

1. 将特征对的概念扩展到矩阵多项式的抽象线性空间, 需要证明

$$f(A) \vec{x} = f(\lambda) \vec{x}.$$

不妨设给定的任意多项式为 $f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$.

$$\begin{aligned} \text{计算 } f(A) \vec{x} &= (a_n A^n + a_{n-1} A^{n-1} + \dots + a_1 A + a_0 I_n) \vec{x} \\ &= \sum_{k=0}^n a_k A^k \vec{x} = \sum_{k=0}^n a_k \lambda^k \vec{x} = \left(\sum_{k=0}^n a_k \lambda^k \right) \vec{x} \\ &= f(\lambda) \vec{x}. \end{aligned}$$

所以 $(f(\lambda), \vec{x})$ 是 $f(A)$ 的一个特征对.

□

2. (a) 对 $\lambda \vec{v} = A^T \vec{v}$ 两端左乘 \vec{w}^T , 有

$$\vec{w}^T (\lambda \vec{v}) = \vec{w}^T (A^T \vec{v}) \Rightarrow \lambda \vec{w}^T \vec{v} = (A \vec{w})^T \vec{v} = \mu \vec{w}^T \vec{v}.$$

因为 $\lambda \neq \mu$, 所以必然有 $\vec{w}^T \vec{v} = 0$, 即 \vec{w} 与 \vec{v} 正交.

(b) 因为 A 对称, 即 $A^T = A$, 所以 A^T 的特征对也是 A 的特征对.

给定任意两个互异特征值 λ 和 μ 以及其对应的特征向量 \vec{v} 和 \vec{w} .

可以选择将 (λ, \vec{v}) 看作是 A^T 的特征对, 将 (μ, \vec{w}) 看作是 A 的特征对, 由 (a) 的结论知, \vec{v} 与 \vec{w} 正交.

由 (λ, \vec{v}) 和 (μ, \vec{w}) 的正交性可知, 对称矩阵属于不同特征值的特征向量正交.

3. 证明: 对任意 $\vec{x} \in V_\lambda$ 有 $A \vec{x} = \lambda \vec{x}$.

$$\text{计算 } A(B \vec{x}) = (AB) \vec{x} = (BA) \vec{x} = B(A \vec{x}) = B(\lambda \vec{x}) = \lambda (B \vec{x}).$$

AB可交换

所以 $B \vec{x} \in V_\lambda$.

(ii) 若 A 与 B 不可交换, 则结论不成立. 可举一个例子证明, 我会选择有零特征值的矩阵 A . 例如 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, $B = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$.

$$\text{一方面, } AB = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad BA = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

所以 $AB \neq BA$, 即 A 与 B 不可交换.

$$\text{另一方面 } A \text{ 的特征多项式为 } p_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & 0 \\ 0 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda - 1)\lambda.$$

所以 $\lambda = 0$ 为 A 的一个特征值. 考察其对应的特征子空间 $V_\lambda = N(\lambda I_n - A) = N(-A)$.

$$\lambda I_2 - A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 所以 } V_\lambda = N(\lambda I_2 - A) = \text{span}(\vec{e}_2).$$

$$\text{计算 } A(B\vec{e}_2) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \\ \neq \lambda(B\vec{e}_2) = 0 \cdot B\vec{e}_2 = \vec{0}. \quad \square$$

$$4. (a) A \text{ 的特征多项式为 } p_A(\lambda) = |\lambda I_2 - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 0.6 & -0.1 \\ -0.4 & \lambda - 0.9 \end{vmatrix} = (\lambda - 0.6)(\lambda - 0.9) - 0.04 \\ = \lambda^2 - 1.5\lambda + 0.54 - 0.04 = \lambda^2 - 1.5\lambda + 0.5 = (\lambda - 1)(\lambda - 0.5)$$

由 $p_A(\lambda) = 0$ 可知 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = 0.5$.

$$(b) \text{ 直接计算验证. 记 } A \text{ 交换两行后得到的矩阵为 } B = \begin{bmatrix} 0.4 & 0.9 \\ 0.6 & 0.1 \end{bmatrix}.$$

$$B \text{ 的特征多项式为 } p_B(\lambda) = |\lambda I_2 - B| = \begin{vmatrix} \lambda - 0.4 & -0.9 \\ -0.6 & \lambda - 0.1 \end{vmatrix} = (\lambda - 0.4)(\lambda - 0.1) - 0.54$$

$$= \lambda^2 - 0.5\lambda + 0.04 - 0.54 = \lambda^2 - 0.5\lambda - 0.5 = (\lambda - 1)(\lambda + 0.5)$$

所以由 $p_B(\lambda) = 0$ 可得 $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = -0.5$.

