

第八次作业-solution

LECTURER: 杨启哲

LAST MODIFIED: 2024 年 4 月 21 日

1. 对于下列矩阵 A , 求出其四个空间 (列空间、零空间、行空间、左零空间) 的基:

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 4 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

解答. (1) $C(A)$ 的基: $\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{bmatrix}$

(2) $C(A^T)$ 的基: $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$

(3) $N(A)$ 的基: $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ -2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix}$

(4) $N(A^T)$ 的基: $\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$

□

2. 判断下列语句的真假, 并给出理由:

- A 和 A^T 的首元个数相同。
- A 和 A^T 的左零空间相同。
- 如果 A 的行空间和列空间相同, 则 $A = A^T$ 。
- 如果 $A = -A^T$, 则 A 的行空间和列空间相同。

解答.

- 真, $\text{rank}(A^T) = \text{column} - \text{rank}(A^T) = \text{row} - \text{rank}(A) = \text{rank}(A)$ 。
- 假, 考察 $A = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ 则我们有:

$$N(A) = Z$$

$$N(A^T) = \text{span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right\}$$

- 假, 考察矩阵:

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

则我们有 $C(A) = C(A^T) = \mathbb{R}^2$, 但 $A \neq A^T$.

- 真, 由 $A = -A^T$ 可知 $A^T = -A$, 则 $C(A) = C(-A) = C(A^T)$.

□

3. 考察 \mathbb{R}^3 的子空间 S :

- 如果 $S = Z = \{\mathbf{0}\}$, 求 S 的正交补 S^\perp 。
- 如果 $S = \text{span}(\{(1, 1, 1)\})$, 求 S 的正交补 S^\perp 。
- 如果 $S = \text{span}(\{(1, 1, 1), (1, 1, -1)\})$, 求 S 的正交补 S^\perp 。

解答.

- $S^\perp = \mathbb{R}^3$ 。
- $S^\perp = \text{span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} \right\}$ 。
- $S^\perp = \text{span} \left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\}$ 。

□

Remark 0.1

我们再次强调这里是用了 (a, b, c) 来描述了 \mathbb{R}^3 中的列向量 $\begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$, 并不是用 $[a \ b \ c]$ 。

Remark 0.2

求正交补就是求对应矩阵的零空间。

4. 证明 $A^T A$ 和 A 的零空间相同, 即 $N(A^T A) = N(A)$ 。

解答. 由:

$$A\mathbf{x} = \mathbf{0} \implies A^T A\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

从而 $N(A) \subseteq N(A^T A)$ 。下证 $N(A^T A) \subseteq N(A)$ 。设 $\mathbf{x} \in N(A^T A)$, 则有:

$$A^T A\mathbf{x} = \mathbf{0} \implies \mathbf{x}^T A^T A\mathbf{x} = 0 \implies (A\mathbf{x})^T (A\mathbf{x}) = 0 \implies A\mathbf{x} = \mathbf{0}$$

即: $\mathbf{x} \in N(A)$, 也就是 $N(A^T A) \subseteq N(A)$ 。

□

5. 对于下面给定的 \mathbf{b} 和 \mathbf{a} , 求出 \mathbf{b} 到 \mathbf{a} 的投影, 并计算其误差和相应的投影矩阵, 最后验证其误差和 \mathbf{a} 是垂直的。

$$\bullet \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}, \mathbf{a} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

$$\bullet \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{a} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

解答.

• 分别计算 $\mathbf{a}^T \mathbf{a}, \mathbf{a} \mathbf{a}^T, \mathbf{a}^T \mathbf{b}$ 可得:

$$\mathbf{a}^T \mathbf{a} = 3, \mathbf{a} \mathbf{a}^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}, \mathbf{a}^T \mathbf{b} = 5$$

从而我们有:

$$(1) \text{ 投影 } \mathbf{p} = \frac{\mathbf{a}^T \mathbf{b}}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \mathbf{a} = \begin{bmatrix} 5/3 \\ 5/3 \\ 5/3 \end{bmatrix}$$

$$(2) \text{ 投影矩阵 } P = \frac{\mathbf{a} \mathbf{a}^T}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} = \begin{bmatrix} 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 \end{bmatrix}$$

$$(3) \text{ 误差 } \mathbf{e} = \mathbf{b} - \mathbf{p} = \begin{bmatrix} -2/3 \\ 1/3 \\ 1/3 \end{bmatrix} \text{ 其和 } \mathbf{a} \text{ 的内积为 } \mathbf{e} \cdot \mathbf{a} = -\frac{2}{3} + \frac{1}{3} + \frac{1}{3} = 0, \text{ 从而 } \mathbf{e} \perp \mathbf{a}.$$

• 分别计算 $\mathbf{a}^T \mathbf{a}, \mathbf{a} \mathbf{a}^T, \mathbf{a}^T \mathbf{b}$ 可得:

$$\mathbf{a}^T \mathbf{a} = 2, \mathbf{a} \mathbf{a}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \mathbf{a}^T \mathbf{b} = 2$$

从而我们有:

$$(1) \text{ 投影 } \mathbf{p} = \frac{\mathbf{a}^T \mathbf{b}}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \mathbf{a} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$(2) \text{ 投影矩阵 } P = \frac{\mathbf{a} \mathbf{a}^T}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1/2 & 0 & 1/2 \end{bmatrix}$$

$$(3) \text{ 误差 } \mathbf{e} = \mathbf{b} - \mathbf{p} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ 其和 } \mathbf{a} \text{ 的内积为 } \mathbf{e} \cdot \mathbf{a} = 0, \text{ 从而 } \mathbf{e} \perp \mathbf{a}.$$

□

6. 我们来证明正交补分解的唯一性. 令 V 是 \mathbb{R}^n 的一个子空间, V^\perp 是 V 的正交补. 证明对于任一 $\mathbf{w} \in \mathbb{R}^n$, 如果存在 $\mathbf{v} \in V$ 和 $\mathbf{v}^\perp \in V^\perp$ 使得 $\mathbf{w} = \mathbf{v} + \mathbf{v}^\perp$, 则 \mathbf{v} 和 \mathbf{v}^\perp 是唯一的.

解答. 假设存在 $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V$ 和 $\mathbf{v}_1^\perp, \mathbf{v}_2^\perp \in V^\perp$ 使得 $\mathbf{w} = \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_1^\perp = \mathbf{v}_2 + \mathbf{v}_2^\perp$, 则有

$$\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 = \mathbf{v}_2^\perp - \mathbf{v}_1^\perp$$

由于 $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 \in V, \mathbf{v}_2^\perp - \mathbf{v}_1^\perp \in V^\perp$, 则有 $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 \in V \cap V^\perp = \{\mathbf{0}\}$, 从而 $\mathbf{v}_1 = \mathbf{v}_2$. 同理 $\mathbf{v}_1^\perp = \mathbf{v}_2^\perp$. □