

## 第5章 特征值

郑州大学数学与统计学院 线性代数教研室

# 目录

- ① 5.1 特征值与特征向量
- ② 5.2 矩阵的相似
- ③ 5.3 实对称矩阵的相似标准形
- ④ 5.4 若尔当标准形简介

**定义 5.1** 设 $P$ 为一个数域,  $A$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵, 若存在数 $\lambda \in P$ 及 $n$ 维非零(列)向量 $X \in P^n$ , 使

$$AX = \lambda X,$$

则称 $\lambda$ 是 $A$ 的一个**特征值**,  $X$ 是属于 $\lambda$ 的一个**特征向量**。

**定义 5.1** 设 $P$ 为一个数域,  $\mathbf{A}$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵, 若存在数 $\lambda \in P$ 及 $n$ 维非零(列)向量 $\mathbf{X} \in P^n$ , 使

$$\mathbf{A}\mathbf{X} = \lambda\mathbf{X},$$

则称 $\lambda$ 是 $\mathbf{A}$ 的一个**特征值**,  $\mathbf{X}$ 是属于 $\lambda$ 的一个**特征向量**。

易知: (1) 若 $\mathbf{X}$ 是 $\mathbf{A}$ 属于 $\lambda$ 的特征向量, 则对任意非零数 $c \in P$ ,  $c\mathbf{X}$ 也是 $\mathbf{A}$ 属于 $\lambda$ 的特征向量;

(2) 对应于一个特征向量的特征值是唯一的, 而对应于一个特征值的特征向量有无穷多个;

(3) 若 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2$ 都是 $\mathbf{A}$ 属于特征值 $\lambda$ 的特征向量, 且 $\mathbf{X}_1 + \mathbf{X}_2 \neq 0$ , 则 $\mathbf{X}_1 + \mathbf{X}_2$ 也是 $\mathbf{A}$ 属于特征值 $\lambda$ 的特征向量。

综合(1),(2),(3), 不难得到

**命题** 设 $\lambda \in P$ 是 $P$ 上 $n$ 阶方阵 $\mathbf{A}$ 的一个特征值, 则 $\mathbf{A}$ 属于 $\lambda$ 的全体特征向量添上零向量按向量的加法和数乘运算作成 $P^n$ 的一个子空间, 称为 $\mathbf{A}$ 关于特征值 $\lambda$ 的**特征子空间**。

下面讨论如何求 $\mathbf{A}$ 的特征值与特征向量。由定义知

$$(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0},$$

即

$$\begin{bmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}.$$

下面讨论如何求 $\mathbf{A}$ 的特征值与特征向量。由定义知

$$(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0},$$

即

$$\begin{bmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}.$$

可以看出， $\lambda$ 为 $\mathbf{A}$ 的特征值，且 $\mathbf{X}$ 是 $\mathbf{A}$ 属于 $\lambda$ 的特征向量的充要条件是 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 有非零解，即 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 。

下面讨论如何求 $\mathbf{A}$ 的特征值与特征向量。由定义知

$$(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0},$$

即

$$\begin{bmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}.$$

可以看出， $\lambda$ 为 $\mathbf{A}$ 的特征值，且 $\mathbf{X}$ 是 $\mathbf{A}$ 属于 $\lambda$ 的特征向量的充要条件是 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 有非零解，即 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 。

显然， $\mathbf{A}$ 关于 $\lambda$ 的特征子空间就是 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的解空间，其维数为 $n - r(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})$ 。



**定义 5.2** 设 $\mathbf{A}$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵,  $\lambda$ 为未定元。则称 $\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征矩阵**, 称行列式 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征多项式**, 又称 $n$ 次代数方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征方程**。

**定义 5.2** 设 $\mathbf{A}$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵， $\lambda$ 为未定元。则称 $\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征矩阵**，称行列式 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征多项式**，又称 $n$ 次代数方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征方程**。

因此，数 $\lambda$ 为 $\mathbf{A}$ 的特征值的充要条件是 $\lambda$ 为特征方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 的根。所以，特征值又称为**特征根**。它由 $\mathbf{A}$ 唯一确定，而属于 $\lambda$ 的特征向量 $\mathbf{X}$ 是 $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的非零解，当然也是由 $\mathbf{A}$ 所确定的。

**定义 5.2** 设 $\mathbf{A}$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵,  $\lambda$ 为未定元。则称 $\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征矩阵**, 称行列式 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征多项式**, 又称 $n$ 次代数方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 为 $\mathbf{A}$ 的**特征方程**。

因此, 数 $\lambda$ 为 $\mathbf{A}$ 的特征值的充要条件是 $\lambda$ 为特征方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 的根。所以, 特征值又称为**特征根**。它由 $\mathbf{A}$ 唯一确定, 而属于 $\lambda$ 的特征向量 $\mathbf{X}$ 是 $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的非零解, 当然也是由 $\mathbf{A}$ 所确定的。

当然, 对于给定的数域 $P$ , 不是所有的方阵都有特征值!

下面的定理揭示了特征值与原矩阵的关系。

**定理 5.1** 设 $\mathbf{A}$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵, 且 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{nn}$ 在 $P$ 上有 $n$ 个特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ (重根按重数计算), 则

(1)  $|\mathbf{A}| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$ ;

(2)  $\mathbf{A}$ 的主对角线元素之和称为 $\mathbf{A}$ 的迹, 记为 $\text{tr}\mathbf{A}$ ,

$$\text{tr}\mathbf{A} = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} = \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n.$$

下面的定理揭示了特征值与原矩阵的关系。

**定理 5.1** 设 $\mathbf{A}$ 为 $P$ 上的 $n$ 阶方阵, 且 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{nn}$ 在 $P$ 上有 $n$ 个特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ (重根按重数计算), 则

$$(1) |\mathbf{A}| = \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n;$$

(2)  $\mathbf{A}$ 的主对角线元素之和称为 $\mathbf{A}$ 的迹, 记为 $\text{tr}\mathbf{A}$ ,

$$\text{tr}\mathbf{A} = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} = \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n.$$

