

# 线性代数复习要点

## 第一部分 行列式

1. 排列的逆序数
2. 行列式按行（列）展开法则
3. 行列式的性质及行列式的计算

### 行列式的定义

#### 1. 行列式的计算：

$$\textcircled{1} \text{ (定义法)} D_n = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \text{L} & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \text{L} & a_{2n} \\ \text{M} & \text{M} & & \text{M} \\ a_{n1} & a_{n2} & \text{L} & a_{nn} \end{vmatrix} = \sum_{j_1 j_2 \text{L} j_n} (-1)^{\tau(j_1 j_2 \text{L} j_n)} a_{1j_1} a_{2j_2} \text{L} a_{nj_n}$$

思考题：用定义计算行列式

$$D = \begin{vmatrix} 0 & 1 & 2 & -1 \\ -1 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 3 & 1 & -1 \end{vmatrix}$$

解：用树图分析

$$\begin{array}{l} \text{3} \text{ --- } -1 \quad \tau(2134) = 1 \\ \text{1} \text{ --- } -2 \quad \tau(2143) = 2 \\ \text{3} \text{ --- } -2 \quad \tau(2413) = 3 \\ \text{3} \text{ --- } -1 \quad \tau(2431) = 4 \end{array}$$

$$\text{故 } D = -3 + 2 - 12 + 9 = -4$$

#### ② (降阶法) 行列式按行（列）展开定理：

行列式等于它的任一行（列）的各元素与其对应的代数余子式的乘积之和。

推论：行列式某一行（列）的元素与另一行（列）的对应元素的代数余子式乘积之和等于零。

$$a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \text{L} a_{in}A_{jn} = \begin{cases} |A|, & i = j, \\ 0, & i \neq j. \end{cases}$$

③ (化为三角型行列式) 上三角、下三角、主对角行列式等于主对角线上元素的乘积.

$$|A| = \begin{vmatrix} b_{11} & * & * & * \\ 0 & b_{22} & * & * \\ M & 0 & O & * \\ 0 & L & 0 & b_{nn} \end{vmatrix} = b_{11} b_{22} L b_{nn}$$

④ 若  $A$  与  $B$  都是方阵 (不必同阶), 则

$$\begin{vmatrix} A & O \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & * \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ * & B \end{vmatrix} = |A||B|$$

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

⑤ 关于副对角线:

$$\begin{vmatrix} * & & a_{1n} \\ & N & \\ a_{n1} & & O \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} O & & a_{1n} \\ & N & \\ a_{n1} & & O \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} a_{1n} a_{2n} K a_{n1}$$

⑥ 范德蒙德行列式:

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & L & 1 \\ x_1 & x_2 & L & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & L & x_n^2 \\ M & M & & M \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & L & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{1 \leq j < i \leq n} (x_i - x_j)$$

⑦  $a-b$  型公式:

$$\begin{vmatrix} a & b & b & L & b \\ b & a & b & L & b \\ b & b & a & L & b \\ M & M & M & O & M \\ b & b & b & L & a \end{vmatrix} = [a + (n-1)b](a-b)^{n-1}$$

⑧ (升阶法) 在原行列式中增加一行一列, 保持原行列式不变的方法.

⑨ (递推公式法) 对  $n$  阶行列式  $D_n$  找出  $D_n$  与  $D_{n-1}$  或  $D_{n-1}, D_{n-2}$  之间的一种关系——称为递推公式, 其中

$D_n, D_{n-1}, D_{n-2}$  等结构相同, 再由递推公式求出  $D_n$  的方法称为递推公式法.

(拆分法) 把某一行 (或列) 的元素写成两数和的形式, 再利用行列式的性质将原行列式写成两行列式之和,

使问题简化以例计算.

⑩ (数学归纳法)

2. 对于  $n$  阶行列式  $|A|$ , 恒有:  $|\lambda E - A| = \lambda^n + \sum_{k=1}^n (-1)^k S_k \lambda^{n-k}$ , 其中  $S_k$  为  $k$  阶主子式;

3. 证明  $|A| = 0$  的方法:

- ①、 $|A| = -|A|$ ;
- ②、反证法;
- ③、构造齐次方程组  $Ax = 0$ ，证明其有非零解;
- ④、利用秩，证明  $r(A) < n$ ;
- ⑤、证明 0 是其特征值.

4. 代数余子式和余子式的关系:  $M_{ij} = (-1)^{i+j} A_{ij}$        $A_{ij} = (-1)^{i+j} M_{ij}$

## 第二部分 矩阵

### 1. 矩阵的运算性质

### 2. 矩阵求逆

### 3. 矩阵的秩的性质

### 4. 矩阵方程的求解

1. **矩阵的定义** 由  $m \times n$  个数排成的  $m$  行  $n$  列的表  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$  称为  $m \times n$  矩阵.

记作:  $A = (a_{ij})_{m \times n}$  或  $A_{m \times n}$

① 同型矩阵: 两个矩阵的行数相等、列数也相等.

② 矩阵相等: 两个矩阵同型, 且对应元素相等.

