

回顾上节课内容：

π

(1) 给定 \mathbb{R}^m 的子空间 \mathcal{M} ，则 \mathbb{R}^m 的子集 $\mathcal{M}^\perp := \{v \in \mathbb{R}^m | v \perp \mathcal{M}\}$ 称为 \mathcal{M} 的**正交补**。 \mathcal{M}^\perp 也是 \mathbb{R}^m 的子空间。

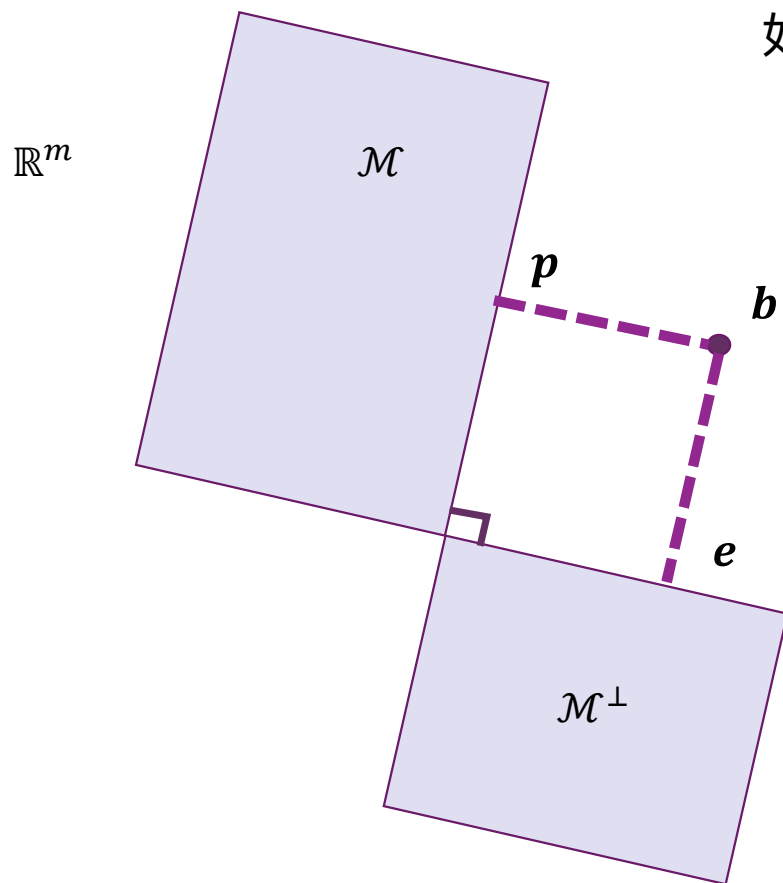
(2) $\dim \mathcal{M}^\perp = m - \dim \mathcal{M}$; $(\mathcal{M}^\perp)^\perp = \mathcal{M}$

(3) $\mathbb{R}^m = \mathcal{M} + \mathcal{M}^\perp$;

(4) 对任意 $v \in \mathbb{R}^m$ ，存在唯一的 $v_1 \in \mathcal{M}$ ， $v_2 \in \mathcal{M}^\perp$ 使得 $v = v_1 + v_2$ 。 v_1, v_2 分别称为 v 向 \mathcal{M} ， \mathcal{M}^\perp 的**正交投影**。

(5) $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$. $\mathcal{N}(A^T)$ 与 $\mathcal{R}(A)$ 在 \mathbb{R}^m 中互为正交补； $\mathcal{N}(A)$ 与 $\mathcal{R}(A^T)$ 在 \mathbb{R}^n 中互为正交补

正交投影:



设 $\mathcal{M} = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n)$.

考虑 $m \times n$ 阶矩阵 $A = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n]$, 因此 $\mathcal{M} = \mathcal{R}(A)$.

如果取 \mathcal{M} 的一组基 $\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \dots, \mathbf{a}_n$, 则 A 是列满秩矩阵

令 $\mathbf{p} = A\mathbf{x} \in \mathcal{R}(A)$.

$\mathbf{e} = \mathbf{b} - \mathbf{p} = \mathbf{b} - A\mathbf{x} \in \mathcal{N}(A^T)$, 即 $A^T \mathbf{e} = \mathbf{0}$

因此, 得到方程

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

$$A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$$

正规方程,
总有解!

