2016-2017春

线性代数期中考试

1. (10分) 设
$$C = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}$$
。求2阶正交阵将 C 相似对角化。

解答:

C的特征多项式为 $f_C(\lambda) = \lambda^2 - 4\lambda + 3$. 所以其有两个特征值 $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 1$.分别求得其对应的单位特征向量为

$$p_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1\\1 \end{pmatrix} \quad \text{fil} \quad p_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix}.$$

 $\diamondsuit p = [p_1, p_2], \ \Lambda = \operatorname{diag}(3, 1)$ 。则P是2阶正交阵,且

$$C = P\Lambda P^{-1} = P\Lambda P^{T}$$
.

2. (15分) 设
$$D = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$
。求3阶正交阵将 D 相似对角化。

解答:

D的特征多项式为 $f_D(\lambda) = -\lambda(\lambda-1)(\lambda-3)$. 所以其有三个特征值 $\lambda_1 = 3, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 0$. 分别求得其对应的单位特征向量为

$$q_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} -1\\2\\-1 \end{pmatrix}, \quad q_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1\\0\\-1 \end{pmatrix}, \quad q_3 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1\\1\\1 \end{pmatrix}.$$

$$D = Q\Lambda Q^{-1} = Q\Lambda Q^T.$$

1

3.
$$(15分)$$
 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$.

- (1) 求A的奇异值分解。
- (2) 求朝A的列空间投影的投影矩阵。

(3) 证明 \mathbb{R}^2 中的单位圆周 S^1 在A下的像 $A(S^1)$ 是 \mathbb{R}^3 中的一个椭圆周。求该椭圆周的长轴和短轴。

解答:

(1) 设A的奇异值分解为 $A = U\Sigma V^T$ 。由奇异值分解的理论知,V是 A^TA 的特征向量矩阵。直接计算得

$$A^T A = C, \quad AA^T = D,$$

这里的C与D分别是第一题和第二题中出现的矩阵。所以我们可以取 $V=P=[p_1,p_2]$ 。相应的,两个奇异值分别为

$$\sigma_1 = \sqrt{3}; \quad \sigma_2 = 1.$$

由SVD,直接计算得,

$$u_1 = \frac{Av_1}{\sigma_1} = q_1; \quad u_2 = \frac{Av_2}{\sigma_2} = q_2.$$

我们取 $u_3 = q_3$, 定义 $U = [q_1, q_2, q_3]$. 所以我们得到A的奇异值分解 $A = U\Sigma V^T$, 其中

$$U = Q; \quad \Sigma = \begin{pmatrix} \sqrt{3} & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}; \quad V = P.$$

(2) 注意到 $\{u_1,u_2\}$ 是C(A)的一组标准正交基. 由投影矩阵的性质知该投影矩阵即为

$$[u_1, u_2][u_1, u_2]^T = u_1 u_1^T + u_2 u_2^T = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

(3) 设 $x \in S^1$. 则 $y = Ax = U\Sigma V^T x \in A(S^1)$. 令

$$\hat{x} = V^T x; \quad \hat{y} = U^T y.$$

我们得到 $\hat{y} = \Sigma \hat{x}$. 从而

$$\hat{y}_1 = \sqrt{3}\hat{x}_1; \quad \hat{y}_2 = \hat{x}_2; \quad \hat{y}_3 = 0.$$

由于 V^T 是正交矩阵,我们有 $\|\hat{x}\| = \|x\| = 1$,从而

$$\frac{\hat{y}_1^2}{3} + \hat{y}_2^2 = 1.$$

这说明 \hat{y} 的轨迹是以 $\sqrt{3}e_1$ 为半长轴, e_2 为半短轴的XoY平面上的椭圆。由于U是正交变换,且 $y=U\hat{y}$,我们得到 $A(S^1)$ 是以 $\sqrt{3}Ue_1=\sqrt{3}u_1$ 为半长轴, $Ue_2=u_2$ 为半短轴的椭圆。

- 4. (15分) 定义A如上。
 - (1) 求A的伪逆 A^+ 。
 - (2) 证明 \mathbb{R}^3 中的单位球面 S^2 在 A^+ 下的像 $A^+(S^2)$ 是 \mathbb{R}^2 中的一个实心椭圆。求该椭圆的长轴和短轴。
 - (3) 求Ax = b的最小二乘解,其中 $b = (1, 2, 3)^T$ 。

解答:

(1) 由伪逆的定义,

$$A^{+} = V\Sigma^{+}U^{T} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

(2) 设 $x \in S^2$, 则 $y = A^+x = V\Sigma^+U^Tx \in A^+(S^2)$. 令

$$\hat{x} = U^T x; \quad \hat{y} = V^T y.$$

我们得到 $\hat{y} = \Sigma^+ \hat{x}$. 从而

$$\hat{y}_1 = \frac{\hat{x}_1}{\sqrt{3}}; \quad \hat{y}_2 = \hat{x}_2.$$

由于 U^T 是正交矩阵,我们有 $\|\hat{x}\| = \|x\| = 1$,从而

$$3\hat{y}_1^2 + \hat{y}_2^2 = \hat{x}_1^2 + \hat{x}_2^2 = 1 - \hat{x}_3^2$$
.