显然 A 和 B 有不同的特征值.

5. 直接求解记 $A_2 = [a_{ij}^{(2)}]$, $B = [\vec{b}_1 \cdots \vec{b}_n]$, 则 $a_{ij}^{(2)}$ for $1 \leq j \leq n$ 是 A_2 的特征值, 且不是 A_1 的特征值. 记待定矩阵 $X = [\vec{x}_1 \cdots \vec{x}_n]$, 则有

$$A_1 [\vec{x}_1 \cdots \vec{x}_n] = [\vec{x}_1 \cdots \vec{x}_n] \begin{bmatrix} a_{11}^{(2)} & \cdots & a_{1n}^{(2)} \\ \vdots & & \vdots \\ 0 & & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix} = [\vec{b}_1 \cdots \vec{b}_n]$$

$$\Rightarrow [A_1 \vec{x}_1 \cdots A_1 \vec{x}_n] = [a_{11}^{(2)} \vec{x}_1 \quad a_{12}^{(2)} \vec{x}_1 + a_{22}^{(2)} \vec{x}_2 \quad \cdots \quad a_{1n}^{(2)} \vec{x}_1 + \cdots + a_{nn}^{(2)} \vec{x}_n] = [\vec{b}_1 \cdots \vec{b}_n]$$

$$\text{逐列对应相等, 有 } A_1 \vec{x}_j = \sum_{i=1}^j a_{ij}^{(2)} \vec{x}_i = \vec{b}_j \quad \text{for } 1 \leq j \leq n.$$

$$\Rightarrow (A_1 - a_{jj}^{(2)} I_m) \vec{x}_j = \sum_{i=1}^{j-1} a_{ij}^{(2)} \vec{x}_i + \vec{b}_j \quad \text{for } 1 \leq j \leq n.$$

类似于前代法, 可依次求解 $\vec{x}_1, \vec{x}_2, \dots, \vec{x}_n$. 注意到:

$$j=1: (A_1 - a_{11}^{(2)} I_m) \vec{x}_1 = \vec{b}_1.$$

因为 $a_{11}^{(2)}$ 不是 A_1 的特征值, 所以 $A_1 - a_{11}^{(2)} I_m$ 可逆, 从而存在唯一解 \vec{x}_1 .

$$j=2: (A_1 - a_{22}^{(2)} I_m) \vec{x}_2 = a_{12}^{(2)} \vec{x}_1 + \vec{b}_2.$$

同样, 因为 $a_{22}^{(2)}$ 不是 A_1 的特征值, 所以 $A_1 - a_{22}^{(2)} I_m$ 可逆, 从而存在唯一解 \vec{x}_2 .

以此类推, 可求得唯一解 \vec{x}_j for $1 \leq j \leq n$. 从而得到矩阵 X .

Remark: 如果 A_2 不是上三角矩阵, 可使用基相似变换, 将其转化为一个上三角矩阵, 即存在可逆矩阵 Y , 和上三角矩阵 T , st.

$$A_2 = YTY^{-1}.$$

$$\text{从而有 } A_1X - XYTY^{-1} = B \Rightarrow A_1(XY) - (XY)T = BY. \quad \text{④}$$

6. 这道题目是由 Pavel Grinfeld 设计的.

需要利用 $\text{trace}(A)$, $\det(A)$ 和 A 的特征值的联系, 以及 A 的对角化.

注意到 $A = [\vec{a}_1 \ \vec{a}_2 \ \vec{a}_3] = \begin{bmatrix} 11 & 0 & 55 & -164 \\ 42 & 21 & -62 \\ 88 & 44 & -131 \end{bmatrix}$ 有下列性质:

$$\vec{a}_1 = 2\vec{a}_2, \quad \vec{a}_1 + \vec{a}_2 + \vec{a}_3 = [1 \ 1 \ 1]^T.$$

$$\text{所以 } \det(A) = 0, \text{ 且 } [\vec{a}_1 \ \vec{a}_2 \ \vec{a}_3] \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \text{ i.e. } A \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

所以 0 和 1 是 A 的特征值, 不妨记为 $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 1$.

