

习题三

18.

求 A 的 Jordan 标准形，其中

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

不难发现 A 为严格上三角矩阵， $A^3 = 0$, $\text{rank}(A) = 3$ 且 A 的零度 $\eta = n - \text{rank}(A) = 2$, 故

$$J_A = J_3(0) \oplus J_2(0)$$

25.

详细证明如下定理，并研究矩阵 A 的特征向量与变换矩阵 P 的特征向量之间的关系。

设 n 阶矩阵 A 的 Jordan 标准形 $J = J_{n_1}(\lambda_1) \oplus J_{n_2}(\lambda_2) \oplus \cdots \oplus J_{n_m}(\lambda_m)$, 设 μ 为 A 的一个特征值，记 $(A - \mu I)^k$ 的零度为 η_k , J 中对角线元素为 μ 的 k 阶 Jordan 块的个数为 ℓ_k , 则

1. η_1 等于 J 中对角线元素为 μ 的 Jordan 块的个数
2. $\ell_1 = 2\eta_1 - \eta_2, \ell_k = 2\eta_k - \eta_{k-1} - \eta_{k+1}, k \geq 2$

27.

求下列矩阵的 Jordan 标准形

$$(1) A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -4 & 4 & 0 \\ -2 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$|\lambda I - A| = (\lambda - 2)(\lambda^2 - 4\lambda + 4) = (\lambda - 2)^3$$

A 的特征值全为 2, 检验可知 $(A - 2I)^2 = 0$, 最大 Jordan 块的阶数为 2

$$J_A = J_2(2) \oplus J_1(2)$$

$$(3) A = \begin{pmatrix} 9 & -6 & -2 \\ 18 & -12 & -3 \\ 18 & -9 & -6 \end{pmatrix}$$

$$|\lambda I - A| = (\lambda + 3)(\lambda^2 + 6\lambda + 9) = (\lambda + 3)^3$$

A 的特征值全为 3, 检验可知 $(A + 3I)^2 = 0$, 最大 Jordan 块的阶数为 2

$$J_A = J_2(-3) \oplus J_1(-3)$$

$$(5) A = \begin{pmatrix} 0 & -4 & 0 \\ 1 & -4 & 0 \\ 1 & -2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|\lambda I - A| = (\lambda + 2)(\lambda^2 + 4\lambda + 4) = (\lambda + 2)^3$$

A 的特征值全为 -2 , 检验可知 $(A + 2I)^2 = 0$, 最大 Jordan 块的阶数为 2

$$J_A = J_2(-2) \oplus J_1(-2)$$

28.

求下列矩阵的 Jordan 标准形, 并求变换矩阵 P , 使 $P^{-1}AP = J$

$$(1) A = \begin{pmatrix} -4 & 2 & 10 \\ -4 & 3 & 7 \\ -3 & 1 & 7 \end{pmatrix}$$

$$|\lambda I - A| = \lambda^3 - 6\lambda^2 + 12\lambda - 8 = (\lambda - 2)^3$$

A 的特征值全为 2, 检验可知 $(A + 2I)^3 = 0$, 最大 Jordan 块的阶数为 3

$$J_A = J_3(2) = \begin{pmatrix} 2 & 1 & \\ & 2 & 1 \\ & & 2 \end{pmatrix} = P^{-1}AP$$

从而 $P^{-1}(A - 2I)P = J_A - 2I$, 即 $(A - 2I)P = P(J_A - 2I)$, 容易解得

$$P = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -1 \\ 1 & 2 & -2 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$(3) A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 2 & 1 \\ -1 & -1 & -3 & -2 \\ 1 & 2 & 5 & 3 \\ -1 & -2 & -4 & -2 \end{pmatrix}$$

$$|\lambda I - A| = \lambda(\lambda - 2)(\lambda - 1)^2 + (\lambda - 1)^2 = (\lambda - 1)^4$$

A 的特征值全为 1, 检验可知 $(A - I)^2 = 0$, 最大 Jordan 块的阶数为 2

$$A - I = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 \\ -1 & -2 & -3 & -2 \\ 1 & 2 & 4 & 3 \\ -1 & -2 & -4 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 2 & 21 & \\ 0 & 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

故 $(A - I)$ 的零度 $\eta_1 = 2, \eta_2 = 4$, 且有 $\ell_1 = 2\eta_1 - \eta_2 = 0$, 故不含一阶 Jordan 块

$$J_A = J_2(1) \oplus J_2(1) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{pmatrix} = P^{-1}AP$$

从而 $P^{-1}(A - I)P = J_A - I$, 即 $(A - I)P = P(J_A - I)$, 容易解得

$$P = \begin{pmatrix} -1 & -2 & -2 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

32.

