

# 矩阵的表示

$n \times n$ 的矩阵 $B$ 将 $n$ 元向量映射成 $n$ 元向量

$$B: x \mapsto Bx$$

线性映射:

$$B(kx) = kBx, B(x_1 + x_2) = Bx_1 + Bx_2$$

给定线性映射 $f$ 的形式, 如何确定其矩阵形式?

只需考虑线性映射 $f$ 在 $R^n$ 的基上的作用

设 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 为 $R^n$ 的一组基, 且

$$f(\alpha_i) = \sum_j B_{ji} \alpha_j \quad \forall i = 1, \dots, n$$

则 $f$ 的矩阵表示为 $ABA^{-1}$  (为什么? )

问题: 给定 $f$ , 如何选取 $\{\alpha_1, \dots, \alpha_n\}$ 使得矩阵表示最简?

# 第5章 特征值和特征向量 矩阵的对角化

## 5.1 矩阵的特征值和特征向量 相似矩阵

### 5.1.1 特征值和特征向量的基本概念

**定义5.1** 设 $A$ 是复数域 $C$ 上的 $n$ 阶矩阵, 如果存在数 $\lambda \in C$ 和非零 $n$ 维向量 $x$ , 使得

$$A x = \lambda x$$

则称 $\lambda$ 为 $A$ 的特征值,  $x$ 为 $A$ 的属(对应)于特征值 $\lambda$ 的特征向量。

注意: 特征向量  $x$  是非零向量, 是齐次线性方程组

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

的非零解。  $\lambda$ 应满足

$$|\lambda I - A| = 0$$

即 $\lambda$ 是多项式  $\det(\lambda I - A)$  的零点。

**定义5.1** 设 $n$ 阶矩阵 $A=(a_{ij})$ ,则

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

称为 $A$ 的特征多项式。

$(\lambda I - A)$  称为 $A$ 的特征矩阵。 $|\lambda I - A| = 0$  称为 $A$ 的特征方程。

$n$  阶矩阵 $A$ 的特征多项式在复数域上的  $n$  个根都是矩阵 $A$ 的特征值, 其 $k$ 重根叫做  $k$  重特征值 (代数重数)。

**例 1**  $n$  阶对角矩阵 $A$ , 上(下)三角形矩阵 $B$ 的特征值都是它们的 $n$ 个主对角元  $a_{11}, a_{22}, \cdots, a_{nn}$ 。

因为它们的特征多项式为

$$|\lambda I - A| = |\lambda I - B| = (\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) \cdots (\lambda - a_{nn})$$

例 2 求矩阵  $A = \begin{bmatrix} 0 & -2 & -2 \\ 2 & -4 & -2 \\ -2 & 2 & 0 \end{bmatrix}$  的特征值及特征向量。

解:  $A$  的特征方程为

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda & 2 & 2 \\ -2 & \lambda+4 & 2 \\ 2 & -2 & \lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda & 2 & 2 \\ 0 & \lambda+2 & \lambda+2 \\ 2 & -2 & \lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda & 2 & 0 \\ 0 & \lambda+2 & 0 \\ 2 & -2 & \lambda+2 \end{vmatrix} = \lambda(\lambda+2)^2 = 0$$

$A$  的特征值为:  $\lambda_1=0, \lambda_2=-2$  (二重特征值)。

对于  $\lambda_1=0$ , 求解  $(\lambda_1 I - A)\mathbf{x}=\mathbf{0}$ , 即  
得基础解系:  $\mathbf{x}_1 = [-1, -1, 1]^T$ 。

$k\mathbf{x}_1$  ( $k \neq 0$  为任意常数) 是  $A$  的属于  $\lambda_1$  的全部特征向量。

对于  $\lambda_2=-2$ , 求解  $(\lambda_2 I - A)\mathbf{x}=\mathbf{0}$ , 即  
得基础解系:  $\mathbf{x}_2 = [1, 1, 0]^T, \mathbf{x}_3 = [1, 0, 1]^T$ 。

$k_1\mathbf{x}_2 + k_2\mathbf{x}_3$  ( $k_1, k_2$  是不全为零的任意常数)  
是  $A$  关于  $\lambda_2$  的全部的特征向量。

$$\begin{bmatrix} 0 & 2 & 2 \\ -2 & 4 & 2 \\ 2 & -2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -2 & 2 & 2 \\ -2 & 2 & 2 \\ 2 & -2 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

## 5.1.2 特征值和特征向量的性质

**定理5.1** 若 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 是 $A$ 属于 $\lambda_0$ 的两个的特征向量, 则 $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2$ 也是 $A$ 属于 $\lambda_0$ 的特征向量(其中  $k_1, k_2$ 是任意常数, 但  $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2 \neq \mathbf{0}$  )。

**证:**  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2$ 是齐次线性方程组 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解, 所以,

$$k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2$$

也是 $(\lambda I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的解, 故当  $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2 \neq \mathbf{0}$  时, 也是 $A$ 的属于 $\lambda_0$ 的特征向量。

