

## 8. 奇异值

设矩阵  $\mathbf{A}_{m \times n}$ , 则  $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$  与  $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$  有相同正根为  $x_1, x_2, \dots, x_r$ ,  $r = r(\mathbf{A})$ , 称  $\sqrt{x_1}, \sqrt{x_2}, \dots, \sqrt{x_r}$  为  $\mathbf{A}$  的正奇异值, 记作

$s_i = \sqrt{x_i}$  或  $\sigma_i = \sqrt{x_i}$ 。如果按从大到小的顺序排列:  $s_1 \geq s_2 \geq \dots \geq s_r$ , 称  $s_1$  为  $\mathbf{A}$  的最大奇异值。

例 1: 求下列正奇异值, ①  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ ; ②  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ 。

解: ①  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $|\mathbf{A}^H \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} = 0$ ,

可知  $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$  有 2 个特征根  $x_1 = 5$ ,  $x_2 = 0$ ,  $\therefore$  正奇异值为  $s_1 = \sqrt{x_1} = \sqrt{5}$ 。

②  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $|\mathbf{A}^H \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 2 \end{vmatrix} = 0$ ,

可知  $x_1 + x_2 = 2 + 2 = 4$ ,  $x_1 x_2 = 0$  故 2 个特征根为  $x_1 = 4$ ,  $x_2 = 0$ ,

$\therefore$  正奇异值为  $s_1 = \sqrt{x_1} = \sqrt{4} = 2$ 。

## 9. 预酉阵

设非零列向量  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_t$  互相正交, 记  $\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2 \perp \dots \perp \mathbf{a}_t$ , 称矩阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t)$  为预酉阵。

若矩阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t)$  为预酉阵, 则  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} |\mathbf{a}_1|^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & |\mathbf{a}_2|^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & |\mathbf{a}_t|^2 \end{pmatrix}$  为对角形。

例 1:  $\mathbf{a}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{a}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ ,  $\therefore [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 = (1 \quad -1) \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 1 - 1 = 0$ ,  $\therefore \mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2$ 。

$\therefore \mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$  为预酉阵,  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ 。

例 2:  $\mathbf{a}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{a}_2 = \begin{pmatrix} i \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $\therefore [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 = (-i \quad 1) \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} = -i + i = 0$ ,  $\therefore \mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2$ 。

$$\therefore \mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{pmatrix} \text{为预酉阵}, \quad \mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}.$$

例 3: 如果  $\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2$ ,  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2)$ , 则  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} |\mathbf{a}_1|^2 & 0 \\ 0 & |\mathbf{a}_2|^2 \end{pmatrix}$ .

证:  $\because \mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2, \therefore [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 = 0, [\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_1] = \mathbf{a}_1^H \mathbf{a}_2 = 0$ .

$$\therefore \mathbf{A}^H \mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2)^H (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1^H \\ \mathbf{a}_2^H \end{pmatrix} (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1^H \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_1^H \mathbf{a}_2 \\ \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} |\mathbf{a}_1|^2 & 0 \\ 0 & |\mathbf{a}_2|^2 \end{pmatrix}.$$

## 10. 半酉阵和酉阵

设一组  $n$  元非 0 列向量  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_t$  互相正交, 记作  $\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2 \perp \dots \perp \mathbf{a}_t$ , 且有  $|\mathbf{a}_1| = |\mathbf{a}_2| = \dots = |\mathbf{a}_t| = 1$ , 称矩阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t)$  为列酉阵或次酉阵(半酉阵).  
 $t = n$  时, 称  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_n)$  为酉阵.

列酉阵(半酉阵)的又可定义为: 若  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \mathbf{I}$ , 则  $\mathbf{A}$  为列酉阵(半酉阵).

酉阵可定义为: 若  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^H = \mathbf{I}$ , 则  $\mathbf{A}$  为酉阵.