设 $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$

(1) 求 A 的特征值及 A^{100}

因 $|\lambda I - A| = (\lambda^2 + 1)(\lambda - 1)$, 故 $\lambda_1 = i, \lambda_2 = -i, \lambda_3 = 1$

验证可知 $A^4 = I$, 故 $A^{100} = (A^4)^{25} = I$

(2) A 的 Jordan-Chevalley 分解是什么?

A 有三个互不相同的特征值, 故可对角化。令 $D = A, N = 0$ 显然有 $DN = ND = 0$, $A = D + N$ 即为 A 的 Jordan-Chevalley 分解

34.

设 V 是由函数 $e^x, xe^x, x^2e^x, e^{2x}$ 的线性组合生成的线性空间。定义 V 的一个线性算子如下: $T(f) = f'$. 求 T 的 Jordan 标准形及 Jordan 基

利用 e^x 的导函数性质可以证明得到 $e^x, xe^x, x^2e^x, e^{2x}$ 线性无关。由题意

$$\begin{aligned} T(e^x, xe^x, x^2e^x, e^{2x}) &= (e^x, xe^x + xe^x, 2xe^x + x^2e^x, 2e^{2x}) \\ &= (e^x, xe^x, x^2e^x, e^{2x}) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}}_A \end{aligned}$$

计算 $|\lambda I - A| = (\lambda - 1)^3(\lambda - 2) = 0$ 得 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 1, \lambda_4 = 2$

又 $\ell_1 = 2\eta_1 - \eta_2 = 0, \ell_2 = 0$ 故最大 Jordan 块的阶数为 3, $J_A = J_3(1) \oplus J_1(2)$

欲求 Jordan 基只需求得相似矩阵 P , 使得 $P^{-1}AP = J_A$. 可解得

$$P = \text{diag}\{1, 1, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}\} \quad (\beta_1, \dots, \beta_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)P = (e^x, xe^x, \frac{1}{2}x^2e^x, \frac{1}{2}e^{2x})$$

35.

如果矩阵 A 的特征多项式和最小多项式相同, 问 A 的 Jordan 标准形有何特点
即 $f_A(\lambda) = m(\lambda)$, 且 n 次多项式 $f_A(x)$ 有 n 个不同的根。则 A 的 Jordan 标准形有 n 个 Jordan 块。

36.

设 σ 是 \mathbb{C}^n 的循环位移变换, 即 $\sigma((x_1, x_2, \dots, x_n)') = (x_2, x_3, \dots, x_n, x_1)'$. 证明:

(1) σ 的特征值恰好为方程 $\lambda^n = 1$ 的所有根 $\lambda_j = e^{\frac{2\pi i}{n}j}, 1 \leq j \leq n$

$$\sigma((x_1, \dots, x_n)') = A(x_1, \dots, x_n)' = (x_2, x_3, \dots, x_n, x_1)'$$

故 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & 1 \\ 1 & & & 0 \end{pmatrix}$, 令 $|\lambda I - A| = 0$ 得到

$$\begin{vmatrix} \lambda & 1 & & \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & 1 \\ 1 & & & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^n - 1 = 0$$

(2) σ 的属于特征值 λ_j 的特征向量为 $\alpha_j = (\lambda_j, \lambda_j^2, \dots, \lambda_j^n)'$, 且 $\|\alpha_j\| = \sqrt{n}$

假设特征值为 λ_j , 代入验证特征向量 α_j

$$A\alpha_j = (\lambda_j^2, \dots, \lambda_j^n, \lambda_j)' = (\lambda_j^2, \dots, \lambda_j^n, \lambda_j^{n+1})' = \lambda_j(\lambda_j, \lambda_j^2, \dots, \lambda_j^n)' = \lambda_j\alpha_j$$

(3) $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 \mathbb{C}^n 的一组正交基

由定义

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \lambda_i \bar{\lambda}_j + (\lambda_i \bar{\lambda}_j)^2 + \dots + (\lambda_i \bar{\lambda}_j)^n = \lambda_i \bar{\lambda}_j \cdot \frac{1 - (\lambda_i \bar{\lambda}_j)^n}{1 - \lambda_i \bar{\lambda}_j} = 0$$

