



线性代数

张神星 (合肥工业大学)

办公室: 翡翠科教楼 B1810 东

Email: zhangshenxing@hfut.edu.cn

课件地址: https://zhangshenxing.github.io

第三章 相似和合同

1 实对称阵的合同

第一节 实对称阵的合同

- 惯性指数
- 实二次型规范形
- 正定二次型

引例: 二次曲线的分类

设 A,B,C 是不全为零的实数. 二次曲线 $Ax^2+Bxy+Cy^2=1$ 左侧的实二次型 对应方阵 $\mathbf{A}=\begin{pmatrix}A&B/2\\B/2&C\end{pmatrix}$. 由

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{E}| = \begin{vmatrix} A - \lambda & B/2 \\ B/2 & C - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 - (A + C)\lambda + (AC - B^2/4)$$

可知,

- (1) 当 $B^2-4AC>0$ 时, \boldsymbol{A} 特征值一正一负,从而通过正交变换 $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \boldsymbol{P} \begin{pmatrix} s \\ t \end{pmatrix}$ 可知该曲线为双曲线.
- (2) 同理, $B^2 4AC < 0$ 时该曲线为椭圆 (或空集);
- (3) $B^2 4AC = 0$ 时该曲线为双曲线.

可以看出我们有时候只关心实二次型对应的矩阵的特征值的符号.

定义

称实二次型 f 对应矩阵 A 的秩为 f 的秩.

对于可逆阵 P, P^TAP 的秩和 A 相同. 因此若可逆线性变换 x = Py 将 f 变为标准形, 则 y_i^2 系数非零为恰有 r 个.

定理 (惯性定理)

设实二次型 $f = x^T A x$ 的秩为 r. 若可逆线性变换 x = Py = Qz 分别将 f 变为

$$f = k_1 y_1^2 + \dots + k_r y_r^2$$

$$f = \ell_1 z_1^2 + \dots + \ell_r z_r^2,$$

则 k_1, \ldots, k_r 中正的个数和 ℓ_1, \ldots, ℓ_r 中正的个数相同.

证明

由题设可知

$$B := \operatorname{diag}(k_1, \dots, k_r, 0, \dots, 0) = P^{\mathrm{T}} A P,$$

 $C := \operatorname{diag}(\ell_1, \dots, \ell_r, 0, \dots, 0) = Q^{\mathrm{T}} A Q.$

设
$$oldsymbol{R} = oldsymbol{P}^{-1}oldsymbol{Q} = (oldsymbol{lpha}_1, \ldots, oldsymbol{lpha}_n)$$
,则

$$C = R^{\mathrm{T}}BR = \mathrm{diag}(k_1 \alpha_1^{\mathrm{T}} \alpha_1, \dots, k_r \alpha_r^{\mathrm{T}} \alpha_r, 0, \dots, 0).$$

从而
$$\ell_i = k_i ||\alpha_i||^2$$
, 二者符号相同.

定义

把 f 标准型系数中为正数的个数称为实二次型 f 的正惯性指数 p, 为负数的个数称为实二次型 f 的负惯性指数 q=r-q.

推论

实二次型 $f = x^T A x$ 的正 (负) 惯性指数等于实对称阵 A 的正 (负) 特征值的个数.

推论

设 A, B 均为 n 阶实对称阵. A 与 B 合同当且仅当 A 的正特征值的个数等于 B 的正特征值的个数, 且 A 的负特征值的个数等于 B 的负特征值的个数.

例: 惯性指数的应用

例

设
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$
, 则 A 合同于 (D).

(A)
$$\begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \end{pmatrix}$$
 (B) $\begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$ (C) $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$

솅

矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ 与 $\begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ (B).

- (A) 合同且相似
- (C) 不合同但相似

- (B) 合同但不相似
- (D) 既不合同也不相似

二次曲面的分类

对于三元实二次型, 正负惯性指数确定了二次曲面的类别.

(1)
$$p = 3, q = 0$$
 为椭球面 $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} + \frac{z^2}{c^2} = 1.$

(2)
$$p = 2, q = 1$$
 为单叶双曲面 $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} - \frac{z^2}{c^2} = 1.$

(3)
$$p = 1, q = 2$$
 为双叶双曲面 $\frac{x^2}{a^2} - \frac{y^2}{b^2} - \frac{z^2}{c^2} = 1.$

(4)
$$p = 2, q = 0$$
 为椭圆柱面 $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1$.

