

2020年秋-数学-复习题

1. 令

$\beta = (1, 2, 1, 1)^T, \alpha_1 = (1, 1, 1, 1)^T, \alpha_2 = (1, 1, -1, -1)^T, \alpha_3 = (1, -1, 1, -1)^T, \alpha_4 = (1, -1, -1, 1)^T$
，试将向量 β 表示成 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \alpha_4$ 的线性组合。

解：

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 & 2 \\ 1 & -1 & 1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ & & -2 & -2 & 1 \\ & -2 & 0 & -2 & 0 \\ & -2 & -2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ & -2 & -2 & -4 & 1 \\ & & 2 & 2 & -1 \\ & & & 4 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 4 & 4 & 4 & 4 \\ & -4 & -4 & -8 & 2 \\ & & 4 & 4 & -2 \\ & & & 4 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 4 & 4 & 4 & & 5 \\ & -4 & -4 & & 0 \\ & & 4 & & -1 \\ & & & 4 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & 4 & & & 6 \\ & -4 & & & -1 \\ & & 4 & & -1 \\ & & & 4 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 4 & & & & 5 \\ & -4 & & & -1 \\ & & 4 & & -1 \\ & & & 4 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & & & & \frac{5}{4} \\ & 1 & & & \frac{1}{4} \\ & & 1 & & -\frac{1}{4} \\ & & & 1 & -\frac{1}{4} \end{pmatrix}$$

故, $\beta = \frac{1}{4}(5\alpha_1 + \alpha_2 - \alpha_3 - \alpha_4)$

2. 试计算下列矩阵的广义逆

$$(1) \quad A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad (2) \quad A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

解：

(1). A_1 的广义逆为 $(A_1^T A_1)^{-1} A_1^T$

$$A_1^T A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 4 & 1 & 6 \end{pmatrix}$$

$$(A_1^T A_1)^{-1} = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 4 \\ 0 & 2 & 1 \\ 4 & 1 & 6 \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{23} \begin{pmatrix} 11 & 4 & -8 \\ 4 & 14 & -5 \\ -8 & -5 & 10 \end{pmatrix}$$

故 A_1 的广义逆

$$(A_1^T A_1)^{-1} A_1^T = \frac{1}{23} \begin{pmatrix} 11 & 4 & -8 \\ 4 & 14 & -5 \\ -8 & -5 & 10 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{23} \begin{pmatrix} -5 & 4 & 14 & -4 \\ -6 & 14 & 3 & 9 \\ 12 & -5 & -6 & 5 \end{pmatrix}$$

(2)容易看出 A_2 可逆, 故 A_2 的广义逆 $(A_2^T A_2)^{-1} A_2^T = A_2^{-1}$

$$\text{设 } A_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & x_1 & x_2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_2 A_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 2+x_1 & 1+x_2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

故 $x_1 = -2, x_2 = -1$

$$\therefore A_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

3. 试判断下列哪些矩阵是正定矩阵。

$$A_1 = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \quad A_2 = \begin{pmatrix} 5 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \end{pmatrix} \quad A_3 = \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \quad A_4 = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

解:

(1). $|2| = 2 > 0, |A_1| = 2 - 1 = 1 > 0$ 故 A_1 的各阶顺序主子式大于0, 故 A_1 正定。

$$(2). |5| = 5 > 0, \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 4 \end{vmatrix} = 19 > 0, \begin{vmatrix} 5 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{vmatrix} = 7 \times 19 > 0$$

$$\begin{vmatrix} 5 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 5 & 1 \\ 1 & 4 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} 7 & 2 \\ 2 & 4 \end{vmatrix} = 19 \times 24 > 0, \text{ 故 } A_2 \text{ 正定}$$

(3).求 A_3 的特征值

$$\begin{vmatrix} \lambda - 2 & -3 \\ -3 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = \lambda^2 - 3\lambda - 7$$

$$A_3 \text{ 的特征值为 } \lambda = \frac{3 \pm \sqrt{9+4 \times 7}}{2}$$

显然 $\lambda_1 = \frac{3 + \sqrt{9+4 \times 7}}{2} > 0, \lambda_2 = \frac{3 - \sqrt{9+4 \times 7}}{2} < 0$ 所以 A_3 是一个不定矩阵。

