

常用公式&结论

- 看到方阵要联想到行列式

四次方差公式

$$a^4 - b^4 = (a - b) * (a^3 + a^2 * b + a * b^2 + b^3)$$

矩阵的“因式分解”

若矩阵每行都有一个公因子，则该矩阵可被分解为“列向量 \times 行向量”的形式：

$$\begin{pmatrix} a_1b_1 & a_1b_2 & a_1b_3 \\ a_2b_1 & a_2b_2 & a_2b_3 \\ a_3b_1 & a_3b_2 & a_3b_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{pmatrix} (b_1 \quad b_2 \quad b_3)$$

例题

已知矩阵：

$$A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ 2 & 1 & \frac{2}{3} \\ 3 & \frac{3}{2} & 1 \end{pmatrix}$$

求 A^n ：

将矩阵A进行分解：

$$A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ 2 & 1 & \frac{2}{3} \\ 3 & \frac{3}{2} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} (1 \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{3})$$

所以有：

$$\begin{aligned} A^n &= \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} [(1 \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{3}) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}] \cdots [(1 \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{3}) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}] (1 \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{3}) \\ &= 3^{n-1} A = 3^{n-1} \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ 2 & 1 & \frac{2}{3} \\ 3 & \frac{3}{2} & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

对 $AB = 0$ 的讨论

- 若A, B都是方阵, 对等式两边求行列式, 可得:

$$|AB| = |A||B| = 0$$
$$\therefore |A| = 0 \text{ 或 } |B| = 0$$

- 若有:

$$A_{m \times n} B_{n \times l} = 0$$

则 $R(A) + R(B) \leq n$

- 若A, B都是方阵, 则有

$$AB = 0, A \text{可逆} \Rightarrow B = 0$$

$$AB = 0, B \text{可逆} \Rightarrow A = 0$$

- 若 $AB = 0$, 则有

$$A \text{列满秩} \Rightarrow B = 0$$

$$B \text{行满秩} \Rightarrow A = 0$$

- 将矩阵B拆分:

$$A(b_1, b_2, \dots, b_n) = 0$$

此时[矩阵B中每一个列向量都是齐次线性方程 \$Ax = 0\$ 的解](#), 由此可以和齐次线性方程解的理论联系起来。

行列式

行列式的性质

性质1

行列式与它的转置行列式相等:

$$|A^T| = |A|$$

性质2

对换行列式的两行(列), 行列式变号.

推论 若行列式有两行(列)完全相同, 则该行列式等于0.

性质3

行列式的某一行（列）中所有元素都乘同一数k，等于用数k乘此行列式。

推论 行列式某一行（列）中所有元素的公因子可以提到行列式记号之外。

性质4

行列式中若有两行（列）对应元素成比例，则此行列式为0。

性质5

若行列式某行（列）元素都为两数之和，如：

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} + a'_{i1} & a_{i2} + a'_{i2} & \cdots & a_{in} + a'_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

则有：

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a'_{i1} & a'_{i2} & \cdots & a'_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

注意 和的行列式不可简单拆开，即

$$|A + B| \neq |A| + |B|$$

性质6

把行列式的某一行（列）的各元素乘同一数然后加到另一行（列）对应的元素上，行列式不变。

行列式展开

行列式按行（列）展开法则

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乘积之和，即：

$$D = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \cdots + a_{in}A_{in} \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

或： $D = a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \cdots + a_{nj}A_{nj} \quad (j = 1, 2, \dots, n)$

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，即：

$$a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \dots + a_{in}A_{jn} = 0 \quad (i \neq j)$$
$$\text{或：} a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \dots + a_{ni}A_{nj} = 0 \quad (i \neq j)$$

上述关于代数余子式的重要性质总结如下：

$$\sum_{k=1}^n a_{ik}A_{jk} = \begin{cases} D, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$
$$\sum_{k=1}^n a_{ki}A_{kj} = \begin{cases} D, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

特殊行列式的计算

分块下三角行列式

设

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} & & & \\ \vdots & & \vdots & & & 0 \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} & & & \\ c_{11} & \cdots & c_{1k} & b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & \cdots & c_{nk} & b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix},$$
$$D_1 = \det(a_{ij}) = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix}, \quad D_2 = \det(b_{ij}) = \begin{vmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{vmatrix}$$

则有：

$$D = D_1 D_2$$

分块对角矩阵的行列式

对于分块对角矩阵

$$A = \begin{vmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s \end{vmatrix}$$

具有如下性质：

$$|A| = |A_1||A_2|\dots|A_s|$$

范德蒙德行列式

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x_1 & x_2 & \cdots & x_n \\ x_1^2 & x_2^2 & \cdots & x_n^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{n-1} & x_2^{n-1} & \cdots & x_n^{n-1} \end{vmatrix} = \prod_{n \geq i > j \geq 1} (x_i - x_j)$$

行列式的常用结论

- 如果矩阵A, B为n阶方阵, 则:

$$|AB| = |A||B|$$

- 若A为可逆方阵, 则有:

