矩阵计算 人工智能学院

Homework 2

Instructor: 李宇峰 Name: 方盛俊, StudentId: 201300035

1.

対于
$$\forall \alpha, \beta \in R, \forall x, y \in R^2$$
 有
$$\alpha \otimes (x \oplus y)$$

$$= (\alpha(x_1 + y_1), \alpha(x_2 + y_2 + x_1y_1) + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}(x_1 + y_1)^2)$$

$$= (\alpha(x_1 + y_1), \alpha(x_2 + y_2) + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}(x_1^2 + y_1^2) + \alpha x_1y_1 + \alpha(\alpha - 1)x_1y_1)$$

$$= (\alpha x_1 + \alpha y_1, \alpha x_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}x_1^2 + \alpha y_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}y_1^2 + \alpha^2 x_1y_1)$$

$$= (\alpha x_1, \alpha x_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}x_1^2) \oplus (\alpha y_1, \alpha y_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}y_1^2)$$

$$= (\alpha \otimes x) \oplus (\alpha \otimes y)$$

$$(\alpha + \beta) \otimes x$$

$$= ((\alpha + \beta)x_1, (\alpha + \beta)x_2 + \frac{(\alpha + \beta)((\alpha + \beta) - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= ((\alpha + \beta)x_1, \alpha x_2 + \beta x_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1) + \beta(\beta - 1) + 2\alpha\beta}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha x_1 + \beta x_1, \alpha x_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}x_1^2 + \beta x_2 + \frac{\beta(\beta - 1)}{2}x_1^2 + \alpha\beta x_1^2)$$

$$= (\alpha x_1, \alpha x_2 + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}x_1^2) \oplus (\beta x_1, \beta x_2 + \frac{\beta(\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \otimes x) \oplus (\beta \otimes x)$$

$$\alpha \otimes (\beta \otimes x)$$

$$= \alpha \otimes (\beta x_1, \beta x_2 + \frac{\beta(\beta - 1)}{2}x_1^2) + \frac{\alpha(\alpha - 1)}{2}(\beta x_1)^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta^2 - \alpha\beta}{2}x_1^2 + \frac{\alpha^2\beta^2 - \alpha\beta^2}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta^2 - \alpha\beta}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1, \alpha \beta x_2 + \frac{\alpha\beta(\alpha\beta - 1)}{2}x_1^2)$$

$$= (\alpha \beta x_1$$

综上, 对于上述定义的加法和数乘运算的集合 R^2 , 构成线性空间,

(1)

由 $T \in \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$ 的线性映射可知

$$T(i) = T((i+j+k) - (j+k)) = T(i+j+k) - T(j+k) = -i+j-k$$
 $T(j) = T((j+k) - k) = T(j+k) - T(k) = i - (2i+3j+5k) = -i-3j-5k$

由于 T 在基 $\{i, j, k\}$ 下的矩阵 A 满足

$$egin{bmatrix} T(i) & T(j) & T(k) \end{bmatrix} = egin{bmatrix} i & j & k \end{bmatrix} A$$

因此我们有

$$egin{bmatrix} -i+j-k & -i-3j-5k & 2i+3j+5k \end{bmatrix} = egin{bmatrix} i & j & k \end{bmatrix} A$$

不妨令 $i=\begin{bmatrix}1&0&0\end{bmatrix}^{\mathrm{T}}, j=\begin{bmatrix}0&1&0\end{bmatrix}^{\mathrm{T}}, k=\begin{bmatrix}0&0&1\end{bmatrix}$,则有

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} A = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 2 \\ 1 & -3 & 3 \\ -1 & -5 & 5 \end{bmatrix}$$

(2)

由于矩阵 A 的行列式不为零

$$\det\begin{pmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 & 2\\ 1 & -3 & 3\\ -1 & -5 & 5 \end{bmatrix} \end{pmatrix} = -8 \neq 0$$

因此 A 是一个满秩矩阵,则该矩阵的零空间为 $\{\mathbf{0}\}$,零空间维度是 0;像空间为 R^3 ,像空间维度为 3.

3.

由于 $uv^{\rm T}$ 与 $u^{\rm T}v$ 有相同的非零特征值, 且 1×1 的矩阵 $u^{\rm T}v$ 的特征值就是它自身, 所不同的是零特征值的重数不同.

