

1.

(i) 矩阵的特征值和特征向量.

由

$$\begin{aligned} |\lambda I - A| &= \begin{vmatrix} \lambda - 3 & -2 & 1 \\ 2 & \lambda + 2 & -2 \\ -3 & -6 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & 0 & 1 \\ 2 & \lambda - 2 & -2 \\ -3 & 2(\lambda - 2) & \lambda + 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & 0 & 1 \\ 2 & \lambda - 2 & -2 \\ -7 & 0 & \lambda + 5 \end{vmatrix} \\ &= (\lambda - 2)(\lambda^2 + 2\lambda - 8) = (\lambda - 2)(\lambda - 2)(\lambda + 4) \end{aligned}$$

得, 矩阵 A 的特征值为

$$\lambda_1 = 2, \quad \lambda_2 = 2, \quad \lambda_3 = -4.$$

分别求解线性方程组 $(A - \lambda_i I)x = 0$, 可求得原矩阵的特征向量. 记方程组 $Px = 0$ 的解集为 $\text{Nul } P$, 则

$$\begin{aligned} \text{Nul } (A - 2I) &= \text{Nul } \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ -2 & -4 & 2 \\ 3 & 6 & -3 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle, \\ \text{Nul } (A + 4I) &= \text{Nul } \begin{pmatrix} 7 & 2 & -1 \\ -2 & 2 & 2 \\ 3 & 6 & 3 \end{pmatrix} = \text{Nul } \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 3 \end{pmatrix} \right\rangle. \end{aligned}$$

(ii) 矩阵是否可对角化

将三个向量写入矩阵

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

则因为

$$|T| = 2 \begin{vmatrix} 0 & -2 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 0 & -4 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & -3 \\ 1 & 3 \end{vmatrix} \neq 0,$$

故前面三个特征向量确实线性无关, 因此 A 可对角化, 且 T 为所求可逆矩阵, 此时

$$T^{-1}AT = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -4 \end{pmatrix}.$$

2.

(i) 将方程记作 $Ax = 0$, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$, 则 A 的解空间的基为 $\{(1, 0, 1, 0)^T, (1, 1, 0, 1)^T\} = \{s_1, s_2\}$. 对这组基标准正交化, 可得 A 的解空间的标准正交基:

$$\begin{aligned} q_1 &= \frac{s_1}{|s_1|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 1, 0)^T, \\ s'_2 &= s_2 - \frac{(q_1, s_2)}{(q_1, q_1)} q_1 = (1, 1, 0, 1)^T - \frac{1}{2}(1, 0, 1, 0)^T = \frac{1}{2}(1, 2, -1, 2)^T, \\ q_2 &= \frac{s'_2}{|s'_2|} = \frac{1}{\sqrt{10}}(1, 2, -1, 2)^T. \end{aligned}$$

(ii) 由于线性方程组的解空间与列向量构成的线性空间正交, 故列空间中任意一个向量都与解空间中每个向量正交. 由于 A 的两行线性无关, 它们构成 A 的列空间的一组基, 因此所求向量可由它们线性组合而得:

$$a = (x, y, -x, -x - y)^T, \quad x, y \in \mathbb{R}.$$

3.

本题考查正交投影的定义. 最开始的做法是写出 W 和 W^\perp 的标准正交基, 虽然也算对了, 但显然麻烦得多. 最好的做法是先考虑正交投影的定义.

先求 W 的标准正交基:

$$W = \langle q_1, q_2 \rangle = \left\langle \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 1, 0)^T, \frac{1}{\sqrt{22}}(1, 4, -1, 2)^T \right\rangle.$$

(i) 由题意有

$$A\alpha = \frac{(q_1, \alpha)}{(q_1, q_1)} q_1 + \frac{(q_2, \alpha)}{(q_2, q_2)} q_2.$$

对 α 取单位矩阵的各列 e^i , 则 A 的第 i 列为

$$A^i = \frac{(q_1, e^i)}{(q_1, q_1)} q_1 + \frac{(q_2, e^i)}{(q_2, q_2)} q_2,$$

故

$$A = (q_1 \quad q_2) \begin{pmatrix} q_1^T \\ q_2^T \end{pmatrix} I = q_1 q_1^T + q_2 q_2^T = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 6 & 2 & 5 & 1 \\ 2 & 8 & -2 & 4 \\ 5 & -2 & 6 & -1 \\ 1 & 4 & -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

另外的推理过程：在 \mathbb{R}^4 空间上一定找得到 q_3 和 q_4 ，使得 $\{q_i\}_{i=1}^4$ 为标准正交基，设 Q 的各列为 q_i ，则有 $AQ = Q \operatorname{diag}\{1, 1, 0, 0\}$. 考虑到 Q 是正交矩阵，我们完成了对 A 的正交对角化，它的谱分解形式就是 $A = q_1 q_1^T + q_2 q_2^T$.