**证明** (1) 因为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 为特征方程 $|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = 0$ 的根, 所以特征多项式

$$|\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A}| = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n).$$

令 $\lambda = 0$ , 得 $|\mathbf{A}| = (-1)^n \lambda_1 \lambda_2 \cdots \lambda_n$ , 从而结论(1)成立。

(2) 先计算 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 中 $\lambda^{n-1}$ 的系数。

可以看出， $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}|$ 中 $\lambda^{n-1}$ 的系数与 $(\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) \cdots (\lambda - a_{nn})$ 中 $\lambda^{n-1}$ 的系数相同，都是 $-(a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})$ 。而 $(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$ 中 $\lambda^{n-1}$ 的系数为 $-(\lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n)$ 。由(1)的证明知

$$a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn} = \lambda_1 + \lambda_2 + \cdots + \lambda_n.$$

**例 1** 在有理数域 $\mathbf{Q}$ 上求方阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 5 & -1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**例 1** 在有理数域 $\mathbf{Q}$ 上求方阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 5 & -1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**解** 由 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & -1 \\ -5 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 4)(\lambda + 2)$ , 得 $\mathbf{A}$ 的两个特征值 $4, -2$ .



**例 1** 在有理数域 $\mathbf{Q}$ 上求方阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 5 & -1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**解** 由 $|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & -1 \\ -5 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 4)(\lambda + 2)$ , 得 $\mathbf{A}$ 的两个特征值 $4, -2$ .

将 $\lambda = 4$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ , 得

$$\begin{cases} x_1 - x_2 = 0, \\ -5x_1 + 5x_2 = 0. \end{cases}$$

其基础解系是 $\mathbf{X}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ , 所以属于 $\lambda = 4$ 的全部特征向量是 $k \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ,  $k \neq 0$ 是任意常数。

将 $\lambda = -2$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ , 得

$$\begin{cases} -5x_1 - x_2 = 0, \\ -5x_1 - x_2 = 0. \end{cases}$$

其基础解系是 $\mathbf{X}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -5 \end{bmatrix}$ , 所以属于 $\lambda = -2$ 的全部特征向量是 $l \begin{bmatrix} 1 \\ -5 \end{bmatrix}$ ,  $l \neq 0$ 是任意常数。

**例 2** 在有理数域 $\mathbf{Q}$ 上求方阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**例 2** 在有理数域 $\mathbf{Q}$ 上求方阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征

向量。

**解** 由

$$|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 & 0 \\ 0 & \lambda - 1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3,$$

得 $\mathbf{A}$ 的特征值是 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 1$ .

将 $\lambda = 1$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ , 得 $x_2 = 0$ , 其基础解系是

$$\mathbf{X}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{X}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

所以属于特征值1的全部特征向量是

$$k_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + k_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad k_1, k_2 \text{不全为零}.$$

**例 3** 在复数域 $C$ 上求复矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \\ -4 & 12 & 1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**例 3** 在复数域 $C$ 上求复矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \\ -4 & 12 & 1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**解** 由  $|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -1 & \lambda + 1 & -1 \\ -4 & 12 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)(\lambda + i)(\lambda - i)$ ,  
得 $A$ 的特征值是 $1, i, -i$ .

**例 3** 在复数域 $C$ 上求复矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 1 & -1 & 1 \\ -4 & 12 & 1 \end{bmatrix}$ 的特征值与特征向量。

**解** 由  $|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -1 & \lambda + 1 & -1 \\ -4 & 12 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)(\lambda + i)(\lambda - i)$ ,  
得 $A$ 的特征值是 $1, i, -i$ . 分别代入 $(\lambda E - A)X = 0$ , 得

属于特征值 $1$ 的全部特征向量是 $k_1 \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ ,  $k_1 \neq 0$ ;

属于特征值 $i$ 的全部特征向量是 $k_2 \begin{bmatrix} 4 + 2i \\ 1 + i \\ -4 \end{bmatrix}$ ,  $k_2 \neq 0$ ;

属于特征值 $-i$ 的全部特征向量是 $k_3 \begin{bmatrix} 4 - 2i \\ 1 - i \\ -4 \end{bmatrix}$ ,  $k_3 \neq 0$ ;



**定义 5.3** 设 $A, B$ 为数域 $P$ 上 $n$ 阶方阵, 若存在 $P$ 上 $n$ 阶可逆矩阵 $C$ , 使 $C^{-1}AC = B$ , 则称 $A$ 与 $B$ 相似, 记作 $A \stackrel{C}{\sim} B$  或 $A \sim B$ 或 $A \stackrel{P}{\sim} B$ .

**定义 5.3** 设 $A, B$ 为数域 $P$ 上 $n$ 阶方阵, 若存在 $P$ 上 $n$ 阶可逆矩阵 $C$ , 使 $C^{-1}AC = B$ , 则称 $A$ 与 $B$ 相似, 记作 $A \stackrel{C}{\sim} B$  或 $A \sim B$ 或 $A \stackrel{P}{\sim} B$ .

矩阵相似是矩阵等价的特殊情况, 它当然也保持矩阵的秩不变。此外, 它还有类似于矩阵等价的三个性质:

- (1) 自反性: 对任意方阵 $A$ , 有 $A \stackrel{E}{\sim} A$ ;
- (2) 对称性: 若 $A \stackrel{C}{\sim} B$ , 则 $B \stackrel{C^{-1}}{\sim} A$ ;
- (3) 传递性: 若 $A \stackrel{C_1}{\sim} B, B \stackrel{C_2}{\sim} C$ , 则 $A \stackrel{C_1 C_2}{\sim} C$ .