因此 uv^{T} 的一个特征值是是 $u^{\mathrm{T}}v$, 重数为 1, 剩下的特征值为 0, 且重数为 n-1.

将 uv^{T} 的特征值带入特征多项式有

$$\det(\lambda I - uv^{\mathrm{T}}) = \prod_{i=1}^n (\lambda - \lambda_i) = \lambda^{n-1} (\lambda - u^{\mathrm{T}} v)$$

带入 $\lambda = -1$ 有

$$\det(-I - uv^{\mathrm{T}}) = (-1)^{n-1}(-1 - u^{\mathrm{T}}v) = (-1)^{n}(1 + u^{\mathrm{T}}v)$$

因此有

$$\det(I + uv^{\mathrm{T}}) = (-1)^n \det(-I - uv^{\mathrm{T}}) = 1 + u^{\mathrm{T}}v$$

4.

我们先证明 tr(AB) = tr(BA), 由迹的定义可得

$$ext{tr}(AB) = \sum_{i=1}^m (AB)_{ii} = \sum_{i=1}^m (\sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji})$$

$$\mathrm{tr}(BA) = \sum_{j=1}^n (BA)_{jj} = \sum_{j=1}^n (\sum_{i=1}^m b_{ji} a_{ij})$$

交换求和顺序即可得 $\operatorname{tr}(AB) = \operatorname{tr}(BA)$.

因此我们有

$$\operatorname{tr}(ABC) = \operatorname{tr}((AB)C) = \operatorname{tr}(C(AB)) = \operatorname{tr}(CAB)$$

$$\operatorname{tr}(CAB) = \operatorname{tr}((CA)B) = \operatorname{tr}(B(CA)) = \operatorname{tr}(BCA)$$

因此 $\operatorname{tr}(ABC) = \operatorname{tr}(BCA) = \operatorname{tr}(CAB)$.

5.

(1)

设 A 特征值 λ_i 对应的特征向量为 u_i , 则有

$$Au_i = \lambda_i u_i$$

并且我们有

$$Iu_i=u_i$$

则有

$$Iu_i + cAu_i = (I + cA)u_i = u_i + c\lambda_i u_i = (1 + c\lambda_i)u_i$$

因此有

$$eig(I + cA) = 1 + c\lambda_i$$

(2)

同理我们有

$$Au_i - cIu_i = (A - cI)u_i = \lambda_i u_i - cu_i = (\lambda_i - c)u_i$$

因此有

$$eig(A - cI) = \lambda_i - c$$

(1)

可控性矩阵 $P_c = [B, AB, A^2B, \cdots, A^{n-1}B]$. 由于

$$AB = \begin{bmatrix} 0.9 & 1 & 0 \\ 0 & -0.9 & 0 \\ 0 & 0 & 0.5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -0.9 \\ 0.5 \end{bmatrix}$$

$$A^{2}B = \begin{bmatrix} 0.9 & 1 & 0 \\ 0 & -0.9 & 0 \\ 0 & 0 & 0.5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -0.9 \\ 0.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0.81 \\ 0.25 \end{bmatrix}$$

则有

$$P_c = egin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \ 1 & -0.9 & 0.81 \ 1 & 0.5 & 0.25 \end{bmatrix}$$

由于

$$\det(P_c) = \det(egin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \ 1 & -0.9 & 0.81 \ 1 & 0.5 & 0.25 \end{bmatrix}) = rac{14}{25}
eq 0$$

因此 $rank(P_c) = 3$, 则 (A, B) 是可控的.

(2)

可控性矩阵 $P_c = [B, AB, A^2B, \cdots, A^{n-1}B]$. 由于

$$AB = \begin{bmatrix} 0.8 & -0.3 & 0 \\ 0.2 & 0.5 & 1 \\ 0 & 0 & -0.5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.7 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$A^2B = egin{bmatrix} 0.8 & -0.3 & 0 \ 0.2 & 0.5 & 1 \ 0 & 0 & -0.5 \end{bmatrix} egin{bmatrix} 0.5 \ 0.7 \ 0 \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 0.19 \ 0.45 \ 0 \end{bmatrix}$$

则有

$$P_c = egin{bmatrix} 1 & 0.5 & 0.19 \ 1 & 0.7 & 0.45 \ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

由于

$$\det(P_c) = \det(egin{bmatrix} 1 & 0.5 & 0.19 \ 1 & 0.7 & 0.45 \ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}) = 0$$

因此 $\operatorname{rank}(P_c) \neq 3$, 则 (A, B) 是不可控的.