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

矩阵及其运算

特殊矩阵

对称&反对称矩阵

对称矩阵

$$A^T = A$$

反对称矩阵

$$A^T = -A$$

对角矩阵

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

对角阵也记作:

$$\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

对角矩阵的性质

对于一个对角矩阵 Λ 有：

$$\Lambda^a = \begin{pmatrix} \lambda_1^a & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2^a & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n^a \end{pmatrix}$$

分块矩阵

将矩阵 A 用若干横线和竖线分成很多小矩阵（称为 A 的子块），以子块为元素的矩阵称为分块矩阵。分块矩阵的运算规则与普通矩阵的运算规则类似。

分块矩阵的运算

加法

对同型矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 用相同的方法进行分块为
 $A = (A_{ij})_{s \times t}$, $B = (B_{ij})_{s \times t}$, 其中 A_{ij}, B_{ij} 为同型矩阵, 则

$$A + B = (A_{ij} + B_{ij})_{s \times t}$$

数乘

将矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 分块为 $A = (A_{ij})_{s \times t}$, 则

$$kA = (kA_{ij})_{s \times t}$$

乘法

矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times l}$ 分别分块为 $A = (A_{ij})_{s \times t}$, $B = (B_{ij})_{t \times r}$, 其中 A_{ij} 是
 $m_i \times n_j$ 矩阵, B_{ij} 是 $n_i \times l_j$ 矩阵, 则

$$C = AB = (C_{ij})_{s \times r}$$

其中

$$C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} + \cdots + A_{it}B_{tj} \\ (i = 1, 2, \dots, s; \quad j = 1, 2, \dots, r)$$

矩阵的运算

矩阵的线性运算

加法

对同型矩阵 $A = (a_{ij})_{s \times n}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$, 定义加法:

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{s \times n}$$

数乘

数 k 与矩阵 A 的乘积定义为:

$$kA = (ka_{ij})_{s \times n}$$

矩阵的乘法

设 $A = (a_{ij})_{s \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times m}$, 则 $AB = (c_{ij})_{s \times m}$, 其中

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj} \quad (i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, m)$$

矩阵乘法满足的运算律

设 A, B, C , 为同型矩阵, k 为数, 则有:

- $(AB)C = A(BC)$
- $A(B + C) = AB + AC$ (左分配率)
- $(A + B)C = AC + BC$ (右分配率)
- $k(AB) = (kA)B = A(kB)$

注意 矩阵乘法不满足交换律, 即:

$$AB \neq BA$$
$$(AB)^k \neq A^k B^k$$

矩阵的转置

矩阵转置满足的运算律

设 A, B 为矩阵, k 为数, 则有:

- $(A^T)^T = A$
- $(A + B)^T = A^T + B^T$
- $(AB)^T = B^T A^T$
- $(kA)^T = kA^T$

矩阵的初等变换与初等矩阵

矩阵的初等变换

定义 矩阵的下面三种变换称为矩阵的**初等行变换**：

1. 对调两行（对调 i, j 两行，记作 $r_i \leftrightarrow r_j$ ）
2. 以非零数 k 乘以某一行的所有元素（第 i 行乘 k ，记作 $r_i \times k$ ）
3. 把某一行所有元素的 k 倍加到另一行的对应元素上（第 j 行的 k 倍加到第 i 行上，记作 $r_i + k \times r_j$ ）

矩阵的初等行变换与初等列变换统称为**初等变换**。显然，三种初等变换都是可逆的，初等变换的逆变换仍为初等变换且变换类型相同。

矩阵的等价

若矩阵 A 经过有限次初等行变换可变为矩阵 B ，则称 A, B 行等价，记作 $A \sim^r B$ ；若矩阵 A 经过有限次初等列变换可变为矩阵 B ，则称 A, B 列等价，记作 $A \sim^c B$ ；若矩阵 A 经过有限次初等变换可变为矩阵 B ，则称 A, B 等价，记作 $A \sim B$ 。

矩阵之间的等价关系具有如下性质：

- 反身性： $A \sim A$
- 对称性：若 $A \sim B$ ，则 $B \sim A$
- 传递性：若 $A \sim B, B \sim C$ ，则 $A \sim C$

重要的矩阵概念

行阶梯形矩阵

设矩阵 A 满足以下两个条件：

1. 若矩阵有零行（每个元素都是零的行），则零行都在矩阵的最下方
2. 每个非零行的非零首元（第一个不是零的元素）都出现在上一行非零首元的右边，则称该矩阵为**行阶梯形矩阵**

