

第十五讲 投影矩阵与 Moore-Penrose 逆

一、投影算子与投影矩阵

设 L, M 为 C^n 的子空间并构成直和 $L + M = L \oplus M = C^n$. 即

$\forall x \in C^n, \exists$ 唯一的 $y \in L, z \in M$ 使 $x = y + z$

称 y 为 x 沿着 M 到 L 的投影。

1. 定义：将任意 $x \in C^n$ 变为其沿着 M 到 L 的投影的变换称为沿着 M 到 L 的投影算子，记为 $P_{L,M}$ 即 $P_{L,M} x = y \in L$, 投影算子是线性变换，其矩阵称为投影矩阵，仍记为 $P_{L,M}$ 。

2. 充要条件

引理：设 n 阶方阵 E 为幂等矩阵，则 $N(E) = R(I - E)$

证明：

$$\begin{aligned} \because E^2 = E &\rightarrow E(I - E) = O \rightarrow \forall x \in C^n, E[(I - E)x] = 0 \\ &\rightarrow E[R(I - E)] = 0 \Rightarrow R(I - E) \subseteq N(E) \end{aligned}$$

另一方面 $\forall x \in N(E)$, 即 $Ex = 0$, 则

$$\begin{aligned} x &= Ix - O = Ix - Ex = (I - E)x \in R(I - E) \\ &\Rightarrow N(E) \subseteq R(I - E) \\ \therefore N(E) &= R(I - E) \end{aligned}$$

定理: n 阶方阵 P 成为投影矩阵的充要条件是 P 为幂等矩阵。

证明: 充分性

$$P^2 = P, \forall x \in C^n, \text{令 } y = Px \in R(P), z = (I - P)x \in R(I - P) = N(P)。$$

若 $R(P) \cap N(P) = \{0\}$, 则 $P = P_{R(P), N(P)}$ 确为投影矩阵, 下面证之

$$\forall x \in R(P) \cap N(P),$$

一方面, 因 $\mathbf{x} \in \mathbf{R}(\mathbf{P})$, 存在 $\mathbf{u} \in \mathbf{C}^n$ 使 $\mathbf{x} = \mathbf{P}\mathbf{u}$

另一方面 $\mathbf{x} \in \mathbf{N}(\mathbf{P})$, 即 $\mathbf{P}\mathbf{x} = \mathbf{0}$. 但 $\mathbf{P}\mathbf{x} = \mathbf{P}^2\mathbf{u} = \mathbf{P}\mathbf{u} = \mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$
 $\Rightarrow \mathbf{R}(\mathbf{P}) \cap \mathbf{N}(\mathbf{P}) = \{\mathbf{0}\}$. ($\mathbf{P}=\mathbf{I}$ 和 \mathbf{P} 不等于 \mathbf{I})

必要性 $\mathbf{P} = \mathbf{P}_{\mathbf{L},\mathbf{M}}$ 故 $\forall \mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$, \exists 唯一分解 $\mathbf{y} \in \mathbf{L}, \mathbf{z} \in \mathbf{M}$ 使

$$\mathbf{x} = \mathbf{y} + \mathbf{z} \text{ 且 } \mathbf{P}\mathbf{x} = \mathbf{y}$$

$$\rightarrow \mathbf{P}^2\mathbf{x} = \mathbf{P}\mathbf{y} = \mathbf{y} = \mathbf{P}\mathbf{x} \xrightarrow{\mathbf{x} \text{ 任意}} \mathbf{P}^2 = \mathbf{P}$$

$$\begin{array}{c} \uparrow \\ \mathbf{y} = \mathbf{y} + \mathbf{0} \end{array}$$

3. 投影矩阵的构造

设已知 \mathbf{C}^n 的子空间 \mathbf{L} 、 \mathbf{M} 构成直和 $\mathbf{L} \oplus \mathbf{M} = \mathbf{C}^n$, 下面构造 $\mathbf{P}_{\mathbf{L},\mathbf{M}}$ 。

取 L 的一个基 $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \cdots \mathbf{x}_r\}$ (设 L 为 r 维子空间), M 的一个基

$\{\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2 \cdots \mathbf{y}_{n-r}\}$ (则 M 的维数为 $n-r$)。由直和关系知

$\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \cdots \mathbf{x}_r; \mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2 \cdots \mathbf{y}_{n-r}\}$ 即构成 C^n 的一个基。故, 如令

$$\mathbf{X} = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \cdots \mathbf{x}_r], \quad \mathbf{Y} = [\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2 \cdots \mathbf{y}_{n-r}]$$

