

# 机器学习-线性代数回顾

黄海广 副教授

2021年07月

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

## 1.行列式

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

### 1.行列式

### 1.行列式按行(列)展开定理

(1) 设
$$A = (a_{ij})_{n \times n}$$
, 则:  $a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \dots + a_{in}A_{jn} = \begin{cases} |A|, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases}$ 
  
或 $a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \dots + a_{ni}A_{nj} = \begin{cases} |A|, i = j \\ 0, i \neq j \end{cases}$ 

即 
$$AA^* = A^*A = |A|E$$
,其中:  $A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ A_{21} & A_{22} & \dots & A_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{n1} & A_{n2} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix} = (A_{ji}) = (A_{ij})^T$ 

$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} == \prod_{1 \le j < i \le n} (x_i - x_j)$$

### 1.行列式

- (2) 设A, B为n阶方阵,则|AB| = |A||B| = |B||A| = |BA|,但 $|A \pm B| = |A| \pm |B|$ 不一定成立。
- (3)  $|kA| = k^n |A|, A 为 n 阶方阵。$
- (4) 设A为n阶方阵, $|A^T| = |A|$ ;  $|A^{-1}| = |A|^{-1}$  (若A可逆) , $|A^*| = |A|^{n-1}$  , $n \ge 2$

$$(5) \begin{vmatrix} A & O \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & C \\ O & B \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} A & O \\ C & B \end{vmatrix} = |A||B|, A,B为方阵, 但 \begin{vmatrix} O & A_{m \times m} \\ B_{n \times n} & O \end{vmatrix} = (-1)^{mn} \cdot |A||B|.$$

(6) 范德蒙行列式
$$D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & \dots & x_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} == \prod_{1 \le j < i \le n} (x_i - x_j)$$

设A是n阶方阵, $\lambda_i(i=1,2\cdots,n)$ 是A的n个特征值,则  $|A|=\prod_{i=1}^n\lambda_i$ 

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

### 矩阵

$$m \times n$$
个数 $a_{ij}$ 排成 $m$ 行 $n$ 列的表格 
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \cdots & & \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$
称为矩阵,

简记为A, 或者 $(a_{ij})_{m \times n}$ 。若m = n, 则称A是n阶矩阵或n阶方阵。

### 矩阵的线性运算

#### 1.矩阵的加法

设 $A = (a_{ij}), B = (b_{ij})$ 是两个 $m \times n$ 矩阵,则 $m \times n$ 矩阵 $C = (c_{ij}) = a_{ij} + b_{ij}$ 称为矩阵A = B的和,记为A + B = C。

#### 2.矩阵的数乘

设 $A = (a_{ij})$ 是 $m \times n$ 矩阵,k是一个常数,则 $m \times n$ 矩阵 $(ka_{ij})$ 称为数k与矩阵A的数乘,记为kA。

#### 3.矩阵的乘法

设 $A = (a_{ij})$ 是 $m \times n$ 矩阵, $B = (b_{ij})$ 是 $n \times s$ 矩阵,那么 $m \times s$ 矩阵 $C = (c_{ij})$ ,其中  $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^{n} a_{ik}b_{kj}$ 称为AB的乘积,记为C = AB 。

#### 4. $A^T$ 、 $A^{-1}$ 、 $A^*$ 三者之间的关系

(1) 
$$(A^T)^T = A$$
,  $(AB)^T = B^T A^T$ ,  $(kA)^T = kA^T$ ,  $(A \pm B)^T = A^T \pm B^T$ 

(2) 
$$(A^{-1})^{-1} = A$$
,  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ ,  $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$ ,

但  $(A \pm B)^{-1} = A^{-1} \pm B^{-1}$ 不一定成立。

(3) 
$$(A^*)^* = |A|^{n-2} A \ (n \ge 3), \ (AB)^* = B^*A^*, \ (kA)^* = k^{n-1}A^* \ (n \ge 2)$$

 $但(A \pm B)^* = A^* \pm B^*$ 不一定成立。

(4) 
$$(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$$
,  $(A^{-1})^* = (AA^*)^{-1}$ ,  $(A^*)^T = (A^T)^*$ 