矩阵 A 的特征多项式为

$$\det(\lambda I - A) = \det\begin{pmatrix} \begin{bmatrix} \lambda - 3 & -2 & 2 \\ c & \lambda + 1 & -c \\ -4 & -2 & \lambda + 3 \end{bmatrix}) = (\lambda - 1)(\lambda + 1)^2$$

因此矩阵 A 的特征值为 -1 和 1, 其中特征值 -1 的代数重数为 2, 特征值 1 的代数重数为 1.

要使得 A 可对角化,则需要特征值 -1 的几何重数为 2.

我们带入 $\lambda = -1$ 可得

$$\lambda I - A = egin{bmatrix} -4 & -2 & 2 \ c & 0 & -c \ -4 & -2 & 2 \end{bmatrix}$$

想要让其几何重数为 2, 则要让矩阵 $\lambda I-A$ 的基础解系的向量个数为 2 (即解空间维度为 2), 即矩阵 $\lambda I-A$ 的秩为 3-2=1, 由此可得 c=0.

因此矩阵 A 为

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & -2 \\ 0 & -1 & 0 \\ 4 & 2 & -3 \end{bmatrix}$$

对其进行特征值分解可得

带入
$$\lambda=-1$$
 可得 $\lambda I-A$ 基础解系 $egin{bmatrix} -rac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 和 $egin{bmatrix} rac{1}{2} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$,也就是 -1 对应的特征向量.

带入
$$\lambda=1$$
 可得 $\lambda I-A$ 基础解系 $\begin{bmatrix}1\\0\\1\end{bmatrix}$,也就是 1 对应的特征向量.

因此借助特征值分解可得

$$B = P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 3 & 2 & -2 \\ 0 & -1 & 0 \\ 4 & 2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

也即
$$P = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
 与 $B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$.

8.

该二次曲面方程改写成二次型形式为

$$egin{bmatrix} x \ y \ z \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} egin{bmatrix} 1 & b & 1 \ b & a & 1 \ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} egin{bmatrix} x \ y \ z \end{bmatrix} = 4$$

而椭圆柱面方程的二次型形式为

$$egin{bmatrix} \xi \ \eta \ \psi \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} egin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \ 0 & 1 & 0 \ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} egin{bmatrix} \xi \ \eta \ \psi \end{bmatrix} = 4$$

由于正交变换 P 满足

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = P \begin{bmatrix} \xi \\ \eta \\ \psi \end{bmatrix}$$

因此带入有

$$egin{bmatrix} \xi \ \eta \ \psi \end{bmatrix}^{
m T} \left(P^{
m T} egin{bmatrix} 1 & b & 1 \ b & a & 1 \ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} P
ight) egin{bmatrix} \xi \ \eta \ \psi \end{bmatrix} = 4$$

即有

$$P^{\mathrm{T}} \begin{bmatrix} 1 & b & 1 \\ b & a & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} P = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$$

令 $A=egin{bmatrix} 1 & b & 1 \\ b & a & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ 与 $\Sigma=egin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{bmatrix}$,则由上式与对称矩阵的性质我们可知 Σ 是 A 进行特征值

分解后得到的对角阵 而 0.1.4 分别为 A 的三个不同的特征值

对 A 进行特征值分解有特征多项式

$$\det(\lambda I-A)=-a\lambda^2+2a\lambda-b^2\lambda+b^2-2b+\lambda^3-2\lambda^2-\lambda+1=0$$

将 0,1,4 分别带入 λ 可得

$$\begin{cases} b^2 - 2b + 1 = 0 \\ a - 2b - 1 = 0 \\ -8a - 3b^2 - 2b + 29 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = 3 \\ b = 1 \end{cases}$$

即有 a=3 与 b=1 以及原二次曲面方程

$$x^2 + 3y^2 + z^2 + 2xy + 2xz + 2yz = 4$$

带入
$$\lambda_1=0$$
 解 $(\lambda_1I-A)u_1=0$ 可得特征向量 $u_1=\begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$.