又因为 $\text{trace}(A) = 11 + 0 + 21 - 131 = 0 = \lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3 = 0 + 1 + \lambda_3 = 1 + \lambda_3$.

所以 $\lambda_3 = -1$. 所以 A 存在 3 个互异特征值, 它们均为单特征值.

所以 A 可对角化, 更准确的说, 存在可逆矩阵 X , st.

$$A = X\Lambda X^{-1}, \text{ 其中 } \Lambda = \text{diag}(0, 1, -1).$$

$$\text{所以 } A^{2017} = (X\Lambda X^{-1})^{2017} = (X\Lambda X^{-1})(X\Lambda X^{-1}) \cdots (X\Lambda X^{-1})$$

$$= X\Lambda^{2017}X^{-1} = X \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 1 & \\ & & -1 \end{bmatrix}^{2017} X^{-1}$$

$$= X \begin{bmatrix} 0^{2017} & & \\ & 1^{2017} & \\ & & (-1)^{2017} \end{bmatrix} X^{-1} = X \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 1 & \\ & & -1 \end{bmatrix} X^{-1} = A. \quad \text{⑤}$$

7. 取 $\vec{q}_1 = \vec{v}$, 扩充成 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基 $\{\vec{q}_1, \dots, \vec{q}_n\}$. 定义 $Q = [\vec{q}_1 \ \dots \ \vec{q}_n]$.

$$\text{则有 } H\vec{v} \vec{q}_1 = (I_n - 2\vec{v}\vec{v}^T)\vec{q}_1 = \vec{q}_1 - 2\vec{q}_1(\underbrace{\vec{q}_1^T \vec{q}_1}_{=1}) = \vec{q}_1 - 2\vec{q}_1 = -\vec{q}_1.$$

$$\text{For } 2 \leq j \leq n, H\vec{v} \vec{q}_j = (I_n - 2\vec{v}\vec{v}^T)\vec{q}_j = \vec{q}_j - 2\vec{q}_j(\underbrace{\vec{q}_j^T \vec{q}_j}_{=0}) = \vec{q}_j.$$

所以 $H \vec{Q} = [-\vec{q}_1 \quad \vec{q}_2 \quad \dots \quad \vec{q}_n]$ 从而有

$$\vec{Q}^T H \vec{Q} = \begin{bmatrix} \vec{q}_1^T \\ \vdots \\ \vec{q}_n^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -\vec{q}_1 & \vec{q}_2 & \dots & \vec{q}_n \end{bmatrix} = \text{diag}(-1, 1, \dots, 1).$$

$n \times 1$ $1 \times n$

□

8(a) $p_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda-10 & 1 & 0 \\ 0 & \lambda-10 & 1 \\ 0 & 0 & \lambda-10 \end{vmatrix} = (\lambda-10)^3$. 由 $p_A(\lambda)=0$ 可知, $\lambda_1=\lambda_2=\lambda_3=10$.

所以 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 - A =$ 上三角 $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$, 其秩为2, 所以 $\dim N(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 - A) = 1$.

所以 $\lambda_1=10$ 是亏损特征值, A 不可对角化.

$$p_B(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda-10 & -1 & 0 \\ 0 & \lambda-10.001 & -1 \\ 0 & 0 & \lambda-10.002 \end{vmatrix} = (\lambda-10)(\lambda-10.001)(\lambda-10.002)$$

由 $p_B(\lambda)=0$ 可得 $\lambda_1=10$, $\lambda_2=10.001$, $\lambda_3=10.002$. B 有3个互异特征值, 则必为单特征值, 所以 B 可对角化.

(b) $p_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & & \\ & \lambda & -1 & \\ & & \lambda & -1 \\ & & & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^4$. 由 $p_A(\lambda)=0 \Rightarrow \lambda_1=\lambda_2=\lambda_3=\lambda_4=0$.

$\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4 - A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & & \\ & 0 & -1 & \\ & & 0 & -1 \\ & & & 0 \end{bmatrix}$, 其秩为3, 所以 $\dim N(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4 - A) = 1$.

