

# 线性代数笔记

NOTES ON LINEAR ALGEBRA

王晨阳

# 目录

## 矩阵

1.1 矩阵的基本概念 .....	1
1.2 矩阵基本运算 .....	1
1.3 分块矩阵 .....	2
1.4 初等变换和初等矩阵 .....	2
1.5 逆矩阵 .....	2
1.6 方阵的行列式 .....	2
1.7 矩阵的秩 .....	3

## $n$ 维向量

2.1 $n$ 维向量及其运算 .....	4
2.2 向量组的秩 .....	4
2.3 线性相关 .....	4
2.4 极大线性无关组 .....	4
2.5 向量空间 .....	4
2.6 内积与正交矩阵 .....	5

## 线性方程组

3.1 线性方程组和高斯消元法 .....	6
3.2 齐次线性方程组 .....	6
3.3 非齐次线性方程组 .....	6

## 矩阵的特征值和特征向量

4.1 相似矩阵 .....	7
4.2 特征值和特征向量 .....	7
4.3 矩阵可相似对角化的条件 .....	7
4.4 实对称阵的相似对角化 .....	7
4.5 Jordan 标准形 .....	8

## 二次型

5.1 二次型及其矩阵表示 .....	9
5.2 化二次型为标准型 .....	9
5.3 正定二次型 .....	9

## 1. 矩阵

### 1.1 矩阵的基本概念

实矩阵

零矩阵

对角矩阵

数量矩阵/纯量矩阵

对称矩阵

反对称矩阵

单位矩阵

三角矩阵

行阶梯形矩阵

行最简形矩阵

初等矩阵

### 1.2 矩阵基本运算

#### 1.2.1 线性运算

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C})$$

$$\mathbf{A} + \mathbf{O} = \mathbf{A}$$

$$\mathbf{A} + (-\mathbf{A}) = \mathbf{O}$$

$$(k + l)\mathbf{A} = k\mathbf{A} + l\mathbf{A}$$

$$K(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = k\mathbf{A} + k\mathbf{B}$$

$$k(l\mathbf{A}) = (kl)\mathbf{A}$$

$$1\mathbf{A} = \mathbf{A}$$

#### 1.2.2 乘法

$$(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$$

$$\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$$

$$k(\mathbf{AB}) = (k\mathbf{A})\mathbf{B} = \mathbf{A}(k\mathbf{B})$$

#### 1.2.3 可交换

若 $\mathbf{AB} = \mathbf{BA}$ , 则 $\mathbf{A}, \mathbf{B}$ 可交换

$$(k\mathbf{E})\mathbf{A} = \mathbf{A}(k\mathbf{E}) = k\mathbf{A}$$

$n$ 阶对角矩阵可交换

$$\mathbf{A}^0 = \mathbf{E}$$

$$\mathbf{A}^k \mathbf{A}^l = \mathbf{A}^{k+l}, (\mathbf{A}^k)^l = \mathbf{A}^{kl}$$

$$f(\mathbf{A}) = a_m \mathbf{A}^m + a_{m-1} \mathbf{A}^{m-1} + \cdots + a_1 \mathbf{A} + a_0 \mathbf{E}$$

#### 1.2.4 转置

$$(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$$

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$$

$$(k\mathbf{A})^T = k\mathbf{A}^T$$

$$(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

### 1.3 分块矩阵

行向量

列向量

分块对角矩阵 $\text{diag}(\mathbf{A}_{11}, \dots, \mathbf{A}_{ss})$

### 1.4 初等变换和初等矩阵

#### 1.4.1 等价关系

$\mathbf{A}$ 可以经过有限次初等变换化为 $\mathbf{B}$ , 则 $\mathbf{A}$ 和 $\mathbf{B}$ 等价,  $\mathbf{A} \cong \mathbf{B}$

$\mathbf{A} \cong \mathbf{A}$

若 $\mathbf{A} \cong \mathbf{B}$ , 则 $\mathbf{B} \cong \mathbf{A}$

若 $\mathbf{A} \cong \mathbf{B}$ ,  $\mathbf{B} \cong \mathbf{C}$ , 则 $\mathbf{A} \cong \mathbf{C}$

