

第六章 实对称矩阵

π

主要内容

6.1 实对称矩阵的谱分解

6.2 正定矩阵

6.3 奇异值分解

实对称矩阵

一般实矩阵

实对称矩阵、奇异值分解等内容在实际生产生活中有重要应用

6.1 实对称矩阵的谱分解

主要内容:

- (a) 实对称矩阵的谱分解定理
- (b) 实对称矩阵正交对角化的方法

(a) 实对称矩阵的谱定理:

1. 实对称矩阵的特征值都是实数
2. 实对称矩阵可以由**正交矩阵**对角化, 即有正交矩阵 Q , 使得 $Q^{-1}SQ = \Lambda$, Λ 是实对角矩阵.

由于正交矩阵 Q 满足 $Q^{-1} = Q^T$, 我们可写为 $Q^T SQ = \Lambda$

因此, 实对称矩阵的特征值是实数, 特征向量由 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基构成.

1. 实对称矩阵的特征值是实数:

设 $\lambda \in \mathbb{C}$, $\mathbf{x} \neq \mathbf{0} \in \mathbb{C}^n$ 满足 $S\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x} \rightarrow \bar{\mathbf{x}}^T S\mathbf{x} = \lambda \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$

对 $\bar{\mathbf{x}}^T S\mathbf{x} = \lambda \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$ 取共轭转置, 由于 $\bar{S} = S$, 得到 $\bar{\mathbf{x}}^T S\mathbf{x} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$

于是, $\lambda \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} = \bar{\lambda} \bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x}$.

由于 $\bar{\mathbf{x}}^T \mathbf{x} = |x_1|^2 + \cdots + |x_n|^2 > 0$, 我们有 $\bar{\lambda} = \lambda$, 即 $\lambda \in \mathbb{R}$.

解实系数方程 $(\lambda I - S)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 可知 S 一定有实特征向量

2. 实对称矩阵可由正交矩阵对角化:

用归纳法。令 S 为 n 阶实对称, $(\lambda_1, \mathbf{q}_1)$ 为 S 的一个实特征对, 且 $\|\mathbf{q}_1\| = 1$.

令 $\mathbf{q}_2, \dots, \mathbf{q}_n$ 为 $\mathcal{N}(\mathbf{q}_1^T)$ 的一组标准正交基。于是 $\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n$ 构成 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基。

令 $Q = [\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n]$,

$$SQ = S[\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n] = [\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{b}^T \\ \mathbf{0} & S_1 \end{bmatrix}$$

$$\text{因此, } Q^T SQ = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{b}^T \\ \mathbf{0} & S_1 \end{bmatrix}.$$

由于 $Q^T SQ$ 为对称矩阵, 得到 $\mathbf{b} = \mathbf{0}$ 且 S_1 为对称矩阵。

$$\text{于是, } Q^T SQ = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & S_1 \end{bmatrix}.$$

根据归纳假设, 有 $n-1$ 阶正交矩阵 Q_1 使得 $Q_1^T S_1 Q_1 = \begin{bmatrix} \lambda_2 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$

$$\text{令 } Q^{new} = Q \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1 \end{bmatrix}.$$

Q^{new} 为正交矩阵:

$$(Q^{new})^T Q^{new} = \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1 \end{bmatrix}^T Q^T Q \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1^T Q_1 \end{bmatrix} = I$$

$$\begin{aligned} \text{且 } (Q^{new})^T S Q^{new} &= \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1 \end{bmatrix}^T Q^T S Q \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1 \end{bmatrix} = \\ \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & S_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \\ & Q_1 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & Q_1^T S_1 Q_1 \end{bmatrix} = \Lambda. \end{aligned}$$

实对称矩阵谱分解:

由 $Q^T S Q = \Lambda$ 得到 $S Q = Q \Lambda$,

即 S 的特征向量可由 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基构成。

进一步, $S = Q \Lambda Q^{-1} = Q \Lambda Q^T$, 即 $Q = [\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n]$, 那么

$$S = [\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n] \Lambda [\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_n]^T = \lambda_1 \mathbf{q}_1 \mathbf{q}_1^T + \dots + \lambda_n \mathbf{q}_n \mathbf{q}_n^T$$