③ 矩阵运算

a. 矩阵加(减)法: 两个同型矩阵, 对应元素相加(减).

b. 数与矩阵相乘: 数  $\lambda$  与矩阵  $A$  的乘积记作  $\lambda A$  或  $A\lambda$ , 规定为  $\lambda A = (\lambda a_{ij})$ .

c. 矩阵与矩阵相乘: 设  $A = (a_{ij})_{m \times s}$ ,  $B = (b_{ij})_{s \times n}$ , 则  $C = AB = (c_{ij})_{m \times n}$ ,

其中

$$c_{ij} = (a_{i1}, a_{i2}, \cdots, a_{is}) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{sj} \end{pmatrix} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj}$$

**注:** 矩阵乘法不满足: 交换律、消去律, 即公式  $\begin{matrix} AB = BA \\ AB = 0 \Rightarrow A = 0 \text{ 或 } B = 0 \end{matrix}$  不成立.

a. 分块对角阵相乘:  $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \\ & A_{22} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} B_{11} & \\ & B_{22} \end{pmatrix} \Rightarrow AB = \begin{pmatrix} A_{11}B_{11} & \\ & A_{22}B_{22} \end{pmatrix}, A^n = \begin{pmatrix} A_{11}^n & \\ & A_{22}^n \end{pmatrix}$

b. 用对角矩阵  $\Lambda$  (左) 乘一个矩阵, 相当于用  $\Lambda$  的对角线上的各元素依次乘此矩阵的 (行) 向量;

$$\Lambda B = \begin{bmatrix} a_1 & 0 & L & 0 \\ 0 & a_2 & L & 0 \\ M & M & O & M \\ 0 & 0 & L & a_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & L & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & L & b_{2n} \\ M & M & O & M \\ b_{m1} & b_{m2} & L & b_{mn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 b_{11} & a_1 b_{12} & L & a_1 b_{1n} \\ a_2 b_{21} & a_2 b_{22} & L & a_2 b_{2n} \\ M & M & O & M \\ a_m b_{m1} & a_m b_{m2} & L & a_m b_{mn} \end{bmatrix}$$

c. 用对角矩阵  $\Lambda$  (右) 乘一个矩阵, 相当于用  $\Lambda$  的对角线上的各元素依次乘此矩阵的 (列) 向量.

$$B\Lambda = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & L & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & L & b_{2n} \\ M & M & O & M \\ b_{m1} & b_{m2} & L & b_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 & 0 & L & 0 \\ 0 & a_2 & L & 0 \\ M & M & O & M \\ 0 & 0 & L & a_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 b_{11} & a_2 b_{12} & L & a_m b_{1n} \\ a_1 b_{21} & a_2 b_{22} & L & a_m b_{2n} \\ M & M & O & M \\ a_1 b_{m1} & a_2 b_{m2} & L & a_m b_{mn} \end{bmatrix}$$

d. 两个同阶对角矩阵相乘只用把对角线上的对应元素相乘.

④ 方阵的幂的性质:  $A^m A^n = A^{m+n}, (A^m)^n = (A)^{mn}$

⑤ 矩阵的转置: 把矩阵  $A$  的行换成同序数的列得到的新矩阵, 叫做  $A$  的转置矩阵, 记作  $A^T$ .

a. 对称矩阵和反对称矩阵:  $A$  是对称矩阵  $\iff A = A^T$ .

$A$  是反对称矩阵  $\iff A = -A^T$ .

b. 分块矩阵的转置矩阵:  $\begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{pmatrix}$

⑥ 伴随矩阵:  $A^* = (A_{ij})^T = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & L & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & L & A_{n2} \\ M & M & & M \\ A_{1n} & A_{2n} & L & A_{nn} \end{pmatrix}, A_{ij} \text{ 为 } |A| \text{ 中各个元素的代数余子式.}$

$$AA^* = A^*A = |A|E, |A^*| = |A|^{n-1}, |A^{-1}| = |A|^{-1}.$$

分块对角阵的伴随矩阵:  $\begin{pmatrix} A & \\ & B \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} BA^* & \\ & AB^* \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} & A \\ B & \end{pmatrix}^* = \begin{pmatrix} (-1)^{mn} |A| B^* & \\ (-1)^{mn} |B| A^* & \end{pmatrix}$

矩阵转置的性质:	$(A^T)^T = A$	$(AB)^T = B^T A^T$	$ A^T  =  A $	$(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$	$(A^T)^* = (A^*)^T$
矩阵可逆的性质:	$(A^{-1})^{-1} = A$	$(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$	$ A^{-1}  =  A ^{-1}$	$(A^{-1})^k = (A^k)^{-1} = A^{-k}$	
伴随矩阵的性质:	$(A^*)^* =  A ^{n-2} A$	$(AB)^* = B^* A^*$	$ A^*  =  A ^{n-1}$	$(A^{-1})^* = (A^*)^{-1} = \frac{A}{ A }$	$(A^k)^* = (A^*)^k$
$r(A^*) = \begin{cases} n & \text{若 } r(A) = n \\ 1 & \text{若 } r(A) = n-1 \\ 0 & \text{若 } r(A) < n-1 \end{cases}$		$ AB  =  A  B $	$ A^k  =  A ^k$	$AA^* = A^*A =  A E$ (无条件恒成立)	

2. 逆矩阵的求法 方阵  $A$  可逆  $|A| \neq 0$ .

①伴随矩阵法  $A^{-1} = \frac{A^*}{|A|}$       注:  $\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$       主L 换位  
副L 变号

②初等变换法  $(A|E) \xrightarrow{\text{初等行变换}} (E|M^{-1})$

③分块矩阵的逆矩阵:  $\begin{pmatrix} A & \\ & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & \\ & B^{-1} \end{pmatrix}$        $\begin{pmatrix} & A \\ B & \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} & B^{-1} \\ A^{-1} & \end{pmatrix}$

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

④  $\begin{pmatrix} a_1 & & \\ & a_2 & \\ & & a_3 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{a_1} & & \\ & \frac{1}{a_2} & \\ & & \frac{1}{a_3} \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} & a_1 & \\ & & a_2 \\ a_3 & & \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} & & \frac{1}{a_3} \\ & \frac{1}{a_2} & \\ \frac{1}{a_1} & & \end{pmatrix}$