所以 $\lambda_1=0$ 为4重特征值, 且几何重数为1, 是亏损特征值, 所以 A 不可对角化.

$$p_B(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & & \\ & \lambda & -1 & \\ & & \lambda & -1 \\ -0.001 & & & \lambda \end{vmatrix} = \lambda \begin{vmatrix} \lambda & -1 & \\ & \lambda & -1 \\ & & \lambda \end{vmatrix} - (-0.001) \begin{vmatrix} -1 & \\ \lambda & -1 \end{vmatrix}$$

$$= \lambda^4 + (0.001)(-1)^3 = \lambda^4 - 0.001$$

由 $P_B(\lambda) = 0$ 可知, B 有 4 个互异复特征值, 则必为单特征值, 所以 B 可对角化. 四

9. i. 使用数学软件求 A 的特征值, 写明所用数学软件及调用的命令行:

例如 Matlab: ① 定义矩阵 $A = \begin{bmatrix} 3 & -2 & 0 \\ -2 & 1 & -2 \\ 0 & -2 & 0 \end{bmatrix}$;

另起一行

② $[V, D] = \text{eig}(A)$: 得到两个矩阵 V 和 D .

D 是由特征值构造的对角矩阵;

V 的列向量是对应的特征向量.

或者手算出特征多项式 $P_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda-3 & 2 & 0 \\ 2 & \lambda-1 & 2 \\ 0 & 2 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda-3) \begin{vmatrix} \lambda-1 & 2 \\ 2 & \lambda \end{vmatrix} - 2 \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 2 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda-3)[(\lambda-1)\lambda-4] - 4\lambda = \lambda^3 - 4\lambda^2 - 5\lambda + 12.$

使用多项式求根的算法, 可得到:

$$\lambda_1 \approx 4.519, \quad \lambda_2 \approx -1.910, \quad \lambda_3 \approx 1.391.$$

ii. 可使用 i 中的结果 V , 得到一但特征向量.

或逐一计算三个特征向量 $\vec{x}_1, \vec{x}_2, \vec{x}_3$:

$$\lambda_1 \approx 4.519: \lambda_1 I_3 - A \approx \begin{bmatrix} 1.519 & 2 & 0 \\ 2 & 3.519 & 2 \\ 0 & 2 & 4.519 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_2 - \frac{2}{1.519}R_1} \begin{bmatrix} 1.519 & 2 & 0 \\ 0 & 0.886 & 2 \\ 0 & 2 & 4.519 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{R_3 - \frac{2}{0.886}R_2} \begin{bmatrix} 1.519 & 2 & 0 \\ 0 & 0.886 & 2 \\ 0 & 0 & 0.004 \end{bmatrix} \Rightarrow \vec{x}_1 \approx \begin{bmatrix} 2.972 \\ -2.257 \\ 1 \end{bmatrix}$$

近似为 0, 作为自由列.

类似可求得 \vec{x}_2 和 \vec{x}_3 .

iii 因为 A 有 3 个互异特征值, 且 A 对称, 所以得到的特征向量必两两正交. 但因为只保留了 3 位有效数字, 可能有些微小偏差, 可以做相应修正, 得到两两正交的 $\vec{x}_1, \vec{x}_2, \vec{x}_3$.

$$\text{iv: } \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3), \quad Q = [\vec{q}_1 \quad \vec{q}_2 \quad \vec{q}_3] = \left[\frac{\vec{x}_1}{\|\vec{x}_1\|} \quad \frac{\vec{x}_2}{\|\vec{x}_2\|} \quad \frac{\vec{x}_3}{\|\vec{x}_3\|} \right]$$

$$\Rightarrow Q \approx \begin{bmatrix} 0.769 & 0.271 & 0.579 \\ -0.584 & 0.665 & 0.466 \\ 0.259 & 0.696 & -0.670 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \text{V. 计算 } Q \Lambda Q^T &\approx \begin{bmatrix} 0.769 & 0.271 & 0.579 \\ -0.584 & 0.665 & 0.466 \\ 0.259 & 0.696 & -0.670 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 4.519 & & \\ & -1.910 & \\ & & 1.391 \end{bmatrix} Q^T \\ &= \begin{bmatrix} 2.998 & -1.998 & 0.000 \\ -1.998 & 0.999 & -2.002 \\ 0.000 & -2.002 & 0.002 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

与 A 的各个元素相比, 误差为 0.002, 即小数点之后第3位.

与 Q 和 Λ 的3位有效数字一致.

(11)

10. 我们通过 A 的谱分解计算得到 A .

