



# 《线性代数》



## 第七章 线性映射与线性变换

### § 7.4 实对称阵的对角化



2019秋

杨晶 主讲

# 内容提要

- 实对称阵的特征值与特征向量的性质
- 实对称阵正交对角化的结论
- 实对称阵正交对角化的方法
- 从内积到正定矩阵



以下哪些是矩阵 $A$ 可对角化的充分必要条件?

$A$ 有 $n$ 个互异的特征值.

$A$ 有 $n$ 个线性无关的特征向量.

对 $A$ 的每个特征值 $\lambda_i$ , 均有其几何重数等于代数重数.

在某组基下,  $A$ 所对应的线性变换 $\sigma$ 把每个基均做伸缩变换.

## 引言:

矩阵(线性变换)的相似对角化问题,是本课程中一个非常重要的理论问题,并且在很多实际问题中有应用. 我们在上一讲中给出了 $n$ 阶方阵可对角化的充要条件,即

$A$ 可对角化  $\iff A$ 有 $n$ 个线性无关的特征向量.

$\iff$  对 $A$ 的每个特征值 $\lambda_i$ , 均有其几何重数等于代数重数.

然而,上述两个条件都不太直观. 我们的问题是:

**问题:** 是否有一批 $n$ 阶方阵,我们可以从其直观形式上就可判断它们可对角化? 而无须经过计算才能给出判断.

**回答:** 有,例如: 实对称矩阵.



- 对于一般 $n$ 阶方阵而言, 是否可对角化是一个不容易判断的问题.
- 一个实矩阵要想在实数范围内对角化, 首先特征值必须都是实数, 其次它要有 $n$ 个线性无关的特征向量.
- 但是, 并非任何一个实矩阵都有实的特征值, 从而不一定可以 (在实数范围内) 对角化.
- $n$ 阶(实)对称矩阵的概念, 我们在第三章中已经介绍过, 即 $n$ 阶方阵  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ , s.t.  $a_{ij} \in \mathbb{R}$ , 且  $A^T = A$ .
- 本节主要的内容就是要说明:

任意实对称阵 $A$ 在实数范围内可对角化, 不仅如此, 还能找到一个正交阵 $Q$ , 使得 $Q^{-1}AQ$  为对角阵, 即实对称阵可正交对角化.

这就要求实对称阵的特征值均为实数, 并且特征向量可构成一组标准正交基.

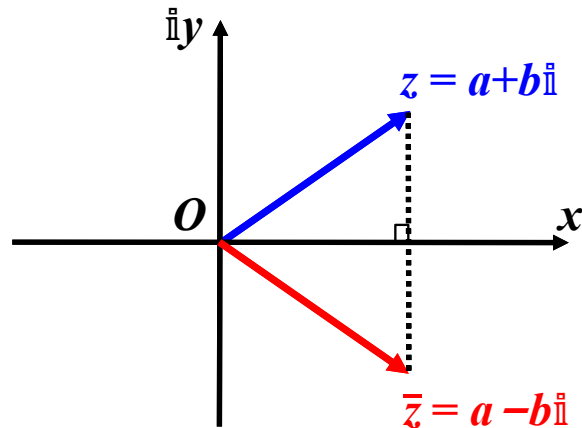
## (一) 实对称阵的特征值与特征向量的性质

为说明实对称阵的性质, 先简要介绍一些关于复数的基本概念和结论.

**定义1** 设复数  $z = a + b\mathfrak{i}$ , ( $a, b \in \mathbb{R}$ ,  $\mathfrak{i} = \sqrt{-1}$ ),  
则  $z$  的复共轭运算记为  $\bar{z}$ , 定义为:

$$\bar{z} := a - b\mathfrak{i}$$

(实部不变, 虚部取反.)



容易验证, 复共轭运算有如下**性质**:

- 与复数的四则运算(加减乘除) 相容 (可交换运算次序), 即

$$\bar{z} \pm \bar{w} = \overline{z \pm w}, \quad \bar{z} \cdot \bar{w} = \overline{z \cdot w}, \quad \bar{z}/\bar{w} = \overline{z/w};$$

- 正定性:  $|z|^2 := z \cdot \bar{z} = a^2 + b^2 \geq 0$ , 且等号成立当且仅当  $z = 0$ .

进一步, 我们可复数的共轭运算拓展为复矩阵的共轭运算.

**定义2** 若  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 其中  $a_{ij} \in \mathbb{C}$ , 则称  $A$  为  $m \times n$  型的复矩阵.

复矩阵的**共轭(conjugate)**定义为:  $\bar{A} := (\bar{a}_{ij})_{m \times n}$ .

根据定义及共轭复数的**运算性质**, 容易证明共轭矩阵有以下性质

(1)  $\overline{\bar{A}} = A, \bar{A}^T = \overline{A^T};$

(2)  $\overline{kA} = \bar{k} \bar{A} \ (k \in \mathbb{C});$

(3)  $\overline{A \pm B} = \bar{A} \pm \bar{B};$

(4)  $\overline{A B} = \bar{A} \bar{B};$

(5) 若  $A$  可逆, 则  $\overline{A^{-1}} = (\bar{A})^{-1};$

(6)  $\det \bar{A} = \overline{\det A};$

(7)  $A \in M_n(\mathbb{C})$  为实对称阵

$\Leftrightarrow A^T = A = \bar{A}.$

有了以上理论准备,我们来看实对称阵的特征值与特征向量的性质.

