



第六章

第二节： 矩阵相似与矩阵的对角化

习题课

董荣
数学与统计学院

一、实对称矩阵的对角化

对称矩阵： 满足 $A^T = A$ 或 $a_{ij} = a_{ji} (\forall i, j = 1, 2, \dots, n, i \neq j)$,

共扼矩阵： 称 $\bar{A} = (\overline{a_{ij}})$ 为复矩阵 $A = (a_{ij})$ 的共扼矩阵

矩阵的共扼运算满足： $\overline{A + B} = \bar{A} + \bar{B}$

$$\overline{AB} = \bar{A} \bar{B}$$

$$\overline{kA} = \bar{k} \bar{A}$$

方阵 A 为实矩阵 $\Leftrightarrow \bar{A} = A$

性质6.2.1 实对称矩阵的特征值都是实数.

证明 设 λ 为实对称矩阵 A 的一个特征值且 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 为对应的特征向量,则有 $Ax = \lambda x$

两端取共轭,得 $\overline{Ax} = \overline{\lambda x}$, 两端取转置,得

$$\begin{aligned}\overline{x}^T A &= \overline{\lambda x}^T \Rightarrow \overline{x}^T Ax = \overline{\lambda x}^T x \Rightarrow \overline{x}^T \lambda x = \overline{\lambda x}^T x \\ &\Rightarrow (\lambda - \overline{\lambda}) \overline{x}^T x = 0\end{aligned}$$

因为 $\overline{x}^T x = |x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2 > 0$

$\Rightarrow \lambda = \overline{\lambda}$, 即 λ 为实数.

性质6.2.2 设 λ_1, λ_2 是实对称矩阵的两个不同特征值.

$x_1 = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}, x_2 = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$ 分别为对应的特征向量.

实对称矩阵的属于互不相同特征值的特征向量
互相正交

则 x_1 与 x_2 正交, 即 $\langle x_1, x_2 \rangle = x_1^T x_2 = x_2^T x_1 = \sum_{i=1}^n a_i b_i = 0$

证明 $Ax_1 = \lambda_1 x_1 \Rightarrow x_2^T Ax_1 = x_2^T \lambda_1 x_1 = \lambda_1 x_2^T x_1 = \lambda_1 \langle x_1, x_2 \rangle,$

$Ax_2 = \lambda_2 x_2 \Rightarrow x_1^T Ax_2 = x_1^T \lambda_2 x_2 = \lambda_2 x_1^T x_2 = \lambda_2 \langle x_1, x_2 \rangle,$

$x_2^T Ax_1$ 是 1×1 矩阵, 故 $x_2^T Ax_1 = (x_2^T Ax_1)^T = x_1^T A^T x_2$

因为 A 为对称矩阵, 所以 $x_2^T Ax_1 = x_1^T Ax_2 \Rightarrow \lambda_1 \langle x_1, x_2 \rangle = \lambda_2 \langle x_1, x_2 \rangle$

$\Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2) \langle x_1, x_2 \rangle = 0,$ 由于 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 得 $\langle x_1, x_2 \rangle = 0$

定理6.2.3 设 A 为 n 阶实对称矩阵，则必存在 n 阶正交矩阵 P ，使得

$$P^{-1}AP = P^T AP = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \text{ 为对角矩阵. } \boxed{P^T P = PP^T = I}$$

证明：用归纳法. $n=1$ 显然成立；假设阶数为 $n-1$ 时成立，下证阶数为 n 时成立：

设 A 的一个特征向量为 $\alpha_1 \in R^n$ ，则将 α_1 扩充得 R^n 的一组标准正交基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ ，令 $P_1 = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]$ ，则 P_1 为正交矩阵.

$AP_1 = [A\alpha_1, A\alpha_2, \dots, A\alpha_n]$ 设向量 $A\alpha_i$ ($i=2, \dots, n$) 在基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 下的坐标为 b_{1i}, \dots, b_{ni}

$$AP_1 = [\lambda_1 \alpha_1, A\alpha_2, \dots, A\alpha_n] = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{bmatrix} = P_1 \begin{bmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow A = P_1 \begin{bmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix} P_1^T = A^T = P_1 \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \beta & A_1^T \end{bmatrix} P_1^T \Rightarrow P_1^T AP_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \beta & A_1^T \end{bmatrix}$$

定理6.2.3 设 A 为 n 阶实对称矩阵，则必存在 n 阶正交矩阵 P ，使得

$$P^{-1}AP = P^TAP = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \text{ 为对角矩阵. } P^T P = PP^T = I$$

$$\Rightarrow P_1^T A P_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \beta^T \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \beta & A_1^T \end{bmatrix} \Rightarrow \beta = \mathbf{0}, A_1 = A_1^T \Rightarrow A_1 \text{ 为 } n-1 \text{ 阶实对称阵}$$