这说明当 $\hat{x}_3 = t \in [0,1]$ 时, \hat{y} 的轨迹是 \mathbb{R}^2 中以 $\sqrt{(1-t^2)/3}e_1$ 为半短轴, $\sqrt{1-t^2}e_2$ 为半长轴的椭圆。当t从0连续变动到1时,我们得到, \hat{y} 的轨迹是以 $\frac{e_1}{\sqrt{3}}$ 为半短轴, e_2 为半长轴的实心椭圆。由于V 是正交变换,且 $y = V\hat{y}$,我们得到 $A^+(S^2)$ 是以 $\frac{Ve_1}{\sqrt{3}} = \frac{v_1}{\sqrt{3}}$ 为半短轴, $Ve_2 = v_2$ 为半长轴的实心椭圆。

(3) 由于此时A是列满秩的,所以其最小二乘解唯一,且可由 $x^+ = A^+b$ 给出。计算得

$$x^+ = A^+ b = -\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

5. (10分) 判定 $f(x,y,z) = x^2 + 2y^2 + 2z^2 + 2xy + 4yz$ 在(0,0,0)处是否有极大值或者极小值,并说明理由。

解答:

我们可以改写f为

$$f(x, y, z) = (x, y, z) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} =: u^T A u.$$

我们来判断A的正定性。直接计算得

$$\det A_1 = 1$$
; $\det A_2 = 1$; $\det A_3 = \det A = -2$.

所以A可逆,但是A既不正定,也不负定。由此说明A有且仅有一个负特征根。设 $\lambda_1,\lambda_2>0,\lambda_3<0$ 是它的三个特征值。设Q正交使得 $A=Q\Lambda Q^T$,其中 $\Lambda=\mathrm{diag}(\lambda_1,\lambda_2,\lambda_3).$ 令 $v=Q^Tu$.则

$$f(x, y, z) = v^T \Lambda v = \lambda_1 v_1^2 + \lambda_2 v_2^2 + \lambda_3 v_3^2.$$

取 $(x_1, y_1, z_1)^T = Qe_1$, 则只要 $t \neq 0$,

$$f(tx_1, ty_1, tz_1) = \lambda_1 t^2 > 0.$$

取 $(x_2, y_2, z_2)^T = Qe_3$, 则只要 $t \neq 0$,

$$f(tx_2, ty_2, tz_2) = \lambda_3 t^2 < 0.$$

由此我们断言, f在零点处既没有极大值也没有极小值。

- 6. (15分) 设a是实数。定义 $S_a := \begin{pmatrix} a & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$.
 - (1) 证明: 当|a| > 2时, S_a 可以相似对角化。求 S_a^{100} .
 - (2) 证明: 当 $a = \pm 2$ 时, S_a 不能对角化。求 S_a 的Jordan标准型。
 - (3) 证明: 当|a| < 2时, S_a 与某旋转矩阵相似。求 S_a^{100} .

解答:

直接计算得

$$f_{S_a}(\lambda) = \lambda^2 - a\lambda + 1.$$

(1) 如果|a| > 2, 则 S_a 有两个互异实特征值

$$\lambda_1 = \frac{a + \sqrt{a^2 - 4}}{2}; \quad \lambda_2 = \frac{a - \sqrt{a^2 - 4}}{2}.$$

计算得它们对应的特征向量分别为

$$p_1 = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad p_2 = \begin{pmatrix} \lambda_2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

 $\diamondsuit P = [p_1, p_2], \Lambda = \operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2),$ 则

$$S_a = P\Lambda P^{-1}; \quad S_a^{100} = P\Lambda^{100}P^{-1}.$$

(2)先假设a=2. 则 $f_{S_2}(\lambda)=(\lambda-1)^2$. 所以1是 S_2 的代数重数为2的唯一特征根。计算得 $x=(1,1)^T$ 是 S_2 唯一的线性无关的特征向量。从而 S_2 不可对角化。由Jordan标准型定理, S_2 的Jordan标准型只能是

$$J = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

(方法二: 取 $y = e_1$. 直接计算得

$$S_2 y = S_2 e_1 = \binom{2}{1} = x + y.$$

$$S_2M = S_2[x, y] = [S_2x, S_2y] = [x, x + y] = [x, y] \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = MJ.$$