**定理1** 设  $A$  是  $n$  阶实对称阵, 则  $A$  的特征值都是实数.

**证明** 由  $A$  必有复特征值, 设复数  $\lambda$  是  $A$  的特征值, 复向量  $\vec{X} \neq \vec{0}$  是对应的特征向量, 即  $A\vec{X} = \lambda\vec{X}$ , 则两边取共轭得  $A\vec{X} = \overline{A\vec{X}} = \overline{A}\vec{X} = \overline{\lambda\vec{X}} = \bar{\lambda}\vec{X}$ . (1)

而对定义式两边左乘  $\vec{X}^T$ , 得  $\vec{X}^T A\vec{X} = \vec{X}^T (A\vec{X}) = \vec{X}^T \lambda\vec{X} = \lambda\vec{X}^T \vec{X}$ , (2)

另一方面, 上式中由结合律又得

$$\vec{X}^T A\vec{X} = \left( \vec{X}^T A \right) \vec{X} = \left( \vec{X}^T A^T \right) \vec{X} = \left( \overline{A\vec{X}} \right)^T \vec{X} = \left( \bar{\lambda}\vec{X} \right)^T \vec{X} = \bar{\lambda}\vec{X}^T \vec{X}. \quad (3)$$

(2), (3) 两式相减, 得  $0 = (\lambda - \bar{\lambda})\vec{X}^T \vec{X}$ .

$$\because \vec{X} \neq \vec{0}, \quad \vec{X}^T \vec{X} = \sum_{i=1}^n \bar{x}_i x_i = \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \neq 0, \quad \Rightarrow \lambda - \bar{\lambda} = 0.$$

所以  $\lambda$  为实数. ■



注: (1) 未必所有的实矩阵对应的特征值都是实数, 例如:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, \Rightarrow |A - \lambda I| = \begin{vmatrix} 0 - \lambda & -1 \\ 1 & 0 - \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 1, \text{ 从而, } \lambda = \pm \mathbf{i}.$$

定理1说明, 在特征值方面实对称阵有更好的性质.

注: (2) 因实对称矩阵 $A$ 的特征值 $\lambda_i$ 为实数, 故齐次线性方程组

$$(\lambda_i I - A)\vec{X} = \vec{0}$$

为实系数方程组, 又由 $|\lambda_i I - A| = 0$ , 该齐次线性方程组一定有实的基础解系, 从而属于 $\lambda_i$ 的全体特征向量均为实向量, 即  $V_{\lambda_i} \subset \mathbb{R}^n$ .

**定理2** 实对称矩阵 $A$ 的属于不同特征值的特征向量是正交的.

**证明** 设 $\lambda_1, \lambda_2$ 是实对称矩阵 $A$ 的两个不同的特征值, 而 $\vec{X}_1, \vec{X}_2$ 分别为与之对应的特征向量, 则  $A\vec{X}_1 = \lambda_1 \vec{X}_1, A\vec{X}_2 = \lambda_2 \vec{X}_2, (\lambda_1 \neq \lambda_2)$ .

$\lambda_2$ 定义式两边左乘 $\vec{X}_1^T$ , 得:  $\vec{X}_1^T A\vec{X}_2 = \lambda_2 \vec{X}_1^T \vec{X}_2.$  (4)

$\lambda_1$ 定义式两边转置, 再右乘 $\vec{X}_2$ , 注意到 $A^T = A$ , 得:

$$(A\vec{X}_1)^T \vec{X}_2 = \vec{X}_1^T A\vec{X}_2 = \lambda_1 \vec{X}_1^T \vec{X}_2. \quad (5)$$

(4), (5)两式相减, 得  $(\lambda_1 - \lambda_2) \cdot \vec{X}_1^T \vec{X}_2 = 0.$

由  $\lambda_1 \neq \lambda_2$ , 得  $(\vec{X}_1, \vec{X}_2) = \vec{X}_1^T \vec{X}_2 = 0.$

即 $\vec{X}_1$ 与 $\vec{X}_2$ 正交.



例如: 在 § 6.4节中的例3(1)中,  $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{bmatrix}$  为实对称阵.

经过计算, 我们得到 $A$ 的特征值为:  $\lambda_1 = 1$  (重数为2);  $\lambda_2 = 4$ .

而属于特征值 $\lambda_1 = 1$ 的两个线性无关的特征向量为:

$$\vec{X}_{11} = (-1, 1, 0)^T; \vec{X}_{12} = (-1, 0, 1)^T.$$

属于特征值 $\lambda_2 = 4$ 的一个线性无关的特征向量为:  $\vec{X}_{21} = (1, 1, 1)^T$ .

容易验证:  $(\vec{X}_{11}, \vec{X}_{21}) = -1 + 1 + 0 = 0$ ,  $(\vec{X}_{12}, \vec{X}_{21}) = -1 + 0 + 1 = 0$ .

即:  $\vec{X}_{11} \perp \vec{X}_{21}, \vec{X}_{12} \perp \vec{X}_{21}, \Rightarrow V_{\lambda_1} \perp V_{\lambda_2}$ .

**推论1** 设 $\lambda_i, \lambda_j$ 为实对称阵 $A$ 的两个互异的特征值, 则  $V_{\lambda_i} \perp V_{\lambda_j}$ .

## (二) 实对称阵正交对角化的结论

相较于一般矩阵, 实对称阵在特征值与特征向量方面有较好的性质. 于是, 根据特征值、特征向量与矩阵的对角化的密切关系, 我们可以得到本节最主要的结论, 如下:

**定理3** 对 $n$ 阶实对称阵 $A$ , 总存在正交阵 $Q$ , 使得 $Q^{-1}AQ=Q^T A Q$ 为对角阵.

**证明** 对 $A$ 的阶数 $n$ 作归纳法.

当 $n=1$ 时, 对 $A=(a_{11})$ ,  $Q=I_1=(1)$ , 结论明显成立.