(ii) 由正交分解定理（请确认大家使用的课本），对任意向量 β ，都可以唯一地分解为 W 和 W^\perp 中的向量 $A\beta \in W$ 和 $(\beta - A\beta) \in W^\perp$. 考虑到 $\beta \rightarrow B\beta$ 定义了一个线性变换，故该矩阵对 β 的作用应为

$$B\beta = A\beta - (\beta - A\beta) = (2A - I)\beta,$$

由 β 的任意性，

$$B = 2A - I = \frac{1}{11} \begin{pmatrix} 1 & 4 & 10 & 2 \\ 4 & 5 & -4 & 8 \\ 10 & -4 & 1 & -2 \\ 2 & 8 & -2 & 7 \end{pmatrix}.$$

由定义方式，符合要求的线性变换应该是唯一的，但严谨起见，验证 B 的正交性. 因为 $BB^T = (2A - I)^2 = 4A^2 - 4A + I$ ，而

$$A^2 = (q_1 \quad q_2) \begin{pmatrix} q_1^T \\ q_2^T \end{pmatrix} (q_1 \quad q_2) \begin{pmatrix} q_1^T \\ q_2^T \end{pmatrix} = A,$$

故 $BB^T = I$ ， B 一定是正交的.

4.

(i) 计算奇异值

A 的奇异值是矩阵

$$A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 5 & 2 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \Lambda$$

的三个特征值中，前两大特征值的正平方根. 又因为

$$|\lambda I - \Lambda| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 & 0 \\ -1 & \lambda - 5 & -2 \\ 0 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1) \begin{vmatrix} \lambda - 5 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} -1 & -2 \\ 0 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = \lambda(\lambda - 1).$$

故 Λ 的特征值为

$$\lambda_1 = 6, \quad \lambda_2 = 1, \quad \lambda_3 = 0.$$

故 A 的奇异值为

$$\sigma_1 = \sqrt{6}, \quad \sigma_2 = 1.$$

(ii) 求正交矩阵

先对 $A^T A$ 对角化, 即求正交矩阵 V , 使得

$$A^T A V = V \begin{pmatrix} 6 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix}.$$

因为

$$\begin{aligned} \text{Nul}(A^T A - 6I) &= \text{Nul} \begin{pmatrix} -5 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \\ 0 & 2 & -5 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 5 \\ 2 \end{pmatrix} \right\rangle, \\ \text{Nul}(A^T A - I) &= \text{Nul} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle, \\ \text{Nul}(A^T A) &= \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\rangle, \end{aligned}$$

故 V 可取

$$V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{30}} & \frac{2}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{5}{\sqrt{30}} & 0 & -\frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{2}{\sqrt{30}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix}.$$

根据奇异值分解的计算过程, 只需要再计算 AV , 并对所得结果归一化, 即得到所求的正交矩阵. 因为

$$AV = \begin{pmatrix} \frac{6}{\sqrt{50}} & \frac{2}{\sqrt{5}} & 0 \\ \frac{12}{\sqrt{30}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{6} & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix},$$

所以取

$$Q = V, P = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{2}{\sqrt{5}} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & -\frac{1}{\sqrt{5}} \end{pmatrix}$$

即可.

5.

据说是数值方法的结论，我不太了解。但是化简 $f(x)$ 用到了经典的行列式降阶技巧，可能还是要掌握一下的。

(i)对于对称矩阵 A ，存在正交矩阵 P ，使得 $PAP^T = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\} = D$ ，这里 D 是可逆的。

对于 $f(x)$ ，有下面关系成立

$$\begin{aligned} f(x) &= \begin{vmatrix} A & x \\ x^T & a|x|^2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} P & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} A & x \\ x^T & a|x|^2 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} P^T & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} D & Px \\ (Px)^T & a|x|^2 \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} I & 0 \\ -(Px)^T D^{-1} & 1 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} D & Px \\ (Px)^T & a|x|^2 \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} D & Px \\ 0 & a|x|^2 - (Px)^T D^{-1} (Px) \end{vmatrix}, \end{aligned}$$

令 $Px = y$ ，则 $y^T y = 1 \Leftrightarrow |x|^2 = |y|^2$ ，

$$f(x) = \prod_{i=1}^n \lambda_i \sum_{i=1}^n \left[\left(a - \frac{1}{\lambda_i} \right) y_i^2 \right].$$