行最简形矩阵

设矩阵 A 为行阶梯形矩阵，且满足以下两个条件：

1. 每个非零行的非零首元都为1
2. 每个非零行的非零首元所在的列的其他元素都是零，则称矩阵 A 为行最简阶梯形矩阵，简称为**行最简形矩阵**

注 对任何矩阵 A ，总可以经过**有限次初等行变换**把它们变为行阶梯形矩阵和行最简形矩阵。

标准形

特点：标准型 F 的左上角是一个单位矩阵，其余元素全为零

$$F = \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix}_{m \times n}$$

注

- 任一矩阵A总可以经过初等变换化为标准形
- 标准形由 m, n, r 三个数唯一确定，其中 r 就是行阶梯形矩阵中非零行的行数

初等矩阵

定义 由单位矩阵E经过一次初等变换得到的方阵称为初等矩阵

- 把单位矩阵中第 i, j 两行对换（或第 i, j 两列对换），得到的初等矩阵记为 $E(i, j)$
- 以数 $k \neq 0$ 乘单位矩阵的第 i 行（或第 i 列），得到的初等矩阵记为 $E(i(k))$
- 以 k 乘单位矩阵的第 j 行加到第 i 行上或以 k 乘单位矩阵的第 i 列加到第 j 列上，得到的初等矩阵记为 $E(ij(k))$

初等矩阵的性质

- 初等矩阵均可逆
- n 阶方阵A可逆的充要条件是存在有限个初等方阵 P_1, P_2, \dots, P_l 使 $A = P_1 P_2 \dots P_l$
- A和B行等价的充要条件是存在 m 阶可逆矩阵P，使 $PA = B$
- A和B列等价的充要条件是存在 n 阶可逆矩阵Q，使 $AQ = B$
- A和B等价的充要条件是存在 m 阶可逆矩阵P及 n 阶可逆矩阵Q，使 $PAQ = B$
- 方阵A可逆的充要条件是A和单位矩阵E行等价

定理1

设矩阵A是一个 $m \times n$ 矩阵，对A施行一次初等行变换相当于在A的左边乘以相应的 m 阶初等矩阵；对A施行一次初等列变换相当于在A的右边乘以相应的 n 阶初等矩阵。

初等矩阵都是可逆的，且其逆矩阵是同一类型的初等矩阵：

$$\begin{aligned} E(i, j)^{-1} &= E(i, j) \\ E(i(k))^{-1} &= E(i(\frac{1}{k})) \\ E(ij(k))^{-1} &= E(ij(-k)) \end{aligned}$$

扩展 可以证明，矩阵

$$A = \begin{pmatrix} & & & 1 \\ & & 1 & \\ & & & \\ & \ddots & & \\ 1 & & & \end{pmatrix}$$

的逆是它本身，即有：

$$A^2 = \begin{pmatrix} & & & 1 \\ & & 1 & \\ & \ddots & & \\ 1 & & & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} & & & 1 \\ & & 1 & \\ & \ddots & & \\ 1 & & & \end{pmatrix} = E$$

定理2

设矩阵A是一个 $m \times n$ 矩阵，则存在行最简形矩阵B和m阶初等矩阵 P_1, P_2, \dots, P_s 满足

$$P_1 P_2 \dots P_s A = B$$

定理3

设矩阵A是一个 $m \times n$ 矩阵，则存在m阶初等矩阵 P_1, P_2, \dots, P_s 和n阶初等矩阵 Q_1, Q_2, \dots, Q_l 满足

$$P_1 P_2 \dots P_s A Q_1 Q_2 \dots Q_l = F$$

其中，F为A的标准形。

逆矩阵

定义 对于n阶方阵A，如果存在一个n阶方阵B，使得：

$$AB = BA = E$$

则称矩阵A是可逆的，并称矩阵B是A的逆矩阵，A的逆矩阵记作 A^{-1}

伴随矩阵

定义 行列式 $|A|$ 的各个元素的代数余子式 A_{ij} 所构成的如下矩阵：

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \dots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \dots & A_{n2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ A_{1n} & A_{2n} & \dots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

称为矩阵A的伴随矩阵（[注意其中元素的顺序](#)）

伴随矩阵的性质

$$AA^* = A^*A = |A|E$$

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

矩阵可逆的充要条件

矩阵A可逆的充要条件是 $|A| \neq 0$ ，且有

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$$

其中 A^* 为矩阵 A 的伴随矩阵。

- 当 $|A| = 0$ 时，称 A 为[奇异矩阵](#)，否则称 A 为[非奇异矩阵](#)。由此可得， A 是可逆矩阵的充要条件是 A 为非奇异矩阵

推论 若 $AB = E$ (或 $BA = E$)，则 $B = A^{-1}$

逆矩阵的运算性质

- 若矩阵 A 可逆，则 A^{-1} 亦可逆，且 $(A^{-1})^{-1} = A$
- 若矩阵 A 可逆，且 $\lambda \neq 0$ ，则 λA 亦可逆，且

$$(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$$

- 若 A, B 为同阶可逆方阵，则 AB 亦可逆 ([可逆矩阵的乘积仍为可逆矩阵](#))，且

$$(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$$

- 若 A 为可逆方阵，则有：

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

证明：

$$\begin{cases} A^* A = |A| E \\ A^* = |A| A^{-1} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} |A^*| \cdot |A| = |A|^n \\ |A^*| = |A|^n \cdot |A^{-1}| \end{cases} \Rightarrow |A^{-1}| = |A|^{-1}$$