则 $[\mathbf{X} \quad \mathbf{Y}]$ 为可逆方阵。另一方面

$$\mathbf{x}_i \in L \rightarrow \mathbf{P}_{L,M} \mathbf{x}_i = \mathbf{x}_i; \mathbf{y}_i \in M \rightarrow \mathbf{P}_{L,M} \mathbf{y}_i = \mathbf{0}$$

$$\text{即 } \mathbf{P}_{L,M} [\mathbf{X} \quad \mathbf{Y}] = [\mathbf{X} \quad \mathbf{0}] \rightarrow \mathbf{P}_{L,M} = [\mathbf{X} \quad \mathbf{0}] [\mathbf{X} \quad \mathbf{Y}]^{-1}$$

可见, $\mathbf{P}_{L,M}$ 的秩为 r ($\text{rank}(\mathbf{P}_{L,M}) = \dim R(\mathbf{P}_{L,M}) = \dim L$)

二、正交投影算子与正交投影矩阵

L 为 \mathbf{C}^n 的子空间, 其正交补空间 $L^\perp = \{\mathbf{x} | (\mathbf{x}, \mathbf{y}) = 0, \mathbf{x} \in \mathbf{C}^n, \mathbf{y} \in L\}$ (无特别声明取 $\mathbf{x}^H \mathbf{y}$)

1. 定义: 设 L 是 \mathbf{C}^n 的子空间, 则称沿着 L^\perp 到 L 的投影算子 \mathbf{P}_{L, L^\perp} 为正交投影算子, 简记为 \mathbf{P}_L 。正交投影算子的矩阵称为正交投影矩阵, 仍记为 \mathbf{P}_L 。
2. 充要条件: n 阶方阵 \mathbf{P} 为正交投影矩阵的充要条件是 \mathbf{P} 为幂等的厄米矩阵。

证明: 首先证明两个引理:

(1) 对 n 阶方阵 \mathbf{A} , $\forall \mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$ 均有 $\mathbf{x}^H \mathbf{A} \mathbf{x} = 0$ 则 $\mathbf{A} = 0$,

$$(2) N(P^H) = R^\perp(P)$$

(1)证明: 设 $A=(a_{ij})_{n \times n}$ 取 $x=[0 \cdots 0 \cdots 1_{(\text{第}i\text{个})} \cdots 0]^T$ 则 $x^H A x = a_{ii} = 0$

再取 $x=[0 \cdots 0, \xi_i, 0 \cdots 0, \xi_j, 0 \cdots 0]^T (i \neq j)$, 注意到 $a_{ii} = 0$,

$$\text{则 } x^H A x = \overline{\xi_i} a_{ij} \xi_j + \overline{\xi_j} a_{ji} \xi_i$$

$$\rightarrow \begin{cases} \xi_i = \xi_j = 1, \text{则 } a_{ij} + a_{ji} = 0 \\ \xi_i = 1, \xi_j = \sqrt{-1}, \text{则 } a_{ij} - a_{ji} = 0 \end{cases} \rightarrow a_{ij} = a_{ji} = 0 \text{ 统一考虑即 } A = 0$$

(2) 证明: $\forall x \in N(P^H)$, 即 $P^H x = 0 \rightarrow x^H P = 0 \rightarrow$

$$\forall y \in C^n, x^H(Py) = 0$$

由 y 的任意性, 知 $x \perp R(P) \Rightarrow N(P^H) \subseteq R^\perp(P)$

另一方面, 设 $x \in R^\perp(P)$ 即 $\forall y \in C^n$, 均有 $x^H(Py) = 0 \rightarrow x^H P = 0$

$$\rightarrow \mathbf{P}^H \mathbf{x} = \mathbf{0} \rightarrow \mathbf{x} \in \mathbf{N}(\mathbf{P}^H) \Rightarrow \mathbf{N}(\mathbf{P}^H) \supseteq \mathbf{R}^\perp(\mathbf{P})$$

$$\text{所以 } \mathbf{N}(\mathbf{P}^H) = \mathbf{R}^\perp(\mathbf{P})$$

现在证明该充要条件。

充分性：

$$\mathbf{P}^2 = \mathbf{P}, \mathbf{P}^H = \mathbf{P} \rightarrow \mathbf{P} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{p}), \mathbf{N}(\mathbf{p})} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{p}), \mathbf{N}(\mathbf{p}^H)} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{p}), \mathbf{R}^\perp(\mathbf{p})} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{p})}$$