矩阵相似还有下面重要的性质:

**定理 5.2** (1) 相似矩阵有相同的特征多项式, 当然也有相同的特征值(重根按重数计算);

(2) 相似矩阵的行列式相等;

(3) 相似矩阵有相同的迹, 即两个相似矩阵的主对角线上元素之和相等。

**定理 5.3** 数域 $P$ 上 $n$ 阶方阵 $\mathbf{A}$ 相似于对角矩阵的充要条件是 $\mathbf{A}$ 在数域 $P$ 上有 $n$ 个线性无关的特征向量。

**定理 5.3** 数域 $P$ 上 $n$ 阶方阵 $A$ 相似于对角矩阵的充要条件是 $A$ 在数域 $P$ 上有 $n$ 个线性无关的特征向量。

**证明** 必要性. 设存在数域 $P$ 上可逆矩阵 $C$ , 使

$$C^{-1}AC = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}, \quad \text{则} \quad AC = C \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

把 $C$ 按列分块, 得 $C = (\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n)$ . 于是有

$$A(\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n) = (\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix},$$

即  $(A\mathbf{X}_1, A\mathbf{X}_2, \cdots, A\mathbf{X}_n) = (\lambda_1\mathbf{X}_1, \lambda_2\mathbf{X}_2, \cdots, \lambda_n\mathbf{X}_n)$ , 故  $A\mathbf{X}_i = \lambda_i\mathbf{X}_i$

把 $C$ 按列分块, 得 $C = (\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n)$ . 于是有

$$A(\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n) = (\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix},$$

即 $(A\mathbf{X}_1, A\mathbf{X}_2, \cdots, A\mathbf{X}_n) = (\lambda_1\mathbf{X}_1, \lambda_2\mathbf{X}_2, \cdots, \lambda_n\mathbf{X}_n)$ , 故 $A\mathbf{X}_i = \lambda_i\mathbf{X}_i$

由于 $C$ 可逆, 所以 $C$ 的列向量组 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n$ 线性无关。注意到 $\mathbf{X}_i \neq 0$ , 所以 $\mathbf{X}_1, \mathbf{X}_2, \cdots, \mathbf{X}_n$ 就是矩阵 $A$ 在数域 $P$ 上 $n$ 个线性无关的特征向量。

充分性. 设 $n$ 阶方阵 $A$ 在数域 $P$ 上有 $n$ 个线性无关的特征向量 $X_1, X_2, \dots, X_n$ , 它们对应的特征值分别为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in P$ .

令 $C = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 则 $C$ 为数域 $P$ 上可逆矩阵, 且

$$\begin{aligned}
 C^{-1}AC &= C^{-1}A(X_1, X_2, \dots, X_n) = C^{-1}(AX_1, AX_2, \dots, AX_n) \\
 &= C^{-1}(\lambda_1 X_1, \lambda_2 X_2, \dots, \lambda_n X_n) \\
 &= C^{-1}(X_1, X_2, \dots, X_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix} \\
 &= \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}.
 \end{aligned}$$



下面定理表明, 属于不同特征值的特征向量线性无关。

**定理 5.4** 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s \in P$ 是矩阵 $A$ 在 $P$ 中的 $s$ 个互异的特征值。若对每个特征值 $\lambda_k$ ,  $A$ 有 $m_k$ 个线性无关的特征向量 $X_{k1}, X_{k2}, \dots, X_{km_k}$ ,  $k = 1, 2, \dots, s$ , 则向量组 $X_{11}, \dots, X_{1m_1}, X_{21}, \dots, X_{2m_2}, \dots, X_{s1}, \dots, X_{sm_s}$ 也线性无关。

下面定理表明，属于不同特征值的特征向量线性无关。

**定理 5.4** 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s \in P$ 是矩阵 $A$ 在 $P$ 中的 $s$ 个互异的特征值。若对每个特征值 $\lambda_k$ ， $A$ 有 $m_k$ 个线性无关的特征向量 $X_{k1}, X_{k2}, \dots, X_{km_k}$ ， $k = 1, 2, \dots, s$ ，则向量组 $X_{11}, \dots, X_{1m_1}, X_{21}, \dots, X_{2m_2}, \dots, X_{s1}, \dots, X_{sm_s}$ 也线性无关。

**证明** 对 $s$ 用数学归纳法。当 $s = 1$ 时显然成立。假设定理5.4对 $s - 1$ 成立，即已知向量组 $X_{11}, \dots, X_{1m_1}, \dots, X_{s-1,1}, \dots, X_{s-1,m_{s-1}}$ 线性无关。令

$$\sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^{m_i} k_{ij} X_{ij} = 0, \quad k_{ij} \in P, \quad (5)$$

则有

$$\begin{aligned} A \left( \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^{m_i} k_{ij} X_{ij} \right) &= \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^{m_i} k_{ij} \lambda_i X_{ij} = 0, \\ \lambda_s \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^{m_i} k_{ij} X_{ij} &= \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^{m_i} k_{ij} \lambda_s X_{ij} = 0. \end{aligned}$$

两式相减, 得

$$\sum_{i=1}^{s-1} \sum_{j=1}^{m_i} k_{ij}(\lambda_i - \lambda_s) \mathbf{X}_{ij} = \mathbf{0}.$$

由归纳假设得  $k_{ij}(\lambda_i - \lambda_s) = 0$ ,  $i = 1, \dots, s-1$ ,  $j = 1, \dots, m_i$ . 由于  $\lambda_i \neq \lambda_s$ , 故  $k_{ij} = 0$ ,  $i = 1, \dots, s-1$ ,  $j = 1, \dots, m_i$ . 代入(5)式, 得

$$\sum_{j=1}^{m_s} k_{sj} \mathbf{X}_{sj} = \mathbf{0}.$$

又因为  $\mathbf{X}_{s1}, \dots, \mathbf{X}_{sm_s}$  线性无关, 所以  $k_{sj} = 0$ ,  $j = 1, \dots, m_s$ . 故向量组  $\mathbf{X}_{11}, \dots, \mathbf{X}_{1m_1}, \mathbf{X}_{21}, \dots, \mathbf{X}_{2m_2}, \dots, \mathbf{X}_{s1}, \dots, \mathbf{X}_{sm_s}$  线性无关。□