- 若 A 为可逆矩阵，则 A^{-1} 可逆，且

$$(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$$

推论 可逆的对称矩阵的逆矩阵，仍为对称矩阵

证明：

$$\begin{cases} A^T = A \\ (A^T)^{-1} = (A^{-1})^T \end{cases} \Rightarrow (A^{-1})^T = (A^T)^{-1} = A^{-1}$$

- 若 A 为可逆矩阵，则 A^* 可逆，且

$$(A^*)^{-1} = (A^{-1})^*$$

注意 矩阵之和的逆不可简单拆开，即

$$(A + B)^{-1} \neq A^{-1} + B^{-1}$$

求二阶矩阵的逆

用“两调一除”的方法求二阶矩阵的逆：

先将矩阵A中的主对角元素调换其位置，再将副对角元素位置不换，加负号，最后用A的行列式 $|A|$ 除矩阵A的每一个元素，即可得A的逆矩阵 A^{-1} 。

用初等变换求逆矩阵

需了解的性质和定理

- 方阵A可逆的充分必要条件是存在有限个初等矩阵 P_1, P_2, \dots, P_l ，使 $A = P_1 P_2 \dots P_l$
- 方阵A可逆的充分必要条件是 $A \cong^r E$

利用初等变换求逆矩阵的方法

当 $|A| \neq 0$ 时，则由 $A = P_1 P_2 \dots P_l$ ，得：

$$P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \dots P_1^{-1} A = E$$

$$P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \dots P_1^{-1} E = A^{-1}$$

注： $P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \dots P_1^{-1}$ 和A互逆

对 $n \times 2n$ 矩阵 $(A \ E)$ 分块为 $(A|B)$ ，则：

$$P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \dots P_1^{-1} (A, E) = (E, A^{-1})$$

即，对矩阵 (A, E) 施行初等行变换，当把A变成E的同时，原来的E就变成了 A^{-1}

注 用此方法求逆矩阵的前提是矩阵可逆

扩展1

对矩阵方程 $AX = B$ ，其中A为n阶方阵，B为 $n \times s$ 阶矩阵，如果A可逆，则 $X = A^{-1}B$ 。当一系列初等行变换将A化为E的同时也将B化为了 $A^{-1}B$ ，即有：

$$P_l^{-1} P_{l-1}^{-1} \dots P_1^{-1} (A, B) = (E, A^{-1}B)$$

对于有n个未知数n个方程的线性方程组 $Ax = b$ ，若增广矩阵 $B = (A, b)$ 经初等行变换可化为 (E, x) 时，则系数矩阵A可逆，且 $x = A^{-1}b$ 为方程 $Ax = b$ 的唯一解（向量）。

扩展2

如果A经过一系列初等行变换变成B，则有可逆矩阵P，使得 $PA = B$ ，则有：

$$P(A|E) = (B|P)$$

即，当一系列初等行变换将A化为B的同时也将E化为了P。

分块对角矩阵的逆矩阵

设分块对角矩阵A, 若 $|A_i| \neq 0(i = 1, 2, \dots, s)$, 则

$$|A| \neq 0, \text{ 且}$$
$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_s^{-1} \end{pmatrix}$$

另外，一般分块矩阵的逆矩阵可用待定系数法求得.

克拉默法则

对于含有n个未知数 x_1, x_2, \dots, x_n 的n个线性方程的方程组：

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

它的解可以用n阶行列式表示，即有：

克拉默法则：如果上述线性方程组的系数矩阵A的行列式不等于零，即：

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \neq 0$$

那么，该方程组有唯一解：

$$x_1 = \frac{|A_1|}{|A|}, \quad x_2 = \frac{|A_2|}{|A|}, \quad \dots, x_n = \frac{|A_n|}{|A|}$$

其中 $A_j(j = 1, 2, \dots, n)$ 是把系数矩阵A中第j列的元素用方程组右端的常数项代替后所得到的n阶矩阵，即：

$$A_j = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1,j-1} & b_1 & a_{1,j+1} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{n,j-1} & b_n & a_{n,j+1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

关于线性方程组解的定理

定理1

如果线性方程组的系数行列式 $D \neq 0$ ，则方程组一定有解，且解是唯一的

定理2

如果线性方程组无解或有解但不唯一，则它的系数行列式必为零

定理3

如果齐次线性方程组：

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = 0 \end{cases}$$

的系数行列式 $D \neq 0$ ，则该齐次线性方程组没有非零解（如果系数行列式 $D = 0$ ，则它有且仅有一个零解）

定理4

如果齐次线性方程组有非零解，则它的系数行列式 D 必为零

矩阵的秩

定义 在 $m \times n$ 矩阵 A 中任取 k 行 k 列 $k \leq m, k \leq n$ ，位于这 k 行 k 列交叉处的 k^2 个元素，不改变它们在 A 中所处的位置次序得到的 k 阶行列式，称为**矩阵 A 的 k 阶子式**。若在矩阵 A 中有一个 r 阶子式 D 非零（此时低阶子式不可能都为零），且所有的 $r + 1$ 阶子式（如果存在的话）都为零，则称 D 为**矩阵 A 的一个最高阶非零子式**，称数 r 为矩阵 A 的秩，记作 $R(A)$ 。