这也称为 S 的**谱分解**。

正交相似:

对实方阵 A, B , 如果存在正交矩阵 Q 使得 $Q^T A Q = B$, 则称 A, B **正交相似**

例如: 实对称矩阵正交相似于对角阵。

命题: 实方阵的正交相似关系是等价关系。

正交相似关系是一种特殊的相似关系。因此, 正交相似关系下的不变量有特征值, 代数重数, 几何重数

另外, 对称性也是正交相似下的不变量。

实际上, 两个实对称矩阵正交相似当且仅当特征多项式相同 (习题)

(b) 实对称矩阵正交对角化的方法

命题：实对称矩阵属于不同特征值的特征向量互相正交。

即如果 λ_1, λ_2 为对称矩阵 S 两个不同的特征值， $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 分别为属于特征值 λ_1, λ_2 的特征向量，则 $\mathbf{x}_1 \perp \mathbf{x}_2$ 。

证明：

由 $S\mathbf{x}_1 = \lambda_1\mathbf{x}_1$ ，我们有 $\mathbf{x}_2^T S\mathbf{x}_1 = \lambda_1 \mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1$ ；

由 $S\mathbf{x}_2 = \lambda_2\mathbf{x}_2$ ，我们有 $\mathbf{x}_1^T S\mathbf{x}_2 = \lambda_2 \mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_2$ 。

由于 S 是对称矩阵且 $\mathbf{x}_1^T S\mathbf{x}_2$ 为一个数，我们有

$$\mathbf{x}_1^T S\mathbf{x}_2 = (\mathbf{x}_1^T S\mathbf{x}_2)^T = \mathbf{x}_2^T S^T \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2^T S\mathbf{x}_1.$$

因此， $\lambda_2 \mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_2 = \lambda_1 \mathbf{x}_2^T \mathbf{x}_1 = \lambda_1 \mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_2$ 。

由于 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ ，必有 $\mathbf{x}_1^T \mathbf{x}_2 = 0$ ，即 $\mathbf{x}_1 \perp \mathbf{x}_2$ 。

根据上述命题, 对称矩阵 S 的对角化可按如下步骤进行:

(1) 求 S 的特征多项式, 特征值。假设互不相同的特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$, 代数重数分别为 n_1, \dots, n_k .

由于 S 可对角化, 代数重数等于几何重数。

(2) 对每个 λ_i , 求特征子空间 $\mathcal{N}(\lambda_i I - S)$ 的一组基, 记为 $\mathbf{x}_{i1}, \dots, \mathbf{x}_{in_i}$

(3) 利用Gram-Schmidt正交化将 $\mathbf{x}_{i1}, \dots, \mathbf{x}_{in_i}$ 化为正交单位向量组 $\mathbf{q}_{i1}, \dots, \mathbf{q}_{in_i}$

(4) 记 $Q = [\mathbf{q}_{11}, \dots, \mathbf{q}_{1n_1}, \dots, \mathbf{q}_{k1}, \dots, \mathbf{q}_{kn_k}]$,

那么 $SQ = Q\Lambda$, 其中 $\Lambda = \text{Diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_1, \dots, \lambda_k, \dots, \lambda_k)$.

例: 正交对角化 $S = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 0 \end{bmatrix}$

特征多项式 $p_S(\lambda) = (\lambda - 1)^2(\lambda + 2)$ 。

特征值为1 (重数2) , -2 (重数1) 。

解方程 $(-2I - S)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得到 $\mathbf{x}_1 = [1, -1, -1]^T$; $\mathbf{q}_1 = [1/\sqrt{3}, -1/\sqrt{3}, -1/\sqrt{3}]^T$;

解方程 $(I - S)\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 得到 $\mathbf{x}_2 = [1, 1, 0]^T$, $\mathbf{x}_3 = [1, 0, 1]^T$;