性质: ① 若  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t)$  为列酉阵(半酉阵), 改变列的次序后得到矩阵  $\mathbf{B} = (\mathbf{b}_1 \quad \mathbf{b}_2 \quad \dots \quad \mathbf{b}_t)$  也为列酉阵. ② 若  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t)$  为半酉阵, 复数  $b_1, b_2, \dots, b_t$  满足  $|b_1| = |b_2| = \dots = |b_t| = 1$ , 则矩

$\mathbf{B} = (b_1 \mathbf{a}_1 \quad b_2 \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad b_t \mathbf{a}_t)$  也为(半酉阵)列酉阵.

## 11. 酉阵等价条件

- $n$  阶方阵  $\mathbf{A}$  为酉阵的等价条件:
- ①  $\mathbf{A}$  的列互相正交, 且长度为 1;
  - ②  $\mathbf{A}^H = \mathbf{A}^{-1}$ ;
  - ③  $\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \mathbf{A} \mathbf{A}^H = \mathbf{I}$ ;
  - ④  $\mathbf{A}$  的行向量互相正交, 且长度为 1;

## 12. 把预酉阵修正为半酉阵(列酉阵)

若  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t)$  为预酉阵, 令  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} & \dots & \frac{\mathbf{a}_t}{|\mathbf{a}_t|} \end{pmatrix}$ , 则  $\mathbf{B}$  为列酉阵,

$$\mathbf{B}^H \mathbf{B} = \mathbf{I}.$$

$$\mathbf{B} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \dots \quad \mathbf{a}_t) \begin{pmatrix} \frac{1}{|\mathbf{a}_1|} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \frac{1}{|\mathbf{a}_2|} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \frac{1}{|\mathbf{a}_t|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} & \dots & \frac{\mathbf{a}_t}{|\mathbf{a}_t|} \end{pmatrix}$$

例 1:  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$  为预酉阵,  $|\mathbf{a}_1| = \sqrt{2}$ ,  $|\mathbf{a}_2| = \sqrt{2}$ 。可知

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{\sqrt{2}} & \frac{\mathbf{a}_2}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \frac{\sqrt{2}}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \text{ 为列酉阵。}$$

例 2:  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{pmatrix}$  为预酉阵,  $|\mathbf{a}_1| = \sqrt{2}$ ,  $|\mathbf{a}_2| = \sqrt{2}$ 。

$$\text{得知 } \mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{\sqrt{2}} & \frac{\mathbf{a}_2}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} = \frac{1}{\sqrt{2}} (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \frac{\sqrt{2}}{2} \begin{pmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{pmatrix} \text{ 为列酉阵。}$$

例 3: 矩阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \mathbf{a}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & -2 & 1 \\ 2 & 1 & -2 \end{pmatrix}$ , 求酉阵  $\mathbf{B}$ 。

解:  $\because [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 = 0$ ,  $[\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3] = \mathbf{a}_3^H \mathbf{a}_2 = 0$ ,  $[\mathbf{a}_3, \mathbf{a}_1] = \mathbf{a}_1^H \mathbf{a}_3 = 0$ , 即  $\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2 \perp \mathbf{a}_3$ ,

$$\therefore \mathbf{A} \text{ 为预酉阵。又 } \because |\mathbf{a}_1| = 3, |\mathbf{a}_2| = 3, |\mathbf{a}_3| = 3, \mathbf{B} = \frac{1}{3} (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \mathbf{a}_3) = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & -2 & 1 \\ 2 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

为酉阵。

例 4: 预酉阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \mathbf{a}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & -2 & 0 \end{pmatrix}$ , 求酉阵  $\mathbf{B}$ 。

解: 知  $\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2 \perp \mathbf{a}_3$ ,  $|\mathbf{a}_1| = \sqrt{3}$ ,  $|\mathbf{a}_2| = \sqrt{6}$ ,  $|\mathbf{a}_3| = \sqrt{2}$ ,

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} & \frac{\mathbf{a}_3}{|\mathbf{a}_3|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{-1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{-2}{\sqrt{6}} & 0 \end{pmatrix} \text{ 为酉阵。}$$

例 5: 预半酉:  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & 2i \\ i & 1 \\ i & 1 \end{pmatrix}$ , 求半酉阵  $\mathbf{B}$ 。解:  $\because$

$$[\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 = (-2i \quad 1 \quad 1) \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ i \end{pmatrix} = 0, \quad \therefore \mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2, \quad \text{有 } |\mathbf{a}_1| = \sqrt{3}, \quad |\mathbf{a}_2| = \sqrt{6},$$