假定结论对 $n-1$ 成立, 下证 $n$ 的情形.

由定理1,  $A$ 的所有特征值均为实数, 所有特征向量均为实向量, 所以, 可在欧氏空间 $\mathbb{R}^n$ 中讨论问题. 可设 $\lambda_1 \in \mathbb{R}$ 为 $A$ 的一个实特征值, 而 $\vec{X}_1$ 是属于 $\lambda_1$ 的一个单位特征向量. 可以把 $\vec{X}_1$ 扩充成为 $\mathbb{R}^n$ 的一组标准正交基:

$$\vec{X}_1, \vec{X}_2, \dots, \vec{X}_n.$$

令 $Q_1=(\vec{X}_1, \vec{X}_2, \dots, \vec{X}_n)$ , 则 $Q_1$ 为正交矩阵, 作运算

$$\begin{aligned}AQ_1 &= (A\vec{X}_1, A\vec{X}_2, \dots, A\vec{X}_n) = (\lambda_1 \vec{X}_1, A\vec{X}_2, \dots, A\vec{X}_n) \\ &= (\vec{X}_1, \vec{X}_2, \dots, \vec{X}_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & \begin{matrix} * \\ * \end{matrix} \\ \vec{0} & \end{pmatrix} = Q_1 \begin{pmatrix} \lambda_1 & \begin{matrix} \vec{\alpha}^T \\ A_1 \end{matrix} \\ \vec{0} & \end{pmatrix}.\end{aligned}$$

其中,  $\vec{\alpha}^T$ 为某个 $n-1$ 维行向量,  $A_1$ 为某个 $n-1$ 阶方阵, 因而得到

$$Q_1^{-1}AQ_1 = Q_1^T AQ_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \vec{\alpha}^T \\ \vec{0} & A_1 \end{pmatrix}$$

注意到 $Q_1$ 为正交阵,  $Q_1^{-1} = Q_1^T$ , 故上式左边为对称阵, 从而右边也是, 故得 $\vec{\alpha}^T$ 为零向量,  $A_1$ 为 $n-1$ 阶对称阵. 于是,  $A_1$ 符合归纳假设, 即存在 $n-1$ 阶正交阵 $Q_2$ , 使得

$$Q_2^T A_1 Q_2 = \Lambda_1 = \text{diag}(\lambda_2, \dots, \lambda_n).$$

令  $Q = Q_1 \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q_2 \end{pmatrix}$ , 则由  $Q_1, Q_2$  均为正交阵知,  $Q$  也为正交阵. 因此得

$$\begin{aligned} Q^T A Q &= \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q_2^T \end{pmatrix} Q_1^T A Q_1 \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q_2^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 & O \\ O & A_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & O \\ O & Q_2 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \lambda_1 & O \\ O & Q_2^T A_1 Q_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & O \\ O & \Lambda_1 \end{pmatrix} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n). \end{aligned}$$

从而, 结论对  $n$  的情形也成立. 我们就完成了定理3的证明. ■

**注：**我们对定理3的证明是存在性的, 而非构造性的, 即并没有直接给出对角阵 $\Lambda$ 与正交阵 $Q$ .

对角阵 $\Lambda$ 可由全体特征值决定, 那么, 正交阵 $Q$ 应该如何确定呢?

当然, 需要从特征向量入手. 由矩阵可对角化的充要条件可知.

**推论2**  $n$ 阶实对称阵必有 $n$ 个线性无关的特征向量, 且对 $A$ 的全体互异的特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 有,  $\sum_{i=1}^s m_i = \sum_{i=1}^s \dim V_{\lambda_i} = n$ .

进一步, 可得实对称阵在特征向量方面的特性.

**推论3**  $n$ 阶实对称阵有 $n$ 个相互正交的单位特征向量.

**证明** 由推论2, 取定 $n$ 个线性无关的特征向量. 在每个特征子空间 $V_{\lambda_i}$ 内, 对已有的 $m_i$ 个线性无关的特征向量做Schmidt正交化, 得 $V_{\lambda_i}$ 的单位正交基; 再将上述全体 $V_{\lambda_i}$ 的单位正交基并起来, 由推论1 ( $V_{\lambda_i} \perp V_{\lambda_j}$ )知, 上述所得的即为实对称阵的 $n$ 个相互正交的单位特征向量. ■

### (三) 实对称阵正交对角化的方法

**Step 1.** 分解特征多项式, 求解 $A$ 的特征值.

设 $f_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{n_1}(\lambda - \lambda_2)^{n_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{n_s}$ , 则 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 为 $A$ 的互异的实特征值, 其代数重数分别为 $n_1, n_2, \dots, n_s$ .

**Step 2.** 对每个特征值 $\lambda_i$  ( $1 \leq i \leq s$ ) 计算特征向量. 即求解齐次线性方程组 $(\lambda_i I - A)\vec{X} = \vec{0}$ , 得到一组基础解系 $\vec{X}_{i1}, \vec{X}_{i2}, \dots, \vec{X}_{im_i}$ , 其中 $m_i$ 为 $\lambda_i$ 的几何重数, 且必有 $m_i = n_i$ .