(5)
$$p = 1, q = 1$$
 为双曲柱面 $\frac{x^2}{a^2} + \frac{y^2}{b^2} = 1$.

定义

若实二次型的标准形的系数只在1,0,1三个数中取值,则称此实二次型为规范形.

定理

任意一个实二次型总可经过适当的可逆线性变换化为规范形,且规范形是唯一的 (可任意交换变量顺序):

$$f = x_1^2 + \dots + x_p^2 - x_{p+1}^2 - \dots - x_{p+q}^2$$

其中 p,q 分别为正负惯性指数.

推论

任意 n 阶实对称矩阵 A 合同于对角矩阵

$$egin{pmatrix} m{E}_p & & & & \ & -m{E}_q & & \ & & m{O}_{n-p-q} \end{pmatrix},$$

其中 p,q 分别为正负特征值个数 (计算重数), R(A) = p + q.

例

若实对称矩阵 $m{A}$ 合同于 $egin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \ 0 & 0 & 2 \ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix}$,则通过可逆线性变换 $m{x} = m{P}m{y}$ 可将二次型

 $x^{\mathrm{T}}Ax$ 化为规范形 $y_1^2 + y_2^2 - y_3^2$.

正定和负定

定义

设 $f = x^{\mathrm{T}} A x$ 是二次型.

- (1) 若对任意 $x \neq 0$, 都有 f(x) > 0, 则称 f 为正定二次型, 并称实对称阵 A 为正定矩阵, 也记作 A > 0.
- (2) 若对任意 x, 都有 $f(x) \ge 0$, 则称 f 为半正定二次型, 并称实对称阵 A 为半正定矩阵, 也记作 $A \ge 0$.
- (3) 若 -f 正定,则称 f 为负定二次型,并称实对称阵 A 为负定矩阵,也记作 A < 0.
- (4) 若 -f 半正定, 则称 f 为半负定二次型, 并称实对称阵 A 为半负定矩阵, 也记作 $A \leq 0$.
- (5) 除此之外, 称 f 不定.

可逆线性变换 x = Py 不会影响正定性. A 正定 $\iff P^TAP$ 正定.

例: 正定和负定

例

- $\overline{(1)} \ f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 + x_2^2$ 半正定.
- (2) $f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 2x_2^2 + x_3^2$ 不定.
- (3) $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2)^2 + (x_2 + x_3)^2 + (x_3 + x_1)^2$ **E** Ξ .
- (4) $f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 x_2)^2 + (x_2 x_3)^2 + (x_3 x_1)^2$ **半正定**.
- (5) 椭球面 f(x, y, z) = 1 对应的二次型正定.
- (6) 单叶/双叶双曲面 f(x,y,z)=1 对应的二次型不定.

定理

设 $A \in n$ 阶实对称阵, $f = x^{T}Ax$. 如下命题等价:

- (1) A > 0 正定, 即 f 正定.
- (2) f 的正惯性指数为 n, 即 A 特征值全为正.
- (3) 存在正交阵 P 使得 $A = P^{T}P$.

Hurwitz

(4) (赫尔维茨 定理) A 的各阶顺序主子式都为正,即

$$\begin{vmatrix} a_{11} > 0, & \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} > 0, & \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} > 0, \dots, |\mathbf{A}| > 0.$$

将(4)中 > 换成 \geqslant 即可判断半正定, 这也等价于 f 的负惯性指数为 0, 即 A 特征值全非负.

推论

若 A 正定,则 |A| > 0 且对角元全为正.

若 $f(x_1, x_2, x_3) = 2x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_2 + tx_2x_3$ 正定, 求 t 的取值范围.

例

判别二次型 $f = -5x^2 - 6y^2 - 4z^2 + 4xy + 4xz$ 是否正定.

解

由于
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -5 & 2 & 2 \\ 2 & -6 & 0 \\ 2 & 0 & -4 \end{pmatrix}$$
. 顺序主子式 $-5 < 0$, 因此不是正定的. 或由 $f(1,0,0) < 0$ 得到.