(4).注意到 A_4 的二阶顺序主子式 $\begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 3 & 1 \end{vmatrix} = 2 - 9 = -7 < 0$ 故 A_4 不是正定矩阵。

4. 考虑标准基下的线性映射 $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^4$ 的变换矩阵为 $A_\Phi = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 1 & 3 \\ 3 & 7 & 1 \\ -1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$ 求其在新的基底下的变换矩阵。其

中新的基底分别为 $\tilde{B} = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right), \tilde{B} = \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$ 解:

$$S = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}, T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad (1)$$

$$\tilde{A}_\Phi = T^{-1} A_\Phi S = \begin{pmatrix} -4 & -4 & -2 \\ 6 & 0 & 0 \\ 4 & 8 & 8 \\ 1 & 6 & 3 \end{pmatrix}$$

5. 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 2 \\ 0 & -3 & 4 \\ 0 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ 求 A^k

解:

$$\begin{vmatrix} \lambda - 1 & -4 & -2 \\ 0 & \lambda + 3 & -4 \\ 0 & -4 & \lambda - 3 \end{vmatrix} = (\lambda - 1) \begin{vmatrix} \lambda + 3 & -4 \\ -4 & \lambda + 3 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)(\lambda + 5)(\lambda - 5)$$

求得 $\lambda = 1$ 时的特征向量为 $(1, 0, 0)^T$

求得 $\lambda = 5$ 时的特征向量为 $(2, 1, 2)^T$

求得 $\lambda = -5$ 时的特征向量为 $(1, -2, 1)^T$

$$\text{令 } Q = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} \Sigma = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & -5 \end{pmatrix} \text{ 即有 } Q^{-1} A Q = \Sigma$$

$$\text{容易求得 } Q^{-1} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 5 & 0 & -5 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{故 } A = Q \Sigma Q^{-1}$$

$$A^k = (Q \Sigma Q^{-1})^k$$

$$= Q \Sigma^k Q^{-1}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 5^k & 0 \\ 0 & 0 & (-5)^k \end{pmatrix} \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 5 & 0 & -5 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 5 & 2 \cdot 5^k - 2 \cdot (-5)^k & -5 + 4 \cdot 5^k + (-5)^k \\ 0 & 5^k + 4 \cdot (-5)^k & 2 \cdot 5^k - 2 \cdot (-5)^k \\ 0 & 2 \cdot 5^k - 2 \cdot (-5)^k & 4 \cdot 5^k + (-5)^k \end{pmatrix}$$

6. 设 $a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}, a_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$, 试将向量组 (a_1, a_2, a_3) 标准正交化。

解：

$$\hat{\beta}_1 = \alpha_1 = (1, 2, -1)^T, \quad \beta_1 = \frac{1}{\|\hat{\beta}_1\|} \hat{\beta}_1 = \frac{1}{\sqrt{6}} (1, 2, -1)^T$$

$$\hat{\beta}_2 = \alpha_2 - \langle \alpha_2, \beta_1 \rangle \beta_1 = (-1, 3, 1)^T - \frac{2}{3} (1, 2, -1)^T = \frac{5}{3} (-1, 1, 1)^T,$$

$$\beta_2 = \frac{1}{\|\hat{\beta}_2\|} \hat{\beta}_2 = \frac{1}{\sqrt{3}} (-1, 1, 1)^T$$

$$\begin{aligned} \hat{\beta}_3 &= \alpha_3 - \langle \alpha_3, \beta_1 \rangle \beta_1 - \langle \alpha_3, \beta_2 \rangle \beta_2 \\ &= (4, -1, 0)^T - \frac{1}{3} (1, 2, -1)^T + \frac{5}{3} (-1, 1, 1)^T \\ &= (2, 0, 2)^T \end{aligned}$$

$$\beta_3 = \frac{1}{\|\hat{\beta}_3\|} \hat{\beta}_3 = \frac{1}{\sqrt{2}} (1, 0, 1)^T$$

故标准化后的向量组为 $\frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

7. 判断 $\begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$ 是否在矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & 5 & -3 \\ 6 & -2 & 0 \\ -8 & 4 & 1 \end{pmatrix}$ 的零空间中。

解：

$$\begin{pmatrix} 3 & 5 & -3 \\ 6 & -2 & 0 \\ -8 & 4 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix}$$