$(\lambda I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 的解空间称为 $A$ 的关于 $\lambda$  **的特征子空间**, 记作 $V_\lambda$ 。

$$\dim V_\lambda = n - r(\lambda I - A)$$

如例 2 中,  $V_{\lambda_1} = \{ k\mathbf{x} \mid \mathbf{x} = [-1, -1, 1]^T, k \in \mathbf{R} \} = L([-1, -1, 1]^T);$

$$\begin{aligned} V_{\lambda_2} &= \{ k_1\mathbf{x}_2 + k_2\mathbf{x}_3 \mid \mathbf{x}_2 = [1, 1, 0]^T, \mathbf{x}_3 = [1, 0, 1]^T, k_1, k_2 \in \mathbf{R} \} \\ &= L([1, 1, 0]^T, [1, 0, 1]^T) \end{aligned}$$

**定理5.2** 若 $n$  阶矩阵 $A=(a_{ij})$  的 $n$ 个特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 则

$$(1) \quad \sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

$$(2) \quad \prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$$

称 $A$ 的主对角元的和  $\sum_{i=1}^n a_{ii}$  为 $A$ 的迹, 记作  $\text{tr}(A)$ 。

**\*证:** 设

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & 0 - a_{12} & \cdots & 0 - a_{1n} \\ 0 - a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & 0 - a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 - a_{n1} & 0 - a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} \quad (*)$$

$$= \lambda^n + c_1 \lambda^{n-1} + \cdots + c_k \lambda^{n-k} + \cdots + c_{n-1} \lambda + c_n$$

(\*)式可表示为  $2^n$  个行列式之和, 其中展开后含 $\lambda^{n-1}$ 项的行列式有下面 $n$ 个:

$$\begin{vmatrix} -a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ -a_{21} & \lambda & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & 0 & \cdots & \lambda \end{vmatrix} \quad \begin{vmatrix} \lambda & -a_{12} & \cdots & 0 \\ 0 & -a_{22} & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & -a_{n2} & \cdots & \lambda \end{vmatrix}, \quad \cdots, \quad \begin{vmatrix} \lambda & 0 & \cdots & -a_{1n} \\ 0 & \lambda & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & -a_{nn} \end{vmatrix}$$

它们的和等于

$$-(a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}) \lambda^{n-1} = -\left(\sum_{i=1}^n a_{ii}\right) \lambda^{n-1}, \text{ 即 } c_1 = -\left(\sum_{i=1}^n a_{ii}\right)$$

(\*)式中不含 $\lambda$ 的常数项为

$$\begin{vmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & -a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & -a_{nn} \end{vmatrix} = (-1)^n |A|, \quad \text{即 } c_n = (-1)^n |A|$$

所以,  $f(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$

$$= \lambda^n - \left(\sum_{i=1}^n a_{ii}\right) \lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A|$$

由根与系数的关系及常数项相等, 得

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii} \quad \text{和} \quad \prod_{i=1}^n \lambda_i = |A|$$

由定理5.2 得：矩阵 $A$ 可逆的充要条件是 $A$ 的任意一个特征值不等于零；或 $A$ 为奇异阵的充要条件是 $A$ 至少有一个特征值等于零。

$A$ 的一个特征值可对应很多特征向量；但 $A$ 的一个特征向量不能属于不同的特征值。

**性质1** 若 $\lambda$ 是 $A$ 的特征值,  $x$ 是 $A$ 的属于 $\lambda$ 的特征向量。则

(1)  $k\lambda$  是 $kA$ 的特征值 ( $k$ 为任意常数) ;

(2)  $\lambda^m$ 是 $A^m$ 的特征值;

(3)若 $A$ 可逆, 则 $\lambda^{-1}$ 为 $A^{-1}$ 的一个特征值, 而且 $x$  仍然是矩阵 $kA$ ,  $A^m$ 和 $A^{-1}$ 的分别对应于特征值  $k\lambda$ ,  $\lambda^m$  和  $\lambda^{-1}$ 的特征向量。

**证** (2)(3) 由 $Ax = \lambda x$  得

$$A^2 x = A(\lambda x) = \lambda (Ax) = \lambda (\lambda x) = \lambda^2 x, \text{ 继续得 } A^m x = \lambda^m x。$$

$$A^{-1}(Ax) = A^{-1}(\lambda x) = \lambda (A^{-1}x), \text{ 所以, } A^{-1}x = \lambda^{-1}x。$$



**性质2** 矩阵 $A$ 和 $A^T$ 的特征值相同。

**证：**  $\det(\lambda I - A) = \det(\lambda I - A)^T$

$$= \det((\lambda I)^T - A^T) = \det(\lambda I - A^T)$$

**\*定理5.3** 设 $A$ 是 $n$ 阶矩阵, 若

$$\sum_{i=1}^n |a_{ij}| < 1 \quad (j = 1, 2, \dots, n)$$

$$\sum_{j=1}^n |a_{ij}| < 1 \quad (i = 1, 2, \dots, n)$$

有一个成立, 则 $A$ 的所有特征值 $\lambda_i (i=1, 2, \dots, n)$ 的模 (对实特征值是指绝对值)  $|\lambda_i| < 1$ 。

证明：对任意的 $i=1,2,\dots,n$ ，设 $\lambda_i$ 为 $A$ 的特征值， $x \neq 0$ 为对应的特征向量。

记  $|x_k| = \max \left\{ |x_1|, |x_2|, \dots, |x_n| \right\},$

我们有  $|x_k| > 0$  且  $\frac{|x_j|}{|x_k|} \leq 1 (j = 1, 2, \dots, n).$

下证 $|\lambda_i| < 1$ 。为此，考虑 $Ax = \lambda_i x$ 的第 $k$ 个方程

$$\lambda_i x_k = \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j.$$

我们可得：

$$|\lambda_i| = \frac{\left| \sum_{j=1}^n a_{kj} x_j \right|}{|x_k|} \leq \sum_{j=1}^n \frac{|x_j|}{|x_k|} |a_{kj}| \leq \sum_{j=1}^n |a_{kj}| < 1.$$