⑤配方法或者待定系数法 (逆矩阵的定义  $AB = BA = E \Rightarrow A^{-1} = B$ )

3. 行阶梯形矩阵 可画出一条阶梯线，线的下方全为0；每个台阶只有一行，台阶数即是非零行的行数，阶梯线的竖线后面的第一个元素非零。当非零行的第一个非零元为1，且这些非零元所在列的其他元素都是0时，称为行最简形矩阵

4. 初等变换与初等矩阵 对换变换、倍乘变换、倍加（或消法）变换

初等变换	初等矩阵	初等矩阵的逆	初等矩阵的行列式
$r_i \leftrightarrow r_j$ ( $c_i \leftrightarrow c_j$ )	$E(i, j)$	$E(i, j)^{-1} = E(i, j)$	$ E(i, j)  = -1$
$r_i \times k$ ( $c_i \times k$ )	$E(i(k))$	$E[i(k)]^{-1} = E[i(\frac{1}{k})]$	$ E[i(k)]  = k$
$r_i + r_j \times k$ ( $c_i + c_j \times k$ )	$E(i, j(k))$	$E[i, j(k)]^{-1} = E[i, j(-k)]$	$ E[i, j(k)]  = 1$

☺ 矩阵的初等变换和初等矩阵的关系：

① 对  $A$  施行一次初等 **行** 变换得到的矩阵，等于用相应的初等矩阵 **左** 乘  $A$ ；

② 对  $A$  施行一次初等 **列** 变换得到的矩阵，等于用相应的初等矩阵 **右** 乘  $A$ 。

**注意：** 初等矩阵是行变换还是列变换，由其位置决定：左乘为初等行矩阵、右乘为初等列矩阵。

5. **矩阵的秩** 关于  $A$  矩阵秩的描述：

①、 $r(A) = r$ ， $A$  中有  $r$  阶子式不为 0， $r+1$  阶子式（存在的话）全部为 0；

②、 $r(A) < r$ ， $A$  的  $r$  阶子式全部为 0；

③、 $r(A) \geq r$ ， $A$  中存在  $r$  阶子式不为 0；

☺ **矩阵的秩的性质：**

①  $A \neq O \Leftrightarrow r(A) \geq 1$ ； $A = O \Leftrightarrow r(A) = 0$ ； $0 \leq r(A_{m \times n}) \leq \min(m, n)$

②  $r(A) = r(A^T) = r(A^T A)$

③  $r(kA) = r(A)$  其中  $k \neq 0$

④ 若  $A_{m \times n}, B_{n \times s}$ ，若  $r(AB) = 0 \Rightarrow \begin{cases} r(A) + r(B) \leq n \\ B \text{ 的列向量全部是 } Ax = 0 \text{ 的解} \end{cases}$

⑤  $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$

⑥ 若  $P$ 、 $Q$  可逆，则  $r(A) = r(PA) = r(AQ) = r(PAQ)$ ； 即：可逆矩阵不影响矩阵的秩。

⑦ 若  $r(A_{m \times n}) = n \Rightarrow \begin{cases} \Leftrightarrow Ax = 0 \text{ 只有零解} \\ \Rightarrow \begin{cases} r(AB) = r(B) \\ A \text{ 在矩阵乘法中有左消去律} \end{cases} \end{cases} \begin{cases} AB = O \Rightarrow B = O \\ AB = AC \Rightarrow B = C \end{cases} ;$

若  $r(B_{n \times s}) = n \Rightarrow \begin{cases} r(AB) = r(B) \\ B \text{ 在矩阵乘法中有右消去律。} \end{cases}$

⑧ 若  $r(A) = r \Rightarrow A$  与唯一的  $\begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$  等价，称  $\begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$  为矩阵  $A$  的等价标准型。

⑨  $r(A \pm B) \leq r(A) + r(B)$ ， $\max\{r(A), r(B)\} \leq r(A, B) \leq r(A) + r(B)$

⑩  $r\begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} O & A \\ B & O \end{pmatrix} = r(A) + r(B)$ ， $r\begin{pmatrix} A & C \\ O & B \end{pmatrix} \neq r(A) + r(B)$

☺ **求矩阵的秩：定义法和行阶梯形阵方法**

6 矩阵方程的解法 ( $|A| \neq 0$ ): 设法化成 (I)  $AX = B$  或 (II)  $XA = B$

(I) 的解法: 构造  $(A|B) \xrightarrow{\text{初等行变换}} (E|M)$  (II) 的解法: 构造  $\begin{pmatrix} A \\ L \\ B \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{初等列变换}} \begin{pmatrix} E \\ L \\ X \end{pmatrix}$

(II) 的解法: 将等式两边转置化为  $A^T X^T = B^T$ ,  
用 (I) 的方法求出  $X^T$ , 再转置得  $X$

### 第三部分 线性方程组

1. 向量组的线性表示

2. 向量组的线性相关性

3. 向量组的秩

4. 向量空间

5. 线性方程组的解的判定

6. 线性方程组的解的结构 (通解)

(1) 齐次线性方程组的解的结构 (基础解系与通解的关系)

(2) 非齐次线性方程组的解的结构 (通解)

1. 线性表示: 对于给定向量组  $\beta, \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ , 若存在一组数  $k_1, k_2, \dots, k_n$  使得  $\beta = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_n \alpha_n$ ,

则称  $\beta$  是  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的线性组合, 或称  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的线性表示.