故不在。

8. 求由向量 $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ 张成的子空间的正交补空间。

解：

容易知道向量 $\begin{pmatrix} 4 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ 与向量 $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ 均正交。

又向量组 $\begin{pmatrix} 4 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ 的秩为3。

所以 $L\left(\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}\right)$ 的正交补空间为 $L\left(\begin{pmatrix} 4 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}\right)$

8. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ 的LU分解。

解：

令 $L = \begin{pmatrix} 1 & & \\ l_1 & 1 & \\ l_2 & l_3 & 1 \end{pmatrix}$ 则 $L^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ -l_1 & 1 & \\ l_1 l_3 - l_2 & -l_3 & 1 \end{pmatrix}$

$$L^{-1}A = \begin{pmatrix} 1 & & \\ -l_1 & 1 & \\ l_1 l_3 - l_2 & -l_3 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ -2l_1 + 1 & -l_1 + 2 & -l_1 + 1 \\ 2l_1 l_3 - 2l_2 - l_3 + 1 & l_1 l_3 - l_2 - l_3 + 1 & l_1 l_3 - l_2 - l_3 \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } L^{-1}A \text{ 为上三角矩阵, 则有 } \begin{cases} -2l_1 + 1 = 0 \\ 2l_1 l_3 - 2l_2 - l_3 + 1 = 0 \\ l_1 l_3 - l_2 - l_3 + 1 = 0 \end{cases}$$

$$\text{可得 } \begin{cases} l_1 = \frac{1}{2} \\ l_2 = \frac{1}{2} \\ l_3 = \frac{1}{3} \end{cases}$$

$$\text{故有 } A = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \frac{1}{2} & 1 & \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ \frac{3}{2} & \frac{1}{2} & \\ -\frac{2}{3} & & \end{pmatrix}$$

正常做法：

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{3}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} \end{pmatrix}$$

$$\text{故 } A = \begin{pmatrix} 1 & & \\ \frac{1}{2} & 1 & \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ \frac{3}{2} & \frac{1}{2} & \\ -\frac{2}{3} & & \end{pmatrix}$$

9. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & -4 \\ 2 & 1 & -2 \\ -4 & -2 & 5 \end{pmatrix}$ 的Cholesky分解。

解：

$$\begin{pmatrix} 5 \\ 2 & 1 \\ -4 & -2 & 5 \end{pmatrix} \\
\begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{1}{5} \\ -\frac{4}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{5} & \frac{9}{5} \end{pmatrix} \\
\begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \sqrt{\frac{1}{5}} \\ -\frac{4}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & 1 \end{pmatrix} \\
\begin{pmatrix} \sqrt{5} \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \sqrt{\frac{1}{5}} \\ -\frac{4}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & 1 \end{pmatrix} \\
\text{故令 } L = \begin{pmatrix} \sqrt{5} & & \\ \frac{2}{\sqrt{5}} & \sqrt{\frac{1}{5}} & \\ -\frac{4}{\sqrt{5}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & 1 \end{pmatrix}$$

则有 $A = LL^T$

10. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ 的QR分解。

解：

G-S方法：

$$\alpha_1 = (3, 1, 1)^T, q_1 = \frac{1}{\sqrt{11}}(3, 1, 1)^T$$

$$\hat{q}_2 = (2, 2, 0)^T - \frac{8}{11}(3, 1, 1)^T = \frac{-2}{11}(1, -7, 4)^T, q_2 = \frac{1}{\sqrt{66}}(1, -7, 4)^T$$

$$\text{令 } q_3 = \frac{1}{\sqrt{6}}(-1, 1, 2)^T$$

$$Q = \begin{pmatrix} \frac{3}{\sqrt{11}} & \frac{1}{\sqrt{66}} & \frac{-1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{11}} & \frac{-7}{\sqrt{66}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\ \frac{1}{\sqrt{11}} & \frac{4}{\sqrt{66}} & \frac{2}{\sqrt{6}} \end{pmatrix} R = \begin{pmatrix} \sqrt{11} & \frac{8}{\sqrt{11}} \\ 0 & \sqrt{-\frac{24}{11}} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

