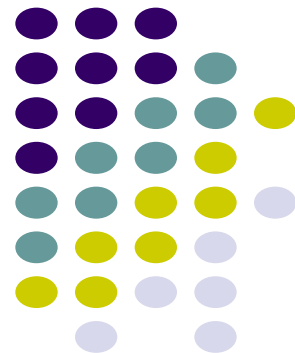


## § 13 投影





## 13.1 引言

上一讲中，我们得到如下结果：

设  $A$  为  $m \times n$  阶阵， $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ .

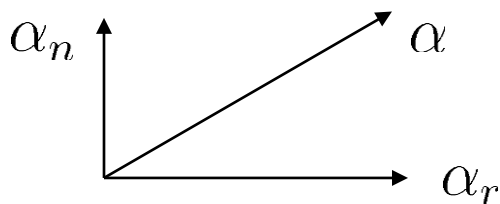
1.  $\mathbb{R}^n = C(A^T) + N(A), C(A^T) = N(A)^\perp.$

2.  $\mathbb{R}^m = C(A) + N(A^T), C(A) = N(A^T)^\perp.$

3. 设  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  有解，则  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  在  $C(A^T)$  中有唯一解.

设  $\alpha \in \mathbb{R}^n$  是  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  的解. 则  $\alpha = \alpha_r + \alpha_n, \alpha_r \in C(A^T), \alpha_n \in N(A).$

直观上，





## 13.1 引言

例:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ .  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  有解  $\alpha = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ .

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 4 \\ -2 \end{pmatrix}, \alpha_r = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \alpha_n = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 4 \\ -2 \end{pmatrix}.$$

直观上,  $\alpha_r$  是  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$  在  $C(A^T) = \left\{ c \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \mid c \in \mathbb{R} \right\}$  这条直线上投影.

另一方面, 若  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  无解, 此时我们可以考虑问题:

求  $\hat{\mathbf{x}} \in \mathbb{R}^n$ , 使得  $\|A\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{b}\|$  极小(或最小)?

直观上,  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  无解  $\iff \mathbf{b} \notin C(A)$ . 上述问题意味着求  $C(A)$  上距离  $\mathbf{b}$  最近的点  $A\hat{\mathbf{x}}$ , 它是  $\mathbf{b}$  在  $C(A)$  上的投影点.



## 13.1 引言

例:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$  则  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  无解

即  $\mathbf{b} \notin C(A)$  (平面  $x + y - z = 0$ ).

$\mathbf{b}$  在平面上投影点为  $\mathbf{p} = (p_x, p_y, p_z)^T$ .

则  $\left. \begin{aligned} p_x + p_y &= p_z \\ (p_x, p_y, p_z - 1) &= \lambda(1, 1, -1) \end{aligned} \right\} \implies \mathbf{p} = \left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{2}{3}\right)^T \in C(A).$

$$A\hat{\mathbf{x}} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \implies \hat{\mathbf{x}} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

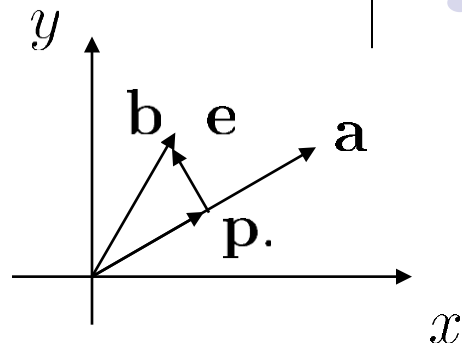
这一讲, 我们讨论点(或向量)在空间投影问题.



## 13.2 点在直线和平面上的投影

如右图，我们求  $\mathbf{b}$  在  $\mathbf{a}$  上的投影向量  $\mathbf{p}$ .

$$\begin{cases} \mathbf{p} + \mathbf{e} = \mathbf{b}, \mathbf{e} \perp \mathbf{a} \\ \mathbf{p} = t\mathbf{a} (t \in \mathbb{R}) \end{cases}$$



$$\mathbf{e} \perp \mathbf{a} \implies \mathbf{a}^T (\mathbf{b} - t\mathbf{a}) = 0 \implies t = \frac{\mathbf{a}^T \mathbf{b}}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} (\mathbf{a} \neq \mathbf{0})$$

即  $\mathbf{b}$  在  $\mathbf{a}$  上投影向量为  $\left( \frac{\mathbf{a}^T \mathbf{b}}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \right) \mathbf{a} = \mathbf{p}$ .

