

5.2 正定二次型

特殊二次型:

$$f(x, y, z) = (x, y, z) \begin{pmatrix} 8 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 8x^2 + 3y^2 + 2z^2 > 0, \text{当} x, y, z \text{不全为} 0.$$

$$g(x, y, z) = (x, y, z) \begin{pmatrix} 8 & -8 & 8 \\ -8 & 11 & -11 \\ 8 & -11 & 13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \quad \left(\text{变换为} \begin{cases} x = x' + y', \\ y = y' + z', \\ z = z' \end{cases} \right)$$
$$= 8x'^2 + 3y'^2 + 2z'^2 > 0, \text{当} x, y, z \text{不全为} 0.$$

称有这种性质的 $f(x, y, z)$ 和 $g(x, y, z)$ 为 **正定二次型**.

称正定二次型矩阵

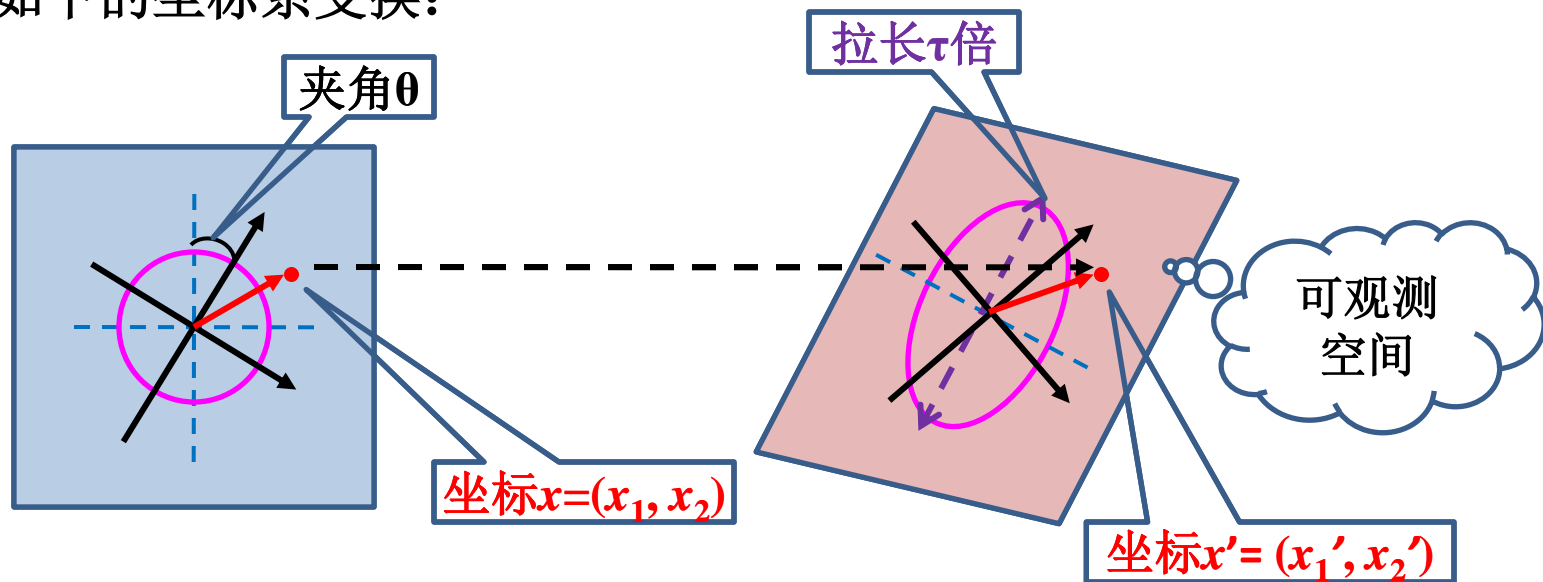
$$\begin{pmatrix} 8 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 8 & -8 & 8 \\ -8 & 11 & -11 \\ 8 & -11 & 13 \end{pmatrix}$$

为 **正定矩阵**.

正定矩阵的正惯性指数为阶数.