- 规定零矩阵的秩为零
- $R(A^T) = R(A)$
- 可逆矩阵的秩等于阶数，称可逆（非奇异）矩阵为**满秩矩阵**，称奇异矩阵为**降秩矩阵**

矩阵秩的求法

定理 若 $A \cong B$ ，则 $R(A) = R(B)$

初等变换求矩阵秩

用初等行变换把矩阵变成行阶梯形矩阵，行阶梯形矩阵中非零行的行数即为矩阵的秩。

矩阵秩的性质

- $0 \leq R(A_{m \times n}) \leq \min\{m, n\}$
- $R(A^T) = R(A)$
- 若 $A \cong B$ ，则 $R(A) = R(B)$
- 若 P, Q 可逆，则 $R(PAQ) = R(A)$ （可逆）

- $\max\{R(A), R(B)\} \leq R(A, B) \leq R(A) + R(B)$, 特别当 $B = b$ 时,
 $R(A) \leq R(A, b) \leq R(A) + 1$
- $R(A + B) \leq R(A) + R(B)$
- $R(AB) \leq \min\{R(A), R(B)\}$
- 若 $A_{m \times n} B_{n \times l} = O$, 则 $R(A) + R(B) \leq n$
- 若 $A_{m \times n} B_{n \times l} = C$, 且 $R(A) = n$ (列满秩矩阵), 则 $R(B) = R(C)$

特殊情形 矩阵乘法的消去律 ($AB = 0$ 情形的讨论)

- 由 $AB = 0$ 不能推出 $A = 0$ 或 $B = 0$
- 若 A, B 都是方阵, 则有

$$AB = 0, A \text{ 可逆} \Rightarrow B = 0$$

$$AB = 0, B \text{ 可逆} \Rightarrow A = 0$$

- 设 $AB = 0$, 则有

$$A \text{ 列满秩} \Rightarrow B = 0$$

$$B \text{ 行满秩} \Rightarrow A = 0$$

矩阵秩与线性方程组解的关系

n 元线性方程组 $Ax = b$

- 有解 $\Leftrightarrow R(A) = R(A, b)$
- 有唯一解 $\Leftrightarrow R(A) = R(A, b) = n$ (n 为未知数的个数).
 特别地, 当方程个数等于未知数个数时, $Ax = b$ 有唯一解 $\Leftrightarrow |A| \neq 0$ (此时为克拉默法则)
- 有无穷多个解 $\Leftrightarrow R(A) = R(A, b) < n$
- 无解 $\Leftrightarrow R(A) < R(A, b)$ 或 $R(A) = R(A, b) - 1$

齐次线性方程组

齐次线性方程组 $Ax = b$ 有非零解 \Leftrightarrow 方程组 $R(A) < n$ (n 为未知数的个数, 也是 A 的列数)

矩阵方程

矩阵方程 $AX = B$ 有解 $\Leftrightarrow R(A) = R(A, B)$

有关矩阵秩的重要结论

伴随矩阵的秩和原矩阵秩的关系

设 A 为 n 阶矩阵, 则有:

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

向量组的线性相关性

线性相关

线性相关的定义

给定向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$, 如果存在不全为零的数 k_1, k_2, \dots, k_m , 使

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

则称向量组 A 是**线性相关**的, 否则称它是**线性无关**

注

1. 若 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 则只有当 $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$ 时, 才有 $\lambda_1\alpha_1 + \lambda_2\alpha_2 + \dots + \lambda_m\alpha_m = O$ 成立
2. 向量组只包含一个向量 α 时, 若 $\alpha = O$ 则说 α 线性相关; 若 $\alpha \neq O$, 则说 α 线性无关
3. 包含零向量的任何向量组都是线性相关的
4. 对于含有两个向量的向量组, 它线性相关的充要条件是两向量的分量对应成比例, 几何意义是两向量共线; 三个向量线性相关的几何意义是三向量共面

定理

设向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m (m \geq 2)$, 令 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$, 则下列命题等价:

1. 向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关
2. 线性方程组 $Ax = O$ 有非零解
3. $R(A) < m$
4. 向量组 A 中**至少有一个向量**能由其余 $m - 1$ 个向量线性表示

与之相对有下列命题等价:

1. 向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ **线性无关**
2. 线性方程组 $Ax = O$ 只有零解
3. $R(A) = m$
4. 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

