

1.

$$AA^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 2 & 0 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

其特征值和对应的特征向量为 $\lambda_1 = 0, u_1 = [\frac{\sqrt{2}}{2}, -\frac{\sqrt{2}}{2}, 0]^T$

$\lambda_2 = 0, u_2 = [0, 0, 1]^T, \lambda_3 = 4, u_3 = [\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}, 0]^T$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 2 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

其特征值和对应的特征向量为 $\lambda_1 = 0, v_1 = [\frac{\sqrt{2}}{2}, -\frac{\sqrt{2}}{2}]^T, \lambda_2 = 4, v_2 = [\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}]^T$

$AA^T = U \Sigma \Sigma^T U^T$, 其中 $U = (u_3, u_1, u_2)$, $A^T A = V \Sigma^T \Sigma V^T$, 其中 $V = (v_2, v_1)$, 验算得 A 满足 $A = U \Sigma V^T$, 故

$$A = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}^T$$

2.

由 $x \perp y, p \perp q$, 有 $A^H A = (p x^H + q y^H)(x p^H + y q^H) = p x^H x p^H + q y^H y q^H$
 $= x^H x p p^H + y^H y q q^H$

$$\|A\|_F = \sqrt{\text{tr}(A^H A)} = \sqrt{\text{tr}(x^H x p p^H + y^H y q q^H)} = \sqrt{p^H p x^H x + q^H q y^H y}$$

3.

$$(1) A = U \Sigma V^H = U \begin{bmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H, \quad A^H = V \begin{bmatrix} \Sigma & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} U^H$$

$$AA^H = U \begin{bmatrix} \Sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} U^H, \quad AA^H u = U \begin{bmatrix} \Sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} u = U \operatorname{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$$

设 $U = (u_1, u_2, \dots, u_m)$, 则 $AA^H u_i = \lambda_i u_i, i=1, \dots, m$ ($i > r$ 时, $\lambda_i = 0$)

说明 U 的列向量是 AA^H 的特征向量

而 $A^H A = V \begin{bmatrix} \Sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H$, 设 $V = (v_1, v_2, \dots, v_n)$, 同理可得 $A^H A v_j = \lambda_j v_j, j=1, \dots, n$ ($j > r$ 时, $\lambda_j = 0$)

说明 V 的列向量是 $A^H A$ 的特征向量.

(2)

$$\text{设 } A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 则 } AA^H = \begin{bmatrix} 5 & 4 & 0 \\ 4 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \text{ 求得 } U = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \text{ 即对于 } D_1 = \begin{bmatrix} 9 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{bmatrix} \text{ 有 } AA^H = U D_1 U^H$$

$$A^H A = \begin{bmatrix} 5 & 4 \\ 4 & 5 \end{bmatrix}, \text{ 求得 } V = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}, \text{ 即对于 } D_2 = \begin{bmatrix} 9 & \\ & 1 \end{bmatrix} \text{ 有 } A^H A = V D_2 V^H$$

$$\Sigma = \begin{bmatrix} 3 & \\ & 1 \end{bmatrix}, \quad U \Sigma V^H = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \neq A$$

4.

U 为酉矩阵, 则 $(UA)^H UA = A^H A$

设 $A^H A$ 的正特征值为 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$, A 的奇异值为 $\sigma_1, \dots, \sigma_r$, 则 UA 的奇异值也为 $\sigma_1, \dots, \sigma_r$

$X(AV)^H AV = V^H A^H A V$, 即 $(AV)^H AV$ 与 $A^H A$ 酉相似, 故特征值相同. 因此 AV 的奇异值也与 A 相同

5.

设 A 的奇异值分解为 $A = U \Sigma V^T = \sum_{i=1}^n \sigma_i u_i v_i^T$, 其中 σ_i 为 Σ 的第 i 个对角元素, u_i 和 v_i 分别为 U 和 V 的第 i 个列向量, $i=1, \dots, n$. 则有

$$\begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} v_i \\ u_i \end{bmatrix} = \sigma_i \begin{bmatrix} v_i \\ u_i \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -v_i \\ u_i \end{bmatrix} = \sigma_i \begin{bmatrix} v_i \\ -u_i \end{bmatrix}$$

故 $\begin{bmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{bmatrix}$ 的非零特征值所对应的特征向量可表示为 $\begin{bmatrix} v_1 \\ u_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} v_n \\ u_n \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} v_1 \\ -u_1 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} v_n \\ -u_n \end{bmatrix}$, 共 $2n$ 个

其余 $m-n$ 个零特征值对应的特征向量可表示为 $\begin{bmatrix} 0 \\ u_j \end{bmatrix}, j=n+1, \dots, m$.

6.

A 是正规阵 $\Rightarrow \exists$ 酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n \times n}$ s.t. $U^H A U = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, 其中 λ_i 为 A 的特征值,

故 $U^H A^H U = U A^H U^H = (U^H A U)^H = \text{diag}(\lambda_1^H, \dots, \lambda_n^H)$

则 $U^H A^H A U = U^H A^H U U^H A U = \text{diag}(|\lambda_1|^2, \dots, |\lambda_n|^2)$

故 A 的奇异值为 $\sigma_i = \sqrt{|\lambda_i|^2} = |\lambda_i|, i=1, 2, \dots, n$.