如果 A 是列满秩矩阵, $A^T A$ 可逆
 \mathbf{b} 在子空间 $\mathcal{M} = \mathcal{R}(A)$ 上的投影为

$$\mathbf{p} = A\hat{\mathbf{x}} = A(A^T A)^{-1} A^T \mathbf{b}$$

正交投影矩阵

$$P_A = P_{\mathcal{R}(A)} = A(A^T A)^{-1} A^T$$

注意: \mathbf{p} 是 \mathcal{M} 中距离 \mathbf{b} 最近的向量, 即
 $\|\mathbf{b} - \mathbf{p}\| \leq \|\mathbf{b} - \mathbf{v}\|, \forall \mathbf{v} \in \mathcal{R}(A)$

例：向一维子空间投影

设 $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^m$ 为非零向量。求 $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ 向一维子空间 $\mathbb{R}\mathbf{u}$ 的正交投影矩阵。

$$\hat{\mathbf{x}} = (\mathbf{u}^T \mathbf{u})^{-1} \mathbf{u}^T \mathbf{b} = \frac{\mathbf{u}^T \mathbf{b}}{\mathbf{u}^T \mathbf{u}}$$

$$\mathbf{p} = \mathbf{u}(\mathbf{u}^T \mathbf{u})^{-1} \mathbf{u}^T \mathbf{b} = \frac{\mathbf{u} \mathbf{u}^T}{\mathbf{u}^T \mathbf{u}} \mathbf{b} = \frac{\mathbf{u}^T \mathbf{b}}{\mathbf{u}^T \mathbf{u}} \mathbf{u} = \hat{\mathbf{x}} \mathbf{u}.$$

正交投影矩阵 $P_{\mathbf{u}} = \frac{1}{\mathbf{u}^T \mathbf{u}} \mathbf{u} \mathbf{u}^T$ ，这里 $\mathbf{u} \mathbf{u}^T$ 是秩为1的 m 阶方阵。

如果 $\mathbf{u} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$, $\mathbf{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$, 那么

$$\hat{\mathbf{x}} = \frac{1}{m} \mathbf{u}^T \mathbf{b} = \frac{b_1 + \cdots + b_m}{m}, \quad \mathbf{p} = \frac{b_1 + \cdots + b_m}{m} \mathbf{u}.$$



对 m 个数值 b_1, \dots, b_m 做平均

例：向超平面投影

求向超平面 $\mathcal{N}(\mathbf{u}^T)$ 投影的正交投影矩阵：

由于 $\mathcal{N}(\mathbf{u}^T)$ 是 $\mathbb{R}\mathbf{u}$ 的正交补，向超平面 $\mathcal{N}(\mathbf{u}^T)$ 投影的正交投影矩阵为

$$I - P_{\mathbf{u}} = I - \frac{1}{\mathbf{u}^T \mathbf{u}} \mathbf{u} \mathbf{u}^T$$

如果 $\mathbf{u}^T \mathbf{u} = 1$ ，即 \mathbf{u} 为单位向量，向超平面 $\mathcal{N}(\mathbf{u}^T)$ 投影的正交投影矩阵为 $I - \mathbf{u} \mathbf{u}^T$.

例：矩阵列空间上的正交投影

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3]. \text{ 求子空间 } \mathcal{R}(A) \text{ 上的正交投影矩阵。}$$

注意 $\mathbf{a}_2 - \mathbf{a}_1 = \mathbf{a}_3$ ，于是，

$$\mathcal{R}(A) = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2) = \text{Span}(\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_3) = \text{Span}(\mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3)$$

(a) 使用列满秩矩阵 $B = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_2]$ 计算

(b) 使用列满秩矩阵 $C = [\mathbf{a}_1 \ \mathbf{a}_3]$ 计算

例：矩阵列空间上的正交投影

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3]. \text{求子空间 } \mathcal{R}(A) \text{ 上的正交投影矩阵。}$$

$$(a) \text{ 令 } B = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2] = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}. B^T B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 6 \\ 6 & 8 \end{bmatrix}$$

$$(B^T B)^{-1} = \frac{1}{48 - 36} \begin{bmatrix} 8 & -6 \\ -6 & 6 \end{bmatrix} = \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 4 & -3 \\ -3 & 3 \end{bmatrix}.$$

$$P = B(B^T B)^{-1} B^T = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 4 & -3 \\ -3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 2/3 & -1/3 \\ 1/3 & -1/3 & 2/3 \end{bmatrix}$$

例：矩阵列空间上的正交投影

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = [\mathbf{a}_1, \mathbf{a}_2, \mathbf{a}_3]. \text{ 求子空间 } \mathcal{R}(A) \text{ 上的正交投影矩阵。}$$

$$(b) \text{ 令 } C = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}. \text{ 注意 } \mathbf{a}_1 \perp \mathbf{a}_3, C^T C = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}.$$

$$(C^T C)^{-1} = \begin{bmatrix} 1/6 & 0 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix}$$

$$P = C(C^T C)^{-1}C^T = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/6 & 0 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2/3 & 1/3 & 1/3 \\ 1/3 & 2/3 & -1/3 \\ 1/3 & -1/3 & 2/3 \end{bmatrix}$$