线性表示的判别定理:

$\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的线性表示

↔ 由  $n$  个未知数  $m$  个方程的方程组构成  $n$  元线性方程:

$$\textcircled{1}、\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases} \text{ 有解}$$

$$\textcircled{2}、\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} \Leftrightarrow Ax = \beta$$

$$\textcircled{3}、(a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \beta \quad (\text{全部按列分块, 其中 } \beta = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix});$$

④、 $a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = \beta$  (线性表出)



⑤、有解的充要条件： $r(A) = r(A, \beta) \leq n$  ( $n$  为未知数的个数或维数)

2. 设  $A_{m \times n}, B_{n \times s}$ ,  $A$  的列向量为  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ ,  $B$  的列向量为  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ ,

$$\text{则 } AB = C_{m \times s} \Leftrightarrow (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1s} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{ns} \end{pmatrix} = (c_1, c_2, \dots, c_s)$$

$$\Leftrightarrow A\beta_i = c_i, (i=1, 2, \dots, s)$$

$$\Leftrightarrow \beta_i \text{ 为 } Ax = c_i \text{ 的解}$$

$$\Leftrightarrow A(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = (A\beta_1, A\beta_2, \dots, A\beta_s) = (c_1, c_2, \dots, c_s)$$

$$\Leftrightarrow c_1, c_2, \dots, c_s \text{ 可由 } \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \text{ 线性表示.}$$

即： $C$  的列向量能由  $A$  的列向量线性表示， $B$  为系数矩阵。

同理： $C$  的行向量能由  $B$  的行向量线性表示， $A$  为系数矩阵。

$$\text{即: } \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_m \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} a_{11}\beta_1 + a_{12}\beta_2 + \dots + a_{1n}\beta_n = c_1 \\ a_{21}\beta_1 + a_{22}\beta_2 + \dots + a_{2n}\beta_n = c_2 \\ \vdots \\ a_{m1}\beta_1 + a_{m2}\beta_2 + \dots + a_{mn}\beta_n = c_m \end{cases}$$

向量  $b$  能由  
向量组  $A$   
线性表示



线性方程组

$$Ax = b$$

有解



$$R(A) = R(A, b)$$

向量组  $B$  能  
由向量组  $A$   
线性表示



矩阵方程组

$$AX = B$$

有解



$$R(A) = R(A, B)$$



$$R(B) \leq R(A)$$

向量组  $A$  与  
向量组  $B$   
等价



$$R(A) = R(B) = R(A, B)$$

### 3. 线性相关性

定义：给定向量组  $A: a_1, a_2, \dots, a_m$ ，如果存在不全为零的实数  $k_1, k_2, \dots, k_m$ ，使得

$$k_1a_1 + k_2a_2 + \dots + k_ma_m = 0 \text{ (零向量)}$$

则称向量组  $A$  是线性相关的，否则称它是线性无关的。

向量组

$$A: a_1, a_2, \dots, a_m$$

线性相关



$m$  元齐次线性方程组

$$Ax = 0$$

有非零解



$$R(A) < m$$



判别方法:

法 1

对于向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ ,  $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_m\alpha_m = 0$   
的线性相关性等价于齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}k_1 + a_{12}k_2 + \dots + a_{1m}k_m = 0 \\ a_{21}k_1 + a_{22}k_2 + \dots + a_{2m}k_m = 0 \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}k_1 + a_{n2}k_2 + \dots + a_{nm}k_m = 0 \end{cases}$$

是否有非零解.

- (1) 齐次线性方程组有非零解  $\Leftrightarrow$  向量组线性相关;
- (2) 齐次线性方程组只有零解  $\Leftrightarrow$  向量组线性无关.

法 2

关于向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ , 设矩阵

$$A = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \dots \ \alpha_s)$$

- (1)  $r(A) < m \Leftrightarrow$  向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性相关;
- (2)  $r(A) = m \Leftrightarrow$  向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  线性无关.

法 3

**定理3** 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$  ( $m \geq 2$ ) 线性相关的充分必要条件是  
是该向量组中至少有一个向量可由其余向量线性表示.

推论

设有  $n$  个  $n$  维向量  $\alpha_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) (i = 1, 2, \dots, n)$ ,  
由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  构成的  $n$  阶行列式

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

- (1)  $D \neq 0 \Leftrightarrow$  向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性无关;
- (2)  $D = 0 \Leftrightarrow$  向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$  线性相关.

## ♣ 线性相关性判别法（归纳）

### 向量组线性无关性的判定（重点、难点）

向量组  $A: a_1, a_2, \dots, a_m$  线性无关

⇔ 如果  $k_1 a_1 + k_2 a_2 + \dots + k_m a_m = 0$ （零向量），则必有

$$k_1 = k_2 = \dots = k_m = 0.$$

⇔  $m$  元齐次线性方程组  $Ax = 0$  只有零解.

⇔ 矩阵  $A = (a_1, a_2, \dots, a_m)$  的秩等于向量的个数  $m$ .

⇔ 向量组  $A$  中任何一个向量都不能由其余  $m-1$  个向量线性表示.

## ♣ 线性相关性的性质

- ① 零向量是任何向量的线性组合，零向量与任何同维实向量正交.
- ② 单个零向量线性相关；单个非零向量线性无关.
- ③ 部分相关，整体必相关；整体无关，部分必无关。（向量个数变动）
- ④ 原向量组无关，接长向量组无关；接长向量组相关，原向量组相关。（向量维数变动）
- ⑤ 两个向量线性相关  $\Leftrightarrow$  对应元素成比例；两两正交的非零向量组线性无关.
- ⑥ 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  中任一向量  $\alpha_i$  ( $1 \leq i \leq n$ ) 都是此向量组的线性组合.
- ⑦ 若  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性无关，而  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n, \beta$  线性相关，则  $\beta$  可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示，且表示法唯一.

