$

$\therefore A$  可逆,  $A^{-1} = -(A^{m-1} + C_m^1 A^{m-2} + \dots + C_m^{m-1} E)$

12. 若  $A, B, AB-E$  均为可逆阵, 证明  $A-B^{-1}, (A-B^{-1})^{-1}-A^{-1}$  可逆

证:  $A, B$  可逆  $\Rightarrow A^{-1}, B^{-1}, AB, (AB)^{-1}$  均可逆

①  $(A-B^{-1})B = AB-E \quad \therefore A-B^{-1} = (AB-E)B^{-1} \quad \therefore |A-B^{-1}| = |AB-E| |B^{-1}|$

$\therefore |AB-E| \neq 0, |B^{-1}| \neq 0 \quad \therefore |A-B^{-1}| \neq 0 \quad \therefore A-B^{-1}$  可逆

② 法一: 利用①结果  $[(A-B^{-1})^{-1}-A^{-1}](A-B^{-1}) = E - A^{-1}(A-B^{-1}) = E - E + A^{-1}B^{-1} = (BA)^{-1}$

$\therefore (A-B^{-1})^{-1}-A^{-1} = (BA)^{-1} \cdot (A-B^{-1})^{-1} \quad \therefore |(A-B^{-1})^{-1}-A^{-1}| \neq 0 \quad \therefore (A-B^{-1})^{-1}-A^{-1}$  可逆

法二: 构造:  $(A-B^{-1})^{-1}-A^{-1} = (A-B^{-1})^{-1}[E - (A-B^{-1})A^{-1}] = (A-B^{-1})^{-1} \cdot (AB)^{-1}$

$\therefore (A-B^{-1})^{-1}-A^{-1}$  可逆

若  $C=AB$ , 且  $A, B$  均可逆, 则  $C$  可逆 (可逆矩阵之积为可逆矩阵)

13. 设  $A \in F^{n \times n}, B \in F^{n \times 1}$ ,  $a, b, c$  为常数且  $|A|=a$ , 已知  $\begin{vmatrix} A & B \\ B^T & c \end{vmatrix} = 0$ , 求  $\begin{vmatrix} A & B \\ B^T & c \end{vmatrix} = a(c-b)$

解: 行列式按列展开:  $b \cdot (-1)^{nn} \cdot |A| + ( \quad ) = 0$

$c \cdot (-1)^{nn} \cdot |A| + c ( \quad ) = ?$  解得? =  $(a-ba) = a(c-b)$

14. 设  $A, B \in F^{4 \times 4}, |A|=2, |B|=3, |A^{-1}+B|=2$  求  $|A+B^{-1}| = \frac{4}{3}$

解:  $|A^{-1}+B| = |A^{-1}(E+AB)| = |A^{-1}| |B^{-1}+A| |B| = |A^{-1}| |B^{-1}+A| |B|$

15. 定理:  $\forall A \in F^{m \times n}, R(A)=r$ , 则必有  $P \in F^{m \times r}, Q \in F^{r \times n}, P$  为列满秩,  $Q$  为行满秩,  $A=PQ$

证: 记可逆阵  $\bar{P}_{m \times m}, \bar{Q}_{n \times n} \quad A = \bar{P} \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \bar{Q} = \bar{P} \begin{pmatrix} E_r \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \bar{Q} = P Q$

其中  $P_{m \times r} = \bar{P}_{m \times m} \begin{pmatrix} E_r \\ 0 \end{pmatrix}_{m \times r}, Q_{r \times n} = \begin{pmatrix} E_r & 0 \end{pmatrix}_{r \times n} \bar{Q}_{n \times n}$

$\therefore P$  列满秩,  $Q$  行满秩 秩均为  $r$ .

16. 记  $A \in F^{n \times n}$ ,  $R(A) = 1$ ,  $\text{tr}(A) = 2$ . 求  $|kE_n - A|$

解:  $\because R(A) = 1 \therefore$  设  $A = \alpha\beta$ ,  $\alpha = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ ,  $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)$   $\therefore A = (a_i b_j)_{n \times n}$

$$\because \text{tr}(A) = 2 \therefore a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = \sum_{i=1}^n a_i b_i = 2$$

$$\beta \alpha = (b_1, b_2, \dots, b_n) \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n = 2$$

$$\therefore |kE_n - \alpha\beta| = k^{n-1} |k - \beta\alpha| = k^{n-1} (k - 2)$$

### 17. 命题

(1) 若  $A \in F^{n \times n}$ ,  $A^2 = A$  则  $A = 0$  或  $A = E$   $F$  反例:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

(2) 若  $A^2 = E$  则  $A = \pm E$   $F$  反例:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$

(3) 对  $A \in F^{m \times n}$ ,  $B \in F^{n \times m}$ ,  $m > n$  则  $|AB| = 0$   $T$   $R(AB) \leq R(A) \leq n < m$ ,  $AB \in F^{m \times m} \Rightarrow AB$  不可逆

(4) 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $\sum_{j=1}^n a_{ij} = 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , 则  $A$  不可逆  $T$

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} + a_{12} + \dots + a_{1n} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} + a_{22} + \dots + a_{2n} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} + a_{n2} + \dots + a_{nn} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} = 0$$

$\Rightarrow A$  不可逆

(5) 当  $A$  为方阵时,  $AB = 0 \Rightarrow |A| = 0$  或  $B = 0$   $T$

设  $A \in F^{n \times n}$ , 若  $|A| \neq 0$  则由  $R(A) + R(B) \leq n$ ,  $R(A) = n$  得  $R(B) = 0$  即  $B = 0$

