

同济大学

高等代数与解析几何

教师： 蒋志洪

理学院数学系

§10.5 正定二次型与正定矩阵

定义. 实二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^t A X$, 对任意一组不全为零的实数 x_1, x_2, \dots, x_n .

- (1) 如果总有 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) > 0$, 则称该二次型为正定型
- (2) 如果总有 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) \geq 0$, 则称该二次型为半正定型
- (3) 如果总有 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) < 0$, 则称该二次型为负定型
- (4) 如果总有 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) \leq 0$, 则称该二次型为半负定型
- (5) 如果二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 既有大于零又有小于零, 则称该二次型为不定型.

说明. 与正定二次型对应的实对称阵称为正定阵, 与半正定二次型对应的实对称阵称为半正定阵, 与负定二次型对应的实对称阵称为负定阵, 与半负定二次型对应的实对称阵称为半负定阵.

例. 设二次型 f 是标准形:

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = d_1x_1^2 + \dots + d_nx_n^2$$

当 $d_i > 0$ ($i = 1, 2, \dots, n$)时, 则 f 是正定型

当 $d_i < 0$ ($i = 1, 2, \dots, n$)时, 则 f 是负定型

当 $d_i \geq 0$ ($i = 1, 2, \dots, n$)时, 则 f 是半正定型

当 $d_i \leq 0$ ($i = 1, 2, \dots, n$)时, 则 f 是半负定型

当 d_1, d_2, \dots, d_n 中既有大于零又有小于零时, 则 f 是半不定型

所以一个对角阵是正定充要条件是对角线上的元素都大于零, 一个对角阵是半正定充要条件是对角线上的元素都大于等于零, 一个对角阵是负定充要条件是对角线上的元素都小于零, 一个对角阵是半负定充要条件是对角线上的元素都小于等于零.

命题. 可逆变量替换 $X = PY$ 保持实二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 的正定性不变.

证明. 设

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^t A X$$

则 f 经可逆变量替换 $X = PY$ 化为

$$g(y_1, y_2, \dots, y_n) = Y^t B Y$$

这里 $B = P^t A P$.

如果 f 是正定型但是 $g(y_1, y_2, \dots, y_n)$ 不是正定型, 则存在一组不全为零的实数 $y_i = c_i$ ($i = 1, 2, \dots, n$), 使得 $g(c_1, \dots, c_n) \leq 0$. 设

$$\begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_n \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} \quad \text{记 } C = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} \quad D = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \vdots \\ d_n \end{pmatrix}$$

因为 P 可逆, 所以 d_1, d_2, \dots, d_n 也不全为零. 而

$$0 \geq g(c_1, c_2, \dots, c_n) = C^t B C = C^t P^t A P C = D^t A D = f(d_1, d_2, \dots, d_n)$$

其中 $C = (c_1 \dots, c_n)^t$, $D = (d_1, \dots, d_n)^t$. 这与二次型 $X^t A X$ 是正定型矛盾.

推论. 矩阵合同不改变矩阵的正定性.

说明. 从上面命题的证明可以容易看出, 这个命题对于负定, 半正定, 半负定也成立.

定义. 设 n 阶方阵 $A = (a_{ij})$ 的子式

$$D_i = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1i} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2i} \\ \cdots & & \cdots & \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ii} \end{vmatrix} \quad (i = 1, 2, \cdots, n)$$

称为 A 的第 i 阶顺序主子式.

命题. 设实二次型 $f(x_1, x_2, \cdots, x_n) = X^tAX$, 如果 A 的所有顺序主子式都不等于零, 则存在可逆变换 $X = PY$, 使得 f 经可逆变换后变成

$$D_1y_1^2 + \frac{D_2}{D_1}y_2^2 + \cdots + \frac{D_i}{D_{i-1}}y_i^2 + \cdots + \frac{D_n}{D_{n-1}}y_n^2$$

证明. 等价证明 A 合同于对角阵 $\text{diag}\{D_1, \frac{D_2}{D_1}, \dots, \frac{D_n}{D_{n-1}}\}$, 对 A 的阶数进行数学归纳, 当 A 的阶数是1时, 结论显然成立, 归纳假设 $n-1$ 阶成立, 当 A 的阶数为 n 时, 记

$$A_i = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1i} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2i} \\ \cdots & & \cdots & \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{ii} \end{pmatrix} \quad A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \beta^t \\ \beta & a_{nn} \end{pmatrix} \quad P_1 = \begin{pmatrix} E_{n-1} & \mathbf{0} \\ -\beta A_{n-1}^{-1} & 1 \end{pmatrix}$$

则

$$P_1 A P_1^T = \begin{pmatrix} E_{n-1} & \mathbf{0} \\ -\beta A_{n-1}^{-1} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{n-1} & \beta^t \\ \beta & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_{n-1} & -A_{n-1}^{-1} \beta^T \\ \mathbf{0} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_{n-1} & 0 \\ 0 & a_{nn} - \beta A_{n-1} \beta^T \end{pmatrix}$$