等价标准型 $\mathbf{E}_{m \times n}^{(r)} = \begin{pmatrix} \mathbf{E}_{r \times r} & \mathbf{O}_{r \times (n-r)} \\ \mathbf{O}_{(m-r) \times r} & \mathbf{O}_{(m-r) \times (n-r)} \end{pmatrix}$

#### 1.4.2 初等矩阵

设 $\mathbf{A}$ 为 $m \times n$ 矩阵, 则

行最简形矩阵 $\mathbf{U} = \mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A}$

$\mathbf{E}^{(r)} = \mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} \mathbf{Q}_1 \mathbf{Q}_2 \cdots \mathbf{Q}_t$ ,  $r$ 为不超过 $\min(m, n)$ 的非负整数

### 1.5 逆矩阵

可逆矩阵唯一

$$(\mathbf{A}^{-1})^{-1} = \mathbf{A}$$

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

$$(k\mathbf{A})^{-1} = k^{-1} \mathbf{A}^{-1}$$

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

初等矩阵可逆

可逆的充要条件是 $\mathbf{A} = \mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1$ 或 $\mathbf{P}_s \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{P}_1 \mathbf{A} = \mathbf{E}$

求逆矩阵 $(\mathbf{A}, \mathbf{E}) \rightarrow (\mathbf{E}, \mathbf{A}^{-1})$

### 1.6 方阵的行列式

$\det \mathbf{A}$ 或 $|\mathbf{A}|$

代数余子式 $(-1)^{i+j} \mathbf{M}_{ij}$

$$|\mathbf{A}| = |\mathbf{A}^T|$$

对换变换 $|\mathbf{B}| = -|\mathbf{A}|$

若有两行元素成比例, 则值为0

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ ka_{i1} & ka_{i2} & \cdots & ka_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = k \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & a_{i2} & \cdots & a_{in} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

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

$$|k\mathbf{A}| = k^n |\mathbf{A}|$$

$$|\mathbf{AB}| = |\mathbf{A}||\mathbf{B}|$$

伴随矩阵

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

$$\mathbf{A}^{-1} = \text{diag}(\mathbf{A}_1^{-1}, \mathbf{A}_2^{-1}, \dots, \mathbf{A}_s^{-1})$$

## 1.7 矩阵的秩

$\mathbf{A}$ 可逆 $\Leftrightarrow |\mathbf{A}| \neq 0$  ( $\mathbf{A}$ 为非奇异方阵) $\Leftrightarrow r(\mathbf{A}) = n$  ( $\mathbf{A}$ 为满秩方阵)

初等变换不改变秩

$$r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{A}^T)$$

$$\mathbf{A} \text{和} \mathbf{B} \text{等价} \quad r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{B})$$

$$r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{PA}) = r(\mathbf{AQ}) = r(\mathbf{PAQ})$$

$$\mathbf{A} \text{为} s \times m, \mathbf{B} \text{为} s \times n \quad \max\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\} \leq r(\mathbf{A}, \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$$

$$\mathbf{A}, \mathbf{B} \text{为} m \times n \quad r(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \leq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B})$$

$$\mathbf{A} \text{为} s \times n, \mathbf{B} \text{为} n \times t \quad r(\mathbf{AB}) \leq \min\{r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B})\}, \quad r(\mathbf{AB}) \geq r(\mathbf{A}) + r(\mathbf{B}) - n$$

## 2. $n$ 维向量

### 2.1 $n$ 维向量及其运算

#### 2.1.1 运算

$$\alpha + \beta = \beta + \alpha$$

$$(\alpha + \beta) + \gamma = \alpha + (\beta + \gamma)$$

$$\alpha + 0 = \alpha$$

$$\alpha + (-\alpha) = 0$$

$$(k + l)\alpha = k\alpha + l\alpha$$

$$k(\alpha + \beta) = k\alpha + k\beta$$

$$k(l\alpha) = (kl)\alpha$$

$$1\alpha = \alpha$$

#### 2.1.2 线性组合

$$\eta = k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s$$

$k$ 为组合系数

### 2.2 向量组的秩

线性相关  $r(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s) < s$

$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 和 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 可以相互表示, 则等价