18. 设  $A, B \in F^{n \times n}$ , 且  $A^2 = A$ ,  $B^2 = B$ ,  $R(B) = k$ ,  $R(A+B-E) = n$ , 则  $R(A) + R(AB) = 2k$

解:  $A(A+B-E) = AB$ ,  $(A+B-E)B = AB$   $\because A+B-E \in F^{n \times n}$ ,  $R(A+B-E) = n \Rightarrow$  可逆

$$\therefore R(AB) = R(A(A+B-E)) = R(A) = R((A+B-E)B) = R(B)$$

$$\therefore R(A) + R(AB) = 2R(B) = 2k$$

19. 求  $\sum_{p_1, p_2, \dots, p_n} \begin{vmatrix} a_{1p_1} & a_{1p_2} & \dots & a_{1p_n} \\ a_{2p_1} & a_{2p_2} & \dots & a_{2p_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{np_1} & a_{np_2} & \dots & a_{np_n} \end{vmatrix} = 0$ , 其中  $\Sigma$  是对  $1, 2, \dots, n$  的所有全排列取和

① 奇排列个数 = 偶排列个数

② 为奇排列时行列式与为偶排列时行列式互为相反数(换列)



20. 设  $n$  维列矩阵  $\alpha$  满足  $\alpha^T \alpha = 1$ ,  $E_n$  为  $n$  阶单位阵,  $n > 1$ ,  $s \in \mathbb{R}$ , 对矩阵  $M = \begin{pmatrix} 1 & -\alpha^T \\ \alpha & sE_n \end{pmatrix}$

(1) 讨论不同  $s$  下矩阵  $M$  的奇异性, (2) 在  $M$  可逆时, 求  $M^{-1}$

解: (1)  $|M| = \begin{vmatrix} 1 & -\alpha^T \\ \alpha & sE_n \end{vmatrix} \xrightarrow{r_2 - \alpha r_1} \begin{vmatrix} 1 & -\alpha^T \\ 0 & sE_n + \alpha \alpha^T \end{vmatrix} = |sE_n + \alpha \alpha^T| \xrightarrow{\text{降阶公式}} s^{n-1} (s-1)$

若  $s=0$  或  $s=1$ ,  $|M|=0$ ,  $M$  不可逆, 奇异矩阵;

若  $s \neq 0$  且  $s \neq 1$ ,  $|M| \neq 0$ ,  $M$  可逆, 非奇异矩阵

(2) 由 (1) 知  $s \neq 0$  且  $s \neq 1$

$$\therefore \begin{pmatrix} 1 & -\alpha^T \\ \alpha & sE_n \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 - \frac{1}{s} \alpha r_2} \begin{pmatrix} 1+\frac{1}{s} & -\alpha^T \\ \alpha & sE_n \end{pmatrix} \xrightarrow{r_2 + \frac{1}{s} \alpha r_1} \begin{pmatrix} 1+\frac{1}{s} & -\alpha^T \\ 0 & sE_n \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{r_1 \times \frac{1}{1+\frac{1}{s}} \\ r_2 \times \frac{1}{s}}} \begin{pmatrix} 1 & -\alpha^T \\ 0 & E_n \end{pmatrix} = E$$

$$\therefore \begin{pmatrix} \frac{s}{s+1} & 0 \\ 0 & E_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & E_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{s} \alpha^T \\ 0 & E_n \end{pmatrix} M \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ \alpha & E_n \end{pmatrix} = E, \text{ 记为 } P_1 P_2 P_3 M Q = E$$

$$\therefore Q^{-1} = P_1 P_2 P_3 M \quad \therefore Q P_1 P_2 P_3 M = E \quad \therefore M^{-1} = Q P_1 P_2 P_3 = \begin{pmatrix} \frac{s}{s+1} & \frac{\alpha^T}{s+1} \\ -\frac{\alpha}{s+1} & E_n - \frac{\alpha \alpha^T}{s(s+1)} \end{pmatrix}$$

例 21.  $A, B \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$ ,  $A$  的特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  互不相同, 且  $AB=2A-B$ , 证明

(1)  $AB=BA$  证明  $A, B$  可交换; 构造  $f(A)g(B) = kE$  ( $k \neq 0$ ) 利用  $P^{-1}P = PP^{-1} = E \Rightarrow f(A)g(B) = g(B)f(A)$

(2)  $\exists$  可逆阵  $P$  使  $P^{-1}AP$  和  $P^{-1}BP$  均为对角阵 证明  $A, B$  共用同一套特征向量

证: (1)  $(A+E)B = 2A = 2(A+E) - 2E \Rightarrow (A+E)(B-2E) = -2E \quad (*)$

$$\therefore (B-2E)(A+E) = -2E \Rightarrow (B-2E)(A+E) = (A+E)(B-2E) \Rightarrow AB=BA$$

(2) 由 (\*)  $B-2E = -2(A+E)^{-1} \Rightarrow B = -2(A+E)^{-1} + 2E$

记  $f(x) = \frac{-2}{x+1} + 2$  则  $A$  特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ ,  $B$  特征值  $f(\lambda_1), f(\lambda_2), f(\lambda_3)$   
对应特征向量  $\xi_1, \xi_2, \xi_3$

记  $P = (\xi_1, \xi_2, \xi_3)$  则  $P^{-1}AP$  和  $P^{-1}BP$  均为对角阵 (不一定是同一个对角阵)