两边取行列式得

$$D_n = |A| = |P_1 A P_1^T| = |A_{n-1}|(a_{nn} - \beta A_{n-1} \beta^T) = D_{n-1}(a_{nn} - \beta A_{n-1} \beta^T)$$

由此推出

$$a_{nn} - \beta A_{n-1} \beta^T = \frac{D_n}{D_{n-1}}$$

所以

$$P_1AP_1^T = \begin{pmatrix} A_{n-1} & 0 \\ 0 & \frac{D_n}{D_{n-1}} \end{pmatrix}$$

由于 A_{n-1} 是 $n - 1$ 阶矩阵, 由归纳假设结论成立, 再注意 A_{n-1} 的顺序主子式就是 A 的顺序主子式, 所以存在可逆阵 P_2 使得

$$P_2A_{n-1}P_2^T = \text{diag}\left\{D_1, \frac{D_2}{D_1}, \dots, \frac{D_{n-2}}{D_{n-1}}\right\}$$

令

$$P = \begin{pmatrix} P_2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} P_1$$

则

$$PAP^T = \text{diag}\left\{D_1, \frac{D_2}{D_1}, \dots, \frac{D_n}{D_{n-1}}\right\}$$

定理. 实二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^t A X$ 满足如下等价条件之一时, 它一定是正定型.

(1) 对所有不为零的 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^t \in \mathbb{R}^n$ 都有 $X^t A X > 0$,

(2) 对称阵 A 的所有特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 全大于零

(3) 对称阵 A 的正惯性指数 $p = R(A) = n$.

(4) A 与单位阵 E 合同

(5) A 的所有顺序主子式皆大于零.

证明. (1) \Rightarrow (2) 因为 A 是实对称阵, 所以存在正交阵 O , 使 $O^tAO = O^{-1}AO = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$, 所以经变量替换 $X = OY$, X^tAX 可化为标准形

$$X^tAX = Y^t(O^tAO)Y = \lambda_1y_1^2 + \dots + \lambda_ny_n^2$$

由于可逆变量替换不改变正定性, 所以 $\lambda_1y_1^2 + \dots + \lambda_ny_n^2$ 是正定型, 于是 $\lambda_i > 0$ ($i = 1, 2, \dots, n$).

(2) \Rightarrow (3) 实二次型 $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = X^tAX$ 可以经过正交变量替换 $X = OY$ 化为标准形

$$\lambda_1y_1^2 + \lambda_2y_2^2 + \dots + \lambda_ny_n^2$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是矩阵 A 的所有特征值皆大于零, 于是实二次型的标准形中, 非零平方项个数等于二次型的秩; 正平方项的个数等于二次型的正惯性指数. 因此, $R(A) = \text{正惯性指数} = n$.

(3) \Rightarrow (4) 由于 $R(A) = \text{正惯性指数} = n$, 所以 A 与单位阵 E 合同.

(4) \Rightarrow (5) 由于 A 与单位阵 E 合同, 实二次型 X^tAX 经可逆变量替换 $X = PZ$ 可化为规范形

$$z_1^2 + z_2^2 + \cdots + z_n^2$$

它当然是正定型. 由于可逆变换不改变正定性, 原二次型 X^tAX 也必为正定型.

如果 A 的某个顺序主子式 $D_i = 0$, 设 A_i 为 D_i 对应的 A 的子矩阵, 则 A_i 不可逆, 所以存在一组不全为零的数 c_1, c_2, \cdots, c_i 使得

$$A_i \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_i \end{pmatrix} = 0$$

记

$$A = \begin{pmatrix} A_i & B^T \\ B & C \end{pmatrix} \quad X = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_i \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

则

$$X^T A X = 0$$

这与 f 是正定矛盾. 所以 A 的所有顺序主子式都不等于零, 因此 f 可以经可逆变换后变成

$$D_1 y_1^2 + \frac{D_2}{D_1} y_2^2 + \cdots + \frac{D_i}{D_{i-1}} y_i^2 + \cdots + \frac{D_n}{D_{n-1}} y_n^2$$

由于 f 是正定的所以

$$D_1 > 0, \frac{D_2}{D_1} > 0, \cdots, \frac{D_n}{D_{n-1}} > 0$$

由此推出

$$D_1 > 0, D_2 > 0, \cdots, D_n > 0$$

(5) \Rightarrow (1) 由于 A 的所有顺序主子式都大于零, 所以 f 可以经可逆变换后变成

$$D_1 y_1^2 + \frac{D_2}{D_1} y_2^2 + \cdots + \frac{D_i}{D_{i-1}} y_i^2 + \cdots + \frac{D_n}{D_{n-1}} y_n^2$$

由于系数都大于零, 所以是正定的, 由于可逆变换不改变正定性, 所以 f 是正定的.

推论. 对称阵 A 为正定阵的充分必要条件是存在上三角阵

$$T = \begin{pmatrix} t_{11} & t_{12} & \cdots & t_{1n} \\ & t_{22} & \cdots & t_{2n} \\ & & \ddots & \\ & & & t_{nn} \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } t_{ii} > 0, \quad i = 1, 2, \cdots, n$$

使得 $A = T^t T$.