### 例3 设

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 2 & -2 & 2 \\ -1 & 1 & -1 \end{bmatrix}$$

- (1) 求 $A$ 的特征值和特征向量;
- (2) 求可逆矩阵 $P$ , 使 $P^{-1}AP$ 为对角阵。

#### 解 (1)

$$\begin{aligned} |\lambda I - A| &= \begin{vmatrix} \lambda-1 & 1 & -1 \\ -2 & \lambda+2 & -2 \\ 1 & -1 & \lambda+1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda-1 & 0 & -1 \\ -2 & \lambda & -2 \\ 1 & \lambda & \lambda+1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda-1 & 0 & -1 \\ -2 & \lambda & -2 \\ 3 & 0 & \lambda+3 \end{vmatrix} \\ &= \lambda^2(\lambda+2) = 0 \end{aligned}$$

$A$ 的特征值为:  $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$  (二重特征值),  $\lambda_3 = -2$ 。

对于 $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$ , 求解 $(\lambda_1 I - A)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 即

得基础解系:

$$\mathbf{x}_1 = [1, 1, 0]^T, \quad \mathbf{x}_2 = [-1, 0, 1]^T,$$

$$\begin{bmatrix} -1 & 1 & -1 \\ -2 & 2 & -2 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

则 $k_1\mathbf{x}_1 + k_2\mathbf{x}_2$  ( $\forall k_1, k_2$  不全为0) 是 $A$ 的属于 $\lambda_1 = \lambda_2 = 0$ 的全部特征向量。

对于 $\lambda_3 = -2$ , 求解 $(\lambda_3 I - A) \mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 即

得基础解系:  $\mathbf{x}_3 = [-1, -2, 1]^T$

$$\begin{bmatrix} -3 & 1 & -1 \\ -2 & 0 & -2 \\ 1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$A$ 的属于 $\lambda_3$ 的全部特征向量为  $k_3 \mathbf{x}_3$  ( $k_3 \neq 0$  为任意常数)。

解: (2) 将  $A \mathbf{x}_i = \lambda_i \mathbf{x}_i$  ( $i=1, 2, 3$ ) 排成矩阵

$$A[\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3] = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3] \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{bmatrix}$$

取  $P = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_3] = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix},$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$$

则  $AP = PA$ , 且  $|P| \neq 0$ , 所以,

$$P^{-1}AP = A$$

为对角矩阵。

### 5.1.3 相似矩阵及其性质

**定义5.3** 对于矩阵 $A, B$ , 若存在可逆矩阵 $P$ , 使  $P^{-1}AP=B$ , 则称 $A$ 相似于 $B$ , 记作 $A\sim B$ 。

矩阵的相似关系是一种等价关系, 具有以下性质:

- (1) **自反性**  $A\sim A$ ;
- (2) **对称性** 若 $A\sim B$ , 则 $B\sim A$ ;
- (3) **传递性** 若 $A_1\sim A_2, A_2\sim A_3$ , 则 $A_1\sim A_3$ 。

相似矩阵还有以下性质:

- (1)  $C^{-1}(kA+tB)C = kC^{-1}AC + tC^{-1}BC$  ( $k, t \in F$ );
- (2)  $C^{-1}(AB)C = (C^{-1}AC)(C^{-1}BC)$ ;
- (3) 若 $A\sim B$ , 则 $A^m\sim B^m$  ( $m$ 为正整数);
- (4) 若 $A\sim B$ , 则 $f(A)\sim f(B)$ ,

其中  $f(x)=a_mx^m+a_{m-1}x^{m-1}+\cdots+a_1x+a_0$ 是个多项式。

$$f(A)=a_mA^m+a_{m-1}A^{m-1}+\cdots+a_1A+a_0I \quad (a_i \in F, i=0, 1, \cdots, m),$$

$$f(B)=a_mB^m+a_{m-1}B^{m-1}+\cdots+a_1B+a_0I。$$

**定理5.4** 若矩阵 $A$ 与 $B$ 相似, 则它们的特征多项式相等,

即

$$|\lambda I - A| = |\lambda I - B|$$

**证**  $A \sim B$ , 即存在可逆矩阵 $P$ , 使得

$$P^{-1}AP = B$$

即

$$\begin{aligned} |\lambda I - B| &= |\lambda I - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(\lambda I - A)P| \\ &= |P^{-1}| |\lambda I - A| |P| \\ &= |\lambda I - A| \end{aligned}$$

思考:  $B$ 的特征值和特征向量是什么?