对 $\mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3$ 进行Gram-Schmidt正交化得到

$$\mathbf{q}_2 = [1/\sqrt{2}, 1/\sqrt{2}, 0]^T.$$

$$\mathbf{x}'_3 = \mathbf{x}_3 - \mathbf{q}_2 \mathbf{q}_2^T \mathbf{x}_3 = [1/2, -1/2, 1]^T$$

$$\mathbf{q}_3 = \frac{\mathbf{x}'_3}{\|\mathbf{x}'_3\|} = [1/\sqrt{6}, -1/\sqrt{6}, \sqrt{\frac{2}{3}}].$$

$$\text{令 } Q = [\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3] = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{3} & 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{6} \\ -1/\sqrt{3} & 0 & \sqrt{\frac{2}{3}} \end{bmatrix}$$

$$S = Q \begin{bmatrix} -2 & & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{bmatrix} Q^T.$$

本节小结:

π

1. 实对称矩阵的谱定理:

特征值都是实数

可由正交矩阵对角化, 即有正交矩阵 Q , 使得

$Q^{-1}SQ = Q^T SQ = \Lambda$, Λ 是实对角矩阵.

2. 对角化实对称矩阵的方法:

属于不同特征值的特征向量互相正交

对同一特征值对应的特征子空间进行Gram-Schmidt正交化

6.2 正定矩阵

主要内容:

- (a) 正定矩阵的定义
- (b) 正定实对称矩阵判定
- (c) Rayleigh商与特征值
- (d) 合同标准形与惯性定理

(a) 正定矩阵的定义:

实矩阵 A 称为**正定**, 如果 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} > 0$ 对所有非零向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$.

A 称为**半正定**, 如果 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} \geq 0$ 对所有 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$.

$\mathbf{x}^T A \mathbf{x}$ 称为关于 \mathbf{x} 的能量函数。

类似定义, 实矩阵 A 称为**负定**, 如果 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} < 0$ 对所有非零向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$.

A 称为**半负定**, 如果 $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} \leq 0$ 对所有 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$.

A 称为**不定**, 如果 A 即不正定、半正定也不负定、半负定。

正定、半正定等条件常用在实对称矩阵上。

例:

如果 $D = \text{Diag}(d_1, \dots, d_n)$ 为对角阵。 D 何时正定?

$$\mathbf{x}^T D \mathbf{x} = d_1 \mathbf{x}_1^2 + \dots + d_n \mathbf{x}_n^2.$$

D 为正定当且仅当 $d_1, d_2, \dots, d_n > 0$.

例:

设 $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ 。从 A 出发可以得到对称矩阵 $S = A^T A$ (与 AA^T)。
 $S = A^T A$ 是半正定的实对称矩阵。

$$\mathbf{x}^T S \mathbf{x} = \mathbf{x}^T A^T A \mathbf{x} = \|A \mathbf{x}\|^2 \geq 0,$$

因此, $S = A^T A$ 是半正定的实对称矩阵。

S 正定 \Leftrightarrow 对任意非零向量 \mathbf{x} , $A \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$

$\Leftrightarrow A$ 列满秩

在6.3节, 半正定对称矩阵 $A^T A$ 在对于 A 的研究中发挥重要作用

问题：为什么考虑正定性，以及半正定、负定、半负定？

回顾一元函数极值问题：如何判断 $f(x)$ 在 x_0 取局部极小值？

不妨设 $f(x_0) = 0$

$f(x)$ 在驻点 x_0 取极小值如果 $f''(x_0) > 0$.

例:

\mathbb{R}^3 中二次曲面 $F(x, y) = ax^2 + 2bxy + cy^2$ 。考查 $F(x, y)$ 在 $(0,0)$ 点的极值问题。

$$\frac{\partial F}{\partial x} = 2ax + 2by, \frac{\partial F}{\partial y} = 2bx + 2cy$$

在 $(0,0)$ 点, $F(0,0) = 0$, 且 $\frac{\partial F}{\partial x}\Big|_{(0,0)} = \frac{\partial F}{\partial y}\Big|_{(0,0)} = 0$, $(0,0)$ 点称为 $F(x, y)$ 的驻点。

问题: 什么条件保证 $F(x, y)$ 在 $(0,0)$ 处取得最小值?