**Step 3.** 求变换矩阵. 若没有“正交”的要求, 则令.

$$P = (\vec{X}_{11}, \dots, \vec{X}_{1n_1}, \dots, \vec{X}_{s1}, \dots, \vec{X}_{sn_s}),$$
$$\Lambda = P^{-1}AP = \text{diag}(\underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_1}_{n_1 \uparrow}, \dots, \underbrace{\lambda_s, \dots, \lambda_s}_{n_s \uparrow}).$$

若有“正交”的要求, 则分别对每一组特征向量 $\vec{X}_{i1}, \dots, \vec{X}_{in_i}$ , 用施密特正交化方法进行正交单位化, 得到 $\vec{\epsilon}_{i1}, \dots, \vec{\epsilon}_{in_i}$ , 进而得

正交矩阵  $Q = (\vec{\epsilon}_{11}, \dots, \vec{\epsilon}_{1n_1}, \dots, \vec{\epsilon}_{s1}, \dots, \vec{\epsilon}_{sn_s})$ ;  $\Lambda = Q^T A Q$  同前.



例1 设  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ , 用两种方法将其对角化.

解 首先求特征值与代数重数  $|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & -1 & 1 \\ -1 & \lambda & 1 & -1 \\ -1 & 1 & \lambda & -1 \\ 1 & -1 & -1 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3(\lambda + 3).$

得到  $\lambda_1 = 1, n_1 = 3; \lambda_2 = -3, n_2 = 1.$

其次, 对特征值  $\lambda_1 = 1$ , 解齐次线性方程组  $(\lambda_1 I - A)\vec{X} = \vec{0}$ , 求特征向量.

$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 得基础解系为:

$\vec{X}_{11} = (1, 1, 0, 0)^T;$   
 $\vec{X}_{12} = (1, 0, 1, 0)^T;$   
 $\vec{X}_{13} = (-1, 0, 0, 1)^T.$

再次, 对特征值  $\lambda_2 = -3$ , 解齐次线性方程组  $(\lambda_2 I - A)\vec{X} = \vec{0}$ , 求特征向量.

$$\begin{pmatrix} -3 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & -3 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & -3 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad \text{得基础解系为: } \vec{X}_{21} = (1, -1, -1, 1)^T.$$

于是, 给出第一种将  $A$  对角化的方法为:

$$\text{令 } P = (\vec{X}_{11}, \vec{X}_{12}, \vec{X}_{13}; \vec{X}_{21}) \quad \text{从而 } \Lambda = P^{-1}AP = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_1, \lambda_1; \lambda_2)$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix},$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}.$$

第二种方法为正交对角化的方法, 分别对两组基础解系做Schmidt正交化方法:

$$\vec{\beta}_{11} = \vec{X}_{11} = (1, 1, 0, 0)^T,$$

$$\vec{\varepsilon}_{11} = \frac{\vec{\beta}_{11}}{|\vec{\beta}_{11}|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 1, 0, 0)^T,$$

$$\vec{\beta}_{12} = \vec{X}_{12} - \frac{(\vec{X}_{12}, \vec{\beta}_{11})}{(\vec{\beta}_{11}, \vec{\beta}_{11})} \vec{\beta}_{11} = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, 1, 0\right)^T,$$

$$\vec{\varepsilon}_{12} = \frac{\vec{\beta}_{12}}{|\vec{\beta}_{12}|} = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, -1, 2, 0)^T,$$

$$\vec{\beta}_{13} = \vec{X}_{13} - \frac{(\vec{X}_{13}, \vec{\beta}_{11})}{(\vec{\beta}_{11}, \vec{\beta}_{11})} \vec{\beta}_{11} - \frac{(\vec{X}_{13}, \vec{\beta}_{12})}{(\vec{\beta}_{12}, \vec{\beta}_{12})} \vec{\beta}_{12} = \left(-\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3}, 1\right)^T; \quad \vec{\varepsilon}_{13} = \frac{\vec{\beta}_{13}}{|\vec{\beta}_{13}|} = \frac{1}{2\sqrt{3}}(-1, 1, 1, 3)^T.$$

$$\vec{\beta}_{21} = \vec{X}_{21} = (1, -1, -1, 1)^T. \quad \vec{\varepsilon}_{21} = \frac{\vec{\beta}_{21}}{|\vec{\beta}_{21}|} = \frac{1}{2}(1, -1, -1, 1)^T.$$

分别做局部正交化  
计算量优于  
做整体正交化



将刚刚分别局部正交化所得的单位正交向量组  $\vec{\varepsilon}_{11}, \vec{\varepsilon}_{12}, \vec{\varepsilon}_{13}$  与  $\vec{\varepsilon}_{21}$  按列并起来就得到了正交矩阵

$$Q = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-1}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{2\sqrt{3}} & \frac{-1}{2} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{2\sqrt{3}} & \frac{-1}{2} \\ 0 & 0 & \frac{3}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} \end{bmatrix},$$

$$\text{且 } \Lambda = Q^{-1}AQ = Q^T A Q \\ = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}.$$

正交阵  $Q$  是唯一的吗?



**例2** 已知 $A$ 为3阶实对称阵,其特征值为1, 1, 2, 且属于2 的特征向量是  $(1, 0, 1)^T$ , 求 $A = ?$

**分析:** 已知特征值与部分特征向量, 求实对称阵 $A$ .

由 $A$ 可正交对角化, 即 $Q^T A Q = \Lambda$ ,  $\Rightarrow A = Q \Lambda Q^T$ , 其中 $\Lambda$ 与 $Q$ 分别可由 $A$ 的特征值与特征向量来确定, 而剩余的特征向量可由正交性确定.