证明. (必要性) 正定对称阵 A 合同于单位阵 E , 即存在可逆阵 P , 使 $A = P^t E P = P^t P$. P 是实可逆阵, 所以正交阵 Q 和可逆上三角阵 R , 使 $P = QR$. 于是, $A = P^t P = R^t Q^t QR = R^t R$. 由 P 的 QR 分解的实际做法可知, 上三角阵 R 中主对角元素皆大于零, 所以 $T = R$ 即为所求.

(充分性) 如果 $A = T^t T$, 则 A 与单位阵合同. 所以 A 正定.

例. 设 A 是正定对称阵, 则对任意正整数 m , 必存在唯一的正定对称阵 B , 使得 $B^m = A$.

证明: 因为 A 是正定对称阵, 所以存在正交阵 O , 使

$$A = O \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\} O^t$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 A 的特征值, 它们都是大于零的实数, 存在 m 次方根 $\sqrt[m]{\lambda_i} > 0$, 且

$$A = O \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\} O^{-1} = (O \text{diag}\{\sqrt[m]{\lambda_1}, \dots, \sqrt[m]{\lambda_n}\} O^{-1})^m$$

令 $X = O \text{diag}\{\sqrt[m]{\lambda_1}, \dots, \sqrt[m]{\lambda_n}\} O^{-1}$, 它是正定对称阵, 使 $X^m = A$.

再证唯一性. 如果有正定对称阵 X, Y 满足 $X^m = Y^m = A$, 因为 X, Y 都是正定对称阵, 可写

$$\begin{aligned} X &= O_1 \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\} O_1^{-1} \\ Y &= O_2 \text{diag}\{\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n\} O_2^{-1} \end{aligned}$$

其中 O_1, O_2 是正交阵, 且

$$0 < \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n, \quad 0 < \mu_1 \leq \mu_2 \leq \dots \leq \mu_n$$

分别是 X, Y 特征值, 于是 X^m 的特征值 $0 < \lambda_1^m \leq \lambda_2^m \leq \dots \leq \lambda_n^m$, Y^m 的特征值 $0 < \mu_1^m \leq \mu_2^m \leq \dots \leq \mu_n^m$. 由 $X^m = Y^m$, 得 $\lambda_i^m = \mu_i^m (i = 1, 2, \dots, n)$. 但 λ_i, μ_i 皆为正实数, 因此 $\lambda_i = \mu_i (i = 1, 2, \dots, n)$. 记

$$D = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\} = \text{diag}\{\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n\}.$$

由 $X^m = Y^m$, 得

$$O_1 D^m O_1^{-1} = O_2 D^m O_2^{-1}$$

设 $O = O_2^{-1}O_1$, 有 $OD^m = D^mO$. 现在可把 D 改写成

$$D^m = \begin{pmatrix} \lambda_1^m E_1 & & & \\ & \lambda_2^m E_2 & & \\ & & \cdots & \\ & & & \lambda_t^m E_t \end{pmatrix}$$

其中 $\lambda_1, \dots, \lambda_t$ 是 D 中全部互不相同的特征值. 比较等式 $OD^m = D^mO$ 两边, 得

$$O = \begin{pmatrix} Q_1 & & & \\ & Q_2 & & \\ & & \cdots & \\ & & & Q_t \end{pmatrix}$$

其中 Q_i 是与 E_i 有相同阶数的正交阵. 这样 $OD = DO$, 即 $O_1DO_1^{-1} = O_2DO_2^{-1}$. 从而 $X = Y$.

• 多元函数的极值

多元函数的泰劳(Talor)展开式

$$f(X_0 + \Delta X) = f(X_0) + (\Delta X)^t \frac{\partial f}{\partial X} + \frac{1}{2!} (\Delta X)^t A (\Delta X) + o(\|\Delta X\|^2)$$

其中 $f(X_0) = f(x_1^0, \dots, x_n^0)$,

$$\Delta X = \begin{pmatrix} \Delta x_1 \\ \vdots \\ \Delta x_n \end{pmatrix}, \quad \frac{\partial f}{\partial X} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{pmatrix}_{X=X_0} \quad A = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2} \end{pmatrix}_{X=X_0}$$

如果 $X = X_0$ 是极值点, 则必有 $\frac{\partial f}{\partial X}|_{X_0} = 0$. 这时有

$$f(X_0 + \Delta X) - f(X_0) = \frac{1}{2!} (\Delta X)^t A (\Delta X) + o(\|\Delta X\|^2)$$

于是在 X_0 的足够小邻域里, 上式右端的正负号由二次型

$$(\Delta X)^t A (\Delta X)$$

确定. 特别当 A 为正定对称阵时, $f(X)$ 在 X_0 处取极小值; 当 A 为负定对称阵时, $f(X)$ 在 X_0 处取极大值.

注意. (1) 上面讨论的正定型的这些结果都可直接转移负定型对称阵. 因为当 $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是负定型时, $-f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 就是正定型.

(2) 对于半正(负)定型有类似判别条件.

练习. 习题10.4:1(1),3,4,5,6,7.