所以 $S_2 = MJM^{-1}$ 。从而J是 S_2 的Jordan标准型。) 完全一样的证明可以得到, S_{-2} 的Jordan标准型是

$$\tilde{J} = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

(3) 当|a| < 2时, S_a 没有实特征值。此时

$$\lambda_1 = \frac{a + i\sqrt{4 - a^2}}{2}; \quad \lambda_2 = \frac{a - i\sqrt{4 - a^2}}{2}.$$

注意到 $|\lambda_1| = |\lambda_2| = 1$ 且它们互为共轭,所以存在 $0 < \theta < \pi$ 使得

$$\lambda_1 = e^{i\theta}, \quad \lambda_2 = e^{-i\theta}.$$

设z = u + iv是 λ_1 对应的特征向量,其中 $u, v \in \mathbb{R}^2$ 。首先我们断言u, v线性无关。否则,不妨设v = tu. 则我们有z = (1 + ti)u. 由 $S_a z = e^{i\theta} z$,我们得到 $S_a u = e^{i\theta} u$,但这是不可能的,因为左边是实向量,而右边的向量的虚部不为零($\sin \theta \neq 0$.)

由 $S_a z = e^{i\theta} z$, 分开实部与虚部可得

$$S_a u = u \cos \theta - v \sin \theta$$
; $S_a v = u \sin \theta + v \cos \theta$.

 $\diamondsuit P = [u, v], 则P可逆,且$

$$S_a P = P \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

即 $S_a = PR_{-\theta}P^{-1}$. 从而

$$S_a^{100} = PR_{-100\theta}P^{-1}.$$

- 7. (12分) 设Q是一个3阶正交阵且行列式为1。
 - (1) 证明Q必有一个特征值为1.
 - (2) 设 v_1 是1对应的单位特征向量。令W是与 v_1 垂直的二维子空间。证明W是Q的不变子空间,即任给 $w \in W$,都有 $Qw \in W$ 。
 - (从而Q是从W到W的一个线性变换)
 - (3) 取定W的一组标准正交基 v_2, v_3 。则 $\{v_1, v_2, v_3\}$ 是 \mathbb{R}^3 的一个标准正交基。证明Q在这组基的选取下的矩阵实现形如

$$\begin{pmatrix} 1 & & \\ & a & b \\ & c & d \end{pmatrix}.$$

- (4) 证明 $\widetilde{Q} := \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ 是线性变换 $Q: W \to W$ 在W选取基底 $\{v_2, v_3\}$ 下的矩阵实现。证明 \widetilde{Q} 是一个二阶旋转矩阵。
- (注:本题的目的是证明,Q本质上可以看成绕由 v_1 确定的轴的旋转)

证明:

(1)设 $f_Q(\lambda) = -(\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2)(\lambda - \lambda_3)$ 是Q的特征多项式。因为Q是正交阵,所以对 $i = 1, 2, 3, |\lambda_i| = 1.$ 又因为 f_Q 是实系数多项式,所以

其复根(非实数)必成对出现且互为共轭。从而 f_Q 必有一个实根。所以本质上有两种情形:

(i) f_O 有一个实根 λ_1 和两个复根 $\lambda_2 = e^{i\theta}, \lambda_3 = e^{-i\theta}$ 。此时,由

$$1 = \det Q = \lambda_1 \lambda_2 \lambda_3$$

可得 $\lambda_1 = 1$.

- (ii) f_Q 有三个实根,且绝对值都等于1。因为 $\det Q=1$,所以要么三个根都为1,要么一个根为1,另外两根为-1.
- (2) 任取 $w \in W$, 则 $w \perp v_1$. 由 v_1 是Q特征向量,且 $Q^T = Q^{-1}$,我们有 $Q^Tv_1 = Q^{-1}v_1 = v_1$. 从而

$$(Qw)^T v_1 = w^T Q^T v_1 = w^T v_1 = 0.$$

这说明 $Qw \perp v_1$. 由W的定义知, $Qw \in W$.

(3) 已知 $Qv_1 = v_1$. 由于 $v_2, v_3 \in W$, 由(2)知, $Qv_2, Qv_3 \in W$. 从而存在 $a, b, c, d \in \mathbb{R}$ 使得

$$Qv_2 = av_2 + cv_3; \quad Qv_3 = bv_2 + dv_3. \tag{1}$$

从而线性变换Q在基底 $\{v_1, v_2, v_3\}$ 下的矩阵实现为

$$P = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & a & b \\ & c & d \end{pmatrix}.$$

(4) 由式(1)直接可得, \tilde{Q} 是线性变换 $Q:W\to W$ 在W选取基底 $\{v_2,v_3\}$ 下的矩阵实现。令 $V=[v_1,v_2,v_3]$,则V是正交矩阵。(3)的证明过程表明

$$QV = VP$$
.