$\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性表示,  $r\{\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t\} \leq r\{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s\}$

$\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 可以由 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性表示, 且 $t > s$ , 则 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 线性相关

$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 和 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 等价, 则 $r\{\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t\} = r\{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s\}$

$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 和 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_t$ 线性无关且等价, 则 $s = t$

### 2.3 线性相关

$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关 $\Leftrightarrow$ 存在不全为0的数 $k_1, k_2, \cdots, k_s$ , 使得 $k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \cdots + k_s\alpha_s = 0$

$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 线性相关当且仅当存在 $a_j$ 可以由其余向量线性表示

### 2.4 极大线性无关组

$\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \cdots, \alpha_{i_s}$ 线性无关,  $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 中每个向量均可由 $\alpha_{i_1}, \alpha_{i_2}, \cdots, \alpha_{i_s}$ 线性表示

极大无关组向量个数等于向量组的秩

### 2.5 向量空间

$$\alpha + \beta \in V, k\alpha \in V$$

$$V = \left\{ \sum_{i=1}^s k_i \alpha_i \right\} = L(\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s)$$

$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s$ 为生成元

基

维数 $\dim V = r\{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_s\}$

过渡矩阵

## 2.6 内积与正交矩阵

### 2.6.1 内积

$$\langle \alpha, \beta \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n = \alpha^T \beta$$

$$\langle \alpha, \beta \rangle = \langle \beta, \alpha \rangle$$

$$\langle k\alpha, \beta \rangle = k\langle \alpha, \beta \rangle$$

$$\langle \alpha + \beta, \gamma \rangle = \langle \alpha, \gamma \rangle + \langle \beta, \gamma \rangle$$

$$\langle \alpha, \alpha \rangle \geq 0, \text{ 且 } \langle \alpha, \alpha \rangle = 0 \text{ 当且仅当 } \alpha = 0$$

$$|\langle \alpha, \beta \rangle| \leq \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle} \sqrt{\langle \beta, \beta \rangle}$$

$$\text{长度 } \|\alpha\| = \sqrt{\langle \alpha, \alpha \rangle}$$

$$\text{夹角 } \arccos \frac{\langle \alpha, \beta \rangle}{\|\alpha\| \|\beta\|}$$

$$\text{单位向量 } \|\alpha\| = 1$$

$$\langle \alpha, \beta \rangle = 0 \text{ 则 } \alpha, \beta \text{ 正交}$$

$$\|\alpha\| \geq 0, \text{ 且 } \|\alpha\| = 0 \text{ 当且仅当 } \alpha = 0$$

$$\|k\alpha\| = |k| \cdot \|\alpha\|$$

$$\|\alpha + \beta\| = \|\alpha\| + \|\beta\|$$

$$\text{单位向量 } \frac{1}{\|\alpha\|} \alpha$$

### 2.6.2 Schmidt

正交向量组线性无关

标准正交向量组

正交基

标准正交基:

$$\beta_1 = \alpha_1$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{\langle \alpha_2, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_2 \rangle}{\langle \beta_2, \beta_2 \rangle} \beta_2 - \frac{\langle \alpha_3, \beta_1 \rangle}{\langle \beta_1, \beta_1 \rangle} \beta_1$$