相关结论

- n 维单位坐标向量组是线性无关的

线性相关的重要结论

1. 若向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关, 则向量组 $B: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \alpha_{m+1}$ 也线性相关; 反之, 若向量组 B 线性无关, 则向量组 A 也线性无关
2. m 个 n 维向量组成的向量组, 当 $n < m$ 时一定线性相关 ([向量个数大于维数一定线性相关](#))。特别地, $n + 1$ 个 n 维向量一定线性相关
3. 设向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 而向量组 $B: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta$ 线性相关, 则向量 β 必能由向量组 A 线性表示, 且表示式是唯一的
4. 设

$$\alpha_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{rj} \end{pmatrix}, \quad \beta_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{rj} \\ a_{r+1,j} \end{pmatrix}, \quad (j = 1, 2, \dots, m)$$

即 α_j 添上一个分量后得向量 β_j , 若向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性无关, 则向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 也线性无关; 反之, 若向量组 B 线性相关, 则向量组 A 也线性相关

注 结论1可推广为: 一个向量组若有线性相关的部分组, 则该向量组必线性相关。特别地, 含有零向量的向量组必线性相关; 反之, 若一个向量组线性无关, 则它的任何部分都线性无关

向量组的秩

向量组的秩和最大线性无关组

定义 设有向量组 A , 如果在 A 中能选出 r 个向量 $A_0: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$, 满足

1. 向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关
2. 向量组 A 中任意 $r + 1$ 个向量 (如果存在的话) 都线性相关

则称向量组 A_0 是向量组 A 的一个 [最大线性无关向量组](#) (简称 [最大无关组](#))。最大无关组所含向量的个数 r 称为 [向量组的秩](#), 记作 R_A 。

注

- 只含零向量的向量组没有最大无关组, 规定它的秩为0
- 最大无关组不唯一
- 向量组与它的最大无关组等价

最大无关组的等价定义

设有向量组 $A_0: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 是向量组 A 的一个部分组, 且满足:

1. 向量组 $A_0: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 线性无关
2. 向量组 A 的任意向量都能由向量组 A_0 线性表示

则向量组 A_0 是向量组 A 的一个 [最大无关组](#)

矩阵与向量组秩的关系

矩阵的秩等于它的列向量组的秩，也等于它的行向量组的秩，即：

$$\text{矩阵的秩} = \text{矩阵列向量组的秩} = \text{矩阵行向量组的秩}$$

若 D_r 是矩阵 A 的一个最高阶非零子式，则 D_r 所在的 r 列即为 A 的列向量组的一个最大无关组， D_r 所在的行即为 A 的行向量组的一个最大无关组

向量组秩的重要结论

定理1

向量 b 能由向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示的充要条件是

$$R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, b)$$

定理2

向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 能由向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示的充要条件是

$$R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$$

推论 向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 与向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$

等价的充要条件是

$$R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = R(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$$

(向量组等价：若向量组 A, B 等价，则 A, B 可相互线性表示)

定理3

若向量组 $B: \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 能由向量组 $A: \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性表示，则

$$R(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) \leq R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m)$$

定理4

向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 线性相关的充要条件是 $R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) < m$ ；向量组线性无关的充要条件是 $R(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = m$

线性方程组解的结构

定理 若矩阵 $A_{m \times n}$ 的秩 $R(A) = r$ ，则齐次线性方程组 $Ax = 0$ 解集 S 的秩 $R_S = n - r$

齐次线性方程组

齐次线性方程组的解集的最大无关组称为该齐次线性方程组的[基础解系](#)

齐次线性方程组解向量的性质

- 若 $x_1 = \xi_1, x_2 = \xi_2$ 是齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解, 则 $x = \xi_1 + \xi_2$ 也是 $Ax = 0$ 的解
- 若 $x_1 = \xi_1$ 是齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解, 则 $x = k\xi_1 (k \in R)$ 也是 $Ax = 0$ 的解

齐次线性方程组的基础解系

对齐次线性方程组 $Ax = 0$, 设 $R(A) = r$, 则A的行最简形矩阵为:

$$B = \begin{pmatrix} 1 & \cdots & 0 & b_{11} & \cdots & b_{1,n-r} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & b_{r1} & \cdots & b_{r,n-r} \\ 0 & & & \cdots & & 0 \\ \vdots & & & & & \vdots \\ 0 & & & \cdots & & 0 \end{pmatrix}$$

则 $Ax = 0$ 的基础解系为:

$$\xi_1 = \begin{pmatrix} -b_{11} \\ \vdots \\ -b_{r1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{pmatrix} -b_{12} \\ \vdots \\ -b_{r2} \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \dots, \quad \xi_{n-r} = \begin{pmatrix} -b_{1,n-r} \\ \vdots \\ -b_{r,n-r} \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

则齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的通解为:

$$x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} \quad (k_i \in R)$$

易错 写出通解后要注意带上任意实数 k_i 的范围

非齐次线性方程组

非齐次线性方程解的结构:

非齐次方程的通解 = 对应齐次方程的通解 + 非齐次方程的一个特解

即:

$$x = k_1\xi_1 + k_2\xi_2 + \cdots + k_{n-r}\xi_{n-r} + \eta^* \quad (k_i \in R)$$