从而 $P=V^TQV$ 是三个正交矩阵的乘积,也是正交矩阵。且 $\det P=\det Q=1$.由此可得 \widetilde{Q} 是一个二阶正交阵,且行列式为1,其必然是一个二阶旋转矩阵。

- 8. (8分) 设A是n阶实对称矩阵且 $\lambda_1 \le \lambda_2 \le \cdots \le \lambda_n$ 是A的n个特征根。
 - (1) 证明:

$$\lambda_1 = \min_{\dim V = 1} \max_{\vec{0} \neq v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}.$$

(1) 证明: 对 $2 \le k \le n$,

$$\lambda_k = \min_{\dim V = k} \max_{\vec{0} \neq v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}.$$

证明:

定义 $\Lambda = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$. 设正交阵Q使得

$$A = Q\Lambda Q^T$$
.

则 $Aq_i = \lambda_i q_i$.

(1) 首先取 $V_* = s(q_1)$. 则任给 $v \in V_*$,有 $v = tq_1$. 从而

$$\frac{v^T A v}{v^T v} = \lambda_1.$$

这说明

$$\lambda_1 = \max_{\vec{0} \neq v \in V_*} \frac{v^T A v}{v^T v} \ge \min_{\dim V = 1} \max_{\vec{0} \neq v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}. \tag{2}$$

另一方面,任取V是一维子空间,任取 $\vec{0} \neq v \in V$ 。令 $w = Q^T v$,则

$$v^{T}Av = v^{T}Q\Lambda Q^{T}v = w^{T}\Lambda w = \sum_{k=1}^{n} \lambda_{i}w_{i}^{2} \ge \lambda_{1}\sum_{k=1}^{n} w_{i}^{2} = \lambda_{1}w^{T}w.$$

同时

$$v^T v = (Qw)^T Qw = w^T w.$$

所以我们得到

$$\frac{v^T A v}{v^T v} \ge \lambda_1.$$

这说明

$$\lambda_1 \le \max_{\vec{0} \ne v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}.$$

由于V是任意选取的一维子空间,所以我们得到

$$\lambda_1 \le \min_{\dim V = 1} \max_{\vec{0} \ne v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}. \tag{3}$$

由式(2)和式(3), 我们证明了(1)。

(2) 首先取 $V^* = s(q_1, \dots, q_k)$. 则任给 $v \in V_*$,有

$$v = t_1 q_1 + \dots + t_k q_k = Q \begin{pmatrix} t \\ \vec{0} \end{pmatrix},$$

其中 $t = (t_1, \dots, t_k)^T$ 不为零向量, $\vec{0}$ 是n - k维零向量。从而

$$\frac{v^T A v}{v^T v} = \frac{v^T Q \Lambda Q^T v}{v^T v} = \frac{\sum_{j=1}^k \lambda_j t_j^2}{\sum_{j=1}^k t_j^2} \le \lambda_k.$$

这说明

$$\lambda_k \ge \max_{\vec{0} \ne v \in V^*} \frac{v^T A v}{v^T v} \ge \min_{\dim V = k} \max_{\vec{0} \ne v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}. \tag{4}$$

另一方面, 定义

$$W:=s(q_k,q_{k+1},\cdots,q_n).$$

则W是一个n-k+1维子空间。任取V是一个k维子空间,我们断言 $W \cap V$ 是一个维数大于等于1的子空间。事实上,由维数公式(见教材P183,第43 题)

 $\dim(V\cap W)=\dim V+\dim W-\dim(V+W)\geq k+(n-k+1)-n=1.$

任取 $\vec{0} \neq v \in V \cap W$ 。有

$$v = s_k q_k + \dots + s_n q_n = Q \begin{pmatrix} \vec{0} \\ s \end{pmatrix},$$

其中 $s = (s_k, \dots, s_n)^T$ 不为零向量, $\vec{0}$ 是k - 1维零向量。从而

$$\frac{v^T A v}{v^T v} = \frac{v^T Q \Lambda Q^T v}{v^T v} = \frac{\sum_{j=k}^n \lambda_j s_j^2}{\sum_{j=k}^n s_j^2} \ge \lambda_k.$$

由于 $v \in V$, 这说明

$$\lambda_k \le \max_{\vec{0} \ne v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}.$$

由于V是任意一个k维子空间,所以

$$\lambda_k \le \min_{\dim V = k} \max_{\vec{0} \ne v \in V} \frac{v^T A v}{v^T v}. \tag{5}$$

由式(4)和式(5), 我们证明了(2)。