设数域 $P$ 上 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 有特征值 $\lambda \in P$ ，相应的特征子空间记为 $V_\lambda$ ，我们称 $V_\lambda$ 的维数 $\dim V_\lambda$ 为 $\mathbf{A}$ 的特征值 $\lambda$ 在 $P$ 上的几何重数，

设数域 $P$ 上 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 有特征值 $\lambda \in P$ ，相应的特征子空间记为 $V_\lambda$ ，我们称 $V_\lambda$ 的维数 $\dim V_\lambda$ 为 $\mathbf{A}$ 的特征值 $\lambda$ 在 $P$ 上的**几何重数**，称特征值(根)作为 $\mathbf{A}$ 的特征多项式的根的重数为 $\mathbf{A}$ 的特征值 $\lambda$ 在 $P$ 上的**代数重数**。实际上， $\dim V_\lambda = n - r(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})$ 。

设数域 $P$ 上 $n$ 阶矩阵 $A$ 有特征值 $\lambda \in P$ ，相应的特征子空间记为 $V_\lambda$ ，我们称 $V_\lambda$ 的维数 $\dim V_\lambda$ 为 $A$ 的特征值 $\lambda$ 在 $P$ 上的**几何重数**，称特征值(根)作为 $A$ 的特征多项式的根的重数为 $A$ 的特征值 $\lambda$ 在 $P$ 上的**代数重数**。实际上， $\dim V_\lambda = n - r(\lambda E - A)$ 。

我们不加证明地给出

**定理 5.5** 设 $A$ 为数域 $P$ 上 $n$ 阶矩阵，则存在 $P$ 上可逆矩阵 $C$ ，使 $C^{-1}AC$ 为对角矩阵的充要条件是下列各式都成立：

- (1)  $A$ 在 $P$ 上有 $n$ 个特征值(重根按重数计算)；
- (2) 对于 $A$ 在 $P$ 上的每个特征根 $\lambda$ ，其代数重数都等于几何重数。

例 1 设  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 求可逆矩阵  $C$ , 使  $C^{-1}AC$  为对角阵。

例 1 设  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 求可逆矩阵  $\mathbf{C}$ , 使  $\mathbf{C}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{C}$  为对角阵。

解

$$|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^2,$$

所以  $\mathbf{A}$  在任意数域  $P$  上有特征值 5,  $-1$ (2重根).



例 1 设  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 1 & 2 \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ , 求可逆矩阵  $\mathbf{C}$ , 使  $\mathbf{C}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{C}$  为对角阵。

解

$$|\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 5)(\lambda + 1)^2,$$

所以  $\mathbf{A}$  在任意数域  $P$  上有特征值 5,  $-1$  (2重根).

将  $\lambda = 5$  代入  $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = 0$ , 得

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

由此可得属于  $\lambda = 5$  的一个线性无关的特征向量  $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ .

将 $\lambda = -1$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = 0$ , 得

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

由此可得属于 $\lambda = -1$ 的两个线性无关的特征向量  $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$ .

将 $\lambda = -1$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = 0$ , 得

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

由此可得属于 $\lambda = -1$ 的两个线性无关的特征向量  $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$ .

由定理5.4知上面三个特征向量线性无关。令 $\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$ ,

则 $\mathbf{C}$ 可逆, 且

$$\mathbf{C}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 5 & & \\ & -1 & \\ & & -1 \end{bmatrix}.$$

□

例 2 设  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 4 & -8 & -2 \end{bmatrix}$ , 则  $A$  不与对角矩阵相似。

例 2 设  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 4 & -8 & -2 \end{bmatrix}$ , 则  $A$  不与对角矩阵相似。

证明 由于  $|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & -1 & 0 \\ 4 & \lambda + 1 & 0 \\ -4 & 8 & \lambda + 2 \end{vmatrix} = (\lambda + 2)(\lambda - 1)^2$ ,

则  $A$  任意数域  $P$  上有特征值  $-2, 1$  (2重根)。

将  $\lambda = -2$  代入  $(\lambda E - A)X = 0$ , 得

$$\begin{bmatrix} -5 & -1 & 0 \\ 4 & -1 & 0 \\ -4 & 8 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

由此可得属于  $\lambda = -2$  的一个线性无关的特征向量  $\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 。

将 $\lambda = 1$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = 0$ , 得

$$\begin{bmatrix} -2 & -1 & 0 \\ 4 & 2 & 0 \\ -4 & 8 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

由此可得属于 $\lambda = 1$ 的一个线性无关的特征向量 $\begin{bmatrix} 3 \\ -6 \\ 20 \end{bmatrix}$ .

将 $\lambda = 1$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = 0$ , 得

$$\begin{bmatrix} -2 & -1 & 0 \\ 4 & 2 & 0 \\ -4 & 8 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

由此可得属于 $\lambda = 1$ 的一个线性无关的特征向量 $\begin{bmatrix} 3 \\ -6 \\ 20 \end{bmatrix}$ .

由于 $\mathbf{A}$ 在任意数域 $P$ 上没有三个线性无关的特征向量, 所以 $\mathbf{A}$ 不与对角矩阵相似。

利用定理5.3和定理5.4, 不难得到下列关于矩阵对角化(相似于对角矩阵)的充分条件。

**推论 1** 若数域 $P$ 上 $n$ 阶矩阵 $A$ 在 $P$ 上有 $n$ 个互异的特征值, 则存在数域 $P$ 上可逆矩阵 $C$ , 使 $C^{-1}AC$ 为对角矩阵。



利用定理5.3和定理5.4, 不难得到下列关于矩阵对角化(相似于对角矩阵)的充分条件。

**推论 1** 若数域 $P$ 上 $n$ 阶矩阵 $A$ 在 $P$ 上有 $n$ 个互异的特征值, 则存在数域 $P$ 上可逆矩阵 $C$ , 使 $C^{-1}AC$ 为对角矩阵。

**推论 2** 若 $n$ 阶复矩阵 $A$ 的特征多项式没有重根, 则 $A$ 在复数域上与对角矩阵相似。

上述两个推论的逆命题不成立。

# 正交向量组

**定义 5.4** 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ 中非零向量。如果它们两两正交，则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一个正交向量组，并规定由一个非零向量所组成的向量组是正交的。若每个 $\alpha_i$ 都是单位向量，则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一个单位正交向量组。