变换后的内积形式及正定矩阵

考虑如下的坐标系变换：



坐标变换如下：

$$x' = \begin{pmatrix} x_1' \\ x_2' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \tau \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos^2 \theta + \tau \sin^2 \theta & (1-\tau) \sin \theta \cos \theta \\ (1-\tau) \sin \theta \cos \theta & \tau \cos^2 \theta + \sin^2 \theta \end{pmatrix} x$$

上式可看成向量 x 到 x' 的变换。

向量 x' 到 x 的变换为:

$$x = \begin{pmatrix} \cos^2 \theta + \sin^2 \theta / \tau & (1 - 1/\tau) \sin \theta \cos \theta \\ (1 - 1/\tau) \sin \theta \cos \theta & \sin^2 \theta + \cos^2 \theta / \tau \end{pmatrix} x' = Dx', |D| = 1/\tau$$

用新的向量 x' 表示原来向量 x 的内积为:

$$(x, y) = x^T y = x'^T D^T D y' = x'^T A y', A = D^T D, |D| \neq 0$$

相应地新的向量表示原来向量的长度和夹角的公式为:

$$\|x\| = \sqrt{x'^T A x'}, \alpha = \arccos \frac{x'^T A y'}{\sqrt{x'^T A x'} \times \sqrt{y'^T A y'}}$$

其中的矩阵 A 有个基本特点:

$$x'^T A x' = x^T x > 0, x' \neq 0$$

A 就是正定矩阵, $x'^T A x'$ 就是正定二次型, 正惯性指数为 n

定义5.2.1 (正定二次型、正定矩阵) 设 $f(x)=x^T A x$ 为实二次型, 若当实向量 $x \neq \theta$ 时都有 $x^T A x > 0$, 则称 f 为**正定二次型**, 称 A 为**正定矩阵**;
 当 $x \neq \theta$ 时都有 $x^T A x < 0$, 则称 f 为**负定二次型**, 称 A 为**负定矩阵**;
 当 $x \neq \theta$ 时都有 $x^T A x \geq 0$, 则称 f 为**半正定二次型**, 称 A 为**半正定矩阵**;
 当 $x \neq \theta$ 时都有 $x^T A x \leq 0$, 则称 f 为**半负定二次型**, 称 A 为**半负定矩阵**.

注 有时为了强调正定矩阵的对称性, 也称**对称正定矩阵**.

例5.2.1 说明 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ 为正定矩阵, $B = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$ 为非正定矩阵.

解 因为当 $(x_1, x_2)^T \neq \theta$ 时, 有

$$(x_1, x_2) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = 2x_1^2 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 = 2(x_1 + 0.5x_2)^2 + 1.5x_2^2 > 0,$$

故 A 正定. 因为 $(1, 1) B \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 6 > 0$, $(1, -1) B \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} = -2 < 0$, 故 B 非正定.

例5.2.2 若 $A \in \mathbf{R}^{m \times n}$ 为非零矩阵, 矩阵 $B = \begin{pmatrix} O & A \\ A^T & O \end{pmatrix}$, 则必存在两个 $m+n$ 维的向量 α, β 使得 $\alpha^T B \alpha > 0$, $\beta^T B \beta < 0$.

解 因为 A 非零, 故有向量 $\xi \in \mathbf{R}^n$ 使得 $A\xi \neq \theta$, 再令 $\eta = A\xi$, 则有 $\eta^T A \xi = \xi^T A^T \eta = \eta^T \eta > 0$. 现在令 $\alpha = \begin{pmatrix} \eta \\ \xi \end{pmatrix}, \beta = \begin{pmatrix} \eta \\ -\xi \end{pmatrix}$,

则有 $\alpha^T B \alpha = 2\eta^T A \xi > 0$, $\beta^T B \beta = -2\eta^T A \xi < 0$.

定义5.2.2 (矩阵的顺序主子式和主子式) 矩阵 $A=(a_{ij})_{n \times n}$ 的左上角 i 行 i 列 ($1 \leq i \leq n$) 构成的行列式

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1i} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{ii} \end{vmatrix}$$

称为矩阵 A 的 i 阶顺序主子式.

