



《线性代数》



2019秋

第七章 线性映射与线性变换

§ 7.4 实对称阵的对角化



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 λ_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 σ 把每个基均做伸缩变换.

提交

•3

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 $\Leftrightarrow A$ 有 n 个线性无关的特征向量.

\Leftrightarrow 对 A 的每个特征值 λ_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, 我们可以从中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

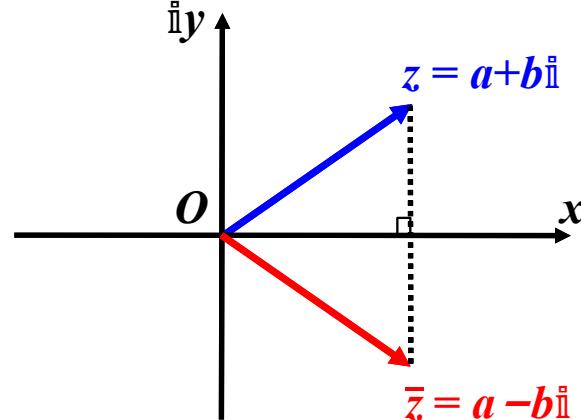
为说明实对称阵的性质, 先简要介绍一些关于复数的基本概念和结论.

定义1 设复数 $z = a + b\mathbb{i}$, ($a, b \in \mathbb{R}$, $\mathbb{i} = \sqrt{-1}$),

则 z 的复共轭运算记为 \bar{z} , 定义为:

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

(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

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

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

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

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

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

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

$$(7) \quad A \in M_n(\mathbb{C}) \text{ 为实对称阵}$$

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

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 λ 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 $A\bar{\vec{X}} = \bar{A}\bar{\vec{X}} = \overline{A\vec{X}} = \overline{\lambda\vec{X}} = \bar{\lambda}\bar{\vec{X}}$. (1)

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

另一方面, 上式中由结合律又得

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

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

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

所以 λ 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:

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

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 λ_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 λ_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 λ_1, λ_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 $A\vec{X}_1 = \lambda_1\vec{X}_1, A\vec{X}_2 = \lambda_2\vec{X}_2, (\lambda_1 \neq \lambda_2)$.

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

λ_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:

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

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 λ_i, λ_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 $Q^{-1}AQ=Q^TAQ$ 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 λ_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

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

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

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

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 Λ 与正交阵 Q .

对角阵 Λ 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_{λ_i} 内, 对已有的 m_i 个线性无关的特征向量做Schimdt正交化, 得 V_{λ_i} 的单位正交基; 再将上述全体 V_{λ_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 λ_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 λ_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 $\vec{\varepsilon}_{i1}, \dots, \vec{\varepsilon}_{in_i}$, 进而得

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

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \text{得基础解系为: } \vec{X}_{11} = (1, 1, 0, 0)^T; \vec{X}_{12} = (1, 0, 1, 0)^T; \vec{X}_{13} = (-1, 0, 0, 1)^T.$$

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.

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

于是, 给出第一种将 A 对角化的方法为:

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

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

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

$$Q = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-1}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{-1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{2\sqrt{3}} & \frac{-1}{2} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{2\sqrt{3}} & \frac{-1}{2} \\ 0 & 0 & \frac{3}{2\sqrt{3}} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}, \quad \text{且 } \Lambda = Q^{-1}AQ = Q^T AQ = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}.$$

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 Λ 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

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

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_{λ_1} 与 V_{λ_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

$$\begin{aligned} (\vec{\alpha}, \vec{\beta}) &= \left(\sum_{i=1}^n x_i \vec{\alpha}_i, \sum_{j=1}^n y_j \vec{\alpha}_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (\vec{\alpha}_i, \vec{\alpha}_j) x_i y_j \\ &= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{bmatrix} (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_1) & (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2) & \cdots & (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_n) \\ (\vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_1) & (\vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_2) & \cdots & (\vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_n) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ (\vec{\alpha}_n, \vec{\alpha}_1) & (\vec{\alpha}_n, \vec{\alpha}_2) & \cdots & (\vec{\alpha}_n, \vec{\alpha}_n) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} \triangleq \vec{x}^T A \vec{y} \end{aligned}$$

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 $P^T A P$ 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 $Q^{-1} = Q^T$, 我们已经有结论:

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 $A=\begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix}$, $r < n$, 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 $\vec{x} = \mathbf{P}\vec{y}$, \mathbf{P} 可逆, 则

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

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

故

即

- | | |
|--|--|
| $\vec{x}^T A \vec{x}$ 正定 $\Leftrightarrow \vec{y}^T (\mathbf{P}^T A \mathbf{P}) \vec{y}$ 正定; | A 正定 $\Leftrightarrow \mathbf{P}^T A \mathbf{P}$ 正定; |
| $\vec{x}^T A \vec{x}$ 半正定 $\Leftrightarrow \vec{y}^T (\mathbf{P}^T A \mathbf{P}) \vec{y}$ 半正定; | A 半正定 $\Leftrightarrow \mathbf{P}^T A \mathbf{P}$ 半正定; |
| $\vec{x}^T A \vec{x}$ 负定 $\Leftrightarrow \vec{y}^T (\mathbf{P}^T A \mathbf{P}) \vec{y}$ 负定; | A 负定 $\Leftrightarrow \mathbf{P}^T A \mathbf{P}$ 负定; |
| $\vec{x}^T A \vec{x}$ 半负定 $\Leftrightarrow \vec{y}^T (\mathbf{P}^T A \mathbf{P}) \vec{y}$ 半负定; | A 半负定 $\Leftrightarrow \mathbf{P}^T A \mathbf{P}$ 半负定; |
| $\vec{x}^T A \vec{x}$ 不定 $\Leftrightarrow \vec{y}^T (\mathbf{P}^T A \mathbf{P}) \vec{y}$ 不定. | A 不定 $\Leftrightarrow \mathbf{P}^T A \mathbf{P}$ 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 ≥ 0 ;

A 负定 $\Leftrightarrow A$ 的特征值全 < 0 ;

A 半负定 $\Leftrightarrow A$ 的特征值全 ≤ 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

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

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. \square

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

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

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 \Leftrightarrow (2) A 的各阶顺序主子式 $P_i > 0 \Leftrightarrow$ (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) \Leftrightarrow (2).

(1) \Leftrightarrow (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

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

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

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

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

的正定性.

解: 对应的矩阵为 $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$. 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

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

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

二次型正定 \Leftrightarrow 各阶顺序主子式 > 0

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

Remark: A 的顺序主子式都非负 $\cancel{\Rightarrow}$ 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 $\vec{x}^T A \vec{x}$ 负定

\Leftrightarrow 二次型 $\vec{x}^T (-A) \vec{x}$ 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 $\vec{x}^T A \vec{x}$ 半负定

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

$\Leftrightarrow -A$ 的各阶主子式 ≥ 0 .

$\Leftrightarrow A$ 的所有奇数阶主子式 ≤ 0 ,

且 A 的所有偶数阶主子式 ≥ 0 .

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

解: 对应的矩阵为 $A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & -1 \\ 0 & -1 & -1 \end{pmatrix}$. 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 $\vec{x}^T A \vec{x}$ 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.