据此给出 $f(x)$ 的一个标准型。

(ii) $\max_{|x|=1} f(x)$ 和 $\min_{|x|=1} f(x)$ 分别为二次型 $f(x)$ 的最大和最小特征值。由于 $\lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_n$ ，故 $a - \frac{1}{\lambda_n} \leq a - \frac{1}{\lambda_{n-1}} \leq \dots \leq a - \frac{1}{\lambda_1}$ ，故

$$\max_{|x|=1} f(x) = \prod_{i=1}^n \lambda_i \sum_{i=1}^n \left(a - \frac{1}{\lambda_1} \right), \min_{|x|=1} f(x) = \prod_{i=1}^n \lambda_i \sum_{i=1}^n \left(a - \frac{1}{\lambda_n} \right).$$

(iii)若二次型的最小值为正，则二次型正定，这等价于 $a > \frac{1}{\lambda_n}$ ；

若二次型的最大值为负，则二次型负定，这等价于 $a < \frac{1}{\lambda_1}$ ；

其余情况下二次型不定，这等价于 $\frac{1}{\lambda_1} \leq a \leq \frac{1}{\lambda_n}$ 。

6.

这个其实是极分解的弱化结论，它的直接意义是任何一个连续体的变形行为，都可以分解为一个轴向拉伸和旋转（有时包括镜像）对连续体的先后作用。这里直接引用奇异值分解的结论证明之。

任意方阵 A 都存在奇异值分解 $A = U\Sigma V^T$ ，其中 U, V 为正交矩阵， Σ 为对角矩阵，因此 A 可以分解为

$$A = U\Sigma V^T = U\Sigma U^T U V^T.$$

令

$$U\Sigma U^T = S, UV^T = Q,$$

则容易验证 S 是对称矩阵, Q 是正交矩阵, 因而可逆. 于是原题得证.

7.

由于 A 是正定矩阵, 故存在正交矩阵 P 和对角矩阵 D 使得 $A = P^T D P$. 定义 D 的平方根 R 为 D 的各个元素改写为其正平方根, 则 D 和 R 都是对角矩阵且 $R^2 = D$. 于是, 因为相等, 或者在左乘某个矩阵的同时右乘它的逆, 下面矩阵相似:

$$AB = P^T D P B \sim D P B P^T = R R P B P^T \sim R P B P^T R = R P B P^T R^T = R P B (R P)^T.$$

注意到:

1. 正定矩阵 B 和 $R P B (R P)^T$ 合同, 因而 B 和 $R P B (R P)^T$ 具有相同的正惯性指数, $R P B (R P)^T$ 的特征值都是正实数;
2. AB 和 $R P B (R P)^T$ 相似, 因而 AB 和 $R P B (R P)^T$ 的特征值相同, 二者的特征值也都是正实数.

于是原题得证.

8.

设 $A^T A = B^T B = S$, 则存在正交矩阵 P 和对角矩阵 $D = \text{diag}\{d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0\}$ (其中 r 为 S 的秩; 由于 S 正定, $d_i > 0$, 据此可定义 D 的平方根 R) 使得 $S = P D P^T$, 于是 $(AP)^T (AP) = (BP)^T (BP) = D$. 考虑 BP 的第 i 列 b'_i , 则有:

1. $|b'_i| = \begin{cases} \sqrt{d_i}, i \leq r, \\ 0, i > r, \end{cases}$ 进而有 $b'_i = 0 (i > r)$.
2. $\left\{ \frac{b'_i}{|b'_i|} \right\}_{i=1}^r$ 构成 \mathbb{R}^n 中某个子空间的一组标准正交基, 且可扩充为 \mathbb{R}^n 的一组标准正交基. 据此定义正交矩阵 $Q = (Q_r \quad Q_{n-r})$, 其前 r 列为 $\frac{b'_i}{|b'_i|} (i = 1, \dots, r)$, 后 $(n-r)$ 列只需要和前 r 列正交.

故

$$BP = (b'_1 \quad \dots \quad b'_r \quad 0 \quad \dots \quad 0) = (Q_r \quad Q_{n-r}) R \Leftrightarrow B = Q R P^T.$$

于是我们为 B 找到了奇异值分解. 由前面的构造过程可知, A 的构造过程是类似的, 其中:

1. 因为 D 的对角化过程提供了 P , 我们仍然考虑 AP 的各列, 因此在 A 的奇异值分解 $A = U \Sigma V^T$ 中, 取 $V = P, \Sigma = R$ 没有问题;
2. 因为对 B 作奇异值分解的过程中构造的 Q 依赖于 B 的形式, 因此 A 中根据 AP 定义的正交矩阵应与 B 的不同.

因此, 存在可能异于 Q 的正交矩阵 S , 使得 $A = S R P^T$.

因此,

$$A = SRP^T = A = SQ^T QRP^T = (SQ^T)B,$$

其中 SQ^T 是正交矩阵.