其中, η^* 为非齐次方程的一个特解

非齐次线性方程组解的性质

- 若 $x_1 = \eta_1, x_2 = \eta_2$ 都是非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的解, 则 $x = \eta_1 - \eta_2$ 是对应的齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解
- 若 $x = \eta$ 是非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的解, $x = \xi$ 是对应的齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的解, 则 $x = \eta + \xi$ 是 $Ax = b$ 的解

相似矩阵及二次型

向量的内积、长度及正交性

定义 设 n 维向量 e_1, e_2, \dots, e_r 是向量空间 V 的一个基, 若 e_1, e_2, \dots, e_r 两两正交且都是单位向量, 则称 e_1, e_2, \dots, e_r 是 V 的一个 [标准正交基](#)

正交矩阵

$$A^T A = E \quad (\text{即 } A^{-1} = A^T)$$

正交矩阵的判定

- 方阵 A 为正交矩阵的充要条件是: A 的列向量都是单位向量, 且两两正交

正交矩阵的性质

- 若 A 为正交矩阵, 则 $A^{-1} = A^T$ 也是正交矩阵, 且 $|A| = 1$ 或 (-1) , 进而可得 [正交矩阵 \$A\$ 的特征值只能取 \$1\$ 或 \$-1\$](#)
- 若 A, B 都是正交矩阵, 则 AB 也是正交矩阵
- 对正交变换 $y = Px$, 有

$$\|y\| = \sqrt{y^T y} = \sqrt{x^T P^T P x} = \sqrt{x^T x} = \|x\|$$

说明 [经过正交变换向量长度保持不变](#)

基的标准正交化

将基 a_1, \dots, a_r 标准正交化, 取

$$\begin{aligned} b_1 &= a_1, \\ b_2 &= a_2 - \frac{[b_1, a_2]}{\|b_1\|^2} b_1, \\ &\dots\dots\dots \\ b_r &= a_r - \frac{[b_1, a_r]}{\|b_1\|^2} b_1 - \frac{[b_2, a_r]}{\|b_2\|^2} b_2 - \dots - \frac{[b_{r-1}, a_r]}{\|b_{r-1}\|^2} b_{r-1} \end{aligned}$$

然后将正交向量组 b_1, b_2, \dots, b_r 单位化:

$$\begin{aligned} e_1 &= \frac{b_1}{\|b_1\|}, \\ e_2 &= \frac{b_2}{\|b_2\|}, \\ &\dots\dots\dots \\ e_r &= \frac{b_r}{\|b_r\|} \end{aligned}$$

得到标准正交基.

方阵的特征值与特征向量

对于矩阵A，其[特征方程](#)为：

$$|A - \lambda E| = 0$$

特征值的性质

- 设n阶矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ，则有：

A的[特征多项式](#)：

$$f(\lambda) = |A - \lambda E| = (\lambda_1 - \lambda)(\lambda_2 - \lambda) \dots (\lambda_n - \lambda)$$

矩阵的迹：

$$\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn}$$

矩阵行列式与特征值的关系：

$$\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$$

由此还可推知A是可逆矩阵的充要条件是它的[n个特征值全不为零](#)

- 若 λ 是A的特征值，则 λ^k 是 A^k 的特征值（特别的，[当A可逆时， \$\frac{1}{\lambda}\$ 是 \$A^{-1}\$ 的特征值](#)）；
 $\varphi(\lambda)$ 是 $\varphi(A)$ 的特征值（其中 $\varphi(\lambda) = a_0 + a_1\lambda + \dots + a_m\lambda^m$ 是 λ 的多项式，
 $\varphi(A) = a_0E + a_1A + \dots + a_mA^m$ 是[矩阵A的多项式](#)）

特征值的相关定理

- 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是方阵A的m个特征值， p_1, p_2, \dots, p_m 依次是与之对应的特征向量，若 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 互不相等，则 p_1, p_2, \dots, p_m 线性无关（特征向量忠于特征值）

推论 设 λ_1, λ_2 是方阵A的两不同特征值， $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s$ 和 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ 分别是对应于 λ_1, λ_2 的线性无关的特征向量，则 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_s, \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ 线性无关

相似矩阵

$$P^{-1}AP = B \quad (P \text{ 为可逆矩阵})$$

矩阵A, B相似

相关定理

- 若n阶矩阵A和B相似, 则A与B的特征多项式相等, 从而A与B的[特征值相同](#).

推论 若n阶矩阵A与对角矩阵

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

相似, 则 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是A的n个特征值

- 由 $\lambda_1 \lambda_2 \dots \lambda_n = |A|$ 知相似变换下矩阵的行列式不变

矩阵相似的判定

- 若矩阵A, B都和同一个对角矩阵 Λ 相似, 则A, B相似.