$$\gamma_j = \frac{1}{\|\beta_j\|} \beta_j$$

### 2.6.3 正交矩阵

$$\mathbf{A}^T \mathbf{A} = \mathbf{E}$$

$$\mathbf{A}^T = \mathbf{A}^{-1}$$

$$|\mathbf{A}| = \pm 1$$

若  $\mathbf{A}$  是正交矩阵, 则  $\mathbf{A}^T = \mathbf{A}^{-1}$  也是

若  $\mathbf{A}, \mathbf{B}$  是正交矩阵, 则  $\mathbf{AB}$  也是

### 3. 线性方程组

### 3.1 线性方程组和高斯消元法

系数矩阵

## 增广矩阵

相容/不相容

### 3.2 齐次线性方程组

有非零解当且仅当 $r(\mathbf{A}) < n$

若 $A$ 为 $n$ 阶方阵, 有非零解 $\Leftrightarrow |A| = 0$

$\eta_1, \eta_2$  均为  $Ax = 0$  的解, 则  $\eta_1 + \eta_2$  也是

$\eta$  为  $Ax = 0$  的解, 则  $k\eta$  也是

基础解系含有 $n - r$ 个解向量

通解  $k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \cdots + k_t\eta_t$

$$\begin{cases} x_1 = c_{1r+1}x_{r+1} + c_{1r+2}x_{r+2} + \cdots + c_{1n}x_n \\ x_2 = c_{2r+1}x_{r+1} + \underset{\dots\dots}{c_{2r+2}}x_{r+2} + \cdots + c_{2n}x_n \\ \vdots \\ x_r = c_{rr+1}x_{r+1} + c_{rr+2}x_{r+2} + \cdots + c_{rn}x_n \\ \eta_1 = (c_{1r+1}, c_{2r+1}, \dots, c_{rr+1}, 1, 0, \dots, 0)^T \\ \eta_2 = (c_{1r+2}, c_{2r+2}, \dots, \underset{\dots\dots}{c_{rr+2}}, 0, 1, \dots, 0)^T \\ \vdots \\ \eta_{n-r} = (c_{1n}, c_{2n}, \dots, c_{rn}, 0, 0, \dots, 1)^T \end{cases}$$

### 3.3 非齐次线性方程组

有解 $\Leftrightarrow \mathbf{A}$ 和 $(\mathbf{A}, b)$ 有相同的秩, 含有 $n - r$ 个自由未知量

设  $\gamma_0$  为特解,  $x = \gamma_0 + k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \cdots + k_{n-r}\eta_{n-r}$

### 初等行变换不改变列向量间的线性关系

非零首元所在的列向量是该矩阵的列向量组的一个极大无关组

## 最小二乘解



## 4. 矩阵的特征值和特征向量

### 4.1 相似矩阵

存在  $P^{-1}AP = B$ , 则  $A \sim B$

$A \sim A$

若  $A \sim B$ , 则  $B \sim A$

若  $A \sim B, B \sim C$ , 则  $A \sim C$

主对角线元素之和为迹  $\text{tr}(A)$

$\text{tr}(A + B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$

$\text{tr}(kA) = k\text{tr}(A)$

$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$

若  $A \sim B$ , 则  $f(A) \sim f(B)$ ,  $|A| = |B|$ ,  $r(A) = r(B)$ ,  $\text{tr}(A) = \text{tr}(B)$ , 特征值相同

$A$  相似于对角矩阵的充要条件是存在  $n$  个线性无关的列向量  $\xi_1, \dots, \xi_n$ , 和  $n$  个数  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  使得

$A\xi_i = \lambda_i\xi_i (i = 1, 2, \dots, n)$

相似对角化

相似标准型

### 4.2 特征值和特征向量

特征值

特征向量

特征矩阵

特征多项式

特征方程

求特征值和特征多项式:

计算  $A$  的特征多项式  $|\lambda E - A|$

计算  $|\lambda E - A| = 0$  的全部根

对每一个特征值, 求齐次线性方程组  $(\lambda_i E - A)x = 0$  的一个基础解系  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_t$ , 特征