11. 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ 的SVD分解。

解：

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

特征值为1对应的特征向量为 $(1, -1)^T$

特征值为3对应的特征向量为 $(1, 1)^T$

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

特征值为1对应的特征向量为 $(1, -1, 0)^T$

特征值为3对应的特征向量为 $(1, 1, 2)^T$

特征值为0对应的特征向量为 $(1, 1, -1)^T$

$$\therefore A = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \frac{-1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sqrt{3} \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

12. 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$, $b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

1. 用正则化方法求对应的LS问题的解。
2. 用QR方法求对应的LS问题的解

注：利用其它分解方法解最小二乘问题或者线性方程组问题也需要关注

解：

$$A^T A = \begin{pmatrix} 35 & 44 \\ 44 & 56 \end{pmatrix}$$

$$A^T b = \begin{pmatrix} 9 \\ 12 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \left(\begin{array}{cc|c} 35 & 44 & 9 \\ 44 & 56 & 12 \end{array} \right) &\rightarrow \left(\begin{array}{cc|c} 35 & 44 & 9 \\ 9 & 12 & 3 \end{array} \right) \\ &\rightarrow \left(\begin{array}{cc|c} 8 & 8 & 0 \\ 9 & 12 & 3 \end{array} \right) \\ &\rightarrow \left(\begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 3 & 3 \end{array} \right) \\ &\rightarrow \left(\begin{array}{cc|c} 1 & & -1 \\ & 1 & 1 \end{array} \right) \end{aligned}$$

$$\text{故 } x = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

先求A的QR分解

$$\text{令 } \alpha_1 = (1, 3, 5), \hat{\alpha}_1 = \frac{1}{\sqrt{35}}(1, 3, 5)$$

$$\alpha_2 = (2, 4, 6) - \frac{44}{35}(1, 3, 5), \hat{\alpha}_2 = \frac{1}{\sqrt{210}}(13, 4, -5)$$

$$\text{故 } A = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{35}} & \frac{13}{\sqrt{210}} \\ \frac{3}{\sqrt{35}} & \frac{4}{\sqrt{210}} \\ \frac{5}{\sqrt{35}} & \frac{-5}{\sqrt{210}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{35} & \frac{44}{35}\sqrt{35} \\ & \frac{2}{35}\sqrt{210} \end{pmatrix}$$

因为 $\|QRx - b\|_2 = \|Rx - Q^T b\|_2$

故此最小二乘问题等价于方程组问题 $Rx = Q^T b$

$$\begin{pmatrix} \sqrt{35} & \frac{44}{35}\sqrt{35} \\ \frac{2}{35}\sqrt{210} & \end{pmatrix} x = \begin{pmatrix} \frac{9}{\sqrt{35}} \\ \frac{12}{\sqrt{210}} \end{pmatrix}$$

$$\text{解得 } x = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

13. 求证: \mathbb{R}^n 上的一范数 $\|\cdot\|_1$ 和二范数 $\|\cdot\|_2$ 是等价的, 即存在 c_1, c_2 满足不等式 $c_1\|x\|_1 \leq \|x\|_2 \leq c_2\|x\|_1$ 。

解: 设 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ $\|x\|_2^2 = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2 \leq (|x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|)^2 = \|x\|_1^2$ 所以 $\|x\|_2 \leq \|x\|_1$ 又 $n^2(x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2) \geq (|x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|)^2$ 所以 $n\|x\|_2 \geq \|x\|_1$ 故存在 $c_1 = \frac{1}{n}, c_2 = 1$ 使得不等式成立。

14. 求证: 通过向量范数 $\|\cdot\|_1$ 诱导得到的矩阵范数 $\|\cdot\|_1$ 和向量范数 $\|\cdot\|_1$ 是相容的, 即对任意的 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}, x \in \mathbb{R}^n$ 有 $\|Ax\|_1 \leq \|A\|_1\|x\|_1$ 。 **解:**

当 $x = 0$ 时, 上式显然成立。

不妨令 $\|x\|_1 = 1$, 即只需证明对任意的 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}, x \in \mathbb{R}^n, \|x\|_1 = 1$ $\|Ax\|_1 \leq \|A\|_1$

$$\text{令 } A = (a_1, a_2, \dots, a_n), x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \quad (2)$$

$$\begin{aligned} \|Ax\|_1 &= \sum_{i=1}^n \|x_i a_i\|_1 \\ &= \sum_{i=1}^n |x_i| \|a_i\|_1 \\ &\leq \sum_{i=1}^n |x_i| \max_{1 \leq i \leq n} \|a_i\|_1 \\ &= \|A\|_1 \end{aligned}$$