必要性：

$$\mathbf{P} = \mathbf{P}_L$$

$\forall \mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$, 可唯一地分解成 $\mathbf{y} = \mathbf{P}\mathbf{x} \in \mathbf{L}, \mathbf{z} = (\mathbf{I} - \mathbf{P})\mathbf{x} \in \mathbf{L}^\perp$ 使 $\mathbf{x} = \mathbf{y} + \mathbf{z}$

$$\text{又 } \mathbf{y} \in \mathbf{L}, \mathbf{z} \in \mathbf{L}^\perp \rightarrow \mathbf{y}^H \mathbf{z} = \mathbf{0} \rightarrow \mathbf{x}^H \mathbf{P}^H (\mathbf{I} - \mathbf{P}) \mathbf{x} = \mathbf{0} \xrightarrow{\mathbf{x} \text{ 任意}} \mathbf{P}^H (\mathbf{I} - \mathbf{P}) = \mathbf{0}$$

$$\mathbf{P}^H = \mathbf{P}^H \mathbf{P} = (\mathbf{P}^H \mathbf{P})^H = (\mathbf{P}^H)^H = \mathbf{P}, \quad \mathbf{P} \text{ 为厄米矩阵。}$$

幂等已由上一定理得知。

3. 正交投影矩阵的构造

设 L 的一个基为 $\{\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \cdots \mathbf{x}_r\}$, L^\perp 的一个基为 $\{\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2 \cdots \mathbf{y}_{n-r}\}$ 。则

$$\mathbf{x}_i^H \mathbf{y}_j = \mathbf{0}$$

令 $\mathbf{X} = [\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \cdots \mathbf{x}_r]$, $\mathbf{Y} = [\mathbf{y}_1, \mathbf{y}_2 \cdots \mathbf{y}_{n-r}]$ 则 $\mathbf{X}^H \mathbf{Y} = \mathbf{0}$

$$(\mathbf{A}^{-1} = (\mathbf{A}^H \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^H)$$

$$\begin{aligned}
\mathbf{P}_L &= [\mathbf{X} \ \mathbf{O}][\mathbf{X} \ \mathbf{Y}]^{-1} = [\mathbf{X} \ \mathbf{O}]\left\{[\mathbf{X} \ \mathbf{Y}]^H[\mathbf{X} \ \mathbf{Y}]\right\}^{-1}[\mathbf{X} \ \mathbf{Y}]^H \\
&= [\mathbf{X} \ \mathbf{O}]\begin{bmatrix} \mathbf{X}^H\mathbf{X} & \mathbf{X}^H\mathbf{Y} \\ \mathbf{Y}^H\mathbf{X} & \mathbf{Y}^H\mathbf{Y} \end{bmatrix}^{-1}[\mathbf{X} \ \mathbf{Y}]^H = [\mathbf{X} \ \mathbf{O}]\begin{bmatrix} \mathbf{X}^H\mathbf{X} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{Y}^H\mathbf{Y} \end{bmatrix}^{-1}\begin{bmatrix} \mathbf{X}^H \\ \mathbf{Y}^H \end{bmatrix} \\
&= [\mathbf{X}(\mathbf{X}^H\mathbf{X})^{-1} \ \mathbf{O}]\begin{bmatrix} \mathbf{X}^H \\ \mathbf{Y}^H \end{bmatrix} = \mathbf{X}(\mathbf{X}^H\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}^H
\end{aligned}$$

三、投影矩阵与广义逆矩阵

(i) $\mathbf{A}\mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{A} \rightarrow \mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{A}), \mathbf{N}(\mathbf{A}\mathbf{X})}$

(ii) $\mathbf{X}\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{X} \rightarrow \mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{X}), \mathbf{N}(\mathbf{X}\mathbf{A})}$

$$\begin{cases} \mathbf{A}\mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{A} \\ (\mathbf{A}\mathbf{X})^H = \mathbf{A}\mathbf{X} \end{cases} \rightarrow \mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{A})}$$

$$\begin{cases} \mathbf{XAX} = \mathbf{X} \\ (\mathbf{XA})^H = \mathbf{XA} \end{cases} \rightarrow \mathbf{XA} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{X})}$$

Moore 定义： 设 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $\mathbf{X} \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 且 $\mathbf{AX} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{A})}$, $\mathbf{XA} = \mathbf{P}_{\mathbf{R}(\mathbf{X})}$

则 \mathbf{X} 为 \mathbf{A} 的 Moore 广义逆矩阵。事实上, Moore 广义逆矩阵
正是 \mathbf{A}^\dagger

作业 P295 1、4