## 4. 最大无关组相关知识

### 最大无关组

若在向量组  $A$  中找到  $r$  个向量  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  满足

- (1)  $A_0: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$  线性无关,
  - (2)  $A$  中任一向量都可由  $A_0$  表示,
- 则向量组  $A_0$  是向量组  $A$  的一个最大无关组.

### 向量空间的基

设  $V$  为向量空间，若有  $r$  个向量  $a_1, a_2, \dots, a_r \in V$ ，且满足

- ①  $a_1, a_2, \dots, a_r$  线性无关；
  - ②  $V$  中任一向量都可由  $a_1, a_2, \dots, a_r$  线性表示
- 则称向量组  $a_1, a_2, \dots, a_r$  就称为向量空间  $V$  的一个基.

### 基础解系

若齐次线性方程组  $Ax = 0$  的一组解向量  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_r$  满足

- (1)  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_r$  线性无关；
  - (2)  $Ax = 0$  的任一解都可由  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_r$  线性表示.
- 则称  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_r$  称为  $Ax = 0$  的一个基础解系.

**向量组的秩** 向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  的极大无关组所含向量的个数，称为这个向量组的秩. 记作  $r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$

**矩阵等价**  $A$  经过有限次初等变换化为  $B$ .

**向量组等价**  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  和  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  可以相互线性表示. 记作:  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) \sim (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$

① 矩阵的行向量组的秩=列向量组的秩=矩阵的秩.

行阶梯形矩阵的秩等于它的非零行的个数.

② 矩阵的初等变换不改变矩阵的秩, 且不改变行(列)向量间的线性关系

③ 向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  可由向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示, 且  $s > n$ , 则  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性相关.

向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  线性无关, 且可由  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示, 则  $s \leq n$ .

④ 向量组  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$  可由向量组  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$  线性表示, 且  $r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ , 则两向量组等价;

⑤ 任一向量组和它的极大无关组等价. 向量组的任意两个极大无关组等价.

⑥ 向量组的极大无关组不唯一, 但极大无关组所含向量个数唯一确定.

⑦ 若两个线性无关的向量组等价, 则它们包含的向量个数相等.

⑧ 设  $A$  是  $m \times n$  矩阵, 若  $r(A) = m$ ,  $A$  的行向量线性无关;

## 5. 线性方程组理论

**线性方程组的矩阵式**  $Ax = \beta$

**向量式**  $x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = \beta$

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

其中  $\alpha_j = \begin{pmatrix} \alpha_{1j} \\ \alpha_{2j} \\ \vdots \\ \alpha_{mj} \end{pmatrix}, j = 1, 2, \dots, n$

### (1) 解得判别定理

**定理:**  $n$  元线性方程组  $AX = b$

① 无解的充分必要条件是  $R(A) < R(A, b)$ ;

② 有唯一解的充分必要条件是  $R(A) = R(A, b) = n$ ;

③ 有无限多解的充分必要条件是  $R(A) = R(A, b) < n$ .

$$\left. \begin{array}{l}
 (1) \eta_1, \eta_2 \text{ 是 } Ax = o \text{ 的解, } \eta_1 + \eta_2 \text{ 也是它的解} \\
 (2) \eta \text{ 是 } Ax = o \text{ 的解, 对任意 } k, k\eta \text{ 也是它的解} \\
 (3) \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_k \text{ 是 } Ax = o \text{ 的解, 对任意 } k \text{ 个常数 } \lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k, \lambda_1\eta_1 + \lambda_2\eta_2 + \dots + \lambda_k\eta_k \text{ 也是它的解}
 \end{array} \right\} \text{ 齐次方程组}$$

(2) 线性方程组解的性质:

$$\left\{ \begin{array}{l}
 (4) \gamma \text{ 是 } Ax = \beta \text{ 的解, } \eta \text{ 是其导出组 } Ax = o \text{ 的解, } \gamma + \eta \text{ 是 } Ax = \beta \text{ 的解} \\
 (5) \eta_1, \eta_2 \text{ 是 } Ax = \beta \text{ 的两个解, } \eta_1 - \eta_2 \text{ 是其导出组 } Ax = o \text{ 的解} \\
 (6) \eta_2 \text{ 是 } Ax = \beta \text{ 的解, 则 } \eta_1 \text{ 也是它的解} \Leftrightarrow \eta_1 - \eta_2 \text{ 是其导出组 } Ax = o \text{ 的解} \\
 (7) \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_k \text{ 是 } Ax = \beta \text{ 的解, 则} \\
 \lambda_1\eta_1 + \lambda_2\eta_2 + \dots + \lambda_k\eta_k \text{ 也是 } Ax = \beta \text{ 的解} \Leftrightarrow \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k = 1 \\
 \lambda_1\eta_1 + \lambda_2\eta_2 + \dots + \lambda_k\eta_k \text{ 是 } Ax = o \text{ 的解} \Leftrightarrow \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_k = 0
 \end{array} \right.$$

(3) 判断  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  是  $Ax = o$  的基础解系的条件:

- ①  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  线性无关;
- ②  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_s$  都是  $Ax = o$  的解;
- ③  $s = n - r(A)$  是每个解向量中自由未知量的个数.

(4) 求非齐次线性方程组  $Ax = b$  的通解的步骤

- (1) 将增广矩阵  $(A \ b)$  通过初等行变换化为 **阶梯形矩阵**;
- (2) 当  $r(A \ b) = r(A) = r < n$  时, 把不是首非零元所在列对应的  $n - r$  个变量作为自由元;
- (3) 令所有自由元为零, 求得  $Ax = b$  的一个 **特解**  $\alpha_0$ ;
- (4) 不计最后一列, 分别令一个自由元为 1, 其余自由元为零, 得到  $Ax = 0$  的 **基础解系**  $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n-r}\}$ ;
- (5) 写出非齐次线性方程组  $Ax = b$  的 **通解**

$$x = \alpha_0 + k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_{n-r}\alpha_{n-r}$$

其中  $k_1, k_2, \dots, k_{n-r}$  为任意常数.