15. 证明柯西-施瓦茨不等式 $\langle x, y \rangle \leq \|x\|^2 \|y\|^2$ (参考PPT: Lec6 中的证明)

16. 求 $\frac{\partial}{\partial x} e^{-\frac{1}{2\|\sigma\|_2^2} \|(x-\mu)\|_2^2}$ 其中, $x, \mu, \sigma \in \mathbb{R}^n$

解:

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x} e^{-\frac{1}{2\|\sigma\|_2^2} \|(x-\mu)\|_2^2} &= \frac{\partial}{\partial x} e^{-k(x-\mu)^T(x-\mu)}, \text{ 其中 } k = \frac{1}{2\|\sigma\|_2^2} \\ \frac{\partial}{\partial x} e^{-k(x-\mu)^T(x-\mu)} &= e^{-k(x-\mu)^T(x-\mu)} (-k) 2(x-\mu) \\ &= -\frac{1}{\|\sigma\|_2^2} e^{-\frac{1}{2\|\sigma\|_2^2} \|(x-\mu)\|_2^2} (x-\mu) \end{aligned}$$

17. 二次型是数据分析中常用函数, 求 $\frac{\partial x^T A x}{\partial x}, \frac{\partial x^T A x}{\partial A}$, 其中 $A \in \mathbb{R}^{m \times m}, x \in \mathbb{R}^m$

$$\text{解: } \frac{\partial x^T A x}{\partial x} = (A + A^T)x$$

$$\frac{\partial x^T A x}{\partial A} = x_i x_j, \frac{\partial x^T A x}{\partial A} = x x^T$$

18. (1) $f(X) = \ln |X|$, X 可逆, 求 $\frac{\partial f}{\partial X}$

$$\begin{aligned} \frac{\partial f}{\partial X} &= \frac{\partial f}{\partial |X|} \frac{\partial |X|}{\partial X} \\ &= \frac{1}{|X|} |X| X^{-T} \\ &= X^{-T} \end{aligned}$$

$$(2) f(X) = \|AX^{-1}\|_F^2, X \text{ 可逆, 求 } \frac{\partial f}{\partial X}$$

$$\begin{aligned}
f(X) &= \text{tr}(X^{-T} A^T A X^{-1}) \\
df(X) &= \text{tr}[d(X^{-T} A^T A X^{-1})] \\
&= \text{tr}(dX^{-T} A^T A X^{-1} + X^{-T} A^T A dX^{-1}) \\
&= \text{tr}(X^{-T} A^T A dX^{-1} + X^{-T} A^T A dX^{-1}) \\
&= \text{tr}(2X^{-T} A^T A dX^{-1}) \\
&= \text{tr}(-2X^{-T} A^T A X^{-1} dX X^{-1}) \\
\frac{\partial f}{\partial X} &= -2X^{-T} A^T A X^{-T} X^{-T}
\end{aligned} \tag{3}$$

19. 构建模型使得预测值与真实值的误差最小常用向量2-范数度量，求解模型过程中需要计算梯度，求梯度：

1. $f(A) = \frac{1}{2} \|Ax + b - y\|_2^2$, 求 $\frac{\partial f}{\partial A}$
2. $f(x) = \frac{1}{2} \|Ax + b - y\|_2^2$, 求 $\frac{\partial f}{\partial x}$

其中 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $x \in \mathbb{R}^n$, $b, y \in \mathbb{R}^m$

解：

1.
$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial A} f &= \frac{\partial}{\partial A} \frac{1}{2} (x^T A^T A x + 2(b - y)^T A x + (b - y)^T (b - y)) \\ &= \frac{\partial}{\partial A} \frac{1}{2} (x^T A^T A x + 2(b - y)^T A x) \\ &= A x x^T + (b - y) x^T \end{aligned}$$
2.
$$\frac{\partial}{\partial x} f = A^T A x + A^T (b - y)$$

20. 证明 $x^* = (1, 0.5, -1)$ 是如下优化问题的最优解

$$\min \frac{1}{2} x^T P x + q^T x + r, \text{ subject to } -1 \leq x_i \leq 1, i = 1, 2, 3$$