注意: 此定理的逆命题不成立。例如:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$|\lambda I - A| = |\lambda I - B| = (\lambda - 2)^2$ , 但 $A$ 与 $B$ 不相似, 因为对任何可逆矩阵 $P$ ,  $P^{-1}AP = P^{-1}(2I)P = 2I = A \neq B$ 。

## 5.2 矩阵可对角化的条件

**定理5.5**  $n$  阶矩阵  $A$  与对角阵相似的充要条件是  $A$  有  $n$  个线性无关的特征向量。

**证 必要性** 设  $P^{-1}AP = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) = \Lambda$ , 即

$$AP = P\Lambda \quad (1)$$

将矩阵  $P$  按列分块为  $P = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n]$ , (1)式即为

$$A[\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n] = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \quad (2)$$

得  $A \mathbf{x}_j = \lambda_j \mathbf{x}_j \quad (\mathbf{x}_j \neq 0, j=1, 2, \dots, n)$  (3)

即  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$  是  $A$  的  $n$  个线性无关的特征向量(因为  $P$  可逆, 所以  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$  线性无关)。必要性得证。

**充分性** 若 $A$ 有 $n$ 个线性无关的特征向量 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_n$ , 即(3)式成立, 由(3)式可得(2)式, 从而(1)式成立。充分性得证。

$A$ 与对角阵 $\Lambda$ 相似,  $\Lambda$ 的主对角元是 $A$ 的特征值, 若不计其排列顺序, 则 $\Lambda$ 唯一, 称 $\Lambda$ 为 $A$ 的相似标准形。

与对角阵相似的矩阵, 称为可对角化矩阵。

**定理5.6** 矩阵 $A$ 属于不同特征值的特征向量是线性无关的。

**证:** 设 $A$ 的 $m$ 个互不相同的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ , 其对应的特征向量分别为 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_m$ 。

对 $m$ 作归纳法。



当 $m=1$ 时,  $\mathbf{x}_1 \neq \mathbf{0}$ , 线性无关; 假设 $m=k$ 时, 命题成立;

对 $m=k+1$ , 设

$$a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (1)$$

则  $A(a_1\mathbf{x}_1 + a_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\mathbf{x}_{k+1}) = \mathbf{0}$

即  $a_1\lambda_1\mathbf{x}_1 + a_2\lambda_2\mathbf{x}_2 + \dots + a_k\lambda_k\mathbf{x}_k + a_{k+1}\lambda_{k+1}\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{0} \quad (2)$

$\lambda_{k+1}(1) - (2)$  得

$$a_1(\lambda_{k+1} - \lambda_1)\mathbf{x}_1 + a_2(\lambda_{k+1} - \lambda_2)\mathbf{x}_2 + \dots + a_k(\lambda_{k+1} - \lambda_k)\mathbf{x}_k = \mathbf{0}$$

由于 $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_k$  线性无关,  $a_i(\lambda_{k+1} - \lambda_i) = 0, i=1, 2, \dots, k$ ,

又因为 $\lambda_{k+1} \neq \lambda_i$ , 所以,  $a_i = 0, i=1, 2, \dots, k$ 。代入(1), 得 $a_{k+1} = 0$ 。

所以,  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_{k+1}$  线性无关。由归纳法得证。

**推论:**  $n$ 阶矩阵 $A$ 有 $n$ 个不同的特征值, 则  $A$ 与对角阵相似。

**注意:** 这里的条件是充分的, 但不是必要的。

**\*定理5.7** 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是 $n$ 阶矩阵 $A$ 的 $m$ 个互不相同的特征值, 属于 $\lambda_i$ 的线性无关的特征向量为

$$\mathbf{x}_{i_1}, \mathbf{x}_{i_2}, \dots, \mathbf{x}_{i_{r_i}} \quad (i=1, 2, \dots, m),$$

则由 $r_1 + r_2 + \dots + r_m$ 个向量组成的向量组

$$\left\{ \mathbf{x}_{i_1}, \mathbf{x}_{i_2}, \dots, \mathbf{x}_{i_{r_i}} \mid i=1, 2, \dots, m \right\} \quad (1)$$

是线性无关的。

证: 设 
$$\sum_{i=1}^m \left( k_{i_1} \mathbf{x}_{i_1} + k_{i_2} \mathbf{x}_{i_2} + \dots + k_{i_{r_i}} \mathbf{x}_{i_{r_i}} \right) = \mathbf{0}, \quad \text{记}$$

$$\mathbf{y}_i = k_{i_1} \mathbf{x}_{i_1} + k_{i_2} \mathbf{x}_{i_2} + \dots + k_{i_{r_i}} \mathbf{x}_{i_{r_i}} \quad (2)$$

(1)式化为 
$$\mathbf{y}_1 + \mathbf{y}_2 + \dots + \mathbf{y}_m = \mathbf{0} \quad (3)$$

其中 $\mathbf{y}_i$ 是 $A$ 属于 $\lambda_i$ 的特征向量或为零向量。但 $\mathbf{y}_i$ 不能是 $A$ 属于 $\lambda_i$ 的特征向量。否则,

由于不同特征值对应的特征向量是线性无关的，即有  $y_1 + \cdots + y_i \neq 0$  ( $i=1, \cdots, m$ )，(3) 式不能成立。所以，

$$y_1 = \cdots = y_m = 0 \quad (4)$$

再由  $\mathbf{x}_{i_1}, \mathbf{x}_{i_2}, \cdots, \mathbf{x}_{i_{r_i}}$  线性无关, 和(4), (2) 得

$$k_{i_1} = k_{i_2} = \cdots = k_{i_{r_i}} = 0$$

即  $\left\{ x_{i_1}, x_{i_2}, \cdots, x_{i_{r_i}} \mid i = 1, 2, \cdots, m \right\}$  是线性无关的。