## (5) 其他性质

一个齐次线性方程组的基础解系不唯一.

✓ 若  $\eta^*$  是  $Ax = \beta$  的一个解,  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$  是  $Ax = 0$  的一个解  $\Rightarrow \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s, \eta^*$  线性无关

✓  $Ax = 0$  与  $Bx = 0$  同解 ( $A, B$  列向量个数相同)  $\Leftrightarrow r\begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix} = r(A) = r(B)$ , 且有结果:

① 它们的极大无关组相对应, 从而秩相等;

② 它们对应的部分组有一样的线性相关性;

③ 它们有相同的内在线性关系.

✓ 矩阵  $A_{m \times n}$  与  $B_{l \times n}$  的行向量组等价  $\Leftrightarrow$  齐次方程组  $Ax = 0$  与  $Bx = 0$  同解  $\Leftrightarrow PA = B$  (左乘可逆矩阵  $P$ );

矩阵  $A_{m \times n}$  与  $B_{l \times n}$  的列向量组等价  $\Leftrightarrow AQ = B$  (右乘可逆矩阵  $Q$ ).

## 第四部分 方阵的特征值及特征向量

### 1. 施密特正交化过程

### 2. 特征值、特征向量的性质及计算

### 3. 矩阵的相似对角化, 尤其是对称阵的相似对角化

1. ① **标准正交基**  $n$  个  $n$  维线性无关的向量, 两两正交, 每个向量长度为 1.

② **向量  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$  与  $\beta = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$  的内积**  $(\alpha, \beta) = \sum_{i=1}^n a_i b_i = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$

③  **$\alpha$  与  $\beta$  正交**  $(\alpha, \beta) = 0$ . 记为:  $\alpha \perp \beta$

④ **向量  $\alpha = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T$  的长度**  $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2 + \dots + a_n^2}$

⑤  **$\alpha$  是单位向量**  $\|\alpha\| = \sqrt{(\alpha, \alpha)} = 1$ . 即长度为 1 的向量.

2. 内积的性质: ① **正定性**:  $(\alpha, \alpha) \geq 0$ , 且  $(\alpha, \alpha) = 0 \Leftrightarrow \alpha = 0$

② **对称性**:  $(\alpha, \beta) = (\beta, \alpha)$

③ 线性性:  $(\alpha_1 + \alpha_2, \beta) = (\alpha_1, \beta) + (\alpha_2, \beta)$

$$(k\alpha, \beta) = k(\alpha, \beta)$$

3. ① 设  $A$  是一个  $n$  阶方阵, 若存在数  $\lambda$  和  $n$  维非零列向量  $x$ , 使得

$$Ax = \lambda x,$$

则称  $\lambda$  是方阵  $A$  的一个特征值,  $x$  为方阵  $A$  的对应于特征值  $\lambda$  的一个特征向量.

②  $A$  的特征矩阵  $|\lambda E - A| = 0$  (或  $|A - \lambda E| = 0$ ).

③  $A$  的特征多项式  $|\lambda E - A| = \varphi(\lambda)$  (或  $|A - \lambda E| = \varphi(\lambda)$ ).

④  $\varphi(\lambda)$  是矩阵  $A$  的特征多项式  $\Rightarrow \varphi(A) = O$

⑤  $|A| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$   $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \text{tr} A$ ,  $\text{tr} A$  称为矩阵  $A$  的迹.

⑥ 上三角阵、下三角阵、对角阵的特征值就是主对角线上的  $n$  各元素.

⑦ 若  $|A| = 0$ , 则  $\lambda = 0$  为  $A$  的特征值, 且  $Ax = o$  的基础解系即为属于  $\lambda = 0$  的线性无关的特征向量.

⑧  $r(A) = 1 \Leftrightarrow A$  一定可分解为  $A = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} (b_1, b_2, \cdots, b_n)$ ,  $A^2 = (a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n) A$ , 从而  $A$  的特征值

为:  $\lambda_1 = \text{tr} A = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n$ ,  $\lambda_2 = \lambda_3 = \cdots = \lambda_n = 0$ .

⑨  $(a_1, a_2, \cdots, a_n)^T$  为  $A$  各行的公比,  $(b_1, b_2, \cdots, b_n)$  为  $A$  各列的公比.

⑩ 若  $A$  的全部特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$ ,  $f(A)$  是多项式, 则:

① 若  $A$  满足  $f(A) = O \Rightarrow A$  的任何一个特征值必满足  $f(\lambda_i) = 0$

②  $f(A)$  的全部特征值为  $f(\lambda_1), f(\lambda_2), \cdots, f(\lambda_n)$ ;  $|f(A)| = f(\lambda_1) f(\lambda_2) \cdots f(\lambda_n)$ .

⑩  $A$  与  $A^T$  有相同的特征值, 但特征向量不一定相同.

#### 4. 特征值与特征向量的求法

(1) 写出矩阵  $A$  的特征方程  $|A - \lambda E| = 0$ , 求出特征值  $\lambda_i$ .

(2) 根据  $(A - \lambda_i E)x = 0$  得到  $A$  对应于特征值  $\lambda_i$  的特征向量.

设  $(A - \lambda_i E)x = 0$  的基础解系为  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_{n-r_i}$ , 其中  $r_i = r(A - \lambda_i E)$ .

则  $A$  对应于特征值  $\lambda_i$  的全部特征向量为  $k_1 \xi_1 + k_2 \xi_2 + \dots + k_{n-r_i} \xi_{n-r_i}$ ,

其中  $k_1, k_2, \dots, k_{n-r_i}$  为任意不全为零的数.