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{\sqrt{3}} & \frac{\mathbf{a}_2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{2i}{\sqrt{6}} \\ \frac{i}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} \text{ 为列酉阵。}$$

例 6: 预半酉:  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$ , 求列酉阵  $\mathbf{B}$ 。解:  $\because [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \mathbf{a}_2^H \mathbf{a}_1 = 0$ ,  $\therefore$

$$\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2, \text{ 有 } |\mathbf{a}_1| = 2, |\mathbf{a}_2| = 2,$$

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{2} & \frac{\mathbf{a}_2}{2} \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \text{ 为列酉阵。}$$

例 7: 预酉  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \mathbf{a}_3 \quad \mathbf{a}_4) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ , 求酉阵  $\mathbf{B}$ 。解: 易知

$$\mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_2 \perp \mathbf{a}_3 \perp \mathbf{a}_4, \text{ 有 } |\mathbf{a}_1| = 2, |\mathbf{a}_2| = 2, |\mathbf{a}_3| = 2, |\mathbf{a}_4| = 2。$$

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} & \frac{\mathbf{a}_2}{|\mathbf{a}_2|} & \frac{\mathbf{a}_3}{|\mathbf{a}_3|} & \frac{\mathbf{a}_4}{|\mathbf{a}_4|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\mathbf{a}_1}{2} & \frac{\mathbf{a}_2}{2} & \frac{\mathbf{a}_3}{2} & \frac{\mathbf{a}_4}{2} \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \text{ 为列酉阵。}$$

### 13. 一个酉阵公式(镜面阵)

①列向量  $\boldsymbol{\varepsilon} = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$  是单位向量, 即  $|\boldsymbol{\varepsilon}|^2 = |a_1|^2 + \cdots + |a_n|^2 = 1$ , 则矩阵  $\mathbf{A} = \mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H$  是酉阵

$$\text{且 } \mathbf{A}^H = \mathbf{A}。$$

$$\text{证明: } \mathbf{A}^H = (\mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H)^H = \mathbf{I}^H - 2(\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H)^H = \mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H = \mathbf{A},$$

$$\mathbf{A}^2 = (\mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H)^2 = (\mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H)(\mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H) = \mathbf{I} - 4\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H + 4\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H = \mathbf{I}, \text{ 故 } \mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A} = \mathbf{A}^H, \therefore$$

$\mathbf{A}$  是酉阵。

②有非零向量  $\mathbf{a}$ ，可知  $\boldsymbol{\varepsilon} = \frac{\mathbf{a}}{|\mathbf{a}|}$  为单位向量，则  $\mathbf{A} = \mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H = \mathbf{I} - 2\frac{\mathbf{a}\mathbf{a}^H}{|\mathbf{a}|^2}$  为酉阵，

$\det(\mathbf{A}) = |\mathbf{A}| = -1$ ，且矩阵  $\mathbf{A}$  有一特征向量  $\mathbf{a}$ ，其对应特征值为  $-1$ ，即  $\mathbf{A}\mathbf{a} = -\mathbf{a}$ ；

$\sigma(\mathbf{A}) = \{-1, 1, \dots, 1\}$ 。

证：由换位公式： $\det(\mathbf{A}) = \det\left(\mathbf{I} - 2\frac{\mathbf{a}\mathbf{a}^H}{|\mathbf{a}|^2}\right) = \det\left(\mathbf{I} - 2\frac{\mathbf{a}^H\mathbf{a}}{|\mathbf{a}|^2}\right) = -1$ 。

$$\mathbf{A}\mathbf{a} = \left(\mathbf{I} - 2\frac{\mathbf{a}\mathbf{a}^H}{|\mathbf{a}|^2}\right)\mathbf{a} = \mathbf{a} - 2\frac{\mathbf{a}\mathbf{a}^H\mathbf{a}}{|\mathbf{a}|^2} = \mathbf{a} - 2\mathbf{a} = -\mathbf{a}。$$