最后一个等号是因为 $(\lambda_i \bar{\lambda}_j)^n = \lambda_i^n \bar{\lambda}_j^n = 1$

而当 $i = j$ 时, $\lambda_i \bar{\lambda}_i = |\lambda_i|^2 = 1$,

$$(\alpha_i, \alpha_i) = \lambda_i \bar{\lambda}_i + (\lambda_i \bar{\lambda}_i)^2 + \dots + (\lambda_i \bar{\lambda}_i)^n = n$$

(4) 任何向量 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$ 均是 σ 的特征向量 α_j 的线性组合 $x = \sum_{j=1}^n a_j \alpha_j$, 即 $x_k = \sum_{j=1}^n a_j e^{\frac{2\pi i}{n}j}$

因 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 \mathbb{C}^n 的一组正交基, 故任何向量可以被其线性表示。

(5) 上面的系数 $a_j = (x, \alpha_j)/n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k e^{-\frac{2\pi i}{n}jk}$

由正交基的性质可知

$$a_j = \frac{(x, \alpha_j)}{(\alpha_j, \alpha_j)} = (x, \alpha_j)/n$$

(6) 研究 σ 与第一章习题7中 Fourier 矩阵的关系，并由此再求该矩阵的逆

Fourier 矩阵可以写成 $(\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{n-1})$ 的形式。

由 (3) 所求

$$(\alpha_i, \alpha_j) = \alpha_j^* \alpha_i = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ n & i = j \end{cases}$$

可以得到 $F^{-1} = \frac{1}{n} F^*$, 其中 F^* 为 F 的共轭转置。

习题四

3.

证明两个正规矩阵相似的充要条件是特征多项式相同

1. 必要性

$$\text{相似} \iff A = P^{-1}BP \iff |\lambda I - A| = |\lambda I - P^{-1}BP| = |P^{-1}| |\lambda I - B| |P| = |\lambda I - B|$$

2. 充分性

A 和 B 的特征多项式相同，故 A 和 B 有相同的特征值。又 A 和 B 是正规阵，可以酉对角化，故两者相似于相同的对角阵，从而相似。

5.

设 A 是 n 阶正规矩阵， x 是任意复数。证明

(1) $A - xI$ 也是正规矩阵

A 正规阵，故存在酉阵 U 使得 $U^*AU = D$ 为对角阵，从而

$$U^*(A - xI)U = U^*AU - U^*xIU = D - xI$$

也是一个对角阵，故 $A - xI$ 也是正规阵

(2) 对于任何向量 x ，向量 Ax 与 A^*x 的长度相同

$$\|Ax\|^2 = (Ax)^*(Ax) = x^* A^* Ax = x^* AA^* x = (A^* x)^*(A^* x) = \|A^* x\|^2$$

(3) A 的任一特征向量都是 A^* 的特征向量

A 为正规阵，设 A 的酉对角化为 $U^*AU = D$ ，两边同时乘 U 得特征向量 $AU = DU$ 为 U 的列向量；两边同时取共轭转置有 $U^*A^*U = D^*$ ，同样有 $A^*U = D^*U$ 特征向量仍为 U 的列向量。

(4) A 的属于不同特征值的特征向量正交

由(3), 不同特征值对应的特征向量为 \mathbf{U} 中不同的列, 因 \mathbf{U} 为酉阵, 故正交。

7.

设 \mathbf{A} 是正规矩, 证明

(1) 若 \mathbf{A} 是幂等阵, 则 \mathbf{A} 是 Hermite 矩阵

幂等阵的特征值非零即1, 故必有 $\mathbf{A}^* = \mathbf{A}$

(2) 若 $\mathbf{A}^3 = \mathbf{A}^2$, 则 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$

不妨假设 $\mathbf{A} = \mathbf{U}^* \mathbf{D} \mathbf{U}$ 为 \mathbf{A} 的酉对角化. 因 $\mathbf{A}^3 = \mathbf{A}^2$, 容易推出 $\mathbf{D}^3 = \mathbf{D}^2$, 进而 $\mathbf{D}^2(\mathbf{D} - \mathbf{I}) = \mathbf{0}$. \mathbf{A} 的特征值均为 0 或 1, 故 \mathbf{A} 幂等 (也可直接从特征值考虑)

(3) 若 \mathbf{A} 又是 Hermite 阵, 而且也是一个幂幺阵 (即 $\mathbf{A}^k = \mathbf{I}$), 则 \mathbf{A} 是对合阵 (即 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{I}$)

不妨假设 λ 为 \mathbf{A} 的特征值, 则 $\lambda^k = 1$. 因 \mathbf{A} 为 Hermite 阵, 故 λ 为实数 $\lambda = \pm 1$, 进而 $\lambda^2 = \mathbf{I}$, 容易推出 $\mathbf{A}^2 = \mathbf{I}$

8.