5. ① A 与 B 相似  $P^{-1}AP = B$  ( $P$  为可逆矩阵)
- ② A 与 B 正交相似  $P^{-1}AP = B$  ( $P$  为正交矩阵)
- ③ A 可以相似对角化  $A$  与对角阵  $\Lambda$  相似. (称  $\Lambda$  是  $A$  的相似标准形)

## 6. 相似矩阵的性质:

①  $|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$ , 从而  $A, B$  有相同的特征值, 但特征向量不一定相同.

⊕  $\alpha$  是  $A$  关于  $\lambda_0$  的特征向量,  $P^{-1}\alpha$  是  $B$  关于  $\lambda_0$  的特征向量.

②  $\text{tr}A = \text{tr}B$

③  $|A| = |B|$  从而  $A, B$  同时可逆或不可逆

④  $r(A) = r(B)$

⑤ 若  $A$  与  $B$  相似, 则  $A$  的多项式  $f(A)$  与  $B$  的多项式  $f(A)$  相似.

## 7. 矩阵对角化的判定方法

①  $n$  阶矩阵  $A$  可对角化 (即相似于对角阵) 的充分必要条件是  $A$  有  $n$  个线性无关的特征向量.

这时,  $P$  为  $A$  的特征向量拼成的矩阵,  $P^{-1}AP$  为对角阵, 主对角线上的元素为  $A$  的特征值.

设  $\alpha_i$  为对应于  $\lambda_i$  的线性无关的特征向量, 则有:

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$

②  $A$  可相似对角化  $\Leftrightarrow n - r(\lambda_i E - A) = k_i$ , 其中  $k_i$  为  $\lambda_i$  的重数  $\Leftrightarrow A$  恰有  $n$  个线性无关的特征向量.

⊕: 当  $\lambda_i = 0$  为  $A$  的重特征值时,  $A$  可相似对角化  $\Leftrightarrow \lambda_i$  的重数  $= n - r(A) = Ax = 0$  基础解系的个数.

③ 若  $n$  阶矩阵  $A$  有  $n$  个互异的特征值  $\Rightarrow A$  可相似对角化.

## 8. 实对称矩阵的性质:

- ① 特征值全是实数, 特征向量是实向量;
- ② 不同特征值对应的特征向量必定正交;
- ③: 对于普通方阵, 不同特征值对应的特征向量线性无关;
- ③ 一定有  $n$  个线性无关的特征向量. 若  $A$  有重的特征值, 该特征值  $\lambda_i$  的重数  $= n - r(\lambda_i E - A)$ ;
- ④ 必可用正交矩阵相似对角化, 即: 任一实二次型可经正交变换化为标准形;
- ⑤ 与对角矩阵合同, 即: 任一实二次型可经可逆线性变换化为标准形;
- ⑥ 两个实对称矩阵相似  $\Leftrightarrow$  有相同的特征值.

## 9. 正交矩阵 $AA^T = E$

正交矩阵的性质: ①  $A^T = A^{-1}$ ;

- ②  $AA^T = A^T A = E$ ;
- ③ 正交阵的行列式等于 1 或 -1;
- ④  $A$  是正交阵, 则  $A^T$ ,  $A^{-1}$  也是正交阵;
- ⑤ 两个正交阵之积仍是正交阵;
- ⑥  $A$  的行 (列) 向量都是单位正交向量组.

## 10.

求正交矩阵  $T$ , 把实对称矩阵  $A$  化为对角阵的方法:

1. 解特征方程  $|A - \lambda E| = 0$ ,  
求出对称阵  $A$  的全部不同的特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$
2. 对每个特征值  $\lambda_i$ , 求出对应的特征向量,  
即求齐次线性方程组  $(A - \lambda_i E)x = 0$  的 基础解系。
3. 将属于每个  $\lambda_i$  的特征向量先正交化, 再单位化。  
这样共可得到  $n$  个两两正交的单位特征向量  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$
4. 以  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  为列向量构成正交矩阵  $T = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$   
有  $T^{-1}AT = \Lambda$



11. **施密特正交规范化**  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$  线性无关,

$$\text{正交化} \begin{cases} \beta_1 = \alpha_1 \\ \beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 \\ \beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 \end{cases}$$

$$\text{单位化: } \eta_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} \quad \eta_2 = \frac{\beta_2}{\|\beta_2\|} \quad \eta_3 = \frac{\beta_3}{\|\beta_3\|}$$

技巧：取正交的基础解系，跳过施密特正交化。让第二个解向量先与第一个解向量正交，再把第二个解向量代入方程，确定其自由变量。

## 第四部分 二次型

### 1. 二次型及其矩阵形式

### 2. 二次型向标准形转化的三种方式

### 3. 正定矩阵的判定

$$1. \textcircled{1} \text{ **二次型** } f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j = (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x^T A x$$

其中  $A$  为对称矩阵,  $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$

$$\textcircled{2} \text{ **A 与 B 合同** } C^T A C = B. \quad (A, B \text{ 为实对称矩阵}, C \text{ 为可逆矩阵})$$

$$\textcircled{3} \text{ **正惯性指数** 二次型的规范形中正项项数 } p \quad \text{ **负惯性指数** 二次型的规范形中负项项数 } r - p$$

$$\text{ **符号差** } 2p - r \quad (r \text{ 为二次型的秩})$$

$$\textcircled{4} \text{ 两个矩阵合同 } \Leftrightarrow \text{ 它们有相同的正负惯性指数 } \Leftrightarrow \text{ 它们的秩与正惯性指数分别相等.}$$

$$\textcircled{5} \text{ 两个矩阵合同的充分条件是: } A \text{ 与 } B \text{ 等价}$$

$$\textcircled{6} \text{ 两个矩阵合同的必要条件是: } r(A) = r(B)$$

$$2. f(x_1, x_2, \dots, x_n) = x^T A x \text{ 经过 } \begin{cases} \text{正交变换} \\ \text{合同变换} \\ \text{可逆线性变换} \end{cases} x = Cy \text{ 化为 } f = \sum_{i=1}^n d_i y_i^2 \text{ **标准形**.}$$