#### 5.有关 $A^*$ 的结论

(1) 
$$AA^* = A^*A = |A|E$$

(2) 
$$|A^*| = |A|^{n-1}$$
  $(n \ge 2)$ ,  $(kA)^* = k^{n-1}A^*$ ,  $(A^*)^* = |A|^{n-2}A(n \ge 3)$ 

(3) 若
$$A$$
可逆,则 $A^* = |A|A^{-1}, (A^*)^* = \frac{1}{|A|}A$ 

(4) 若
$$A$$
为 $n$ 阶方阵,则:  $r(A^*) = \begin{cases} n, & r(A) = n \\ 1, & r(A) = n - 1 \\ 0, & r(A) < n - 1 \end{cases}$ 

### 6.有关 $A^{-1}$ 的结论

A可逆 $\Leftrightarrow AB = E$ ;  $\Leftrightarrow |A| \neq 0$ ;  $\Leftrightarrow r(A) = n$ ;

- ⇔ A可以表示为初等矩阵的乘积;
- ⇔ A无零特征值;
- $\Leftrightarrow$  Ax = 0 只有零解。

### 7.有关矩阵秩的结论

- (1) 秩r(A)=行秩=列秩;
- (2)  $r(A_{m \times n}) \leq \min(m, n)$ ;
- (3)  $A \neq 0 \Rightarrow r(A) \geq 1$ ;
- (4)  $r(A \pm B) \le r(A) + r(B)$ ;
- (5) 初等变换不改变矩阵的秩

(6) 
$$r(A) + r(B) - n \le r(AB) \le \min(r(A), r(B)),$$

$$若AB = 0$$

则: 
$$r(A) + r(B) \le n$$

(7) 若
$$A^{-1}$$
存在 $\Rightarrow r(AB) = r(B)$ ;

$$若B^{-1}$$
存在  $\Rightarrow r(AB) = r(A)$ ;

$$若r(A_{m\times n}) = n \Rightarrow r(AB) = r(B);$$

$$若r(A_{m\times s})=n\Rightarrow r(AB)=r(A)$$
。

(8) 
$$r(A_{m \times s}) = n \Leftrightarrow Ax = 0$$
只有零解

### 8.分块求逆公式

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

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

这里A, B均为可逆方阵。

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

#### 1.有关向量组的线性表示

- (1)  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关
- ⇔至少有一个向量可以用其余向量线性表示。
- (2)  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ ,  $\beta$ 线性相关
- $\Leftrightarrow \beta$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 唯一线性表示。
- (3)  $\beta$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性表示
- $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) = r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s, \beta)$ .

#### 2.有关向量组的线性相关性

- (1)部分相关,整体相关;整体无关,部分无关.
- (2) ① n个n维向量  $\alpha_1, \alpha_2 \cdots \alpha_n$ 线性无关 $\Leftrightarrow |[\alpha_1 \alpha_2 \cdots \alpha_n]| \neq 0$ , n个n维向量  $\alpha_1, \alpha_2 \cdots \alpha_n$ 线性相关  $\Leftrightarrow |[\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n]| = 0$ 。
- ② n + 1个n维向量线性相关。
- ③ 若 $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$  …  $\alpha_S$ 线性无关,则添加分量后仍线性无关;或一组向量线性相关,去掉某些分量后仍线性相关。

#### 3.有关向量组的线性表示

- (1)  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关
- ⇔至少有一个向量可以用其余向量线性表示。
- (2)  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ ,  $\beta$ 线性相关
- $\Leftrightarrow \beta$  可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 唯一线性表示。
- (3)  $\beta$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性表示
- $\Leftrightarrow r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) = r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s, \beta)$

#### 4.向量组的秩与矩阵的秩之间的关系

设 $r(A_{m \times n}) = r$ ,则A的秩r(A)与A的行列向量组的线性相关性关系为:

- (1) 若 $r(A_{m \times n}) = r = m$ ,则A的行向量组线性无关。
- (2) 若 $r(A_{m \times n}) = r < m$ ,则A的行向量组线性相关。
- (3) 若 $r(A_{m \times n}) = r = n$ ,则A的列向量组线性无关。
- (4) 若 $r(A_{m \times n}) = r < n$ ,则A的列向量组线性相关。

#### 5.n维向量空间的基变换公式及过渡矩阵

若 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 与 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 是向量空间V的两组基,则基变换公式为:

$$(\beta_{1},\beta_{2},\cdots,\beta_{n}) = (\alpha_{1},\alpha_{2},\cdots,\alpha_{n}) \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ & \cdots & & \cdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix} = (\alpha_{1},\alpha_{2},\cdots,\alpha_{n})C$$

其中C是可逆矩阵,称为由基 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 的过渡矩阵。

#### 6.坐标变换公式

若向量 $\gamma$ 在基 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 与基 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 的坐标分别是  $X = (x_1, x_2, \cdots, x_n)^T$ ,

$$Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$$
 即:  $\gamma = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \dots + x_n\alpha_n = y_1\beta_1 + y_2\beta_2 + \dots + y_n\beta_n$ , 则向量坐标变换

公式为X = CY 或  $Y = C^{-1}X$  , 其中C是从基 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 到基 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 的过渡矩阵。

#### 7.向量的内积

$$(\alpha, \beta) = a_1b_1 + a_2b_2 + \dots + a_nb_n = \alpha^T\beta = \beta^T\alpha$$

#### 8.Schmidt正交化

若 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_s$ 线性无关,则可构造 $\beta_1,\beta_2,\cdots,\beta_s$ 使其两两正交,且 $\beta_i$ 仅是 $\alpha_1,\alpha_2,\cdots,\alpha_i$ 的线性

组合 $(i = 1,2,\cdots,n)$ ,再把 $\beta_i$ 单位化,记 $\gamma_i = \frac{\beta_i}{|\beta_i|}$ ,则 $\gamma_1,\gamma_2,\cdots,\gamma_i$ 是规范正交向量组。

其中 
$$\beta_1 = \alpha_1$$
,  $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1$  ,  $\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2$  ,

• • • • • • • • • •

$$\beta_{s} = \alpha_{s} - \frac{(\alpha_{s}, \beta_{1})}{(\beta_{1}, \beta_{1})} \beta_{1} - \frac{(\alpha_{s}, \beta_{2})}{(\beta_{2}, \beta_{2})} \beta_{2} - \dots - \frac{(\alpha_{s}, \beta_{s-1})}{(\beta_{s-1}, \beta_{s-1})} \beta_{s-1}$$

### 9.正交基及规范正交基

向量空间一组基中的向量如果两两正交,就称为正交基;若正交基中每个向量都是单位向量,就称其为规范正交基。

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

#### 1. 克莱姆法则

线性方程组 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$
,如果系数行列式 $D = |A| \neq 0$ ,则方程组有

唯一解, $x_1 = \frac{D_1}{D}$ ,  $x_2 = \frac{D_2}{D}$ , …,  $x_n = \frac{D_n}{D}$ , 其中 $D_j$ 是把D中第j列元素换成方程组右端的常数列所得的行列式。

- **2.** n阶矩阵A可逆 $\leftrightarrow Ax = 0$ 只有零解。 $\leftrightarrow \forall b, Ax = b$ 总有唯一解,一般地, $r(A_{m \times n}) = n \leftrightarrow Ax = 0$ 只有零解。
- 3.非奇次线性方程组有解的充分必要条件,线性方程组解的性质和解的结构
- (1) 设A为 $m \times n$ 矩阵,若 $r(A_{m \times n}) = m$ ,则对Ax = b而言必有r(A) = r(A : b) = m,从而Ax = b有解。
- (2) 设 $x_1, x_2, \dots x_s$ 为Ax = b的解,则 $k_1x_1 + k_2x_2 + \dots + k_sx_s$ 当 $k_1 + k_2 + \dots + k_s = 1$ 时仍为Ax = b的解;但当 $k_1 + k_2 + \dots + k_s = 0$ 时,则为Ax = 0的解。特别 $\frac{x_1 + x_2}{2}$ 为Ax = b的解; $2x_3 (x_1 + x_2)$ 为Ax = 0的解。
- (3) 非齐次线性方程组Ax = b无解 $\Leftrightarrow r(A) + 1 = r(\overline{A}) \Leftrightarrow b$ 不能由A的列向量 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 线性表示。