**定理5.8** 设  $\lambda_0$  是  $n$  阶矩阵  $A$  的  $k$  重特征值，属于  $\lambda_0$  的线性无关的特征向量的最大个数为  $l$  (几何重数)，则  $k \geq l$ 。

证：由  $A\mathbf{x}_i = \lambda_0 \mathbf{x}_i, \mathbf{x}_i \neq \mathbf{0}, i=1, \dots, l$  (1)

将  $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2, \dots, \mathbf{x}_l\}$  扩充为  $C^n$  的基  $\{\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_l, \mathbf{x}_{l+1}, \dots, \mathbf{x}_n\}$ ,  
 $\mathbf{x}_{l+1}, \dots, \mathbf{x}_n$  一般不是特征向量, 但  $A\mathbf{x}_j \in C^n$ , 可用  $C^n$  的基表示:

$$A\mathbf{x}_j = b_{1j}\mathbf{x}_1 + \dots + b_{lj}\mathbf{x}_l + b_{l+1,j}\mathbf{x}_{l+1} + \dots + b_{nj}\mathbf{x}_n, j = l+1, \dots, n \quad (2)$$

将(1)、(2)式中的  $n$  个等式写成一个矩阵等式:

$$A[\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_l, \mathbf{x}_{l+1}, \dots, \mathbf{x}_n]$$

$$= [\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_l, \mathbf{x}_{l+1}, \dots, \mathbf{x}_n] \begin{bmatrix} \lambda_0 & \dots & 0 & b_{1,l+1} & \dots & b_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & \lambda_0 & b_{l,l+1} & \dots & b_{ln} \\ 0 & \dots & 0 & b_{l+1,l+1} & \dots & b_{l+1,n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & b_{n,l+1} & \dots & b_{nn} \end{bmatrix} \quad (3)$$

记  $P = [\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_l, \mathbf{x}_{l+1}, \dots, \mathbf{x}_n]$ ,  
 (3)式为:

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_0 I_l & B_1 \\ \mathbf{0} & B_2 \end{bmatrix}$$

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_0 I_l & B_1 \\ \mathbf{0} & B_2 \end{bmatrix}$$

因为相似矩阵的特征多项式相同。

$$|\lambda I - A| = |\lambda I - P^{-1}AP| = \begin{vmatrix} (\lambda - \lambda_0)I_l & -B_1 \\ \mathbf{0} & \lambda I_{n-l} - B_2 \end{vmatrix} = (\lambda - \lambda_0)^l |\lambda I_{n-l} - B_2|$$

由于  $|\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_0)^l |\lambda I_{n-l} - B_2|$  及  $|\lambda I_{n-l} - B_2|$

是  $\lambda$  的  $n-l$  次多项式, 所以,  $\lambda_0$  是  $A$  的大于或等于  $l$  重的特征值, 即  $k \geq l$ 。

$(\lambda_0 I - A)x = \mathbf{0}$  的基础解系含  $l = n - r(\lambda_0 I - A)$  个解向量,

即

$$\dim V_{\lambda_0} = l$$

所以,  $\lambda_0$  的特征子空间的维数小于或等于特征值的重数, 即几何重数小于等于代数重数

$$\dim V_{\lambda_0} \leq k$$

**\*定理5.9**  $n$  阶矩阵  $A$  与对角阵相似的充要条件是:  $A$  的每个特征值对应的特征向量线性无关的最大个数等于该特征值的重数 (每个特征子空间的维数等于该特征值的重数)。

证明: 设

$$|\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}| = \sum_{i=1}^m (\lambda - \lambda_i)^{r_i},$$

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$  互异且  $r_1 + r_2 + \dots + r_m = n$ 。

先证明充分性: 由于对应于  $\lambda_i$  的特征向量有  $r_i$  个线性无关, 又  $m$  个特征值互异, 由定理5.7,  $A$  有  $n$  个线性无关的特征向量, 依据定理5.5,  $A$  与对角矩阵相似。

再证明必要性。用反证法, 设有一个特征值  $\lambda_i$  对应的线性无关的特征向量的最大个数  $l_i < \lambda_i$  的重数  $r_i$ , 则由定理5.8可知,  $A$  的线性无关的特征向量个数小于  $n$ , 故  $A$  不能与对角矩阵相似。



作业：第247页至第248页

---

1(1, 6)、2、3、4、8、9、11、14

例1 设

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

问 $A$ 是否与对角阵相似？若与对角阵相似，求对角矩阵 $\Lambda$ 及可逆矩阵 $P$ ，使得  $P^{-1}AP = \Lambda$ ，再求 $A^k$  ( $k$ 为正整数)。

$$\text{解: } |\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & \lambda - 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & \lambda - 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda + 2) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & \lambda - 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & \lambda - 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & \lambda - 1 \end{vmatrix}$$

$$= (\lambda + 2) \begin{vmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & \lambda - 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \lambda - 2 \end{vmatrix}$$

$$= (\lambda + 2)(\lambda - 2)^3 = 0$$



$A$ 的特征值为

$$\lambda_1 = -2 \text{ (单重根)}, \lambda_2 = 2 \text{ (三重根)}$$

对于 $\lambda_1 = -2$ , 求解 $(\lambda_1 I - A)x = 0$ 。

即

$$\begin{bmatrix} -3 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -3 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