证明特征值的极大极小定理: 设 \mathbf{A} 是 Hermite 矩阵, 其全部特征值为 $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$ 则:

$$\lambda_k = \min_{\substack{w_i \in \mathbb{C}^n \\ 1 \leq i \leq n-k}} \max_{\substack{0 \neq x \perp w_i \\ 1 \leq i \leq n-k}} \frac{x^* \mathbf{A} x}{x^* x} = \max_{\substack{w_i \in \mathbb{C}^n \\ 1 \leq i \leq n-k}} \min_{\substack{0 \neq x \perp w_i \\ 1 \leq i \leq n-k}} \frac{x^* \mathbf{A} x}{x^* x}$$

特别地,

$$\begin{aligned} \lambda_{\max} &= \lambda_n = \max_{x \neq 0, x \in \mathbb{C}} \frac{x^* \mathbf{A} x}{x^* x} = \max_{x^* x = 1} x^* \mathbf{A} x \\ \lambda_{\min} &= \lambda_1 = \min_{x \neq 0, x \in \mathbb{C}} \frac{x^* \mathbf{A} x}{x^* x} = \min_{x^* x = 1} x^* \mathbf{A} x \end{aligned}$$

参考[wikipedia](#)上的证明即可

10.

直接证明实对称矩阵与 (实) 正交矩阵可以酉对角化, 从而均为正规矩阵.

1. 实对称矩阵 \mathbf{A} 可以对角化

$$\mathbf{Q}' \mathbf{A} \mathbf{Q} = (\alpha_1, \dots, \alpha_n)' \mathbf{A} (\alpha_1, \dots, \alpha_n) = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$$

2. 实正交矩阵 \mathbf{A} 可做 Schur 三角变换

$$\mathbf{U}^* \mathbf{A} \mathbf{U} = \mathbf{T}$$

其中 \mathbf{U} 为酉阵, $\mathbf{A}' \mathbf{A} = \mathbf{I}$ 得 $\mathbf{T}^* = \mathbf{T}^{-1}$ 进而 \mathbf{T} 为对角阵(上三角+下三角)。

21.

设 $A = LU$ 可逆，其中 L 与 U 分别为下三角矩阵与上三角矩阵，证明存在单位下三角矩阵 L' 与上三角矩阵 U' ，使得 $A = L'U'$

利用高斯消元的思想进行分解，设 $A = (a_{ij})$ ，对其做行变换得上三角阵

$$LA^{(0)} = A^{(1)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ & \ddots & \vdots & \\ & & a_{nn}^{(1)} & \end{pmatrix} \quad L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ -m_{21} & \ddots & & \\ \vdots & & \ddots & \\ -m_{n1} & & & 1 \end{pmatrix} \quad m_{i1} = -\frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}$$

从而 $A^{(0)} = L^{-1}A^{(1)} = L'U'$ 即为所求

22.

证明矩阵 $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 不存在三角分解

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & c \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ d & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a+bd & b \\ cd & c \end{pmatrix}$$

找不到符合要求的 a, b, c, d . 故 A 不存在三角分解

27.