### ① 正交变换法

用正交变换化二次型为标准形（**规范形**）的具体步骤

1. 将二次型表成矩阵形式  $f = x^T A x$ , 求出  $A$ ;
2. 求出  $A$  的所有特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ;
3. 求出对应于特征值的特征向量  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ ;
4. 将特征向量  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  正交化, 单位化, 得  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ , 记  $P = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)$ ;
5. 作正交变换  $x = Py$ , 则得  $f$  的**标准形**  
$$f = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2.$$

### ② 配方法

(1) 若二次型含有  $x_i$  的平方项, 则先把含有  $x_i$  的乘积项集中, 然后配方, 再对其余的变量同样进行,

直到都配成平方项为止, 经过非退化线性变换, 就得到标准形;

(2) 若二次型中不含有平方项, 但是  $a_{ij} \neq 0$  ( $i \neq j$ ), 则先作可逆线性变换

$$\begin{cases} x_i = y_i - y_j \\ x_j = y_i + y_j \\ x_k = y_k \end{cases} \quad (k = 1, 2, \dots, n \text{ 且 } k \neq i, j),$$

化二次型为含有平方项的二次型, 然后再按(1)中方法配方.

### ③ 初等变换法

3. **正定二次型**  $x_1, x_2, \dots, x_n$  不全为零,  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) > 0$ .

**正定矩阵** 正定二次型对应的矩阵.

4.  $f(x) = x^T A x$  为正定二次型  $\Leftrightarrow$  (之一成立):

- (1)  $\forall x \neq 0, x^T A x > 0$ ;
- (2)  $A$  的特征值全大于 0;
- (3)  $f$  的正惯性指数为  $n$ ;
- (4)  $A$  的所有顺序主子式全大于 0;
- (5)  $A$  与  $E$  合同, 即存在可逆矩阵  $C$  使得  $C^T A C = E$ ;

(6) 存在可逆矩阵  $P$ ，使得  $A = P^T P$ ；

5. (1) 合同变换不改变二次型的正定性.

(2)  $A$  为正定矩阵  $\Rightarrow a_{ii} > 0$  ;  $|A| > 0$ .

(3)  $A$  为正定矩阵  $\Rightarrow A^T, A^{-1}, A^*$  也是正定矩阵.

(4)  $A$  与  $B$  合同，若  $A$  为正定矩阵  $\Rightarrow B$  为正定矩阵

(5)  $A, B$  为正定矩阵  $\Rightarrow A + B$  为正定矩阵，但  $AB, BA$  不一定为正定矩阵.

## 6. 半正定矩阵的判定

实二次型  $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^T A X$  半正定

$\Leftrightarrow$  秩  $f = \text{秩}(A) = p$  (正惯性指数)

$\Leftrightarrow A$  与非负对角阵合同，即存在可逆矩阵  $C$ ，使

$$C^T A C = \begin{pmatrix} d_1 & & \\ & \ddots & \\ & & d_n \end{pmatrix}, d_i \geq 0, i = 1, 2, \dots, n$$

$\Leftrightarrow$  存在  $C \in R^{n \times n}$ ，使  $A = C^T C$

$\Leftrightarrow A$  的所有主子式全大于或等于零.

## 一些重要的结论

$$|A| \neq 0 \Leftrightarrow \begin{cases} A \text{ 可逆} \\ r(A) = n \\ A \text{ 的列 (行) 向量线性无关} \\ A \text{ 的特征值全不为 } 0 \\ Ax = o \text{ 只有零解} \Leftrightarrow \forall x \neq o, Ax \neq o \\ \forall \beta \in R^n, Ax = \beta \text{ 总有唯一解} \\ A^T A \text{ 是正定矩阵} \\ A \cong E \\ A = p_1 p_2 \cdots p_s \quad p_i \text{ 是初等阵} \\ \text{存在 } n \text{ 阶矩阵 } B, \text{ 使得 } AB = E \text{ 或 } BA = E \end{cases}$$

⊕: 全体  $n$  维实向量构成的集合  $R^n$  叫做  $n$  维向量空间.

$$|A|=0 \Leftrightarrow \begin{cases} A \text{不可逆} \\ r(A) < n \\ A \text{的列(行)向量线性相关} \\ 0 \text{是} A \text{的特征值} \\ Ax=0 \text{有非零解, 其基础解系即为} A \text{关于} \lambda=0 \text{的特征向量} \end{cases}$$

$$\left. \begin{array}{l} \text{向量组等价} \\ \text{矩阵等价} (\cong) \\ \text{矩阵相似} (: ) \\ \text{矩阵合同} ( ; ) \end{array} \right\} \xrightarrow{\text{具有}} \text{反身性、对称性、传递性}$$

✓ 关于  $e_1, e_2, \dots, e_n$  :

①称为  $\mathbb{R}^n$  的标准基,  $\mathbb{R}^n$  中的自然基, 单位坐标向量;

②  $e_1, e_2, \dots, e_n$  线性无关;

③  $|e_1, e_2, \dots, e_n| = 1$ ;

④  $\text{tr} E = n$ ;

⑤任意一个  $n$  维向量都可以用  $e_1, e_2, \dots, e_n$  线性表示.