# 正交向量组

**定义 5.4** 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ 中非零向量。如果它们两两正交，则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一个正交向量组，并规定由一个非零向量所组成的向量组是正交的。若每个 $\alpha_i$ 都是单位向量，则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一个单位正交向量组。

特别地，如果 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 $\mathbf{R}^n$ 的一个基，且为正交向量组，则称 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 为 $\mathbf{R}^n$ 的一个正交基。

# 正交向量组

**定义 5.4** 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 是 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ 中非零向量。如果它们两两正交, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一个正交向量组, 并规定由一个非零向量所组成的向量组是正交的。若每个 $\alpha_i$ 都是单位向量, 则称 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为一个单位正交向量组。

特别地, 如果 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 $\mathbf{R}^n$ 的一个基, 且为正交向量组, 则称 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 为 $\mathbf{R}^n$ 的一个正交基。

又若 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是一个正交基, 且每个 $\alpha_i$ 都是单位向量, 则称 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 $\mathbf{R}^n$ 的一个标准正交基(或规范正交基)。

**例 1**  $\mathbf{R}^n$ 中基本向量组 $\boldsymbol{\varepsilon}_1 = (1, 0, \cdots, 0), \boldsymbol{\varepsilon}_2 = (0, 1, \cdots, 0), \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_n = (0, 0, \cdots, 1)$ 是 $\mathbf{R}^n$ 的一个标准正交基。

**例 1**  $\mathbf{R}^n$ 中基本向量组 $\boldsymbol{\varepsilon}_1 = (1, 0, \cdots, 0), \boldsymbol{\varepsilon}_2 = (0, 1, \cdots, 0), \cdots, \boldsymbol{\varepsilon}_n = (0, 0, \cdots, 1)$ 是 $\mathbf{R}^n$ 的一个标准正交基。

**定理 5.6** 正交向量组必是线性无关的。

# 正交矩阵

定义 5.5 设  $A$  为  $n$  阶实矩阵，如果  $A$  满足

$$A' A = E,$$

则称  $A$  为正交矩阵。

# 正交矩阵

定义 5.5 设 $\mathbf{A}$ 为 $n$ 阶实矩阵，如果 $\mathbf{A}$ 满足

$$\mathbf{A}'\mathbf{A} = \mathbf{E},$$

则称 $\mathbf{A}$ 为正交矩阵。

例如，单位矩阵 $\mathbf{E}$ 是正交矩阵；平面解析几何中直角坐标变换公式

$$\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix}$$

对应的矩阵 $\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$ 也是正交矩阵。



**定理 5.7** 实 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 是正交矩阵的充要条件是它的列(行)向量组是 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ 的一个单位正交向量组。

**定理 5.7** 实 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 是正交矩阵的充要条件是它的列(行)向量组是 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ 的一个单位正交向量组。

由定理5.7不难看出，实 $n$ 阶矩阵 $\mathbf{A}$ 为正交矩阵的充要条件是它的列(行)向量组是 $n$ 维欧氏空间 $\mathbf{R}^n$ 的一个标准正交基。

# 施密特(Schmidt)正交化方法

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为线性无关的向量组, 令

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1,$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}\beta_2,$$

$$\vdots$$

$$\beta_m = \alpha_m - \frac{(\alpha_m, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1 - \frac{(\alpha_m, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}\beta_2 - \dots - \frac{(\alpha_m, \beta_{m-1})}{(\beta_{m-1}, \beta_{m-1})}\beta_{m-1},$$

则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 是与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 等价的正交向量组。

# 施密特(Schmidt)正交化方法

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 为线性无关的向量组, 令

$$\beta_1 = \alpha_1,$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1,$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2,$$

$$\vdots$$

$$\beta_m = \alpha_m - \frac{(\alpha_m, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_m, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 - \dots - \frac{(\alpha_m, \beta_{m-1})}{(\beta_{m-1}, \beta_{m-1})} \beta_{m-1},$$

则 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_m$ 是与 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m$ 等价的正交向量组。再单位化即得单位正交向量组

$$\gamma_1 = \frac{\beta_1}{|\beta_1|}, \quad \gamma_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|}, \quad \dots \quad \gamma_m = \frac{\beta_m}{|\beta_m|}.$$

注 实际上, 上述正交化方法是从非零向量 $\alpha_1$ 出发, 令 $\beta_1 = \alpha_1$ .

再由 $\beta_1, \alpha_2$ 出发找 $\beta_2$ , 使 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ . 令 $\beta_2 = \alpha_2 + k\beta_1$ , 则由 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ 可得 $k = -\frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}$ , 故 $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1$ .

注 实际上, 上述正交化方法是从非零向量 $\alpha_1$ 出发, 令 $\beta_1 = \alpha_1$ .

再由 $\beta_1, \alpha_2$ 出发找 $\beta_2$ , 使 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ . 令 $\beta_2 = \alpha_2 + k\beta_1$ , 则由 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ 可得 $k = -\frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}$ , 故 $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1$ .

再由 $\beta_1, \beta_2, \alpha_3$ 出发找 $\beta_3$ , 使 $(\beta_1, \beta_3) = 0, (\beta_2, \beta_3) = 0$ . 令 $\beta_3 = \alpha_3 + k_1\beta_1 + k_2\beta_2$ , 由 $(\beta_1, \beta_3) = (\beta_2, \beta_3) = 0$ 得 $k_1 = -\frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}, k_2 = -\frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}$ .

注 实际上, 上述正交化方法是从非零向量 $\alpha_1$ 出发, 令 $\beta_1 = \alpha_1$ .

再由 $\beta_1, \alpha_2$ 出发找 $\beta_2$ , 使 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ . 令 $\beta_2 = \alpha_2 + k\beta_1$ , 则由 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ 可得 $k = -\frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}$ , 故 $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1$ .