由归纳假设，存在 $n-1$ 阶正交阵 P_2 使 $P_2^{-1}A_1P_2 = P_2^T A_1 P_2 = \text{diag}(\lambda_2, \dots, \lambda_n)$

令 $P = P_1 \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P_2 \end{bmatrix}$ ，则 P 为两个正交矩阵之积，故 P 为 n 阶正交阵

$$\begin{aligned} P^T A P &= \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P_2^T \end{bmatrix} P_1^T A P_1 \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P_2^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P_2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & P_2^T A_1 P_2 \end{bmatrix} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \end{aligned}$$

定理6.2.3 设 A 为 n 阶实对称矩阵，则必存在 n 阶正交矩阵 P ，使得

$$P^{-1}AP = P^TAP = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \text{ 为对角矩阵.}$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 A 的全部特征值；

矩阵 P 的列向量组为 A 的 n 个标准正交的特征向量.

推论6.2.3 实对称矩阵每个特征值的几何重数等于其代数重数.

利用正交矩阵将对称矩阵对角化的方法：

1. 求出 A 的所有特征值；
2. 求出 A 的 n 个线性无关的特征向量；
3. 将特征向量正交化与单位化，组成 P ，则有

$$P^{-1}AP = P^TAP = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) \text{ 为对角矩阵.}$$

例： 对于 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$, 求一个正交矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP$ 成为对角矩阵.

解： $|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 3, \lambda_2 = -1.$

求 $(3I - A)x = 0$ 和 $(-I - A)x = 0$ 的基础解系,
分别求得 $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = -1$ 对应的特征向量

$$\xi_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \xi_1 \text{ 与 } \xi_2 \text{ 已经正交, 再单位化:}$$

$$e_1 = \frac{\xi_1}{\|\xi_1\|} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}, e_2 = \frac{\xi_2}{\|\xi_2\|} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{令 } P = [e_1 \quad e_2], \\ \text{则 } P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 3 & \\ & -1 \end{bmatrix} \end{array}$$



二、习题课

本章基本要求

- (1)理解特征值与特征向量的定义,了解其性质,会计算特征值与特征向量.
- (2)了解相似矩阵的概念及性质.
- (3)理解方阵可对角化的条件,掌握用相似变换化方阵为对角矩阵的方法.
- (4)了解实对称矩阵的性质,掌握实对称矩阵正交相似对角化的方法.





特征值与特征向量： A 为 n 阶方阵， λ 为复数， x 为 n 维非零列向量，若

$$Ax = \lambda x$$

则 λ 称为 A 的**特征值**， x 称为 A 的对应于 λ 的**特征向量**。

求特征值与特征向量的一般步骤

(1) 求出 $|\lambda I - A| = 0$ 在复数范围内的全部根

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ (重根按重数计算)，这就是 A 的全部特征值。

(2) 对于 A 的特征值 λ_i ，求出齐次线性方程组

$$(\lambda_i I - A)x = 0$$

的一个基础解系 $\xi_{i1}, \xi_{i2}, \dots, \xi_{ik_i}$ ，则属于 λ_i 的全部特征向量为

$x = c_1 \xi_{i1} + c_2 \xi_{i2} + \dots + c_{k_i} \xi_{ik_i}$, (c_1, \dots, c_{k_i} 为不全为零的任意常数)



例 若存在某正整数 k , 使得方阵 A 满足 $A^k = O$,

证明: A 的特征值都为0.

幂零矩阵

证: 设 λ 是 A 的特征值, α 是对应的特征向量, 且 $A\alpha = \lambda\alpha$,

则 $A^k\alpha = \lambda^k\alpha = 0$,

而特征向量 $\alpha \neq 0$,

$\lambda^k = 0 \Rightarrow \lambda = 0$.

注: 零矩阵 O 的特征值都为0

幂零矩阵的例子: $M = \begin{bmatrix} 5 & -3 & 2 \\ 15 & -9 & 6 \\ 10 & -6 & 4 \end{bmatrix}$ 满足 $M^2 = O$



习题6.1(A)17

若矩阵 $A_{n \times n}$ 满足 $A^2 = A$, 证明: A 的特征值必为0或1.