例 1：向量  $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ，则  $\boldsymbol{\varepsilon} = \frac{\mathbf{a}}{|\mathbf{a}|} = \frac{1}{\sqrt{3}}\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  为单位向量，

$$\mathbf{A} = \mathbf{I} - 2\boldsymbol{\varepsilon}\boldsymbol{\varepsilon}^H = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} - \frac{2}{3}\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \\ -\frac{2}{3} & -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix} \text{ 为酉阵。}$$

#### 14. 酉阵性质

①若  $\mathbf{A}$  是酉阵，向量  $\mathbf{X}$  和  $\mathbf{Y}$  正交，即  $\mathbf{X} \perp \mathbf{Y}$ ，则  $|\mathbf{A}\mathbf{X}|^2 = |\mathbf{X}|^2$ ，且  $\mathbf{A}\mathbf{X} \perp \mathbf{A}\mathbf{Y}$ 。

证明： $\because \mathbf{A}$  是酉阵， $\therefore \mathbf{A}^H\mathbf{A} = \mathbf{A}\mathbf{A}^H = \mathbf{I}$ ， $\therefore$

$$|\mathbf{A}\mathbf{X}|^2 = (\mathbf{A}\mathbf{X})^H\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{X}^H\mathbf{A}^H\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{X}^H\mathbf{X} = |\mathbf{X}|^2。$$

$\because \mathbf{X} \perp \mathbf{Y}$  则内积  $[\mathbf{X}, \mathbf{Y}] = \mathbf{Y}^H\mathbf{X} = 0$ 。 $\therefore$  内积  $[\mathbf{A}\mathbf{X}, \mathbf{A}\mathbf{Y}] = (\mathbf{A}\mathbf{Y})^H\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{Y}^H\mathbf{A}^H\mathbf{A}\mathbf{X} = 0 \therefore \mathbf{A}\mathbf{X} \perp \mathbf{A}\mathbf{Y}$

① 矩阵  $\mathbf{A}$  是酉阵，若  $\det(\mathbf{A}) > 0$ ，则  $\mathbf{A}$  表示旋转，若  $\det(\mathbf{A}) < 0$ ，则  $\mathbf{A}$  表示反射。

例 1：优阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$ ，向量  $\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ ，则  $\mathbf{X}^* = \mathbf{A}\mathbf{X}$  表示把向量  $\mathbf{X}$  逆转  $\alpha$  角。

$$\mathbf{A}^H\mathbf{A} = \mathbf{A}\mathbf{A}^H = \mathbf{I}, \det(\mathbf{A}) = 1 > 0。当 \alpha = 90^\circ 时，\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}。$$

例 2：优阵  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \cos \beta & \sin \beta \\ -\sin \beta & \cos \beta \end{pmatrix}$ ，向量  $\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ ，则  $\mathbf{X}^* = \mathbf{B}\mathbf{X}$  表示把向量  $\mathbf{X}$  顺转  $\beta$  角。

$$\mathbf{B}^H\mathbf{B} = \mathbf{B}\mathbf{B}^H = \mathbf{I}, \det(\mathbf{B}) = 1 > 0。当 \beta = 90^\circ 时，\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}。$$

例 3: 优阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha & 0 \\ \sin \alpha & \cos \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 向量  $\mathbf{X} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$ , 则  $\mathbf{X}^* = \mathbf{A}\mathbf{X}$  表示把向量  $\mathbf{X}$  绕  $x_3$  轴

转动  $\alpha$  角。

例 4:  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} \cos \beta & \sin \beta \\ -\sin \beta & \cos \beta \end{pmatrix}$ , 则  $\mathbf{A}^k = \begin{pmatrix} \cos k\alpha & -\sin k\alpha \\ \sin k\alpha & \cos k\alpha \end{pmatrix}$ ,  $k$  为