**解**  $A$ 是3阶实对称阵, 正交相似于对角阵 $\Lambda = \text{diag}(1, 1, 2)$ . 属于特征值1的特征向量与属于特征值2 的特征向量  $(1, 0, 1)^T$  正交, 这等价于求解齐次线性方程组:  $(1, 0, 1)(x_1, x_2, x_3)^T = 0$ . 求解得到属于1的特征向量为:  $(0, 1, 0)^T, (1, 0, -1)^T$ , 且彼此正交. 故得到相应的正交矩阵为

$$Q = \begin{bmatrix} 0 & 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}, \Rightarrow A = Q \Lambda Q^T =$$

课后  
练习

1. 采用正交阵 $Q$ 可避免矩阵求逆;  
2. 只有两个特征值时, 特征子空间 $V_{\lambda_1}$ 与 $V_{\lambda_2}$ 互为正交补.

## (四) 从内积到正定矩阵

**回顾:** 在欧氏空间  $V(\mathbb{R})$  中, 设有内积  $(\vec{\alpha}, \vec{\beta})$ . 设  $\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n$  是  $V$  的一组基. 则对  $\vec{\alpha}, \vec{\beta} \in V$ , 可设

$$\vec{\alpha} = x_1 \vec{\alpha}_1 + \dots + x_n \vec{\alpha}_n = (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n) \vec{x}, \quad \vec{\beta} = y_1 \vec{\alpha}_1 + \dots + y_n \vec{\alpha}_n = (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2, \dots, \vec{\alpha}_n) \vec{y}$$

并计算

$$\begin{aligned} (\vec{\alpha}, \vec{\beta}) &= \left( \sum_{i=1}^n x_i \vec{\alpha}_i, \sum_{j=1}^n y_j \vec{\alpha}_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (\vec{\alpha}_i, \vec{\alpha}_j) x_i y_j \\ &= (\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n) \begin{bmatrix} (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_1) & (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2) & \cdots & (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_n) \\ (\vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_1) & (\vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_2) & \cdots & (\vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_n) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (\vec{\alpha}_n, \vec{\alpha}_1) & (\vec{\alpha}_n, \vec{\alpha}_2) & \cdots & (\vec{\alpha}_n, \vec{\alpha}_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \triangleq \vec{x}^T A \vec{y} \end{aligned}$$

抽象内积的具体坐标表示.

其中,  $n$  阶实方阵  $A$  称为该内积的**度量矩阵**. 由内积的**对称性**知,  $A$  为实对称阵. 另外, 容易验证:  $\vec{x}^T A \vec{y}$  对于列向量  $\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n$  满足**双线性**.

**问题1:** 内积定义中的第四条, 即**正定性**, 如何用坐标与度量矩阵表示?



**回顾:** 内积的正定性—— $(\vec{\alpha}, \vec{\alpha}) \geq 0$ , 且等号成立当且仅当  $\vec{\alpha} = \vec{0}$ .

**定义3.** 设  $A$  为实对称矩阵.

- (1) 若  $\vec{x}^T A \vec{x} > 0, \forall \vec{x} \neq \vec{0}$ , 则称  $A$  为**正定矩阵 (positive definite matrix)**;
- (2) 若  $\vec{x}^T A \vec{x} < 0, \forall \vec{x} \neq \vec{0}$ , 则称  $A$  为**负定矩阵 (negative definite matrix)**;
- (3) 若  $\vec{x}^T A \vec{x} \geq 0, \forall \vec{x} \neq \vec{0}$ , 则称  $A$  为**半正定矩阵 (positive semidefinite matrix)**;
- (4) 若  $\vec{x}^T A \vec{x} \leq 0, \forall \vec{x} \neq \vec{0}$ , 则称  $A$  为**半负定矩阵 (negative semidefinite matrix)**;
- (5) 若存在  $\vec{\alpha} \neq \vec{0}, \vec{\beta} \neq \vec{0}$ , 使得  $\vec{\alpha}^T A \vec{\alpha} > 0, \vec{\beta}^T A \vec{\beta} < 0$ , 则称  $A$  为**不定矩阵**.

**问题2:** 如何选择空间 $V$ 中合适的一组基, 使得在该基下内积的坐标表示较为简单?



设 $\vec{\beta}_1, \dots, \vec{\beta}_n$ 是 $V(\mathbb{R})$ 的另一组基, 并令 $\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_n$ 到 $\vec{\beta}_1, \dots, \vec{\beta}_n$ 的过渡矩阵为 $P$ , 即 $(\vec{\beta}_1, \dots, \vec{\beta}_n) = (\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_n)P$ . 于是, 在新基下的度量矩阵为:

$$B = \left[ (\vec{\beta}_i, \vec{\beta}_j) \right]_{1 \leq i, j \leq n}$$

代入得,

$$(\vec{\beta}_i, \vec{\beta}_j) = \left( \sum_{s=1}^n p_{si} \vec{\alpha}_s, \sum_{t=1}^n p_{tj} \vec{\alpha}_t \right) = \sum_{s=1}^n \sum_{t=1}^n p_{si} (\vec{\alpha}_s, \vec{\alpha}_t) p_{tj} = \sum_{s=1}^n \sum_{t=1}^n p_{si} a_{st} p_{tj} \Rightarrow B = P^T A P$$

于是在新基下, 内积 $(\vec{\alpha}, \vec{\beta})$ 的坐标表示为 $\vec{x}'^T (P^T A P) \vec{y}' = (P \vec{x}')^T A (P \vec{y}') = \vec{x}^T A \vec{y}$ .

**定义4** 给定两个 $n$ 阶对称阵 $A$ 和 $B$ , 如果存在可逆方阵 $P$ , 使得 $B = P^T A P$ , 则称 $B$ 与 $A$  **合同(相合, congruent)**.

● **课后验证:** 相合是 $n$ 阶对称矩阵的一种等价关系.