对角化条件

n阶矩阵A与对角矩阵相似 (即A能对角化) 的充要条件是[A有n个线性无关的特征向量](#)。

推论 若n阶矩阵A的[n个特征值互不相等](#), 则A与对角矩阵相似 ([反之不一定成立](#))

对称矩阵的对角化

对称矩阵特征值与特征向量的性质

性质1

对称矩阵的特征值为实数

性质2

设 λ_1, λ_2 是[对称矩阵](#)A的两个特征值, p_1, p_2 是对应的特征向量. 若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 则 p_1, p_2 正交

注意 非对称矩阵不同特征值对应的特征向量线性无关, 但不一定正交

定理 (P128)

设A为n阶[对称矩阵](#), 则必有[正交矩阵](#)P, 使 $P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$, 其中 Λ 是以A的n个特征值为对角元的对角矩阵

推论 设A为n阶对称矩阵, λ 是A的特征方程的k重根 (即k重特征值), 则矩阵 $A - \lambda E$ 的秩 $R(A - \lambda E) = n - k$ ($R(A - \lambda E) = R(\Lambda - \lambda E)$, 两矩阵相似, 秩相等), 从而对应特征值 λ 恰有k个线性无关的特征向量

对称矩阵对角化的步骤

1. 求出A的全部互不相等的特征值 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$, 它们的重数依次为 k_1, \dots, k_s ($k_1 + \dots + k_s = n$)
2. 对每个 k_i 重特征值 λ_i , 求方程 $(A - \lambda_i E)x = 0$ 的基础解系, 得 k_i 个线性无关的特征向量. 再把它们正交化、单位化, 得 k_i 个两两正交的单位特征向量. 因 $k_1 + \dots + k_s = n$, 故总共可得到n个两两正交的单位特征向量
3. 把这n个两两正交的单位特征向量构成正交矩阵P, 便有 $P^{-1}AP = P^TAP = \Lambda$ 。注意 Λ 中对角元的排列次序应与P中列向量的排列次序相对应

利用对角矩阵计算矩阵的n次方

若矩阵A与对角矩阵 Λ 相似, 且有 $P^{-1}AP = \Lambda$, 则

$$\begin{aligned} A^n &= P^{-1}AP \cdot P^{-1}AP \dots P^{-1}AP \\ &= P^{-1}A^nP \end{aligned}$$

(对角矩阵n次方的计算) 其中, 设对角矩阵 Λ :

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r \end{pmatrix}$$

则有:

$$\Lambda^n = \begin{pmatrix} \lambda_1^n & & & \\ & \lambda_2^n & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r^n \end{pmatrix}$$

二次型及其标准形

定义

标准形

$$f(x) = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_n y_n^2$$

将这种只含平方项的二次型称为二次型的**标准形** (或法式)

规范形

若标准形的系数 k_1, k_2, \dots, k_n 只在 $0, 1, -1$ 内取值, 即有

$$f(x) = y_1^2 + \dots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \dots - y_r^2$$

则称上式为二次型的**规范形**

定理

任给二次型

$$f = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}x_i x_j (a_{ij} = a_{ji})$$

总有**正交变换** $x = Py$, 使 f 化为标准形

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 $f(x)$ 的矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征值

注意 通过普通可逆变换得到的标准形的系数不一定是原矩阵的特征值

推论 任给 n 元二次型 $f(x) = x^T A x (A^T = A)$, 总有可逆变换 $x = Cz$, 使 $f(Cz)$ 为规范型.

正定二次型

定义 设二次型 $f(x) = x^T A x$, 若对任何 $x \neq 0$, 都有 $f(x) > 0$ (显然 $f(0) = 0$, 则称 $f(x)$ 为**正定二次型**, 并称对称矩阵 A 是正定的; 若对任何 $x \neq 0$, 都有 $f(x) < 0$, 则称 $f(x)$ 为负定二次型, 并称对称矩阵 A 是负定的.

注意 正定矩阵一般默认为对称矩阵.

惯性定理 设二次型 $f(x) = x^T A x$ 的秩为 r , 且有两个可逆变换

$$x = Cy, \quad x = Pz$$

使得

$$f = k_1 y_1^2 + k_2 y_2^2 + \dots + k_r y_r^2 \quad (k_i \neq 0)$$

$$f = \lambda_1 z_1^2 + \lambda_2 z_2^2 + \dots + \lambda_r z_r^2 \quad (\lambda_i \neq 0)$$

则 k_1, \dots, k_r 中正数的个数与 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ 中正数的个数相等.

说明 二次型的标准形中正系数的个数称为二次型的**正惯性系数**, 负系数的个数称为**负惯性系数**

正定二次型的判定

- n 元二次型 $f(x) = x^T Ax$ 为正定的充要条件是：它的标准形的 n 个系数全为正，即它的规范形的 n 个系数全为1，亦即它的正惯性指数等于 n .

推论 对称矩阵 A 为正定的充要条件是：[A的特征值全为正](#).

- **赫尔维茨定理** 对称矩阵 A 为正定的充要条件是：[A的各阶主子式都为正](#)，即

$$a_{11} > 0, \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0, \dots, \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} > 0$$

对称矩阵 A 为负定的充要条件是：奇数阶主子式为负，偶数阶主子式为正，即

$$(-1)^r \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{r1} & \cdots & a_{rr} \end{vmatrix} > 0 \quad (r = 1, 2, \dots, n)$$