带入
$$\lambda_2=1$$
 解 $(\lambda_2I-A)u_2=0$ 可得特征向量 $u_2=\begin{bmatrix} \frac{\sqrt{3}}{3} & -\frac{\sqrt{3}}{3} & \frac{\sqrt{3}}{3} \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}$.

带入
$$\lambda_3=4$$
 解 $(\lambda_3I-A)u_3=0$ 可得特征向量 $u_3=\left[rac{\sqrt{6}}{6} \quad rac{2\sqrt{6}}{6} \quad rac{\sqrt{6}}{6}
ight]^{\mathrm{T}}$.

因此可得正交矩阵 P 为

$$P = egin{bmatrix} rac{\sqrt{2}}{2} & rac{\sqrt{3}}{3} & rac{\sqrt{6}}{6} \ 0 & -rac{\sqrt{3}}{3} & rac{\sqrt{6}}{3} \ -rac{\sqrt{2}}{2} & rac{\sqrt{3}}{3} & rac{\sqrt{6}}{6} \end{bmatrix}$$

9.

(1)

要证 $HH^{\mathrm{T}}=I_n$,即证 H 是一个正交矩阵.

首先证明 H 的相同行向量的内积为 1:

$$h^{\mathrm{T}}h = n^{-rac{1}{2}} \cdot n^{-rac{1}{2}} \cdot 1_{n}^{\mathrm{T}} 1_{n} = n^{-1} \cdot n = 1$$

$$K_i K_i^{\mathrm{T}} = rac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \cdot rac{1}{\sqrt{\lambda_i}} (1_i^{\mathrm{T}} 1_i + (-i)^2) = 1$$

其次证明 H 的不同行向量的内积为 0:

$$h^{ ext{T}}K_i^{ ext{T}} = n^{-rac{1}{2}} \cdot rac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \cdot \mathbb{1}_i^{ ext{T}}\mathbb{1}_i + n^{-rac{1}{2}} \cdot rac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \cdot (-i) = 0$$

不妨令 j > i, 则有

$$K_i^{\mathrm{T}}K_j = rac{1}{\sqrt{\lambda_i}} \cdot rac{1}{\sqrt{\lambda_i}} (1_i^{\mathrm{T}}1_i + (-i) \cdot 1 + 0) = 0$$

因此我们有 $HH^{\mathrm{T}}=I_n$.

(2)

首先证明

$$n\bar{x}_n^2 = x^{\mathrm{T}}hh^{\mathrm{T}}x = (n^{-\frac{1}{2}}1_n^{\mathrm{T}}x)^{\mathrm{T}}n^{-\frac{1}{2}}1_n^{\mathrm{T}}x = \frac{1}{n}(\sum_{i=1}^n x_i)^2 = n(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n x_i)^2$$

其次证明 $S_n = x^{\mathrm{T}} K^{\mathrm{T}} K x$.

由于H是正交矩阵。因此也有

$$H^{\mathrm{T}}H = egin{bmatrix} h & K^{\mathrm{T}} \end{bmatrix} egin{bmatrix} h^{\mathrm{T}} \ K \end{bmatrix} = hh^{\mathrm{T}} + K^{\mathrm{T}}K = I_n$$

则有

$$K^{\mathrm{T}}K = I_n - hh^{\mathrm{T}}$$

因此我们有

$$egin{aligned} x^{ ext{T}} K^{ ext{T}} K x &= x^{ ext{T}} (I_n - h h^{ ext{T}}) x \ &= x^{ ext{T}} I_n x - x^{ ext{T}} h h^{ ext{T}} x \ &= (\sum_{i=1}^n x_i^2) - n ar{x}_n^2 \ &= \sum_{i=1}^n (x_i - ar{x}_n)^2 \ &= S_n \end{aligned}$$

(3)

根据 K_n 和 K_{n-1} 的关系

我们令
$$u = \frac{1}{\sqrt{\lambda_{n-1}}} \mathbf{1}_{n-1} \quad \frac{0}{\sqrt{\lambda_{n-1}}}$$
我们令 $u = \frac{1}{\sqrt{\lambda_{n-1}}} \left[\mathbf{1}_{n-1} \quad -(n-1) \right]^{\mathrm{T}}$ 且 $K = K_n$,则可知
$$S_{n-1} = x^{\mathrm{T}} K^{\mathrm{T}} K x - x^{\mathrm{T}} u u^{\mathrm{T}} x$$

$$= S_n - (\sum_{i=1}^{n-1} \frac{1}{\sqrt{\lambda_{n-1}}} x_i - \frac{n-1}{\sqrt{\lambda_{n-1}}} x_n)^2$$

$$= S_n - (\frac{n-1}{n}) (\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n-1} x_i - x_n)^2$$

$$= S_n - (1 - \frac{1}{n}) (\bar{x}_{n-1} - x_n)^2$$

因此我们有

$$S_n = S_{n-1} + (1 - rac{1}{n})(ar{x}_{n-1} - x_n)^2$$

10.