属于 $\lambda_1$ 的特征向量为 $\{ kx_1 \mid x_1 = [1, 1, 1, 1]^T, k \neq 0 \}$ 。

对于 $\lambda_2 = 2$ , 求解 $(\lambda_2 I - A)x = 0$ , 即  $x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 0$ ,

得基础解系

$$\begin{aligned} x_{21} &= [1, -1, 0, 0]^T \\ x_{22} &= [1, 0, -1, 0]^T \\ x_{23} &= [1, 0, 0, -1]^T \end{aligned}$$

$A$ 有4个线性无关的特征向量, 所以,  $A$ 与对角阵相似。

$$\text{取 } \mathbf{P} = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_{21}, \mathbf{x}_{22}, \mathbf{x}_{23}] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{\Lambda} = \begin{bmatrix} -2 & & & \\ & 2 & & \\ & & 2 & \\ & & & 2 \end{bmatrix}$$

则

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda}$$

由  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{\Lambda}$ , 得  $\mathbf{A} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1}$ ,

$$\mathbf{A}^k = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1} \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1} \dots \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}\mathbf{P}^{-1} = \mathbf{P}\mathbf{\Lambda}^k \mathbf{P}^{-1}$$

所以

$$\mathbf{A}^k = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} (-2)^k & & & \\ & 2^k & & \\ & & 2^k & \\ & & & 2^k \end{bmatrix} \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -3 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & -3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{cases} 2^{k+1} \mathbf{I}_4, & \text{当 } k \text{ 为偶数,} \\ 2^{k-1} \mathbf{A}, & \text{当 } k \text{ 为奇数.} \end{cases}$$

**例2**  $n$  阶矩阵  $A$  为主对角元全为2的上三角矩阵, 且存在  $a_{ij} \neq 0 (i < j)$ , 问  $A$  是否与对角阵相似?

解: 设

$$A = \begin{bmatrix} 2 & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & 2 & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \ddots & \cdots \\ 0 & 0 & \cdots & 2 \end{bmatrix}$$

$$|\lambda I - A| = (\lambda - 2)^n = 0$$

$\lambda = 2$  是  $A$  的  $n$  重特征值。因为

$$r(2I - A) \geq 1$$

$(2I - A)x = 0$  的基础解系含  $n - r(2I - A) \leq n - 1$  个解向量,

即  $A$  的线性无关的特征向量少于  $n$  个,  $A$  不与对角阵相似。

**\*例3** 矩阵如例1,  $f(x) = x^3 - 2x + 5$ , 求可逆阵  $P$  和对角阵  $\Lambda$ , 使得  $P^{-1}f(A)P = \Lambda$ , 其中  $f(A) = A^3 - 2A + 5I$ 。

解: (见教材P231 “(4) 若  $A \sim B$ , 则  $f(A) \sim f(B)$ ”)

由  $P^{-1}AP = \Lambda = \text{diag}(-2, 2, 2, 2)$ , 得

$$A = P\Lambda P^{-1}$$

于是  $f(A) = A^3 - 2A + 5I$

$$= (P\Lambda P^{-1})^3 - 2(P\Lambda P^{-1}) + 5I$$

$$= P(\Lambda^3 - 2\Lambda + 5I)P^{-1}$$

$$= Pf(A)P^{-1}$$

所以,  $P^{-1}f(A)P = f(\Lambda)$

$$= \text{diag}(f(-2), f(2), f(2), f(2))$$

$$= \text{diag}(1, 9, 9, 9)$$

**例4** 设 $A$ 是 $n$ 阶幂等矩阵( $A^2=A$ ),  $r(A)=r$  ( $0 < r \leq n$ )。证明:  
 $A$ 相似于 $A = \text{diag}(1, \cdots, 1, 0, \cdots, 0)$ , 其中1的个数等于 $r(A)$ 。

**证:** 设  $A x_i = \lambda_i x_i$ , 从而  $A^2 x_i = \lambda_i^2 x_i$ , 又  $A^2 = A$ ,  
所以  $\lambda_i^2 = \lambda_i$  ( $i=1, 2, \cdots, n$ )。于是,  $\lambda_i = 0$  或  $1$ , 由

$$A^2 = A, \quad A - A^2 = A(I - A) = 0$$

得 
$$r(A) + r(I - A) \leq n \quad (1)$$

又 
$$r(A) + r(I - A) \geq r(A + (I - A)) = r(I) = n \quad (2)$$

由(1)和(2)得:  $r(A) + r(I - A) = n$ , 或  $r(I - A) = n - r(A)$ ,

即 $\lambda_i = 1$ 时,  $(I - A)x = 0$

因此, 含  $n - (n - r) = r$  个线性无关的特征向量  $x_1, \cdots, x_{n-r}$ ;