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 12 \\ 6 \\ 8 \end{pmatrix}$$

(1) 求 $R(A)$ 的标准正交基

容易知道 $R(A) = \text{span}\{(2, 1, 2)', (1, 1, 1)'\} = \text{span}\{\alpha_1, \alpha_2\}$

对 α_1, α_2 做 Schmidt 正交化可得标准正交基

$$\begin{aligned} \beta_1 &= \frac{\alpha_1}{\|\alpha_1\|} = \left(\frac{2}{3}, \frac{1}{3}, \frac{2}{3}\right)' \\ \beta_2 &= \frac{\alpha_2 - (\alpha_2, \beta_1)\beta_1}{\|\alpha_2 - (\alpha_2, \beta_1)\beta_1\|} = \left(-\frac{1}{\sqrt{18}}, \frac{4}{\sqrt{18}}, -\frac{1}{\sqrt{18}}\right)' \end{aligned}$$

(2) 写出 A 的 QR 分解

令 $Q = (\beta_1, \beta_2)$, 可得

$$R = \begin{pmatrix} \|\alpha_1\| & (\alpha_2, \beta_1) \\ 0 & \|\alpha_2 - (\alpha_2, \beta_1)\beta_1\| \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 5/3 \\ 0 & \sqrt{2}/3 \end{pmatrix}$$

(3) 求 $Ax = b$ 的最小二乘解

最小二乘解为 $x = (A'A)^{-1}A'b = R^{-1}Q'b$ 代入可得 $x = (4, 2)'$

(4) 证明 $u_1 = (0, 1, 0)', u_2 = (\frac{1}{\sqrt{2}}, 0, \frac{1}{\sqrt{2}})'$ 也是 $R(A)$ 的标准正交基，其中 $R(A)$ 为 A 的列空间

不难发现 u_1, u_2 线性无关且 $(u_1, u_2) = 0, \|u_1\| = \|u_2\| = 1$. 故 u_1, u_2 为 $R(A)$ 的标准正交基。

28.

求下列矩阵的 QR 分解

$$(1) A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

不难发现 $\text{rank}(A) = 3$ 列满秩, 记 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$

$$\begin{aligned} \eta_1 &= \alpha_1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \\ \eta_2 &= \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \eta_1)}{(\eta_1, \eta_1)} \eta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \\ \eta_3 &= \alpha_3 - \frac{(\alpha_3, \eta_1)}{(\eta_1, \eta_1)} \eta_1 - \frac{(\alpha_3, \eta_2)}{(\eta_2, \eta_2)} \eta_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ -\frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

进一步标准化

$$\beta_1 = \frac{\eta_1}{\|\eta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \eta_1 \quad \beta_2 = \frac{\eta_2}{\|\eta_2\|} = \frac{2}{\sqrt{6}} \eta_2 \quad \beta_3 = \frac{\eta_3}{\|\eta_3\|} = \sqrt{3} \eta_3$$

从而

$$\begin{aligned} A &= QR \\ &= (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{pmatrix} \sqrt{(\eta_1, \eta_1)} & (\alpha_2, \beta_1) & (\alpha_3, \beta_1) \\ & \sqrt{(\eta_2, \eta_2)} & (\alpha_3, \beta_2) \\ & & \sqrt{(\eta_3, \eta_3)} \end{pmatrix} \\ &= (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{pmatrix} \sqrt{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ & \frac{3}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ & & \frac{2}{\sqrt{3}} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$(3) A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

不难发现 $\text{rank}(A) = 2$ 列满秩, 记 $A = (\alpha_1 \quad \alpha_2)$

$$\begin{aligned} \eta_1 &= \alpha_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \\ \eta_2 &= \alpha_2 - \frac{(\alpha_2, \eta_1)}{(\eta_1, \eta_1)} \eta_1 = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ 1 \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

进一步标准化

$$\beta_1 = \frac{\eta_1}{\|\eta_1\|} = \frac{1}{\sqrt{2}}\eta_1 \quad \beta_2 = \frac{\eta_2}{\|\eta_2\|} = \frac{2}{\sqrt{6}}\eta_2$$

从而

$$\begin{aligned} A &= QR \\ &= (\beta_1, \beta_2) \begin{pmatrix} \sqrt{(\eta_1, \eta_1)} & (\alpha_2, \beta_1) \\ & \sqrt{(\eta_2, \eta_2)} \end{pmatrix} \\ &= (\beta_1, \beta_2) \begin{pmatrix} \sqrt{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{\sqrt{6}}{2} & \end{pmatrix} \end{aligned}$$

30.