向量为  $k_1\eta_1 + k_2\eta_2 + \dots + k_t\eta_t$

$\lambda_1 + \dots + \lambda_n = \text{tr}(A)$

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

$A$  可逆  $\Leftrightarrow A$  的每个特征值均非零

$A$  和  $A^T$  特征值相同

### 4.3 矩阵可相似对角化的条件

$n$  阶矩阵  $A$  相似于对角阵  $\Leftrightarrow A$  有  $n$  个线性无关的特征向量

$A$  不同特征值对应的特征向量线性无关

若  $A$  有  $n$  个互不相同的特征值, 则  $A$  可以相似对角化

### 4.4 实对称阵的相似对角化

实对称矩阵特征值为实数

实对称矩阵属于不同特征值的特征向量是正交的

$$Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

求解 $Q$ :

求出 $A$ 的所有特征值

对于每一个特征值, 求出齐次线性方程组 $(\lambda_j \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{x} = 0$ 的一个基础解系 $\xi_{j1}, \dots, \xi_{jr_j}$ , 然

后进行正交化和单位化, 得到 $q_{j1}, \dots, q_{jr_j}$

令 $\mathbf{Q} = (q_{11}, \dots, q_{1r_1}, \dots, q_{m1}, \dots, q_{mr_m})$

#### 4. 5Jordan 标准形

Hamilton-Cayley: 设矩阵 $A$ 的特征多项式 $c(\lambda) = |\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}|$ , 则 $c(A) = 0$

最小多项式

最小多项式唯一

相似矩阵最小多项式相同

Jordan 形矩阵

Jordan 标准形

## 5. 二次型

### 5.1 二次型及其矩阵表示

#### 5.1.1 二次型

$n$ 元二次型  $f(x_1, \dots, x_n) = a_{11}x_1^2 + 2a_{12}x_1x_2 + 2a_{13}x_1x_3 + \dots + 2a_{1n}x_1x_n + a_{22}x_2^2 + 2a_{23}x_2x_3 + \dots + 2a_{2n}x_2x_n + \dots + a_{nn}x_n^2$

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

$$x = (x_1, \dots, x_n)^T$$

$$f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x$$

标准形式的二次型/标准型

可逆线性变换

#### 5.1.2 合同

若  $P^T A P = B$ , 则  $A \simeq B$

$A \simeq A$

若  $A \simeq B$ , 则  $B \simeq A$

若  $A \simeq B, B \simeq C$ , 则  $A \simeq C$

若  $A$  为实对称矩阵, 则  $A \simeq A$

### 5.2 化二次型为标准型

正交变换

主轴定理: 二次型  $f(x_1, \dots, x_n) = x^T A x$  可经正交变换  $x = Qy$  化为标准型  $\lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$

配方法

### 5.3 正定二次型

#### 5.3.1 惯性定理

规范型  $z_1^2 + \dots + z_p^2 - z_{p+1}^2 - \dots - z_r^2$

惯性定理: 二次型的规范型唯一

$p$  为正惯性指数,  $q = r - p$  为负惯性指数

$$\text{若 } A \text{ 为实对称矩阵, 则 } P^T A P = \begin{pmatrix} E_{p \times p} & & \\ & -E_{q \times q} & \\ & & O \end{pmatrix}$$

若  $A, B$  为实对称矩阵, 则  $A \simeq B \Leftrightarrow A, B$  的秩和正惯性指数相同

#### 5.3.2 正定性

正定 (负定) 二次型

正定 (负定) 矩阵

$f(x_1, \dots, x_n) = d_1 x_1^2 + \dots + d_n x_n^2$  是正定的  $\Leftrightarrow d_i > 0$

可逆线性变换不改变正定性

若 $\mathbf{A}$ 为 $n$ 阶实对称矩阵，则下列命题等价：

$\mathbf{A}$ 是正定阵

$\mathbf{A}$ 的正惯性指数为 $n$

$\mathbf{A}$ 的特征值均大于零

$\mathbf{A}$ 和 $\mathbf{E}$ 合同

存在 $\mathbf{P}$ ，使 $\mathbf{A} = \mathbf{P}^T \mathbf{P}$

Sylvester:  $f(x_1, \dots, x_n) = \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$  正定的充要条件是其矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ 的各阶顺序主子式

$$\Delta_1 = a_{11}, \Delta_2 = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix}, \dots, \Delta_n = \begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \text{均大于零}$$