$\lambda_i = 0$ 时,  $(\lambda_i I - A)x = 0$ , 即  $Ax = 0$

因此, 含  $n - r$  个线性无关的特征向量  $x_{r+1}, \cdots, x_n$ 。

记  $[x_1, \cdots, x_r, x_{r+1}, \cdots, x_n] = P$ ,

则  $P^{-1} A P = \text{diag}(1, \cdots, 1, 0, \cdots, 0)$ , 其中1的个数等于 $r$ 。



作业：第249页

---

16、17、19、22、23

## 5.3 实对称矩阵的对角化

### 5.3.1 实对称矩阵的特征值和特征向量

**定义5.4** 元素为复数的矩阵和向量称为复矩阵和复向量。

**定义5.5** 设

$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$

为复矩阵

$$\bar{A} = (\overline{a_{ij}})_{m \times n}$$

$\bar{A}$ 叫做 $A$ 的共轭矩阵

其中

$$\overline{a_{ij}} \text{ 是 } a_{ij}$$

的共轭复数。

显然

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

当 $A$ 为实对称矩阵时,

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

共轭矩阵有以下性质:

$$(1) \quad \overline{kA} = \bar{k} \bar{A}, \quad (k \in \mathbb{C});$$

$$(2) \quad \overline{A + B} = \bar{A} + \bar{B};$$

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

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

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

$$(6) \text{ 若 } A \text{ 为方阵, 则 } \det \bar{A} = \overline{\det A};$$

$$(7) \text{ 若 } x \text{ 为 } n \text{ 维复向量, } x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T, \text{ 则}$$

$$(\bar{x})^T x = \sum_{i=1}^n x_i \bar{x}_i = \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \geq 0$$

当且仅当  $x=0$  时等号成立。



**定理5.10** 实对称矩阵 $A$ 的特征值都是实数。

**证** 设 $\lambda$ 是 $A$ 的任一个特征值,  $(\overline{A})^T = A$ ,  $Ax = \lambda x$  ( $x \neq 0$ )。  
只需证  $\overline{\lambda} = \lambda$ 。

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

由于 $x \neq 0$ 时,  $(\overline{x})^T x > 0$ , 故得  $\overline{\lambda} = \lambda$ , 即 $\lambda$ 都是实数。

**定理5.11** 实对称矩阵 $A$ 的属于不同特征值的特征向量是正交的。

**证** 设  $Ax_i = \lambda_i x_i$ ,  $x_i \neq 0$  ( $i=1, 2$ ),  $\lambda_1 \neq \lambda_2$  (实数), 则

$$\begin{aligned}\lambda_1 x_2^T x_1 &= x_2^T A x_1 = x_2^T A^T x_1 \\ &= (A x_2)^T x_1 = (\lambda_2 x_2)^T x_1 \\ &= \lambda_2 x_2^T x_1\end{aligned}$$

而 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ , 所以  $x_2^T x_1 = (x_1, x_2) = 0$ , 即 $x_1$ 与 $x_2$ 是正交的。

## 5.3.2 实对称矩阵的对角化

**定理5.12** 对于 $n$ 阶实对称矩阵 $A$ ，存在 $n$ 阶正交矩阵 $T$ ，使得

$$T^{-1} A T = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

**证** 用数学归纳法。 $n=1$ ，结论显然成立；

假设对 $n-1$ 阶实对称矩阵 $B$ ，存在 $n-1$ 阶正交矩阵 $Q$ ，使得 $Q^{-1} B Q = A_1$ 。对 $n$ 阶矩阵 $A$ ，设 $A x_1 = \lambda_1 x_1$ ，其中 $x_1$ 是长度为1的特征向量。现将 $x_1$ 扩充为 $\mathbf{R}^n$ 的一组标准正交基 $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ， $A x_j$  ( $\in \mathbf{R}^n$ ) 可由这组基线性表示：

$$A[x_1, x_2, \dots, x_n] = [x_1, x_2, \dots, x_n] \begin{bmatrix} \lambda_1 & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & b_{n2} & \cdots & b_{nn} \end{bmatrix}$$

记 $P = [x_1, x_2, \dots, x_n]$  ( $P$ 为正交矩阵)，上式用分块矩阵表示为

$$P^{-1} A P = \begin{bmatrix} \lambda_1 & b \\ \mathbf{0} & B \end{bmatrix}$$

由于  $P^{-1} = P^T$ ,  $(P^{-1}AP)^T = P^T A^T (P^{-1})^T = P^{-1}AP$ , 所以它是实对称矩阵。

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{b} \\ \mathbf{0} & B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{b}^T & B^T \end{bmatrix} = (P^{-1}AP)^T$$

因此,  $\mathbf{b}=\mathbf{0}$ ,  $B=B^T$  为  $n-1$  阶实对称矩阵。由归纳假设, 可知存在  $n-1$  阶正交矩阵  $Q$ , 使得  $Q^{-1}BQ = A_1$ 。令

$$S = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q \end{bmatrix}, \quad S^T S = I \quad (S \text{ 为正交阵})$$

$$S^{-1}(P^{-1}AP)S = \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & Q^{-1}BQ \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & A_1 \end{bmatrix} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

令  $T=PS$  (两个正交矩阵之积也是正交矩阵),  $T^{-1}=T^T$ , 即得

$$T^{-1}AT = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n),$$

其中  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是  $A$  的  $n$  个特征值。

例 1 设

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & -4 \\ -2 & -4 & 5 \end{bmatrix},$$

求正交矩阵  $T$ , 使  $T^{-1}AT$  为对角矩阵。

解

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -2 & 2 \\ -2 & \lambda - 5 & 4 \\ 2 & 4 & \lambda - 5 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -2 & 2 \\ 0 & \lambda - 1 & \lambda - 1 \\ 2 & 4 & \lambda - 5 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -2 & 4 \\ 0 & \lambda - 1 & 0 \\ 2 & 4 & \lambda - 9 \end{vmatrix}$$

$$= (\lambda - 1) \begin{vmatrix} \lambda - 2 & 4 \\ 2 & \lambda - 9 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2 (\lambda - 10) = 0, \quad \text{得} \begin{cases} \lambda_1 = 1 (\text{二重}) \\ \lambda_2 = 10 \end{cases}$$