#### 4.奇次线性方程组的基础解系和通解,解空间,非奇次线性方程组的通解

(1) 齐次方程组Ax = 0恒有解(必有零解)。当有非零解时,由于解向量的任意线性组合仍是该齐次方程组的解向量,因此Ax = 0的全体解向量构成一个向量空间,称为该方程组的解空间,解空间的维数是n - r(A),解空间的一组基称为齐次方程组的基础解系。

- (2)  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ 是Ax = 0的基础解系,即:
- 1)  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_t$ 是Ax = 0的解;
- 2)  $\eta_1, \eta_2, \cdots, \eta_t$ 线性无关;
- 3) Ax = 0的任一解都可以由 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ 线性表出.  $k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \dots + k_t\eta_t$ 是Ax = 0的通解,其中 $k_1, k_2, \dots, k_t$ 是任意常数。

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

#### 1.矩阵的特征值和特征向量的概念及性质

(1) 设 $\lambda$ 是A的一个特征值,则 kA, aA + bE,  $A^2$ ,  $A^m$ , f(A),  $A^T$ ,  $A^{-1}$ ,  $A^*$ 有一个特征值分别为  $k\lambda$ ,  $a\lambda + b$ 

 $b, \lambda^2, \lambda^m, f(\lambda), \lambda, \lambda^{-1}, \frac{|A|}{\lambda},$ 且对应特征向量相同  $(A^T \$ 例外)。

- (2) 若 $\lambda_1$ ,  $\lambda_2$ , …,  $\lambda_n$ 为A的n个特征值,则 $\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}$ ,  $\prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$ ,从而 $|A| \neq 0 \Leftrightarrow A$ 没有特征值。
- (3) 设 $\lambda_1$ ,  $\lambda_2$ , …,  $\lambda_s$ 为A的s个特征值,对应特征向量为  $\alpha_1$ ,  $\alpha_2$ , …,  $\alpha_s$ ,

若:  $\alpha = k_1 \alpha_1 + k_2 \alpha_2 + \dots + k_s \alpha_s$ ,

 $\text{III: } A^n\alpha=k_1A^n\alpha_1+k_2A^n\alpha_2+\cdots+k_sA^n\alpha_s=k_1\lambda_1^n\alpha_1+k_2\lambda_2^n\alpha_2+\cdots k_s\lambda_s^n\alpha_s\text{ .}$ 

#### 2.相似变换、相似矩阵的概念及性质

(1) 若 $A \sim B$ ,则

1) 
$$A^T \sim B^T, A^{-1} \sim B^{-1}, A^* \sim B^*$$

2) 
$$|A| = |B|, \sum_{i=1}^{n} A_{ii} = \sum_{i=1}^{n} b_{ii}, r(A) = r(B)$$

3) 
$$|\lambda E - A| = |\lambda E - B|$$
, 对 $\forall \lambda$ 成立

#### 3.矩阵可相似对角化的充分必要条件

- (1) 设A为n阶方阵,则A可对角化⇔对每个 $k_i$ 重根特征值 $\lambda_i$ ,有 $n-r(\lambda_i E-A)=k_i$
- (2) 设A可对角化,则由 $P^{-1}AP = \Lambda$ ,有 $A = P\Lambda P^{-1}$ ,从而 $A^n = P\Lambda^n P^{-1}$
- (3) 重要结论
- 1) 若 $A \sim B$ ,  $C \sim D$ , 则 $\begin{bmatrix} A & O \\ O & C \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} B & O \\ O & D \end{bmatrix}$ .
- 2) 若 $A \sim B$ ,则 $f(A) \sim f(B)$ , $|f(A)| \sim |f(B)|$ ,其中f(A)为关于n阶方阵A的多项式。
- 3) 若A为可对角化矩阵,则其非零特征值的个数(重根重复计算) = 秩(A)