再由 $\beta_1, \beta_2, \alpha_3$ 出发找 $\beta_3$ , 使 $(\beta_1, \beta_3) = 0, (\beta_2, \beta_3) = 0$ . 令 $\beta_3 = \alpha_3 + k_1\beta_1 + k_2\beta_2$ , 由 $(\beta_1, \beta_3) = (\beta_2, \beta_3) = 0$ 得 $k_1 = -\frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}, k_2 = -\frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}$ .

如此进行下去, 后面逐个求得的每个向量 $\beta_i$ 和前面的正交向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{i-1}$ 中的每个向量都正交。

注 实际上, 上述正交化方法是从非零向量 $\alpha_1$ 出发, 令 $\beta_1 = \alpha_1$ .

再由 $\beta_1, \alpha_2$ 出发找 $\beta_2$ , 使 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ . 令 $\beta_2 = \alpha_2 + k\beta_1$ , 则由 $(\beta_1, \beta_2) = 0$ 可得 $k = -\frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}$ , 故 $\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}\beta_1$ .

再由 $\beta_1, \beta_2, \alpha_3$ 出发找 $\beta_3$ , 使 $(\beta_1, \beta_3) = 0, (\beta_2, \beta_3) = 0$ . 令 $\beta_3 = \alpha_2 + k_1\beta_1 + k_2\beta_2$ , 由 $(\beta_1, \beta_3) = (\beta_2, \beta_3) = 0$ 得 $k_1 = -\frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)}, k_2 = -\frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)}$ .

如此进行下去, 后面逐个求得的每个向量 $\beta_i$ 和前面的正交向量组 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_{i-1}$ 中的每个向量都正交。

**例 2** 把向量组 $\alpha_1 = (0, 1, 1), \alpha_2 = (1, 0, 1), \alpha_3 = (1, 1, 0)$ 化为单位正交向量组。



# 复 $n$ 维向量空间的内积

在复 $n$ 维向量空间 $\mathbf{C}^n$ 中, 考虑如下二元函数

$$(\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \mathbf{X}'\overline{\mathbf{Y}} = \overline{\mathbf{Y}}'\mathbf{X}, \quad \mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{C}^n.$$

利用矩阵的运算法则, 不难证明二元函数 $(\cdot, \cdot)$ 满足

$$(1) (\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \overline{(\mathbf{Y}, \mathbf{X})};$$

$$(2) (\mathbf{X}_1 + \mathbf{X}_2, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}_1, \mathbf{Y}) + (\mathbf{X}_2, \mathbf{Y}),$$

$$(\mathbf{X}, \mathbf{Y}_1 + \mathbf{Y}_2) = (\mathbf{X}, \mathbf{Y}_1) + (\mathbf{X}, \mathbf{Y}_2);$$

$$(3) (\lambda\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \lambda(\mathbf{X}, \mathbf{Y}), \quad (\mathbf{X}, \lambda\mathbf{Y}) = \bar{\lambda}(\mathbf{X}, \mathbf{Y});$$

(4) 对任意向量 $\mathbf{X} \in \mathbf{C}^n$ ,  $(\mathbf{X}, \mathbf{X})$ 为非负实数, 且 $(\mathbf{X}, \mathbf{X}) = 0$ 当且仅当 $\mathbf{X} = \mathbf{0}$ .

# 复 $n$ 维向量空间的内积

在复 $n$ 维向量空间 $\mathbf{C}^n$ 中, 考虑如下二元函数

$$(\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \mathbf{X}'\overline{\mathbf{Y}} = \overline{\mathbf{Y}}'\mathbf{X}, \quad \mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{C}^n.$$

利用矩阵的运算法则, 不难证明二元函数 $(\cdot, \cdot)$ 满足

$$(1) (\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \overline{(\mathbf{Y}, \mathbf{X})};$$

$$(2) (\mathbf{X}_1 + \mathbf{X}_2, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}_1, \mathbf{Y}) + (\mathbf{X}_2, \mathbf{Y}),$$

$$(\mathbf{X}, \mathbf{Y}_1 + \mathbf{Y}_2) = (\mathbf{X}, \mathbf{Y}_1) + (\mathbf{X}, \mathbf{Y}_2);$$

$$(3) (\lambda\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \lambda(\mathbf{X}, \mathbf{Y}), \quad (\mathbf{X}, \lambda\mathbf{Y}) = \bar{\lambda}(\mathbf{X}, \mathbf{Y});$$

(4) 对任意向量 $\mathbf{X} \in \mathbf{C}^n$ ,  $(\mathbf{X}, \mathbf{X})$ 为非负实数, 且 $(\mathbf{X}, \mathbf{X}) = 0$ 当且仅当 $\mathbf{X} = \mathbf{0}$ .

我们把上述二元函数称为 $\mathbf{C}^n$ 中向量的内积, 又把引入内积运算之后的复 $n$ 维向量空间 $\mathbf{C}^n$ 称为酉空间。

可以证明, 对任意  $\mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{C}^n$  和  $n$  阶实矩阵  $\mathbf{A}$ , 都有

$$(1) (\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{A}'\mathbf{Y}).$$

特别地, 若  $\mathbf{A}$  为实对称矩阵, 则有  $(\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y})$ ;

$$(2) \text{ 若 } \mathbf{A} \text{ 为正交矩阵, 则有 } (\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{Y}).$$

可以证明, 对任意  $\mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{C}^n$  和  $n$  阶实矩阵  $\mathbf{A}$ , 都有

$$(1) (\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{A}'\mathbf{Y}).$$

特别地, 若  $\mathbf{A}$  为实对称矩阵, 则有  $(\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y})$ ;

$$(2) \text{ 若 } \mathbf{A} \text{ 为正交矩阵, 则有 } (\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{Y}).$$

对于实对称矩阵有下面两个引理:

**引理 1** 实对称矩阵  $\mathbf{A}$  的特征值必为实数, 并且对于它的每一个实特征值,  $\mathbf{A}$  都有实特征向量。

可以证明, 对任意  $\mathbf{X}, \mathbf{Y} \in \mathbf{C}^n$  和  $n$  阶实矩阵  $\mathbf{A}$ , 都有

$$(1) (\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{A}'\mathbf{Y}).$$

特别地, 若  $\mathbf{A}$  为实对称矩阵, 则有  $(\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y})$ ;

$$(2) \text{ 若 } \mathbf{A} \text{ 为正交矩阵, 则有 } (\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y}) = (\mathbf{X}, \mathbf{Y}).$$

对于实对称矩阵有下面两个引理:

**引理 1** 实对称矩阵  $\mathbf{A}$  的特征值必为实数, 并且对于它的每一个实特征值,  $\mathbf{A}$  都有实特征向量。

**引理 2** 实对称矩阵  $\mathbf{A}$  属于不同特征值的(实)特征向量正交。

下面引理表明，任意一个单位正交向量组都可以扩充为 $\mathbf{R}^n$ 的一个标准正交基。

**引理 3** 若 $\boldsymbol{\eta}_1, \boldsymbol{\eta}_2, \dots, \boldsymbol{\eta}_s$  ( $s \leq n$ )是任意一个单位正交向量组，则可以用这 $s$ 个向量为前 $s$ 列作出一个 $n$ 阶正交矩阵。

下面引理表明，任意一个单位正交向量组都可以扩充为 $\mathbf{R}^n$ 的一个标准正交基。

**引理 3** 若 $\boldsymbol{\eta}_1, \boldsymbol{\eta}_2, \dots, \boldsymbol{\eta}_s$  ( $s \leq n$ )是任意一个单位正交向量组，则可以用这 $s$ 个向量为前 $s$ 列作出一个 $n$ 阶正交矩阵。

**证明\*** 令矩阵 $\mathbf{A} = (\boldsymbol{\eta}'_1, \boldsymbol{\eta}'_2, \dots, \boldsymbol{\eta}'_s)^\top$ ，则 $r(\mathbf{A}) = s$ 。

不妨设 $s < n$ ，则齐次线性方程组 $\mathbf{A}\mathbf{X} = 0$ 有基础解系，且基础解系令有 $n-s$ 个解向量，记为 $\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \dots, \boldsymbol{\alpha}_{n-s}$ 。把 $\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \dots, \boldsymbol{\alpha}_{n-s}$ 正交化再单位化，得到与之等价的单位正交向量组 $\boldsymbol{\eta}_{s+1}, \boldsymbol{\eta}_{s+2}, \dots, \boldsymbol{\eta}_n$ 。又因为 $\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \dots, \boldsymbol{\alpha}_{n-s}$ 中每个向量都与 $\boldsymbol{\eta}_1, \boldsymbol{\eta}_2, \dots, \boldsymbol{\eta}_s$ 正交，所以 $\boldsymbol{\eta}_1, \dots, \boldsymbol{\eta}_s, \boldsymbol{\eta}_{s+1}, \dots, \boldsymbol{\eta}_n$ 为单位正交向量组，从而得到一个 $n$ 阶正交矩阵 $(\boldsymbol{\eta}_1, \dots, \boldsymbol{\eta}_s, \boldsymbol{\eta}_{s+1}, \dots, \boldsymbol{\eta}_n)$ 。□

**定理 5.8** 对任意 $n$ 阶实对称矩阵 $\mathbf{A}$ ，总可以找到 $n$ 阶正交矩阵 $\mathbf{T}$ ，使 $\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \mathbf{T}'\mathbf{A}\mathbf{T}$ 为对角形，即

$$\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \mathbf{T}'\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix},$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 $\mathbf{A}$ 的全体特征值。



例 3 设  $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$ , 求正交矩阵  $T$ , 使  $T^{-1}AT$  为  
对角矩阵。

例 3 设  $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$ , 求正交矩阵  $T$ , 使  $T^{-1}AT$  为

对角矩阵。

解 由

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & \lambda - 2 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & \lambda - 2 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3(\lambda - 5),$$

得  $A$  的特征值为 1 (三重), 5.

例 3 设  $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$ , 求正交矩阵  $T$ , 使  $T^{-1}AT$  为

对角矩阵。

解 由

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 2 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & \lambda - 2 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & \lambda - 2 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3(\lambda - 5),$$

得  $A$  的特征值为 1 (三重), 5.

将  $\lambda = 1$  代入  $(\lambda E - A)X = 0$ , 得

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

它的一个基础解系为

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \alpha_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

它的一个基础解系为

$$\alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \alpha_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \alpha_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

正交化, 得

$$\beta_1 = \alpha_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$\beta_2 = \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 = \alpha_2 - \frac{1}{2} \beta_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix},$$

$$\beta_3 = \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \beta_1)}{(\beta_1, \beta_1)} \beta_1 - \frac{(\alpha_3, \beta_2)}{(\beta_2, \beta_2)} \beta_2 = \alpha_3 - \frac{1}{2} \beta_1 - \frac{1}{3} \beta_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ -1 \end{bmatrix}.$$

再单位化，得

$$\gamma_1 = \frac{\beta_1}{|\beta_1|} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \gamma_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} \\ -\frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{\sqrt{6}}{3} \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \gamma_3 = \frac{\beta_3}{|\beta_3|} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{3}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{2} \end{bmatrix}.$$

再单位化, 得

$$\gamma_1 = \frac{\beta_1}{|\beta_1|} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \gamma_2 = \frac{\beta_2}{|\beta_2|} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{6}}{6} \\ -\frac{\sqrt{6}}{6} \\ \frac{\sqrt{6}}{3} \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \gamma_3 = \frac{\beta_3}{|\beta_3|} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{3}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{6} \\ -\frac{\sqrt{3}}{2} \end{bmatrix}.$$

将 $\lambda = 5$ 代入 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ , 得

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

它的一个基础解系为 $\alpha_4 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ . 单位化得 $\gamma_4 = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}$ .