幂等矩阵

证: 设 λ 是 A 的特征值, α 是对应的特征向量, 且 $A\alpha = \lambda\alpha$,

$$\text{则 } A^2\alpha = \lambda^2\alpha,$$

由 $A^2 = A$ 得 $(\lambda^2 - \lambda)\alpha = 0$, 而特征向量 $\alpha \neq 0$,

$$\lambda^2 - \lambda = 0 \Rightarrow \lambda = 0 \text{ 或 } 1.$$

注: 虽然 A 的特征值必为0或1, 但是0,1未必都能取到.

$$\text{例如 } \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}.$$



习题6.1(A)19



设 A, B 均为 n 阶矩阵, 证明: AB 与 BA 有相同的特征值.

证: (1) 设 $\lambda \neq 0$ 是 AB 的特征值, α 是对应特征向量, 即 $(AB)\alpha = \lambda\alpha$,

则 $B(AB)\alpha = \lambda B\alpha$, 即 $(BA)(B\alpha) = \lambda(B\alpha)$, 而 $B\alpha \neq 0$

(否则 $A(B\alpha) = 0$, 与 $(AB)\alpha = \lambda\alpha \neq 0$ 矛盾)

故 λ 也是 BA 的特征值, 相应的特征向量为 $B\alpha$.

(2) 设 $\lambda = 0$ 是 AB 的一个特征值, 则有 $\det(AB) = 0$, 从而

$\det(BA) = \det(AB) = 0$, 故 0 也是 BA 的特征值.

总之, AB 与 BA 有相同的特征值.



习题6.1(B)1: 设任何 n 维非零列向量都是 n 阶矩阵 A 的特征向量,
证明: A 为数量矩阵 (即存在常数 k , 使得 $A = kI$)

证: 由于任何 n 维非零列向量都是 A 的特征向量, 则 $\varepsilon_1 = [1, 0 \cdots, 0]^T$,
 $\varepsilon_2 = [0, 1 \cdots, 0]^T, \cdots, \varepsilon_n = [0, 0 \cdots, 1]^T$ 是 A 的特征向量, 有 $A\varepsilon_i = \lambda_i \varepsilon_i$

从而有 $A[\varepsilon_1, \cdots, \varepsilon_n] = [A\varepsilon_1, \cdots, A\varepsilon_n] = [\lambda_1 \varepsilon_1, \cdots, \lambda_n \varepsilon_n]$

因为 $[\varepsilon_1, \cdots, \varepsilon_n] = I$, 所以 $A = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$

$\varepsilon_i + \varepsilon_j$ 也是 A 的特征向量, 设其特征值为 λ , 我们有

$$\begin{aligned}\lambda_i \varepsilon_i + \lambda_j \varepsilon_j &= A(\varepsilon_i + \varepsilon_j) = \lambda(\varepsilon_i + \varepsilon_j) = \lambda \varepsilon_i + \lambda \varepsilon_j \\ \Rightarrow (\lambda_i - \lambda) \varepsilon_i &= (\lambda - \lambda_j) \varepsilon_j\end{aligned}$$

进而可得 $\lambda_i = \lambda_j = \lambda, (i, j = 1, 2, \cdots, n)$, 从而

$$A = \lambda I$$





习题6.1(B)2: 设 λ 为正交矩阵 A 的特征值. 证明: $1/\lambda$ 也是 A 的特征值.

证: 由于 λ 为正交矩阵 A 的特征值, 从而存在特征向量 x , 使得

$$Ax = \lambda x$$

用 A^T 同时左乘上式两端, 得

$$A^T Ax = \lambda A^T x$$

从而有

$$\frac{1}{\lambda} x = A^T x$$

即 $1/\lambda$ 是 A^T 的特征值。

由于 $\det(\lambda I - A) = \det((\lambda I - A)^T) = \det(\lambda I - A^T)$, 我们得知 A, A^T 具有相同的特征值, 从而 $1/\lambda$ 是 A 的特征值.





习题6.2(A)4 已知3阶矩阵 A 与 B 相似, A 的特征值为 $\frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \frac{1}{4}$, 则行列式 $|B^{-1} - I| = ?$

解: A 与 B 相似, 故 B 的特征值也为 $\frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \frac{1}{4}$, 则 B^{-1} 的特征值为2, 3, 4

现在来看 $B^{-1} - I$ 的特征值, 其特征方程为

$$|\lambda I - (B^{-1} - I)| = 0$$

$$|(\lambda + 1)I - B^{-1}| = 0$$

显然有当 $\lambda + 1 = 2, 3, 4$ 时, 上述等式成立, 故 $B^{-1} - I$ 的特征值为1, 2, 3

因此 $|B^{-1} - I| = 1 \times 2 \times 3 = 6$

由此题可得结论: 若 λ 是 A 的特征值, 则 $\lambda + k$ 是 $A + kI$ 的特征值.

$$|\lambda I - A| = |(\lambda + k)I - (A + kI)| = 0$$