令 $S = \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix}$ 为对称矩阵, 将 $F(x, y)$ 写成矩阵形式 $F(x, y) = [x, y] \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \mathbf{v}^T S \mathbf{v}$

$F(x, y)$ 在 $(0,0)$ 处取最小即是要求 $\mathbf{v}^T S \mathbf{v} \geq 0, \forall \mathbf{v} \in \mathbb{R}^2$. 满足条件的 S 称为半正定矩阵

$(0,0)$ 是唯一的最小值点当且仅当 $\mathbf{v}^T S \mathbf{v} > 0, \forall \mathbf{v} \neq \mathbf{0} \in \mathbb{R}^2$ 。满足条件的 S 称为正定。

$F(x, y)$ 在 $(0,0)$ 点处的二阶导数给出的矩阵（Hesse矩阵）为

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial^2 F}{\partial x \partial x} & \frac{\partial^2 F}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 F}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 F}{\partial y \partial y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2a & 2b \\ 2b & 2c \end{bmatrix} = 2S$$

因此, S 的正定性推广了一元函数时的极值条件 $f''(x_0) > 0$.

合同:

π

对方阵 A, B , 如果存在可逆矩阵 X 使得 $X^T A X = B$, 则称 A, B **合同**。

方阵的合同关系是等价关系。正交相似是一种特殊的合同。

合同变换下的不变量: 实矩阵的正定, 半正定, 负定, 半负定, 不定
命题:

如果 A 为正定矩阵, X 可逆, 那么 $X^T A X$ 为正定矩阵。

证明: 设 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ 为非零向量。 $\mathbf{x}^T (X^T A X) \mathbf{x} = (X \mathbf{x})^T A (X \mathbf{x})$ 。

由于 X 可逆, $X \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$. 由于 A 正定, $(X \mathbf{x})^T A (X \mathbf{x}) > 0$.

于是, $\mathbf{x}^T (X^T A X) \mathbf{x} = (X \mathbf{x})^T A (X \mathbf{x}) > 0$. 得到 $X^T A X$ 的正定性。

(b) 正定实对称矩阵判定

π

回顾顺序主子阵:

方阵 A 左上角 $k \times k$ 子块 A_k 称为 A 的第 k 个顺序主子阵。

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 8 & 9 & 7 \end{bmatrix} \quad A_1 = [1] \quad A_2 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{bmatrix} \quad A_3 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 8 & 9 & 7 \end{bmatrix}$$

回顾: A 有 LU 分解当且仅当 A_1, A_2, \dots, A_n 可逆

A_k 的行列式 $\det A_k$ 称为 A 的第 k 个**顺序主子式**。

正定实对称矩阵的判定定理:

对于实对称矩阵 S , 以下陈述等价:

(1) S 正定, 即对所有非零向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{x}^T S \mathbf{x} > 0$ (能量判定)

(2) S 的所有特征值 > 0 . (特征值判定)

(3) 存在可逆矩阵 A 使得 $S = A^T A$.

(4) S 有 LDL^T 分解, 且 D 的对角元均为正数。 (主元判定)

回顾: L 为单位下三角矩阵, D 为对角阵, 对角线元素为 S 的主元。

(5) S 的 n 个顺序主子式均 > 0 . (顺序主子式判定)


注意: (3)中写法不唯一

证明采用: $(1) \Rightarrow (2) \Rightarrow (3) \Rightarrow (4) \Rightarrow (5) \Rightarrow (1)$

(1)对所有非零向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{x}^T S \mathbf{x} > 0 \Rightarrow$ (2) S 的所有特征值 > 0 。

设 $\lambda \in \mathbb{R}$ 是特征值, $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ 为属于 λ 的特征向量, 由 $S\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$ 得到

$$\mathbf{x}^T S \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}^T \mathbf{x}$$

因此 $\lambda = \frac{\mathbf{x}^T S \mathbf{x}}{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} > 0$  $\frac{\mathbf{x}^T S \mathbf{x}}{\mathbf{x}^T \mathbf{x}}$ 称为 \mathbf{x} 对 S 的Rayleigh商

(2) S 的所有特征值 $> 0 \Rightarrow$ (3)存在可逆矩阵 A 使得 $S = A^T A$

$$S = Q \begin{bmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix} Q^T, \lambda_i > 0. \quad \text{令 } A = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix} Q^T$$

$$S = A^T A$$

(3)存在可逆矩阵 A 使得 $S = A^T A \Rightarrow$ (4) S 有 LDL^T 分解且 D 对角元素 > 0

令 $S = A^T A$, A 可逆。令 $A = QR$ 为 A 的 QR 分解。

$$S = R^T Q^T Q R = R^T R. \quad \leftarrow \text{Cholesky分解}$$

R^T 为下三角矩阵, 令 $R^T = LD_1$, D_1 为可逆对角矩阵。

则 $A = LD_1 D_1^T L^T$. 令 $D = D_1 D_1^T = D_1^2$, D 的对角元 > 0 .