正整数。

$$\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \begin{pmatrix} \cos(\alpha - \beta) & -\sin(\alpha - \beta) \\ \sin(\alpha - \beta) & \cos(\alpha - \beta) \end{pmatrix}.$$

$$\text{例 5: } \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}^{30} = \begin{pmatrix} \cos \frac{\pi}{3} & -\sin \frac{\pi}{3} \\ \sin \frac{\pi}{3} & \cos \frac{\pi}{3} \end{pmatrix}^{30} = \begin{pmatrix} \cos 10\pi & -\sin 10\pi \\ \sin 10\pi & \cos 10\pi \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

$$\text{例 6: } \begin{pmatrix} 1 & -\sqrt{3} \\ \sqrt{3} & 1 \end{pmatrix}^{30} = 2^{30} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{\sqrt{3}}{2} \\ \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}^{30} = 2^{30} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

例

7

:

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}^{40} = \left[ \sqrt{2} \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} \right]^{40} = 2^{20} \begin{pmatrix} \cos \frac{\pi}{4} & -\sin \frac{\pi}{4} \\ \sin \frac{\pi}{4} & \cos \frac{\pi}{4} \end{pmatrix}^{40} = 2^{20} \begin{pmatrix} \cos 10\pi & -\sin 10\pi \\ \sin 10\pi & \cos 10\pi \end{pmatrix} = 2^{20} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## 八. 许米特公式与 QR 分解

### 1. 正交化公式 (Schmidt 许米特公式)

已知  $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \dots, \alpha_r$  为一组线性无关的列向量, 令:

$$\beta_1 = \alpha_1; \quad \beta_2 = \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1; \quad \beta_3 = \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2; \quad \dots;$$

$$\beta_r = \alpha_r - \frac{[\alpha_r, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_r, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2 - \dots - \frac{[\alpha_r, \beta_{r-1}]}{[\beta_{r-1}, \beta_{r-1}]} \beta_{r-1}, \quad \text{则 } \beta_1 \perp \beta_2 \perp \beta_3 \perp \dots \perp \beta_r.$$

$$\text{证明: } [\beta_2, \beta_1] = \left[ \alpha_2 - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1, \beta_1 \right] = [\alpha_2, \beta_1] - \frac{[\alpha_2, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} [\beta_1, \beta_1] = 0;$$

$$[\beta_3, \beta_1] = \left[ \alpha_3 - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} \beta_1 - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} \beta_2, \beta_1 \right] = [\alpha_3, \beta_1] - \frac{[\alpha_3, \beta_1]}{[\beta_1, \beta_1]} [\beta_1, \beta_1] - \frac{[\alpha_3, \beta_2]}{[\beta_2, \beta_2]} [\beta_2, \beta_1] = 0$$

; .....

## 2. 单位化公式

$\boldsymbol{\varepsilon}_1 = \frac{\boldsymbol{\beta}_1}{|\boldsymbol{\beta}_1|}$ ,  $\boldsymbol{\varepsilon}_2 = \frac{\boldsymbol{\beta}_2}{|\boldsymbol{\beta}_2|}$ ,  $\boldsymbol{\varepsilon}_3 = \frac{\boldsymbol{\beta}_3}{|\boldsymbol{\beta}_3|}$ ,  $\dots$ ,  $\boldsymbol{\varepsilon}_r = \frac{\boldsymbol{\beta}_r}{|\boldsymbol{\beta}_r|}$  为一组单位正交向量。向量

$\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} \frac{\boldsymbol{\beta}_1}{|\boldsymbol{\beta}_1|} & \frac{\boldsymbol{\beta}_2}{|\boldsymbol{\beta}_2|} & \frac{\boldsymbol{\beta}_3}{|\boldsymbol{\beta}_3|} & \dots & \frac{\boldsymbol{\beta}_r}{|\boldsymbol{\beta}_r|} \end{pmatrix}$  为列酉阵, 即  $\mathbf{Q}^H \mathbf{Q} = \mathbf{I}$ 。

## 3. 正交三角分解 (UR 或 QR 分解)

矩阵  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2 \ \dots \ \mathbf{a}_r)$ ,  $r(\mathbf{A}) = r$ , 则有:  $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$ , 其中  $\mathbf{Q} = (\boldsymbol{\varepsilon}_1 \ \boldsymbol{\varepsilon}_2 \ \boldsymbol{\varepsilon}_3 \ \dots \ \boldsymbol{\varepsilon}_r)$

