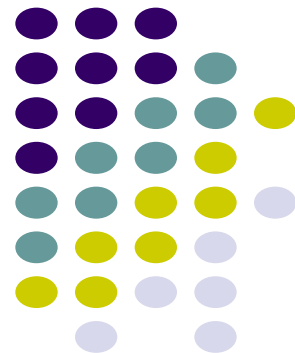


§ 13 投影





13.1 引言

上一讲中，我们得到如下结果：

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

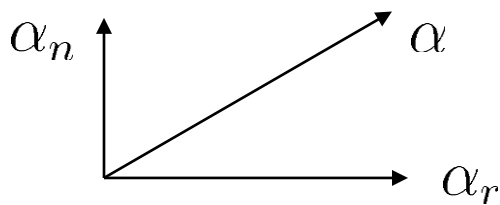
1. $\mathbb{R}^n = C(A^T) + N(A), C(A^T) = N(A)^\perp.$

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

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

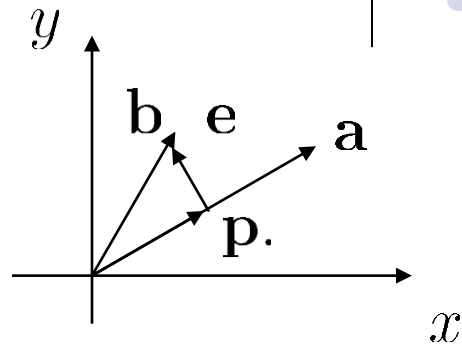
这一讲, 我们讨论点(或向量)在空间投影问题.



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 2×2 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 π 上的投影. 求 \mathbf{p} .

令 α_1, α_2 是平面 π 上两无关向量, 即

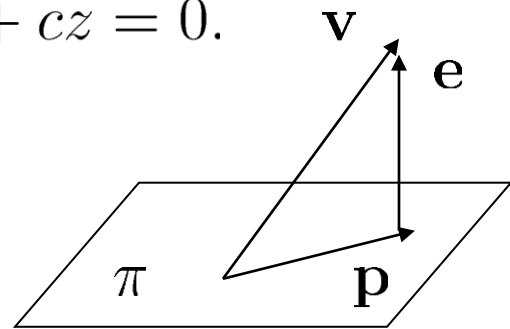
$ax + by + cz = 0$ 的基础解系或 $N((a, b, c))$

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. $\mathbf{p} = A\hat{\mathbf{x}}$.

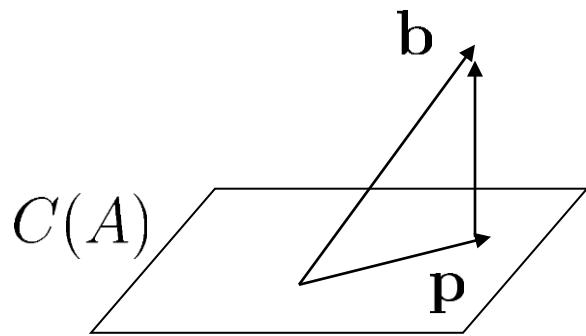
1. $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$ 总有解.

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

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