**问题2：**如何选择空间 $V$ 中合适的一组基,使得在该基下内积的坐标表示较为简单?



**等价的问题：**如何选取恰当的可逆阵 $P$ ,使得 $P^TAP$ 形式较为简单?

**回答：**对角阵,即**相合对角化问题**.

实际上,利用正交矩阵 $Q^{-1}=Q^T$ ,我们已经得出结论:

**定理3'**  $n$ 维欧氏空间 $V(\mathbb{R})$ 中,设在某组基下内积对应的度量矩阵为 $A$ ,则存在 $V$ 的一组标准正交基,使得在该基下,内积运算 $(\vec{\alpha}, \vec{\beta})$ 的坐标表示为:

$$\lambda_1 x'_1 y'_1 + \cdots + \lambda_n x'_n y'_n$$

其中,  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  为 $A$ 的特征值,  $(x'_1, \dots, x'_n)^T, (y'_1, \dots, y'_n)^T$ , 分别为 $\vec{\alpha}$ 与 $\vec{\beta}$ 的新坐标.

**注：**相合对角化问题还有其他计算方法,以及相合意义下的不变量与标准形的相关结论,参见中文教材第七章.(下学期详细分解)

用来表示内积的实对称阵需要是正定的,然而并不是所有实对称阵都是正定的,例如:

例3. 设 $n$ 阶矩阵 $A = \begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ ,  $r < n$ , 则 $A$ 的正定性为:

正定

半正定

负定

半负定

不定

提交

### 性质1. 相合变换, 不改变实对称阵的正定性.

证明. 令  $\vec{x} = P\vec{y}$ ,  $P$  可逆, 则

$$\vec{x} \neq \vec{0} \Leftrightarrow \vec{y} \neq \vec{0}$$

$$\vec{x}^T A \vec{x} = \vec{y}^T (P^T A P) \vec{y}.$$

故

$$\vec{x}^T A \vec{x} \text{ 正定} \Leftrightarrow \vec{y}^T (P^T A P) \vec{y} \text{ 正定};$$

$$\vec{x}^T A \vec{x} \text{ 半正定} \Leftrightarrow \vec{y}^T (P^T A P) \vec{y} \text{ 半正定};$$

$$\vec{x}^T A \vec{x} \text{ 负定} \Leftrightarrow \vec{y}^T (P^T A P) \vec{y} \text{ 负定};$$

$$\vec{x}^T A \vec{x} \text{ 半负定} \Leftrightarrow \vec{y}^T (P^T A P) \vec{y} \text{ 半负定};$$

$$\vec{x}^T A \vec{x} \text{ 不定} \Leftrightarrow \vec{y}^T (P^T A P) \vec{y} \text{ 不定}.$$

即

$$A \text{ 正定} \Leftrightarrow P^T A P \text{ 正定};$$

$$A \text{ 半正定} \Leftrightarrow P^T A P \text{ 半正定};$$

$$A \text{ 负定} \Leftrightarrow P^T A P \text{ 负定};$$

$$A \text{ 半负定} \Leftrightarrow P^T A P \text{ 半负定};$$

$$A \text{ 不定} \Leftrightarrow P^T A P \text{ 不定}.$$

□

对实对称阵 $A$ ,存在正交矩阵 $Q$ , s.t.

$$Q^T A Q = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n).$$

令 $\vec{x} = Q\vec{y}$ , 则

$$\vec{x}^T A \vec{x} = \vec{y}^T \Lambda \vec{y} = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2 + \dots + \lambda_n y_n^2.$$

**性质2.** 设 $A$ 为实对称阵, 则

$A$ 正定  $\Leftrightarrow A$ 的特征值全  $> 0$ ;

$A$ 半正定  $\Leftrightarrow A$ 的特征值全  $\geq 0$ ;

$A$ 负定  $\Leftrightarrow A$ 的特征值全  $< 0$ ;

$A$ 半负定  $\Leftrightarrow A$ 的特征值全  $\leq 0$ ;

$A$ 不定  $\Leftrightarrow A$ 既有正特征值又有负特征值.  $\square$

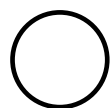
例4. 判断实对称阵  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -3 \\ 0 & -3 & 1 \end{pmatrix}$  的正定性.

正定

半正定

负定

半负定



不定

提交

例5. 已知 $A$ 为实对称矩阵, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是它的特征值,问 $t$ 为何值时, $A + tI$ 为负定矩阵.

解:  $A$ 为实对称矩阵,则 $A + tI$ 也为实对称矩阵,于是

$A + tI$ 为负定矩阵  $\Leftrightarrow A + tI$ 的特征值都  $< 0$ .

已知 $A$ 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ ,则 $A + tI$ 的特征值为

$$t + \lambda_1, t + \lambda_2, \dots, t + \lambda_n.$$

故 $t + \lambda_i < 0, i = 1, 2, \dots, n$ ,即

$$t < \min \{-\lambda_1, -\lambda_2, \dots, -\lambda_n\}$$

时 $A + tI$ 为负定矩阵.□

性质3. 实对称阵 $A$ 正定  $\Leftrightarrow$  存在可逆矩阵 $P$ , s.t.  $A = P^T P$ .

性质4. 实对称阵 $A$ 正定  $\Leftrightarrow A$ 与 $I$ 相合.

性质5. 实对称阵 $A$ 正定  $\Rightarrow \det A > 0$ .



半正定, (半)  
负定如何?

证明: 只证(3): 对实对称阵 $A$ , 存在正交矩阵 $Q$ , s.t.

$$A = Q \Lambda Q^T = Q \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix} Q^T = P^T P$$

→  $P$

## 有定二次型的判断

特征值的正负是判断有定二次型的一个重要准则, 但求全体特征值涉及到 $n$ 阶含参行列式的计算与多项式求根(因式分解), 有时比较复杂. 是否有其它判断有定二次型的判则?