矩阵 A 的 i_1, i_2, \dots, i_k 行和 i_1, i_2, \dots, i_k 列 ($1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$) 的元素构成的行列式

$$\begin{vmatrix} a_{i_1 i_1} & a_{i_1 i_2} & \cdots & a_{i_1 i_k} \\ a_{i_2 i_1} & a_{i_2 i_2} & \cdots & a_{i_2 i_k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i_k i_1} & a_{i_k i_2} & \cdots & a_{i_k i_k} \end{vmatrix}$$

称为矩阵 A 的 k 阶主子式.

正定矩阵的判定

定理5.2.1 若 A 为 n 阶的实对称矩阵, 则下列条件互为等价:

- (1) A 为正定矩阵;
- (2) A 的特征值均为正;
- (3) A 的正惯性指数为 n ;
- (4) A 的各阶顺序主子式均为正.

证明思路:

先证明(1)、(2)、(3)等价

(1) A 为正定矩阵

$$0 < \xi^T A \xi = \lambda \xi^T \xi$$

(2) A 的特征值均为正

(3) A 的正惯性指数为 n

推论5.1.5

$$P^T A P = E, A = P^{-T} P^{-1} \\ x^T A x = x^T P^{-T} P^{-1} x = y^T y > 0$$

(1) A 为正定矩阵 \Leftrightarrow (4) A 的各阶顺序主子式均为正

证明(1)、(4)等价

(1) \Rightarrow (4) 注意到 A 的左上块 A_i 是正定矩阵

$$0 < x^T A x = (y_1, \dots, y_i, 0, \dots, 0) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_i \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} = (y_1, \dots, y_i) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1i} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2i} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ii} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_i \end{pmatrix} = y^T A_i y$$

故 $|A_i| = \prod \lambda(A_i) > 0$

(4) \Rightarrow (1) 利用归纳法: $n=m+1$

将 $A = \begin{pmatrix} A_m & u \\ u^T & s \end{pmatrix}$ 合同变换到对角矩阵, 再看对角元是否都 > 0

$$\begin{pmatrix} P^T & 0 \\ -u^T A_m^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_m & u \\ u^T & s \end{pmatrix} \begin{pmatrix} P & -A_m^{-1}u \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P^T A_m P & 0 \\ 0 & s - u^T A_m^{-1}u \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \Lambda & 0 \\ 0 & d \end{pmatrix}$$

其中 $P^T P = E$, $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_m)$, $|A| = (\prod \lambda_i) d > 0$, 得到 $d > 0$, 正惯性指数为 $m+1$

半正定矩阵的判定

定理5.2.2 若 A 为 n 阶的实对称矩阵, 则下列条件互为等价:

- (1) A 为半正定矩阵;
- (2) A 的特征值大于等于零;
- (3) A 的正惯性指数为 $r(A)$;
- (4) A 的各阶主子式非负.

证明思路:

先证明(1)、(2)、(3)等价

(1) A 为半正定矩阵

$$0 \leq \xi^T A \xi = \lambda \xi^T \xi$$

(2) A 的特征值大于等于零

(3) A 的正惯性指数为 $r(A)$

推论5.1.5

$$\begin{aligned} P^T A P &= \text{diag}(E_r, O), \\ A &= P^{-T} \text{diag}(E_r, O) P^{-1} = P^{-T} \Lambda P^{-1} \\ x^T A x &= x^T P^{-T} \Lambda P^{-1} x = y^T \Lambda y \geq 0 \end{aligned}$$