取子空间的一组正交基可以简化投影的计算！

命题:

设 $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n \in \mathbb{R}^m$ 均非零且 $\mathbf{u}_i^T \mathbf{u}_j = 0, i \neq j$ 。

(1) $\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n$ 线性无关, 因此 $[\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n]$ 是列满秩矩阵;

(2) 设 P 为 \mathbb{R}^m 在子空间 $\text{Span}(\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n)$ 上的正交投影矩阵, 则 $P = P_{\mathbf{u}_1} + \dots + P_{\mathbf{u}_n}$,

其中, $P_{\mathbf{u}_i}$ 为在子空间 $\text{Span}(\mathbf{u}_i) = \mathbb{R}\mathbf{u}_i$ 上的正交投影矩阵。

证明:

(1) 如果 $\sum_i c_i \mathbf{u}_i = \mathbf{0}$, $\mathbf{0} = \mathbf{u}_j^T (\sum_i c_i \mathbf{u}_i) = c_j \mathbf{u}_j^T \mathbf{u}_j$. 因此, $c_j = 0$.

(2) 令 $A = [\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n]$. $A^T A = D(\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n^T \mathbf{u}_n)$ 为对角阵

$$\begin{aligned} P &= A(A^T A)^{-1} A^T = [\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n] D(\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n^T \mathbf{u}_n)^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{u}_1^T \\ \vdots \\ \mathbf{u}_n^T \end{bmatrix} \\ &= \frac{\mathbf{u}_1 \mathbf{u}_1^T}{\mathbf{u}_1^T \mathbf{u}_1} + \dots + \frac{\mathbf{u}_n \mathbf{u}_n^T}{\mathbf{u}_n^T \mathbf{u}_n} = P_{\mathbf{u}_1} + \dots + P_{\mathbf{u}_n}. \end{aligned}$$

命题:

设 $\mathcal{M} \subseteq \mathbb{R}^m$ 是子空间。正交投影矩阵 $P_{\mathcal{M}}$ 满足

(1) $P_{\mathcal{M}}$ 为对称矩阵, 即 $P_{\mathcal{M}}^T = P_{\mathcal{M}}$

(2) $P_{\mathcal{M}}^2 = P_{\mathcal{M}}$

(3) $\mathcal{R}(P_{\mathcal{M}}) = \mathcal{M}$, 即 $P_{\mathcal{M}}$ 的列空间为 \mathcal{M} 。

证明:

取 \mathcal{M} 的一组基 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n$ 构成列满秩矩阵 $A = [\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_n]$

$$P_{\mathcal{M}} = P_A = A(A^T A)^{-1} A^T$$

(1) $P_{\mathcal{M}}^T = \left(A(A^T A)^{-1} A^T \right)^T = A(A^T A)^{-1} A^T = P_{\mathcal{M}}$

(2) $P_{\mathcal{M}}^2 = A(A^T A)^{-1} A^T A(A^T A)^{-1} A^T = A(A^T A)^{-1} A^T = P_{\mathcal{M}}$

(3) 映射 $P_{\mathcal{M}}$ 的值域等于 \mathcal{M} 。于是 $\mathcal{R}(P_{\mathcal{M}}) = \mathcal{M}$

定义:

m 阶方阵 P 称为**正交投影矩阵**, 如果 $P^T = P$ 且 $P^2 = P$ 。

命题:

如果 m 阶方阵 P 为正交投影矩阵, 则 $P = P_{\mathcal{R}(P)}$.

证明:

只需说明若 $\mathbf{b} \in \mathcal{R}(P)$, $P\mathbf{b} = \mathbf{b}$; 若 $\mathbf{b} \in \mathcal{R}(P)^\perp$, $P\mathbf{b} = \mathbf{0}$.

(1) $\mathbf{b} \in \mathcal{R}(P)$, 存在 $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^m$ 使得 $\mathbf{b} = P\mathbf{v}$. $P\mathbf{b} = P(P\mathbf{v}) = P^2\mathbf{v} = P\mathbf{v} = \mathbf{b}$.

(2) $\mathbf{b} \in \mathcal{R}(P)^\perp = N(P^T)$, $P\mathbf{b} = P^T\mathbf{b} = \mathbf{0}$.

本节小结

1. 正交补的性质。行空间和零空间互为正交补，列空间和左零空间互为正交补
2. 正交投影。

取列满秩矩阵计算；

取正交向量组计算（Gram-Schmidt正交化，见下节）