#### 4.实对称矩阵的特征值、特征向量及相似对角阵

(1)相似矩阵:设A,B为两个n阶方阵,如果存在一个可逆矩阵P,使得 $B = P^{-1}AP$ 成立,则称矩阵A与B相似,记为 $A \sim B$ 。

(2)相似矩阵的性质:如果 $A \sim B$ 则有:

- 1)  $A^T \sim B^T$  2)  $A^{-1} \sim B^{-1}$  (若A, B均可逆)
- 3)  $A^k \sim B^k$  (k为正整数) 4)  $|\lambda E A| = |\lambda E B|$ , 从而A, B 有相同的特征值
- 5) |A| = |B|, 从而A, B同时可逆或者不可逆
- 6) 秩(A) =秩(B),  $|\lambda E A| = |\lambda E B|$ , A, B不一定相似

- 01 行列式
- 02 矩阵
- 03 向量
- 04 线性方程组
- 05 矩阵的特征值和特征向量
- 06 二次型

#### 1.n个变量 $x_1, x_2, \cdots, x_n$ 的二次齐次函数

 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i y_j$ ,其中 $a_{ij} = a_{ji} (i, j = 1, 2, \dots, n)$ ,称为n元二次型,简称二次型.

若令
$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$
,  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & \\ & & & \\$ 

为二次型矩阵,因为 $a_{ij} = a_{ji}(i,j = 1,2,\cdots,n)$ ,所以二次型矩阵均为对称矩阵,且二次型与对称矩阵——对应,并把矩阵A的秩称为二次型的秩。

### 2.惯性定理,二次型的标准形和规范形

(1) 惯性定理

对于任一二次型,不论选取怎样的合同变换使它化为仅含平方项的标准型,其正负惯性指数与所选变换无关,这就是所谓的惯性定理。

(2) 标准形

二次型 $f = (x_1, x_2, \cdots, x_n) = x^T A x$ 经过合同变换x = C y化为 $f = x^T A x = y^T C^T A C$   $y = \sum_{i=1}^r d_i y_i^2$ 称为  $f(r \le n)$ 的标准形。在一般的数域内,二次型的标准形不是唯一的,与所作的合同变换有关,但系数不为零的平方项的个数由r(A的秩)唯一确定。

### (3) 规范形

任一实二次型 f 都可经过合同变换化为规范形

$$f = z_1^2 + z_2^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_r^2$$
,

其中r为A的秩,p为正惯性指数,r-p为负惯性指数,且规范型唯一。

3. 用正交变换和配方法化二次型为标准形,二次型及其矩阵的正定性

设A正定 $\Rightarrow kA(k>0)$ ,  $A^T$ ,  $A^{-1}$ ,  $A^*$ 正定; |A|>0, A可逆;  $a_{ii}>0$ ,  $\mathbb{E}|A_{ii}|>0$ 

A, B正定 $\Rightarrow A + B$ 正定, 但AB, BA不一定正定

A正定⇔  $f(x) = x^T Ax > 0$ ,  $\forall x \neq 0$  ⇔ A的各阶顺序主子式全大于零 ⇔ A的所有特征值大于零

⇔ A的正惯性指数为n ⇔存在可逆阵P使A = P

$$\Leftrightarrow$$
存在正交矩阵 $Q$ ,使 $Q^TAQ=Q^{-1}AQ=\begin{pmatrix}\lambda_1\\&\ddots\\&\lambda_n\end{pmatrix}$ ,其中 $\lambda_i>0, i=1,2,\cdots,n$ .正定

 $\Rightarrow kA(k>0), A^T, A^{-1}, A^*$ 正定; |A|>0, A可逆;  $a_{ii}>0$ ,且 $|A_{ii}|>0$ 。

# 参考文献

- 1. https://github.com/fengdu78
- 2. 《线性代数》, 同济大学