证明(1)、(4)等价

(1) A 为半正定矩阵 \Leftrightarrow (4) A 的各阶主子式非负

(1) \Rightarrow (4) 注意到 A 的行列均为 i_1, i_2, \dots, i_k 的子式构成

的矩阵 A_k 是半正定矩阵

$$0 \leq x^T A x = (y_{i_1}, 0, \dots, y_{i_2}, \dots, y_{i_k}, \dots) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_{i_1} \\ \vdots \\ y_{i_2} \\ \vdots \\ y_{i_k} \\ \vdots \end{pmatrix} = (y_{i_1}, \dots, y_{i_k}) \begin{pmatrix} a_{i_1 i_1} & a_{i_1 i_2} & \cdots & a_{i_1 i_k} \\ a_{i_2 i_1} & a_{i_2 i_2} & \cdots & a_{i_2 i_k} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i_k i_1} & a_{i_k i_2} & \cdots & a_{i_k i_k} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_{i_1} \\ \vdots \\ y_{i_k} \end{pmatrix} = y^T A_k y$$

故 $|A_k| = \prod \lambda(A_k) \geq 0$

(4) \Rightarrow (1) 利用归纳法: $n=m+1$

反证法证明 A 是半正定的, 或者等价地, A 的特征值非负。

(i) 假设 A 有特征值 $\lambda_1 < 0$, 特征向量为 x , 则有 $x^T A x = \lambda_1 x^T x < 0$, 则 x 不含 0 分量, 否则与下列式子矛盾 (不妨设最后一个分量为 0)

$$0 > x^T A x = (x_1, \dots, x_m, 0) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1,m+1} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2,m+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m+1,1} & a_{m+1,2} & \cdots & a_{m+1,m+1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \\ 0 \end{pmatrix} = (x_1, \dots, x_m) \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mm} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} \geq 0$$

(ii) 因为 $|A| \geq 0$, 所以 A 还有另一个特征值 $\lambda_2 \leq 0$, 对应与 x 正交的特征向量 $y \neq \theta$ 。构造向量 $z = x + ty$, 使得 z 含 0 分量, 且有 $z^T A z = x^T A x + y^T A y t^2 = \lambda_1 x^T x + \lambda_2 t^2 y^T y \leq \lambda_1 x^T x < 0$, 与上面式子矛盾。

例5.2.3 用顺序主子式判定A是否正定，其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$.

解 显然，A为实对称矩阵．又

$$\det(1) = |(1)_{1 \times 1}| = 1 > 0, \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} = 2 > 0, \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{vmatrix} = 4 > 0,$$

各阶顺序主子式均 >0 ，故A为正定矩阵．

例5.2.4 用特征值判定A是否正定，其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$.

解 显然，A为实对称矩阵．又

$$\begin{vmatrix} \lambda-1 & -1 & 1 \\ -1 & \lambda-3 & 1 \\ 1 & 1 & \lambda-3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda-1 & -1 & 0 \\ -1 & \lambda-3 & \lambda-2 \\ 1 & 1 & \lambda-2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda-1 & -1 & 0 \\ -2 & \lambda-4 & 0 \\ 1 & 1 & \lambda-2 \end{vmatrix} \\ = (\lambda-2) \begin{vmatrix} \lambda-1 & -1 \\ -2 & \lambda-4 \end{vmatrix} = (\lambda-2)(\lambda^2 - 5\lambda + 2),$$

特征值为： $\lambda = 2, \frac{5+\sqrt{17}}{2}, \frac{5-\sqrt{17}}{2}$ ，均 >0 ，故A为正定矩阵．

例5.2.5 用标准形判定A是否正定，其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$.

解 显然，A为实对称矩阵．用合同变换法化成标准形

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 3 & -1 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix} \xrightarrow[c_3+c_1]{c_2-c_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow[r_3+r_1]{r_2-r_1} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix},$$

对角元素都 >0 ，得正惯性指数为3，故A为正定．

例5.2.6 t 取何值时，二次型

$$f(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + 2x_1x_2 + 4x_1x_3 + tx_2^2 - 2x_2x_3 + 3x_3^2$$

是正定二次型？

解 二次型矩阵为 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 1 & t & -1 \\ 2 & -1 & 3 \end{pmatrix}$.