(4) S 有 LDL^T 分解, D 的对角元 $> 0. \Rightarrow$ (5) S 的 n 个顺序主子式均 > 0

假设 $S = LDL^T$, D 的对角元 > 0 。记 $L = \begin{bmatrix} L_k & \\ C & L' \end{bmatrix}$, $D = \begin{bmatrix} D_k & \\ & D' \end{bmatrix}$.

$$S = \begin{bmatrix} L_k & \\ C & L' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} D_k & \\ & D' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} L_k^T & C^T \\ & L'^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} L_k D_k L_k^T & L_k D_k C^T \\ C D_k L_k^T & C D_k C^T + L' D' L'^T \end{bmatrix}$$

S 的第 k 个顺序主子阵 $S_k = L_k D_k L_k^T$.

因此, $|S_k| = |D_k| > 0$.

(5) S 的 n 个顺序主子式均 $> 0 \Rightarrow (1) \mathbf{x}^T S \mathbf{x} > 0, \forall \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$

π

由 S 的 n 个顺序主子式均 > 0 知, S 的 n 个顺序主子阵可逆,

因此 S 有 LU 分解, 由于 S 对称, $S = LDL^T$

$$S = \begin{bmatrix} L_k & \\ C & L' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} D_k & \\ & D' \end{bmatrix} \begin{bmatrix} L_k^T & C^T \\ & L'^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} L_k D_k L_k^T & L_k D_k C^T \\ C D_k L_k^T & C D_k C^T + L' D' L'^T \end{bmatrix}$$

由于 S 的 n 个顺序主子式 > 0 , D 的对角元均 > 0 ,

于是 D 是正定矩阵。 $S = LDL^T$ 也是正定矩阵 (正定性在合同下不变)。

注记:

主元

特征值

如果是 S 正定实对称矩阵, 那么 S 有两个分解

$$S = LDL^T = Q\Lambda Q^T.$$

D, Λ 均为对角矩阵且对角线元素均 > 0 .

这个等式连接了这门课程两个重要概念: 主元和特征值!

例: $S = \begin{bmatrix} 1 & a & b \\ a & 1 & c \\ b & c & 1 \end{bmatrix}$ 何时正定?

利用主子式判别: $\begin{vmatrix} 1 & a \\ a & 1 \end{vmatrix} > 0$, 得到 $1 - a^2 > 0$;

$|S| > 0$, 得到 $1 + 2abc > a^2 + b^2 + c^2$ 。

因此, 两个条件 $1 - a^2 > 0$, $1 + 2abc > a^2 + b^2 + c^2$, 保证 S 正定。

例: 如果 S, T 为正定对称矩阵, 那么 $S + T$ 也为正定对称矩阵。

证明: 对非零向量 x , $x^T S x > 0$, $x^T T x > 0$, 得到 $x^T (S + T) x > 0$ 。

定义： A 一个 k 阶主子式是指去掉 i_1, \dots, i_{n-k} 行与 i_1, \dots, i_{n-k} 列剩下方阵的行列式。

半正定对称矩阵的判定定理：

对于对称实矩阵，下列叙述等价：

- (1) $\forall \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \mathbf{x}^T S \mathbf{x} \geq 0$;
- (2) S 的特征值均 ≥ 0 ;
- (3) $S = A^T A$;
- (4) S 所有主元非负;
- (5) S 的所有主子式均 ≥ 0 ;

注意：在半正定下需要考虑所有主子式，而不仅仅是顺序主子式。

例如： $\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$ 半负定，顺序主子式 ≥ 0

小结:

1. 正定实对称矩阵的判定
五个等价判定性质
2. 对称性、正定性在合同变换下保持不变