其中

$$P = \begin{pmatrix} 13 & 12 & -2 \\ 12 & 17 & 6 \\ -2 & 6 & 12 \end{pmatrix}, q = \begin{pmatrix} -22 \\ -14.5 \\ 13 \end{pmatrix}, r = 1$$

解：最优解 x^* 处的梯度：

$$\nabla f_0(x^*) = (-1, 0, 2)$$

对任意 y 满足 $-1 \leq y_i \leq 1$

$$\nabla f_0(x^*)^T (y - x) = -1(y_1 - 1) + 0(y_2 - 0.5) + 2(y_3 + 1) \geq 0$$

满足最优性条件，是目标函数的最优解。

21. 求优化问题 $\arg \min_{x_1, x_2, x_3} x_1 x_2 x_3$ 当 x_1, x_2, x_3 满足 $x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 1$ 的解

解：设拉格朗日函数为 $L(x_1, x_2, x_3, \lambda) = x_1 x_2 x_3 + \lambda(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1)$

$$\begin{cases} x_2 x_3 + 2\lambda x_1 = 0 \\ x_1 x_3 + 2\lambda x_2 = 0 \\ x_1 x_2 + 2\lambda x_3 = 0 \\ x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 = 1 \end{cases} \text{ 解得 } \begin{cases} |x_1| = |x_2| = |x_3| = \frac{1}{\sqrt{3}} \\ \lambda = -\frac{1}{2\sqrt{3}} \text{ or } \lambda = \frac{1}{2\sqrt{3}} \end{cases}$$

故 $x_1 = x_2 = x_3 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, x_1 x_2 x_3 = -\frac{\sqrt{3}}{9}$ or

$x_1 = x_2 = \frac{1}{\sqrt{3}}, x_3 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, x_1 x_2 x_3 = -\frac{\sqrt{3}}{9}$ or

$x_1 = \frac{1}{\sqrt{3}}, x_2 = x_3 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, x_1 x_2 x_3 = -\frac{\sqrt{3}}{9}$ or

$$x_1 = x_3 = \frac{1}{\sqrt{3}}, x_2 = -\frac{1}{\sqrt{3}}, x_1 x_2 x_3 = -\frac{\sqrt{3}}{9}$$

22. 已知矩阵 $A \in R^{p \times q}, B \in R^{p \times r}, \text{rank}(A) = \min(p, q)$, 未知矩阵 $X \in R^{q \times r}$, 求以下优化问题。

(1)若 $p < q$, 求Frobenius范数最小的矩阵 X , 使得 $AX = B$ 。

优化问题为

$$\begin{aligned} \min f(X) &= \frac{1}{2} \|X\|_F^2 \\ \text{s.t. } &AX = B \end{aligned} \quad (4)$$

解:

构造拉格朗日函数 (5)

$$L(X, \Lambda) = \text{tr}\left(\frac{1}{2} X^T X\right) - \text{tr}[\Lambda^T (AX - B)]$$

$$\frac{\partial L}{\partial X} = X - A^T \Lambda = 0$$

$$\frac{\partial L}{\partial \Lambda} = AX - B = 0$$

因为 $p < q, \text{rank}(A) = p$, A 行满秩, 所以 AA^T 可逆。

$$AX = AA^T(AA^T)^{-1}B$$

$$X = A^T(AA^T)^{-1}B$$

(2)若 $p > q$, 求矩阵 X , 使得矩阵 $AX-B$ 的F范数最小

优化问题为

$$\min f(X) = \|AX - B\|_F^2 \quad (6)$$

$$f(X) = \text{tr}[(AX - B)^T (AX - B)] \quad (7)$$

$$\frac{\partial f}{\partial X} = 2A^T(AX - B) = 0$$

因为 $p > q, \text{rank}(A) = q$, A 列满秩, 所以 $A^T A$ 可逆。

$$(A^T A)^{-1} A^T A X = (A^T A)^{-1} A^T B$$

$$X = (A^T A)^{-1} A^T B$$

23. 给出优化问题 $\min_x x^3 - ax$ 使用牛顿法时的迭代格式。

解: 令 $f(x) = x^3 - ax, f'(x) = 3x^2 - a, f''(x) = 6x$ 故牛顿迭代格式为

$$x_n = x_{n-1} - \frac{3x_{n-1}^2 - a}{6x_{n-1}}$$