例

若实对称阵 A 正定, 证明 |A + E| > 1.

证明

由 A 正定可知其特征值均为正, 从而 A+E 特征值都大于 1. 从而 |A+E|>1.

例

设 3 阶实对称阵 \boldsymbol{A} 满足 $\boldsymbol{A}^2 + 2\boldsymbol{A} = \boldsymbol{O}, R(\boldsymbol{A}) = 2$.

- (1) 求 A 的全部特征值.
- (2) 当 k 为何值时, 矩阵 A + kE 为正定矩阵.

解

- (1) 由 $A^2 + 2A = O$ 可知 A 的特征值满足 $\lambda^2 + 2\lambda = 0, \lambda = 0, -2$. 由 R(A) = 2 可知 A 特征值为 0, -2, -2.
- (2) A + kE 特征值为 k, k 2, k 2. 因此 k > 2.

例

设 A 是 $m \times n$ 实矩阵且 R(A) = n. 证明 $A^{T}A$ 正定.

证明

显然 $A^{T}A$ 是对称的. 注意到

$$\boldsymbol{x}^{\mathrm{T}}(\boldsymbol{A}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{A})\boldsymbol{x} = (\boldsymbol{A}\boldsymbol{x})^{\mathrm{T}}\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} = \|\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}\|.$$

由于 R(A)=n, Ax=0 只有零解. 因此当 $x\neq 0$ 时, $Ax\neq 0$, 从而

$$\boldsymbol{x}^{\mathrm{T}}(\boldsymbol{A}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{A})\boldsymbol{x} = \|\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}\| > 0.$$

例

设 A 为 n 阶实对称矩阵. 证明 $R(A) = n \iff$ 存在一个 n 阶实方阵 B 使得 $AB + B^{\mathrm{T}}A$ 正定.

证明

显然 $AB + B^{T}A$ 是对称的, 且

$$\boldsymbol{x}^{\mathrm{T}}(\boldsymbol{A}\boldsymbol{B} + \boldsymbol{B}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{A})\boldsymbol{x} = (\boldsymbol{A}\boldsymbol{x})^{\mathrm{T}}\boldsymbol{B}\boldsymbol{x} + (\boldsymbol{B}\boldsymbol{x})^{\mathrm{T}}(\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}) = 2[\boldsymbol{A}\boldsymbol{x}, \boldsymbol{B}\boldsymbol{x}].$$

若
$$R(A) = n$$
, 令 $B = A$, 则当 $x \neq 0$ 时, $Ax \neq 0$, 从而

$$[\mathbf{A}\mathbf{x}, \mathbf{B}\mathbf{x}] = \|\mathbf{A}\mathbf{x}\| > 0.$$

若 R(A) < n, 则存在 $x \neq 0$ 使得 Ax = 0, 从而 [Ax, Bx] = 0, $AB + B^{T}A$ 不正定.

例

设二次型 $f=x^{\mathrm{T}}Ax$. 证明: 当 ||x||=1 时, f(x) 的最大 (小) 值为实对称阵 A 的最大 (小) 特征值.

证明

将 A 的特征值排序为 $\lambda_1 \geqslant \lambda_2 \geqslant \cdots \geqslant \lambda_n$. 存在正交变换 x = Py 使得

$$\mathbf{\Lambda} = \mathbf{P}^{\mathrm{T}} \mathbf{A} \mathbf{P} = \mathrm{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \quad f = \mathbf{x}^{\mathrm{T}} \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{y}^{\mathrm{T}} \mathbf{\Lambda} \mathbf{y} = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2.$$

由于正交变换保持长度, 因此 $||x|| = 1 \iff ||y|| = 1$.

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2 \leqslant \lambda_1 (y_1^2 + \dots + y_n^2) = \lambda_1,$$

且等式可在 y = (1, 0, ..., 0) 处取得.

$$f = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2 \geqslant \lambda_n (y_1^2 + \dots + y_n^2) = \lambda_n,$$

且等式可在 y = (0, ..., 0, 1) 处取得. 故 f 的最大值为 λ_1 , 最小值为 λ_n .