首先, 需给出如下(顺序)主子式的概念.

**定义5.** 设 $A = (a_{ij}) \in M_n$ , 称子式

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

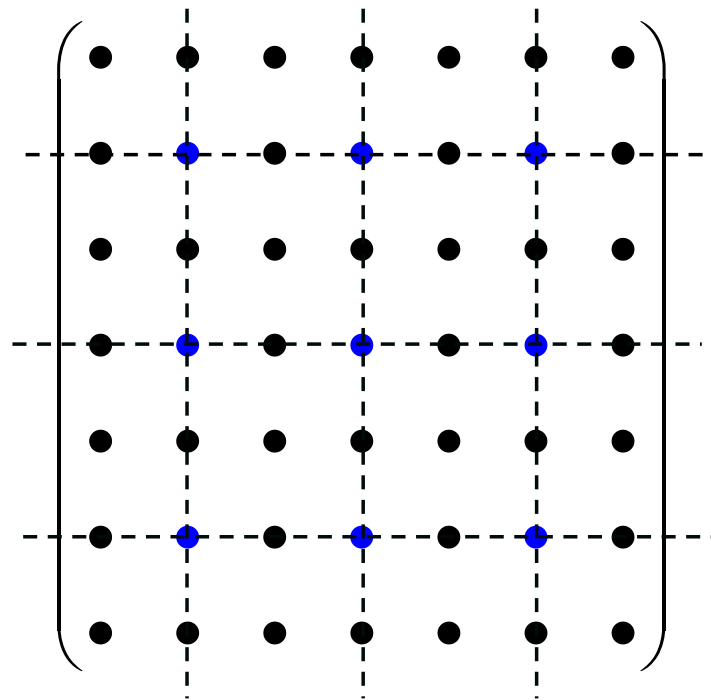
为矩阵 $A$ 的 $i$ 阶**顺序主子式 (Sequential Principal Minor)**.



回忆：设  $A = (a_{ij}) \in M_n$ , 若  $A$  的  $i$  阶子式的行指标与列指标相同, 则称该子式为  $A$  的一个  $i$  阶主子式.

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

顺序主子式



主子式

**定理4** (1) 实二次型  $\vec{x}^T A \vec{x}$  正定  $\iff$  (2)  $A$  的各阶顺序主子式  $P_i > 0 \iff$  (3)  $A$  的各阶主子式  $> 0$ .

**证明思路:** (2)是(3)的子情形, 则必有(3) $\Rightarrow$ (2), 下只证(1)  $\iff$  (2).

(1)  $\iff$  (3)的证明留作习题(见教材习题7.28).

**必要性** 设  $n$  元实二次型正定, 如果令  $\vec{X}_i = (x_1, \dots, x_i, 0, \dots, 0)^T$ , 则  $\vec{X}_i^T A \vec{X}_i$  相当于一个  $i$  元正定二次型, 其矩阵的行列式正好是  $P_i$ , 由正定二次型性质6知道  $P_i > 0$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ .

**充分性** 若对所有  $i$ , 有  $P_i > 0$ , 对  $A$  的阶数用归纳法.

当  $n=1$  时,  $A=(a_{11})$ ,  $a_{11}>0$ , 则  $x_1 a_{11} x_1 = a_{11} x_1^2 > 0$ .

假设  $n-1$  时命题成立, 下考虑  $n$  个变元的二次型, 令:

$$A = \begin{pmatrix} A_{n-1} & \vec{\beta} \\ \vec{\beta}^T & a_{nn} \end{pmatrix}$$

于是  $A_{n-1}$  的各阶主子式均大于0, 由归纳假设  $A_{n-1}$  正定.

由性质4, 存在 $n-1$ 阶可逆阵 $C_{n-1}$ , 使得

$$C_{n-1}^T A_{n-1} C_{n-1} = I_{n-1}$$

令  $C = \begin{pmatrix} C_{n-1} & \Delta \\ \vec{0}^T & 1 \end{pmatrix}$ , 于是有

$$\begin{aligned} C^T A C &= \begin{pmatrix} C_{n-1}^T & \vec{0} \\ \Delta^T & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{n-1} & \vec{\beta} \\ \vec{\beta}^T & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C_{n-1} & \Delta \\ \vec{0}^T & 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} C_{n-1}^T A_{n-1} C_{n-1} & \vec{0} \\ \vec{0}^T & **** \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I_{n-1} & \vec{0} \\ \vec{0}^T & **** \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\because (\det C)^2 \det A > 0 \Rightarrow d = a_{nn} - \vec{\beta}^T A_{n-1}^{-1} \vec{\beta} > 0$$

令  $D = \begin{pmatrix} I_{n-1} & \vec{0} \\ \vec{0}^T & 1/\sqrt{d} \end{pmatrix} C$ , 则有  $D^T A D = I_n$ , 由性质4知,  $A$ 及其对应的二次型是正定的.

例6.判断下述矩阵

$$\vec{\mathbf{x}}^T \mathbf{A} \vec{\mathbf{x}} = 2x_1^2 + 2x_2^2 + x_3^2 - 2x_1x_2 + 2x_2x_3$$

的正定性.