( $\mathbf{a}, \mathbf{b}$  表示相应列向量.)



## 13.2 点在直线和平面上的投影

$$(\mathbf{a}^T \mathbf{b}) \mathbf{a} = \mathbf{a} (\mathbf{a}^T \mathbf{b}) = (\mathbf{a} \mathbf{a}^T) \mathbf{b}.$$

因此,  $\mathbf{p} = \left( \frac{\mathbf{a} \mathbf{a}^T}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}} \right) \mathbf{b}$ . (注意:  $\mathbf{a} \mathbf{a}^T$  是一个  $2 \times 2$  矩阵.)

$S = \frac{\mathbf{a} \mathbf{a}^T}{\mathbf{a}^T \mathbf{a}}$  称为投影矩阵.

$\forall \mathbf{b} \in \mathbb{R}^2$ ,  $S\mathbf{b}$  是  $\mathbf{b}$  在  $\mathbf{a}$  上投影向量.

设  $l$  是  $\mathbf{a}$  所在直线, 我们得到一个映射(向量空间之间的映射):

$$\begin{aligned} \mathbb{R}^2 &\longrightarrow l \subset \mathbb{R}^2 \\ \mathbf{b} &\longmapsto S\mathbf{b} \end{aligned}$$



## 13.2 点在直线和平面上的投影

$$\text{例: } \mathbf{a} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad S = \frac{\mathbf{a}\mathbf{a}^T}{\mathbf{a}^T\mathbf{a}} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\forall \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix}, S\mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 即 } \mathbf{b} \text{ 在 } x \text{ 轴上的投影.}$$



## 13.2 点在直线和平面上的投影

三维空间情形是类似的.

求  $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$  在直线  $l = \left\{ c \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix} \mid c \in \mathbb{R} \right\}$  上投影  $\mathbf{p}$ .

$$\begin{aligned} \text{令 } \mathbf{p} = t\mathbf{a} = \begin{pmatrix} t \\ 2t \\ 2t \end{pmatrix} \quad \mathbf{p} \perp (\mathbf{b} - \mathbf{p}) = \mathbf{e} &\implies (t \quad 2t \quad 2t) \begin{pmatrix} 1-t \\ 1-2t \\ 1-2t \end{pmatrix} = 0 \\ \implies t = \frac{5}{9} \quad S = \frac{\mathbf{a}\mathbf{a}^T}{\mathbf{a}^T\mathbf{a}} = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 \\ 2 & 4 & 4 \\ 2 & 4 & 4 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$S$  满足:  $S^2 = S, S^T = S$ .

我们得到一个映射:  $\mathbb{R}^3 \longrightarrow l \subset \mathbb{R}^3$

$$\mathbf{b} \longmapsto S\mathbf{b}$$





## 13.2 点在直线和平面上的投影

下面我们考虑点在平面上的投影.

给定  $\mathbf{v} = (v_1, v_2, v_3)^T \in \mathbb{R}^3$ , 平面  $\pi : ax + by + cz = 0$ .

设  $\mathbf{p}$  是  $\mathbf{v}$  在  $\pi$  上的投影. 求  $\mathbf{p}$ .

令  $\alpha_1, \alpha_2$  是平面  $\pi$  上两无关向量, 即

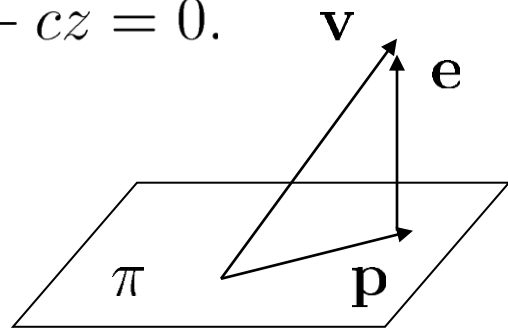
$ax + by + cz = 0$  的基础解系或  $N((a, b, c))$

的一组基.

令  $A = (\alpha_1, \alpha_2)$ , 则平面  $\pi = C(A)$ .

求投影  $\mathbf{p} \iff$  求  $\mathbf{v}$  关于  $\mathbb{R}^3 = C(A) + N(A^T)$  的分解  $\mathbf{v}_l + \mathbf{v}_{ln}$ .