对于特征值  $\lambda_1 = 1$ , 由  $(\lambda_1 I - A) \mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 即

得基础解系:  $\mathbf{x}_1 = [-2, 1, 0]^T$

$$\mathbf{x}_2 = [2, 0, 1]^T$$

用Schmidt正交化方法, 先正交化, 取

$$\beta_1 = \mathbf{x}_1 = [-2, 1, 0]^T$$

$$\begin{bmatrix} -1 & -2 & 2 \\ -2 & -4 & 4 \\ 2 & 4 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\beta_2 = \mathbf{x}_2 - \frac{(\mathbf{x}_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{-4}{5} \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{2}{5} \\ \frac{4}{5} \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{5} \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix}, \quad \text{可取 } \beta_2 = [2, 4, 5]^T,$$

将 $\beta_1, \beta_2$  单位化:

$$\gamma_1 = \frac{\beta_1}{\|\beta_1\|} = \frac{\sqrt{5}}{5} [-2, 1, 0]^T$$

$$\gamma_2 = \frac{\sqrt{5}}{15} [2, 4, 5]^T$$

对于特征值 $\lambda_2=10$ , 由 $(\lambda_2 I - A) \mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 即

解得 $\mathbf{x}_3 = (1, 2, -2)^T$ , 将其单位化得

$$\gamma_3 = \frac{1}{3} [1, 2, -2]^T$$

$$\begin{bmatrix} 8 & -2 & 2 \\ -2 & 5 & 4 \\ 2 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

取正交矩阵

$$\mathbf{T} = [\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3] = \begin{bmatrix} -2\sqrt{5}/5 & 2\sqrt{5}/15 & 1/3 \\ \sqrt{5}/5 & 4\sqrt{5}/15 & 2/3 \\ 0 & \sqrt{5}/3 & -2/3 \end{bmatrix}$$

则有

$$\mathbf{T}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{T} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3) = \text{diag}(1, 1, 10)$$

**例 2** 证明：若  $n$  阶实对称矩阵  $A$  和  $B$  的特征值相同，则  $A \sim B$ ，且存在正交矩阵  $T$ ，使

$$T^{-1} A T = B。$$

**证** 设  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是  $A$  和  $B$  的特征值，则存在正交阵  $T_1$  和  $T_2$ ，使得

$$T_1^{-1} A T_1 = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) = T_2^{-1} B T_2$$

于是

$$T_2 T_1^{-1} A T_1 T_2^{-1} = B$$

令  $T = T_1 T_2^{-1}$  ( $T$  是正交矩阵，且  $T^{-1} = T_2 T_1^{-1}$ )，就有

$$T^{-1} A T = B$$

**例3** 若 $n$ 阶实对称矩阵 $A$ 和 $B$ 的特征值完全相同,  
证明存在正交矩阵 $T$ 和  $n$  阶矩阵 $Q$ , 使 $A=QT$  和  
 $B=TQ$  同时成立。

**证** 由于实对称矩阵与对角阵 $\Lambda$ 相似, 对角元  
为特征值  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ , 所以,

$$A \sim \Lambda \sim B$$

且存在正交阵 $T_1$  使

$$T_1^{-1}AT_1=B \quad \text{或} \quad A=T_1BT_1^{-1}$$

记  $T_1^{-1}=T$  ( $T$  还是正交阵),  $AT_1=Q$ ,  $B=TQ$ , 则

$$A=T_1BT_1^{-1}=T_1TQT_1^{-1}=IQT=QT$$

命题成立。

**例4** 设 $A$ 和 $B$ 都是 $n$ 阶实对称矩阵, 若存在正交矩阵 $T$ , 使 $T^{-1} A T, T^{-1} B T$ 都是对角阵, 则 $A B$ 是实对称矩阵。

**证** 由 $(A B)^T = B^T A^T = B A$ , 所以,  $A B$  对称的充要条件是  $A, B$  可交换。设

$$T^{-1} A T = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n) = \Lambda_1$$

$$T^{-1} B T = \text{diag}(\mu_1, \mu_2, \cdots, \mu_n) = \Lambda_2$$

则  $\Lambda_1 \Lambda_2 = \text{diag}(\lambda_1 \mu_1, \lambda_2 \mu_2, \cdots, \lambda_n \mu_n) = \Lambda_2 \Lambda_1$ , 于是

$$A B = T \Lambda_1 T^{-1} \cdot T \Lambda_2 T^{-1}$$

$$= T \Lambda_1 \Lambda_2 T^{-1}$$

$$= T \Lambda_2 \Lambda_1 T^{-1} = T \Lambda_2 T^{-1} \cdot T \Lambda_1 T^{-1}$$

$$= B A$$

所以,  $(A B)^T = B A = A B$ , 即 $A B$ 是实对称矩阵。





作业：第249页至第250页

---

24(1, 3, 5)、25、27



## 第五章习题课：第247页至第252页

---

4、 5、 6、 10、 12、 13、 18、 20、 21、  
22、 26、 27、 30、 32、 34、 35、 36、  
37、 38、 41、 42、 46



作业：第250页至第252页

---

29、31、33、39、40、43、44、45