解: 对应的矩阵为  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ . 各阶顺序主子式为

$$P_1 = 2 > 0, P_2 = \begin{vmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{vmatrix} = 3 > 0, P_3 = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = 1 > 0.$$

因此二次型正定.  $\square$

例7. 求参数 $t$ 的范围,使下列矩阵正定

$$\vec{\mathbf{x}}^T \mathbf{A} \vec{\mathbf{x}} = 2x_1^2 + 2x_2^2 + 2x_3^2 - 2tx_1x_2 - 2tx_1x_3 - 2tx_2x_3.$$

解: 对应的矩阵为  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -t & -t \\ -t & 2 & -t \\ -t & -t & 2 \end{pmatrix}.$

二次型正定  $\Leftrightarrow$  各阶顺序主子式  $> 0$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} P_1 = 2 > 0, P_2 = \begin{vmatrix} 2 & -t \\ -t & 2 \end{vmatrix} = 4 - t^2 > 0 \\ P_3 = \begin{vmatrix} 2 & -t & -t \\ -t & 2 & -t \\ -t & -t & 2 \end{vmatrix} = 2(1-t)(2+t)^2 > 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 4 - t^2 > 0, \\ 1 - t > 0. \end{cases} \Leftrightarrow -2 < t < 1. \square$$

**Remark:**  $A$ 的顺序主子式都非负  $\nRightarrow$  二次型  $\vec{x}^T A \vec{x}$  半正定.

思考: 若用定理3的证明方法来推导, 哪一个步骤会有问题?



例8.  $\vec{x}^T A \vec{x} = x_1^2 - x_3^2$  是不定的, 但  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$  的顺序主子

式都非负:  $P_1 = 1 > 0, P_2 = P_3 = 0$ .

**定理5.** 二次型  $\vec{x}^T A \vec{x}$  半正定  $\Leftrightarrow A$  的各阶主子式  $\geq 0, i = 1, 2, \dots, n$ .

上例中  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$  有一个1阶主子式  $-1 < 0$ , 因此

$A$  不是半正定的.

定理4'. 二次型 $\mathbf{\bar{x}}^T A \mathbf{\bar{x}}$ 负定

$\Leftrightarrow$  二次型 $\mathbf{\bar{x}}^T (-A) \mathbf{\bar{x}}$ 正定

$\Leftrightarrow -A$ 的各阶顺序主子式  $> 0$ .

$\Leftrightarrow A$ 的所有奇数阶顺序主子式  $< 0$ ,  
且 $A$ 的所有偶数阶顺序主子式  $> 0$ .

定理4''. 二次型 $\mathbf{\bar{x}}^T A \mathbf{\bar{x}}$ 半负定

$\Leftrightarrow$  二次型 $\mathbf{\bar{x}}^T (-A) \mathbf{\bar{x}}$ 半正定

$\Leftrightarrow -A$ 的各阶主子式  $\geq 0$ .

$\Leftrightarrow A$ 的所有奇数阶主子式  $\leq 0$ ,  
且 $A$ 的所有偶数阶主子式  $\geq 0$ .

例9. 判断下述 $\vec{x}^T \mathbf{A} \vec{x} = -2x_1^2 - 2x_2^2 - x_3^2 + 2x_1x_2 - 2x_2x_3$ 的正定性.

解: 对应的矩阵为 $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & -1 \\ 0 & -1 & -1 \end{pmatrix}$ . 其顺序主子式

$$P_1 = -2 < 0, P_2 = \begin{vmatrix} -2 & 1 \\ 1 & -2 \end{vmatrix} = 3 > 0,$$

$$P_3 = \begin{vmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & -1 \\ 0 & -1 & -1 \end{vmatrix} = -1 < 0.$$

因此 $\vec{x}^T \mathbf{A} \vec{x}$ 为负定二次型.  $\square$



例10. 设 $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ ,  $r(A) = n$ , 证明 $A^T A$ 为正定阵.

证明:  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ ,  $r(A) = n$ , 则 $A$ 的列向量组线性无关. 于是

$\forall \vec{x} \neq \vec{0} (\in \mathbb{R}^n)$ , 有 $A\vec{x} \neq \vec{0}$ , 从而 $\vec{x}^T A^T A \vec{x} = (A\vec{x})^T A\vec{x} > 0$ , 即二次型 $\vec{x}^T A^T A \vec{x}$ 正定, 因此 $A^T A$ 为正定阵.  $\square$

别忘了定义法判定正定性  
这个结论很重要, 下一讲  
将从这里讲起



# 本讲小结

- 实对称阵的特征值 ——  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  必为实数;
- 实对称阵的特征向量 ——  $\lambda_i \neq \lambda_j \Rightarrow V_{\lambda_i} \perp V_{\lambda_j}$ ;
- 实对称阵正交对角化的结论 ——  $\exists$  正交阵  $Q$ ,  $Q^T A Q = \Lambda$ ;
- 实对称阵正交对角化的方法  
—— 局部做施密特正交化



## 本讲小结

## 实对称阵的正定性

### ▲ 概念

\*实对称阵 $A$ 是正定(半正定、负定、半负定)的:

$$\vec{x}^T A \vec{x} > (\geq, <, \leq) 0, \quad \forall \vec{x} \neq \vec{0}$$

注:  $A$ 为(半)负定矩阵  $\Leftrightarrow -A$ 为(半)正定矩阵

### ▲ 性质

1. 相合变换不改变二次型的正定性.

2.  $A$ 正定  $\Leftrightarrow A$ 的特征值都大于0.

3.  $A$ 正定  $\Leftrightarrow A$ 与 $I$ 相合.

4.  $A$ 正定  $\Leftrightarrow A = P^T P$ , 其中 $P$ 可逆.

5.  $A$ 正定  $\Leftrightarrow$ 各阶顺序主子式 $>0 \Leftrightarrow$ 所有主子式 $>0$ .

### ▲ 判定方法

1. 定义法.

2. 特征值法.

3. 相合标准形.

4. (顺序)主子式法.