A 为实对称, 应有谱分解: $A = Q \Lambda Q^T$, 其中 Q 为正交矩阵, 且 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3) = \text{diag}(0, 3, 3)$.

$$\text{记 } \vec{x}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \in V_0, \quad \vec{x}_2 = \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \in V_{\lambda=3}.$$

显然 \vec{x}_1 与 \vec{x}_2 正交, 所以关于正交矩阵 $Q = [\vec{q}_1 \ \vec{q}_2 \ \vec{q}_3]$, 取

$$\vec{q}_1 = \frac{\vec{x}_1}{\|\vec{x}_1\|} = \frac{1}{\sqrt{1^2+2^2+1^2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \vec{q}_2 = \frac{\vec{x}_2}{\|\vec{x}_2\|} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}.$$

由 \vec{q}_1 和 \vec{q}_2 求出 \vec{q}_3 :

$$\begin{bmatrix} \vec{q}_1^T \\ \vec{q}_2^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_2 + R_1 \cdot \frac{2}{\sqrt{5}\sqrt{6}}} \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ 0 & \frac{3}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \end{bmatrix}$$

自由列

第3列为自由列, 补充 \vec{e}_3 , 对 $[\vec{q}_1 \ \vec{q}_2 \ \vec{e}_3]$ 进行 Gram-Schmidt 正交化:

$$[\vec{q}_1 \ \vec{q}_2 \ \vec{e}_3] = [\vec{q}_1 \ \vec{q}_2 \ \vec{q}_3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & r_{13} \\ 0 & 1 & r_{23} \\ 0 & 0 & r_{33} \end{bmatrix}.$$

$$\text{所以 } r_{13} = \vec{q}_1^T \vec{e}_3 = \frac{1}{\sqrt{6}}, \quad r_{23} = \vec{q}_2^T \vec{e}_3 = 0.$$

$$\Rightarrow r_{33} \vec{q}_3 = \vec{e}_3 - r_{13} \vec{q}_1 - r_{23} \vec{q}_2.$$

$$= \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{\sqrt{6}} \cdot \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{6} \\ -\frac{2}{6} \\ \frac{5}{6} \end{bmatrix} = \frac{1}{6} \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$\text{所以 } r_{33} = \left\| \frac{1}{6} \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 5 \end{bmatrix} \right\| = \frac{1}{6} \sqrt{(-1)^2 + (-2)^2 + 5^2} = \frac{1}{6} \sqrt{30} = \sqrt{\frac{5}{6}}$$

$$\text{从而有 } \vec{q}_3 = \frac{1}{r_{33}} \cdot \frac{1}{6} \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 5 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{30}} \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 5 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \text{所以 } A &= Q \Lambda Q^T = \lambda_1 \vec{q}_1 \vec{q}_1^T + \lambda_2 \vec{q}_2 \vec{q}_2^T + \lambda_3 \vec{q}_3 \vec{q}_3^T \\ &= 0 \vec{q}_1 \vec{q}_1^T + \lambda_2 \vec{q}_2 \vec{q}_2^T + \lambda_3 \vec{q}_3 \vec{q}_3^T \\ &= 3 \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} [-2 \ 1 \ 0] + 3 \frac{1}{\sqrt{30}} \begin{bmatrix} -1 \\ -2 \\ 5 \end{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{30}} [-1 \ -2 \ 5] \\ &= \frac{3}{5} \begin{bmatrix} 4 & -2 & 0 \\ -2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + \frac{1}{10} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -5 \\ 2 & 4 & -10 \\ -5 & -10 & 25 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{10} \begin{bmatrix} 25 & -10 & -5 \\ -10 & 10 & -10 \\ -5 & -10 & 25 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 5 & -2 & -1 \\ -2 & 2 & -2 \\ -1 & -2 & 5 \end{bmatrix} \quad \text{④} \end{aligned}$$

11. 先判断 A 的秩. 因为 A 的各行元素之和为 3, 所以 $A \neq O_{3 \times 3}$, 所以 $\text{rank}(A) \geq 1$.
而 $\vec{a}_1, \vec{a}_2 \in N(A)$, 且 \vec{a}_1 和 \vec{a}_2 线性无关, 所以 $\dim N(A) \geq 2$.
综合可得 $\text{rank}(A) = 1$, $\dim N(A) = 2$.
可求得 A 的谱分解: $N(A) = \text{span}(\vec{a}_1, \vec{a}_2)$, 所以 \vec{a}_1 和 \vec{a}_2 是对应特征值 0 的特征向量.