为列酉阵 (半优阵),

$\mathbf{R} = \begin{pmatrix} b_1 & * & * & \dots & * \\ 0 & b_2 & * & \dots & * \\ 0 & 0 & b_3 & \dots & * \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & b_r \end{pmatrix}$  且  $b_1, b_2, b_3, \dots, b_r$  均大于零。①各列  $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3, \dots, \mathbf{a}_r$  通过正交化

公式得到  $\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_2, \boldsymbol{\beta}_3, \dots, \boldsymbol{\beta}_r$ , 再令  $\boldsymbol{\varepsilon}_i = \frac{\boldsymbol{\beta}_i}{|\boldsymbol{\beta}_i|}$  ( $i = 1, 2, 3, \dots, r$ )。②如果  $r = n$ ,  $|\mathbf{A}| \neq 0$ ,  $r(\mathbf{A}) = n$ ;

$$\mathbf{A} = \mathbf{QR} \Rightarrow \mathbf{R} = \mathbf{Q}^H \mathbf{A}.$$

例 1,  $\mathbf{A} = (\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2) = \begin{pmatrix} 1 & 2i \\ i & 1 \\ i & 0 \end{pmatrix}$ , 求  $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$  分解。

解:  $\boldsymbol{\beta}_1 = \mathbf{a}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ i \end{pmatrix}$ ,  $|\boldsymbol{\beta}_1| = \sqrt{3}$ ,

$$\boldsymbol{\beta}_2 = \mathbf{a}_2 - \frac{[\mathbf{a}_2, \boldsymbol{\beta}_1]}{[\boldsymbol{\beta}_1, \boldsymbol{\beta}_1]} \boldsymbol{\beta}_1 = \begin{pmatrix} 2i \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{i}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ i \end{pmatrix} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 5i \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad |\boldsymbol{\beta}_2| = \frac{\sqrt{42}}{3}. \quad \boldsymbol{\varepsilon}_1 = \frac{\boldsymbol{\beta}_1}{|\boldsymbol{\beta}_1|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ i \end{pmatrix},$$

$$\boldsymbol{\varepsilon}_2 = \frac{\boldsymbol{\beta}_2}{|\boldsymbol{\beta}_2|} = \frac{1}{\sqrt{42}} \begin{pmatrix} 5i \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}, \text{ 可得 } \mathbf{Q} = (\boldsymbol{\varepsilon}_1 \ \boldsymbol{\varepsilon}_2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{5i}{\sqrt{42}} \\ \frac{i}{\sqrt{3}} & \frac{4}{\sqrt{42}} \\ \frac{i}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{42}} \end{pmatrix} \text{ (半优阵)}.$$

$$\text{令 } \mathbf{R} = \mathbf{Q}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{-i}{\sqrt{3}} & \frac{-i}{\sqrt{3}} \\ \frac{-5i}{\sqrt{42}} & \frac{4}{\sqrt{42}} & \frac{1}{\sqrt{42}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2i \\ i & 1 \\ i & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & \frac{i}{\sqrt{3}} \\ 0 & \frac{\sqrt{14}}{\sqrt{3}} \end{pmatrix}.$$

得  $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$

#### 4. 许尔公式 (Schur)

**许尔公式(1):** 方阵  $\mathbf{A}_{n \times n}$  存在可逆阵  $\mathbf{P}$  使  $\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \mathbf{D} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & * \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$  为上三角阵;

**许尔公式(2):** 方阵  $\mathbf{A}_{n \times n}$  存在酉阵  $\mathbf{Q}$ , 使  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{D} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & * \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$  为上三角阵.

证明略(用归纳法).

**例 1:**  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$ , 令  $\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 有  $\mathbf{P}^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$ ,

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 3 & 5 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 8 & 2 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix};$$

$$\text{令 } \mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}, \quad \text{有 } \mathbf{P}^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix},$$

$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 4 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 8 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

**例 2:**  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2+i & 1 \\ 1 & 2-i \end{pmatrix}$ , 令  $\mathbf{Q} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix}$ , 有  $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^H = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -i & 1 \\ 1 & -i \end{pmatrix}$ ,

$$\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -i & 1 \\ 1 & -i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2+i & 1 \\ 1 & 2-i \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 2-2i & 2-2i \\ 2 & -2i \end{pmatrix} \begin{pmatrix} i & 1 \\ 1 & i \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 4 & 4 \\ 0 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

**推论:** ① 每个方阵都酉相似于上三角阵;

② 若  $\mathbf{A}$  是 Hermite 阵:  $\mathbf{A}^H = \mathbf{A}$ , 则存在酉阵  $\mathbf{Q}$  使  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$  为对角阵.