(1)

由于 A 为实反对称矩阵, 则有 $A^{\mathrm{T}}=-A$.

因此有对于任意 x 有

$$x^{\mathrm{T}}Ax = (x^{\mathrm{T}}Ax)^{\mathrm{T}} = x^{\mathrm{T}}A^{\mathrm{T}}x = -x^{\mathrm{T}}Ax$$

因此有

$$x^{\mathrm{T}}Ax = 0$$

要证明 A+I 非奇异, 即证明 (A+I)x=0 只有零解, 由于 (A+I)x=0 我们有

$$x^{\mathrm{T}}(A+I)x=0$$

且我们有

$$x^{\mathrm{T}}(A+I)x = x^{\mathrm{T}}Ax + x^{\mathrm{T}}Ix = x^{\mathrm{T}}x$$

因此可得 $x^{\mathrm{T}}x=0$, 即有 x=0.

因此可以说明 A + I 非奇异.

(2)

要证 $T=(I-A)(I+A)^{-1}$ 为正交矩阵, 即证 $T^{\mathrm{T}}T=I$ 与 $TT^{\mathrm{T}}=I$.

首先我们证明 (I+A)(I-A)=(I-A)(I+A)

$$(I + A)(I - A) = I - AA = (I - A)(I + A)$$

然后我们有

$$T^{T}T = ((I - A)(I + A)^{-1})^{T}(I - A)(I + A)^{-1}$$

$$= ((I + A)^{T})^{-1}(I - A)^{T}(I - A)(I + A)^{-1}$$

$$= (I - A)^{-1}(I + A)(I - A)(I + A)^{-1}$$

$$= (I - A)^{-1}(I - A)(I + A)(I + A)^{-1}$$

$$= I$$

由于 T 是方阵, 且 $T^{\mathrm{T}}T$ 说明 T 的列向量两两正交, 则有 T 满秩, 一定有 T 可逆, 设逆矩阵为 B, 且满足 BT=TB=I, 则有 $B=T^{\mathrm{T}}$, 带入可得

$$TT^{\mathrm{T}} = I$$

因此 T 为正交矩阵.

(3)

对 $A=(I-S)(I+S)^{-1}$ 转换以求解 S 可得

$$A(I+S) = I-S \Rightarrow A+AS = I-S \Rightarrow (A+I)S = I-A$$

因此有

$$S = (I + A)^{-1}(I - A)$$

下面证明 S 是实反对称矩阵

$$S^{T} = (I - A^{T})(I + A^{T})^{-1}$$

$$= (I + A^{T})^{-1} - A^{T}(I + A^{T})^{-1}$$

$$= (I + A^{T})^{-1}A^{-1}A - A^{-1}(I + A^{T})^{-1}$$

$$= (A(I + A^{T}))^{-1}A - ((I + A^{T})A)^{-1}$$

$$= (A + I)^{-1}A - (A + I)^{-1}$$

$$= -(A + I)^{-1}(I - A)$$

$$= -S$$

11.

由题意可知

$$egin{cases} Ax = ax \ A^{\mathrm{T}}y = by \ a - b
eq 0 \end{cases}$$

因此我们有

$$x^{\mathrm{T}}A^{\mathrm{T}}y = (Ax)^{\mathrm{T}}y = ax^{\mathrm{T}}y$$

以及

$$x^{\mathrm{T}}A^{\mathrm{T}}y = x^{\mathrm{T}}(A^{\mathrm{T}}y) = bx^{\mathrm{T}}y$$

两式相减则有

$$ax^{\mathrm{T}}y - bx^{\mathrm{T}}y = (a - b)x^{\mathrm{T}}y = 0$$

由于 $a-b \neq 0$, 则有 x 和 y 的内积

$$x^{\mathrm{T}}y = 0$$

因此x和y正交.