其中,  $\mathbf{v}_l = \mathbf{p}, \mathbf{v}_{ln} = \mathbf{e} \in N(A^T)$ .





## 13.2 点在直线和平面上的投影

$$\mathbf{p} = \mathbf{v}_l \in C(A) \iff \exists \hat{\mathbf{x}}, A\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{p}.$$

$$\mathbf{e} = \mathbf{v} - \mathbf{p} \perp \pi \implies A^T(A\hat{\mathbf{x}} - \mathbf{v}) = \mathbf{0}.$$

即  $\hat{\mathbf{x}}$  是  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{v}$  的解.

$$A^T A \text{ 是可逆阵(} A \text{ 列满秩)} \implies \hat{\mathbf{x}} = (A^T A)^{-1} A^T \mathbf{v}.$$

$$\text{则 } \mathbf{p} = A(A^T A)^{-1} A^T \mathbf{v}.$$

此时  $A(A^T A)^{-1} A^T$  称为投影矩阵.



## 13.2 点在直线和平面上的投影

例:  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$ ,  $\mathbf{b} = \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ . 求  $\hat{\mathbf{x}}$  使得  $\mathbf{p} = A\hat{\mathbf{x}}$  是  $\mathbf{b}$  在  $C(A)$

上的投影向量.

解:  $A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix} \quad A^T \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \end{pmatrix}$

$$A^T A \hat{\mathbf{x}} = A^T \mathbf{b} \implies \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{x}_1 \\ \hat{x}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ 0 \end{pmatrix} \implies \hat{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 5 \\ -3 \end{pmatrix} \quad \mathbf{p} = A\hat{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

注:  $A^T A$  可逆, 因为  $A$  的列线性无关.



## 13.3 一般情形

问题:  $A$  为  $m \times n$  阶阵. 设  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ , 求  $\mathbf{b}$  在  $C(A)$  上的投影  $\mathbf{p}$ ?

$$\mathbf{p} \in C(A) \iff \exists \hat{\mathbf{x}} \in \mathbb{R}^n, A\hat{\mathbf{x}} = \mathbf{p}.$$

$$\mathbf{e} = \mathbf{b} - \mathbf{p} \perp C(A) \quad \text{即} \quad \mathbf{e} \in N(A^T).$$

$$\implies A^T(\mathbf{b} - A\hat{\mathbf{x}}) = \mathbf{0}.$$

即  $\hat{\mathbf{x}}$  是  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$  的解.  $\mathbf{p} = A\hat{\mathbf{x}}$ .

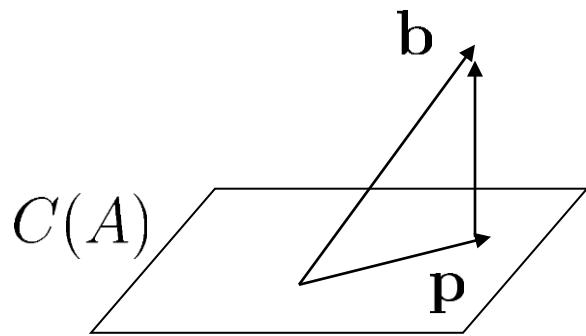
1.  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$  总有解.

2. 设  $\hat{\mathbf{x}}_1, \hat{\mathbf{x}}_2$  是  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$  的两个解, 则  $A\hat{\mathbf{x}}_1 = A\hat{\mathbf{x}}_2$ .

$\implies \mathbf{p}$  是唯一的.

$$(\hat{\mathbf{x}}_1 - \hat{\mathbf{x}}_2 \in N(A^T A) = N(A))$$

注: 一般情形中,  $A^T A$  未必是可逆阵, 除非  $A$  列满秩.





## 13.3 一般情形

若  $A^T A$  可逆, 投影阵  $P = A(A^T A)^{-1} A^T$  满足

$$P^2 = P, P^T = P.$$

一般地, 一个矩阵  $P$  满足  $P^2 = P, P^T = P$ , 则称  $P$  为投影矩阵.

自然问题: 关于哪个空间的投影矩阵?

检查投影的例子.  $\mathbf{b} = \mathbf{p} + \mathbf{e}$ . 设  $P$  为投影阵, 则

$$P\mathbf{p} = \mathbf{p}, P\mathbf{e} = \mathbf{0}.$$

定理: 设  $P$  是一个投影矩阵, 则

$$C(P) = N(I - P), N(P) = C(I - P).$$