证: 据许尔公式知:  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & * \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$  为上三角阵, 则  $(\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q})^H = \begin{pmatrix} \bar{\lambda}_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ * & \cdots & \bar{\lambda}_n \end{pmatrix}$  为



下三角阵，又

$$(\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q})^H = (\mathbf{Q}^H\mathbf{A}\mathbf{Q})^H = \mathbf{Q}^H\mathbf{A}^H\mathbf{Q} = \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q}, \text{ 即 } \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & * \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \bar{\lambda}_1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \bar{*} & \cdots & \bar{\lambda}_n \end{pmatrix}$$

$\therefore$ 所有的元素\*都为0，且 $\lambda_i = \bar{\lambda}_i$ ，即 $\lambda_i$ 为实数（ $i=1,2,3,\dots,n$ ）。

例：Hermit 阵  $\mathbf{B} = \begin{pmatrix} -1 & -3 & 3 & -3 \\ -3 & -1 & -3 & 3 \\ 3 & -3 & -1 & -3 \\ -3 & 3 & -3 & -1 \end{pmatrix}$ ，求优  $\mathbf{Q}$  使  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{Q}$  为对角形

令  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 3 & -3 \\ -3 & 3 & -3 & 3 \\ 3 & -3 & 3 & -3 \\ -3 & 3 & -3 & 3 \end{pmatrix}$ 。

解： $\mathbf{A} = 4\mathbf{I} + \mathbf{B}$ ，易求： $\sigma(\mathbf{A}) = \{12, 0, 0, 0\}$ ，特征根12对应的特征向量为 $(1 \ -1 \ 1 \ -1)^T$ ，

$\sigma(\mathbf{B}) = \{8, -4, -4, -4\}$ ，特征根8对应特向为 $(1 \ -1 \ 1 \ -1)^T$ 。

令  $\mathbf{Q} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ ， $\mathbf{Q}$  为酉阵，则  $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^H = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ ，

可得：

$$\begin{aligned} \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B}\mathbf{Q} &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -3 & 3 & -3 \\ -3 & -1 & -3 & 3 \\ 3 & -3 & -1 & -3 \\ -3 & 3 & -3 & -1 \end{pmatrix} \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 8 & -8 & 8 & -8 \\ -4 & 4 & 4 & -4 \\ -4 & -4 & -4 & -4 \\ 4 & 4 & -4 & -4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 32 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -16 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -16 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -16 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -4 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

例 4：Hermit 阵  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & i \\ -i & 0 \end{pmatrix}$ ，求优  $\mathbf{Q}$  使  $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q}$  为对角

解：求得： $\sigma(\mathbf{A}) = \{1, -1\}$ ，特征根1对应特征向量为 $(1 \ -i)^T$ ，特征根-1对应特征向量为

$(-i \ 1)^T$ ，

令  $\mathbf{Q} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -i \\ -i & 1 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{Q}$  为酉阵, 则  $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^H = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{pmatrix}$ .

即

$$\mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{Q} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & i \\ i & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & i \\ -i & 0 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -i \\ -i & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & i \\ -i & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -i \\ -i & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

**推论:** 任一  $\mathbf{A}_{m \times n}$ , 则  $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$  与  $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$  都为 Hermite 阵, 对  $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ , 存在酉阵  $\mathbf{Q}$  ( $\mathbf{Q}^{-1} = \mathbf{Q}^H$ ),

使得:

$$\mathbf{Q}^{-1} (\mathbf{A}^H \mathbf{A}) \mathbf{Q} = \mathbf{D} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{Q} \text{ 中列向量都是 } \mathbf{A}^H \mathbf{A} \text{ 的特征向量, 对应特征根}$$

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  为实数且非负, 因为  $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$  半正定.