又因为 A 的各行元素之和为 3, 故有

$$A \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 3 \\ 3 \end{bmatrix} = 3 \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

所以 $[1 \ 1 \ 1]^T$ 是 A 对应特征值 3 的特征向量, 所以 A 可对角化为
 $A = X \Lambda X^{-1}$

$$= \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 2 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & & \\ & 0 & \\ & & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 2 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1}$$

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

也可选择不计算 A 的谱分解得到 A .

记 $A = [a_{ij}]$, 由题意可得

$$\begin{cases} [a_{11} & a_{12} & a_{13}] \vec{a}_1 = 0 \\ [a_{11} & a_{12} & a_{13}] \vec{a}_2 = 0 \\ a_{11} + a_{12} + a_{13} = 3 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{12} \\ a_{13} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}$$

使用增广矩阵 $\left[\begin{array}{ccc|c} -1 & 2 & -1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 3 \end{array} \right]$ 求解上述线性方程组, 得到 $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{12} \\ a_{13} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$.

类似得到 $\begin{bmatrix} a_{21} \\ a_{22} \\ a_{23} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{31} \\ a_{32} \\ a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$.

所以 $A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$.

□

Remark: 因为 A 实对称, 可由 $A = X \Lambda X^{-1}$, 进一步得到 $A = Q \Lambda Q^T$, 即
将 X 进行 Gram-Schmidt 正交化, 得到 Q .

12. (a) A 不可逆 $\Leftrightarrow \det(A) = \begin{vmatrix} 2 & b \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = -b = 0 \Leftrightarrow b = 0$.

(b) A 可以正交对角化 \Leftrightarrow 存在正交矩阵 Q 和对角矩阵 Λ , s.t. $A = Q \Lambda Q^T$.

$\Leftrightarrow A^T = (Q \Lambda Q^T)^T = Q \Lambda^T Q^T = Q \Lambda Q^T = A$, 即 A 实对称.

$\Leftrightarrow b = 1$.

(c) A 不可对角化 $\Leftrightarrow A$ 有一个亏损特征值.

而 $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$, 所以 A 应有一个 2 重特征值, 其几何重数为 1.

计算 A 的特征多项式 $p_A(\lambda) = |\lambda I_2 - A| = \begin{vmatrix} \lambda-2 & -b \\ -1 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda-2)\lambda - b$

$$= \lambda^2 - 2\lambda - b.$$

$p_A(\lambda) = 0$ 有两个重根 \Leftrightarrow 其判别式 $\Delta = (-2)^2 - 4(-b) = 4 + 4b = 0.$

$$\Leftrightarrow b = -1.$$

□

13. (a) 记所给矩阵 $A = B D B^T$, 其中 $B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$, $D = \text{diag}(1, -1).$

B 可逆, 所以 A 和 D 为合同关系.

且 $A^T = (B D B^T)^T = B D^T B^T = B D B^T = A$, 所以 A 对称.

计算 $A = B D B^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}.$

$p_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda-1 & -1 \\ -1 & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda-1)\lambda - 1 = \lambda^2 - \lambda - 1.$

由 $p_A(\lambda) = 0$ 可得 $\lambda = \frac{1 \pm \sqrt{(-1)^2 - 4(-1)}}{2} = \frac{1 \pm \sqrt{5}}{2}.$

注意到 B 不是正交矩阵, 所以 A 和 D 不是正交相似, 特征值不相同.

(b) 因为 $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$. 所以可记为 $A = B D B^{-1}$, 其中 $D = \text{diag}(1, -1).$

计算 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & -1 \end{bmatrix}.$

A 不是对称矩阵, 但 A 与 D 相似, 有相同的特征值 1 和 -1 .

(c) 可记 $A = B D B^T$, 其中 $B = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$, $D = \text{diag}(1, -1).$

注意到 B 是正交矩阵, 所以 A 和 D 有相同的特征值 1 和 -1 , 且对称性质相同, 所以 A 也对称.

可以总结一下二者的不同量:

合同的不变量有对称性质.

相似的不变量有特征值.

正交相似既是合同, 也是相似, 不变量有对称性质和特征值. □