用顺序主子式判别法：

$$\det(2) = 2 > 0, \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 1 & t \end{vmatrix} = 2t - 1 > 0, \begin{vmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 1 & t & -1 \\ 2 & -1 & 3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & t-0.5 & -2 \\ 2 & -2 & 1 \end{vmatrix} = 2t - 9 > 0.$$

解两个关于 t 的不等式得到解集： $t > 4.5$ ，故当 $t \in (4.5, +\infty)$ 时，该二次型为正定二次型．

例5.2.7 证明： A 为正定矩阵当且仅当 A 有分解 $A=D^T D$ (D 可逆) .

证明 设 A 为 n 阶矩阵，由定理5.2.1可知 A 为正定矩阵当且仅当 A 的正惯性指数为 n . 即存在可逆矩阵 P ，使得 $P^T A P = E$.

令 $D = P^{-1}$ ，则 D 可逆，且有

$$D^T D = (P^{-1})^T P^{-1} = (P^T)^{-1} E P^{-1} = (P^T)^{-1} P^T A P P^{-1} = A .$$

例5.2.8 证明：若实对称矩阵 A 满足关系式 $(A-E)(A-2E)=O$ ，则 A 正定.

证明 展开关系式得

$$A^2 - 3A + 2E = O .$$

设 λ 是 A 的特征值， ξ 是属于 λ 的特征向量，则有

$$(A^2 - 3A + 2E)\xi = (\lambda^2 - 3\lambda + 2)\xi = \theta .$$

得 $\lambda^2 - 3\lambda + 2 = (\lambda - 1)(\lambda - 2) = 0$.

此即 A 的特征值或是1或是2，均大于零，由定理5.2.1可知 A 是正定矩阵.

例5.2.9 若 $A \in \mathbf{R}^{n \times n}$ 对称正定, 证明: $(\alpha^T A \beta)^2 \leq (\alpha^T A \alpha)(\beta^T A \beta)$,
其中 $\alpha, \beta \in \mathbf{R}^n$ 为任意列向量.

证明 当 $\alpha = \theta$ 时, 结论显然.

当 $\alpha \neq \theta$ 时, 令 $\xi = t\alpha + \beta$, 则有

$$\xi^T A \xi = (t\alpha + \beta)^T A (t\alpha + \beta) = \alpha^T A \alpha t^2 + 2\alpha^T A \beta t + \beta^T A \beta.$$

由 A 的正定性, 知 $\alpha^T A \alpha > 0$, $\xi^T A \xi \geq 0$, 所以有

$$(\alpha^T A \alpha)t^2 + (2\alpha^T A \beta)t + (\beta^T A \beta) \geq 0.$$

再由二次方程根的判别准则得

$$\Delta = (2\alpha^T A \beta)^2 - 4(\alpha^T A \alpha)(\beta^T A \beta) \leq 0,$$

即

$$(\alpha^T A \beta)^2 \leq (\alpha^T A \alpha)(\beta^T A \beta).$$

证法二 当 $\alpha = \theta$ 或 $\beta = \theta$ 时, 结论显然.

当 $\alpha \neq \theta, \beta \neq \theta$ 时, 令 $\xi = \frac{\alpha}{\sqrt{\alpha^T A \alpha}} - \frac{\beta}{\sqrt{\beta^T A \beta}}$,

则有 $\xi^T A \xi = \left(\frac{\alpha}{\sqrt{\alpha^T A \alpha}} - \frac{\beta}{\sqrt{\beta^T A \beta}} \right)^T A \left(\frac{\alpha}{\sqrt{\alpha^T A \alpha}} - \frac{\beta}{\sqrt{\beta^T A \beta}} \right) = 2 - 2 \frac{\alpha^T A \beta}{\sqrt{\alpha^T A \alpha} \cdot \sqrt{\beta^T A \beta}},$

又由 A 的正定性, 知 $\xi^T A \xi \geq 0$, 故 $2 - 2 \frac{\alpha^T A \beta}{\sqrt{\alpha^T A \alpha} \cdot \sqrt{\beta^T A \beta}} \geq 0,$

即

$$(\alpha^T A \beta)^2 \leq (\alpha^T A \alpha)(\beta^T A \beta).$$