计算 28 题中各矩阵的奇异值分解和相应的四个子空间

$$(1) A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

本题特征值手算较为复杂，可以采用 [julia](#) 做分解计算

```
A = [0 1 1; 1 1 0; 1 0 0];
U, D, V = svd(A);
U # 依次输入U, D, V 即可•SVD分解
```

```
3×3 Array{Float64,2}:
 -0.591009  -0.736976   0.327985
 -0.736976   0.327985  -0.591009
 -0.327985   0.591009   0.736976
```

可以得到

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} = UDV' \\ &= \begin{pmatrix} -0.591009 & -0.736976 & 0.327985 \\ -0.736976 & 0.327985 & -0.591009 \\ -0.327985 & 0.591009 & 0.736976 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1.80194 & & \\ & 1.24698 & \\ & & 0.445042 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -0.591009 & -0.736976 & 0.327985 \\ -0.736976 & 0.327985 & -0.591009 \\ -0.327985 & 0.591009 & 0.736976 \end{pmatrix}' \end{aligned}$$

从而四个相关子空间

$$\begin{array}{ll} R(A) = \text{span}\{u_1, u_2, u_3\} & R(A^*) = \text{span}\{v_1, v_2, v_3\} \\ N(A) = \emptyset & N(A^*) = \emptyset \end{array}$$

$$(3) A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^*A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

令 $|\lambda I - A^*A| = (\lambda - 2)^2 - 1 = 0$ 可得特征值 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 3$, 故 $D = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

对 $(\lambda_i I - A^*A)\beta = 0$ 可以求得单位特征向量

$$\beta_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \quad \beta_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

则 A^*A 的三个特征值为 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 3, \lambda_3 = 0$ 对应的特征向量

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 \end{pmatrix} \quad \alpha_2 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} \quad \alpha_3 = \begin{pmatrix} -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ -\frac{\sqrt{3}}{3} \\ \frac{\sqrt{3}}{3} \end{pmatrix}$$

令 $U = (\alpha_1 \ \alpha_2 \ \alpha_3), V = (\beta_1 \ \beta_2)$, 则 $A = UDV^*$ 为 A 的 SVD 分解

$$\begin{aligned} R(A) &= \text{span}\{\alpha_1, \alpha_2\}, & R(A^*) &= \text{span}\{\beta_1, \beta_2\} \\ N(A) &= \emptyset, & N(A^*) &= \text{span}\{\alpha_3\} \end{aligned}$$

31.

设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 证明

$$\sigma_{\min}(A) = \min\{(x^* A^* A x)^{1/2} : x^* x = 1\} \quad \sigma_{\max}(A) = \max\{(x^* A^* A x)^{1/2} : x^* x = 1\}$$

$(A^*A)^* = A^*A$, A 是 Hermite 阵, 故 A^*A 是正规阵

存在酉阵 U , 使得 $U^* A^* A U = \text{diag}\{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$, 其中 λ_i 是 A^*A 的特征值 $\lambda_i \geq 0$

不妨设 $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$ 取 $X = u_i$, 则

$$(AX, AX) = X^* A^* A X = \lambda_i X^* X = \lambda_i \implies (X^* A^* A X)^{1/2} = \sqrt{\lambda_i}$$

为 A 的奇异值, 故 $\sigma_{\min}(A) = \sqrt{\lambda_n}, \sigma_{\max}(A) = \sqrt{\lambda_1}$

33.

设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 的秩为 $r > 0$, A 的奇异值分解为 $A = U \text{diag}(s_1, \dots, s_r, 0, \dots, 0) V^*$, 求矩阵 $B = \begin{pmatrix} A \\ A \end{pmatrix}$ 的奇异值分解.

由题意 $B^*B = (A^*A^*) \begin{pmatrix} A \\ A \end{pmatrix} = 2A^*A$, A^*A, B^*B 为正规阵。于是存在 Q 酉阵, 使得

$$Q^* A^* A Q = \begin{pmatrix} s_1^2 & & & \\ & \ddots & & \\ & & s_r^2 & \\ & & & 0 \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} \quad Q^* B^* B Q = \begin{pmatrix} 2s_1^2 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 2s_r^2 & \\ & & & 0 \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$$

设 $\Sigma = \text{diag}\{s_1, \dots, s_r, 0, \dots, 0\}$, 则 B 的非零奇异值为 $\sqrt{2}s_1, \dots, \sqrt{2}s_r$

因 $B^* B$ 特征向量与 $A^* A$ 一致, 故

$$B = \begin{pmatrix} \frac{u}{\sqrt{2}} & \frac{u}{\sqrt{2}} \\ \frac{u}{\sqrt{2}} & -\frac{u}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{2}D \\ 0 \end{pmatrix} \cdot V^* \quad A = U \Sigma V^*$$