令

$$\mathbf{T} = (\gamma_1, \gamma_2, \gamma_3, \gamma_4) = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{6}}{6} & \frac{\sqrt{3}}{6} & \frac{1}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{6}}{6} & -\frac{\sqrt{3}}{6} & -\frac{1}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{6}}{3} & -\frac{\sqrt{3}}{6} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & -\frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix},$$

则 $\mathbf{T}$ 为正交矩阵, 且

$$\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 5 \end{bmatrix}.$$

□



注 对于特征值 $\lambda = 1$ ，通过观察可知正交向量组

$$\boldsymbol{\eta}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\eta}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\eta}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

是 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的一个基础解系，将它们单位化，得 $\frac{1}{2}\boldsymbol{\eta}_1, \frac{1}{2}\boldsymbol{\eta}_2, \frac{1}{2}\boldsymbol{\eta}_3$ .

注 对于特征值 $\lambda = 1$ ，通过观察可知正交向量组

$$\eta_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \eta_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \quad \eta_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

是 $(\lambda \mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的一个基础解系，将它们单位化，得 $\frac{1}{2}\eta_1, \frac{1}{2}\eta_2, \frac{1}{2}\eta_3$ 。

再结合特征值 $\lambda = 5$ 的单位特征向量 $\frac{1}{2}\eta_4$  ( $\eta_4 = \alpha_4$ )，可得到正交矩阵

$$\mathbf{Q} = \frac{1}{2}(\eta_1, \eta_2, \eta_3, \eta_4) = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix},$$

使

$$\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & 5 \end{bmatrix}.$$

# 小结

求正交矩阵 $\mathbf{T}$ ，将实对称矩阵 $\mathbf{A}$ 对角化的一般步骤：

1. 首先求 $\mathbf{A}$ 的特征值；
2. 求每个特征值对应的一组线性无关的特征向量，即 $(\lambda\mathbf{E} - \mathbf{A})\mathbf{X} = \mathbf{0}$ 的基础解系；
3. 将每个特征值对应的特征向量组正交化并单位化，便得到对应的单位正交向量组；
4. 将每个特征值对应的单位正交向量组按列组成一个矩阵，即为正交矩阵 $\mathbf{T}$ ；
5. 利用正交矩阵 $\mathbf{T}$ 将 $\mathbf{A}$ 对角化，即

$$\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \mathbf{T}'\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix},$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 $\mathbf{A}$ 的全体特征值。

# 若尔当(Jordan)矩阵

定义 5.6 设 $\lambda_i$ 为复数, 形如

$$\mathbf{J}_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix}$$

的 $m_i$ 阶矩阵( $m_i \geq 1$ )叫做一个**若尔当块**。由若尔当块 $\mathbf{J}_i$ 组成的准对角矩阵

$$\begin{bmatrix} \mathbf{J}_1 & & \\ & \mathbf{J}_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \mathbf{J}_s \end{bmatrix}$$

称为一个**若尔当矩阵**。

# 若尔当(Jordan)矩阵

定义 5.6 设 $\lambda_i$ 为复数, 形如

$$\mathbf{J}_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix}$$

的 $m_i$ 阶矩阵( $m_i \geq 1$ )叫做一个**若尔当块**。由若尔当块 $\mathbf{J}_i$ 组成的准对角矩阵

$$\begin{bmatrix} \mathbf{J}_1 & & \\ & \mathbf{J}_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \mathbf{J}_s \end{bmatrix}$$

称为一个**若尔当矩阵**。

显然, 对角矩阵是若尔当矩阵的特殊情况。

例 1  $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} \sqrt{2} & 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 1 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} i & 1 \\ 0 & i \end{bmatrix}$  都是若尔当块, 而  $\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} \sqrt{2} & 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$  则不是若尔当块。

例 1  $\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} \sqrt{2} & 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 1 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} i & 1 \\ 0 & i \end{bmatrix}$  都是若尔当块, 而  $\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} \sqrt{2} & 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$  则不是若尔当块。

例 2  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ ,  $\begin{bmatrix} \sqrt{2} & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & i & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & i & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & i \end{bmatrix}$  都是若尔当矩阵,

而  $\begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & i & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & i & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$  则不是若尔当矩阵。

下面的定理通常称为若尔当定理。

**定理 5.9** 任意一个复方阵 $\mathbf{A}$ 都相似于一个若尔当矩阵，且该若尔当矩阵在各个若尔当块可以相差一个次序的意义下由 $\mathbf{A}$ 唯一确定。因此，我们把这个若尔当矩阵 $\mathbf{J}$ 称为复矩阵 $\mathbf{A}$ 的若尔当标准形。



下面的定理通常称为若尔当定理。

**定理 5.9** 任意一个复方阵 $\mathbf{A}$ 都相似于一个若尔当矩阵，且该若尔当矩阵在各个若尔当块可以相差一个次序的意义下由 $\mathbf{A}$ 唯一确定。因此，我们把这个若尔当矩阵 $\mathbf{J}$ 称为复矩阵 $\mathbf{A}$ 的若尔当标准形。

显然，复矩阵 $\mathbf{A}$ 相似于对角矩阵的充要条件是 $\mathbf{A}$ 的若尔当标准形为对角矩阵。

**例 3** 我们在5.2节例2中已证明  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 4 & -8 & -2 \end{bmatrix}$  不相似于

对角矩阵。取

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 0 & 3 & \frac{3}{2} \\ 0 & -6 & 0 \\ 1 & 20 & -\frac{14}{3} \end{bmatrix},$$

则  $\mathbf{T}$  可逆, 且  $\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ .

**例 3** 我们在5.2节例2中已证明  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -4 & -1 & 0 \\ 4 & -8 & -2 \end{bmatrix}$  不相似于

对角矩阵。取

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 0 & 3 & \frac{3}{2} \\ 0 & -6 & 0 \\ 1 & 20 & -\frac{14}{3} \end{bmatrix},$$

则  $\mathbf{T}$  可逆, 且  $\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ .

**例 4** 令  $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$ ,  $\mathbf{T} = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$ , 则  $\mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} =$

$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$  为  $\mathbf{A}$  的若尔当标准形。

Thanks for your attention!