



北京航空航天大学
BEIHANG UNIVERSITY

矩阵理论

王磊

自动化科学与电气工程学院

第五章 广义逆矩阵

- 基本概念
- 矩阵方程 $AXB = D$
- 减号逆
- 极小范数广义逆
- 最小二乘广义逆
- 加号逆
- 应用：区间线性规划（自学）

第五章 广义逆矩阵

基 本 概 念

第五章 广义逆矩阵——基本概念

定义5.1.1（广义逆矩阵） 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 若 $X \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 满足以下四个Penrose方程:

$$(1) \quad AXA = A$$

$$(2) \quad XAX = X$$

$$(3) \quad (AX)^H = AX$$

$$(4) \quad (XA)^H = XA$$

的全部或者一部分, 则称矩阵 X 是矩阵 A 的**广义逆矩阵**.



第五章 广义逆矩阵——基本概念

注1： 满足定义5.1.1中一个、两个、三个或四个Penrose方程的广义逆矩阵**共计15种**. 若矩阵 G 是满足第 i 个Penrose方程的广义逆矩阵, 则记为

$$G = A^{(i)}, i = 1, 2, 3, 4$$

若矩阵 G 是满足第 i 和第 j 个Penrose方程的广义逆矩阵, 则记为

$$G = A^{(i,j)}, i, j = 1, 2, 3, 4 \text{ 且 } i \neq j$$

若矩阵 G 是满足第 i 、第 j 个和第 k 个Penrose方程的广义逆矩阵, 则记为

$$G = A^{(i,j,k)}, i, j, k = 1, 2, 3, 4 \text{ 且 } i, j, k \text{ 互不相等}$$

第五章 广义逆矩阵——基本概念

若矩阵 G 满足全部四个Penrose方程, 则记为

$$G = A^{(1,2,3,4)} \text{ 或 } A^+$$

并将其称之为**加号逆**或**伪逆**, 或**Moore-Penrose广义逆**.

常见的广义逆有 $A^{(1)}$, $A^{(1,3)}$, $A^{(1,4)}$ 和 A^+ , 其中 $A^{(1)}$ 称为**减号逆**, 记为 A^- ; $A^{(1,3)}$ 称为**最小二乘广义逆**, 记为 A_l^- ; $A^{(1,4)}$ 为**极小范数广义逆**, 记为 A_m^- .

第五章 广义逆矩阵

矩 阵 方 程 $AXB = D$

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定义5.2.1（相容矩阵） 已知矩阵 $A \in \mathbb{C}_{r_A}^{m \times n}$, $B \in \mathbb{C}_{r_B}^{p \times q}$, $D \in \mathbb{C}_{r_D}^{m \times q}$, 待定矩阵 $X \in \mathbb{C}_{r_X}^{n \times p}$, 定义矩阵方程

$$AXB = D \quad (5.2.1)$$

若存在矩阵 $X \in \mathbb{C}_{r_X}^{n \times p}$ 使矩阵方程 $AXB = D$ 成立, 则称方程 $AXB = D$ **相容**, 否则称为**不相容方程**或**矛盾方程**.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定理5.2.1 考查矩阵方程 $AXB = D$ ，如果存在非奇异矩阵 P_i 和 Q_i ($i = A, B$) 满足式

$$P_A A Q_A = \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, P_B B Q_B = \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

则方程 $AXB = D$ 相容的充分必要条件是

$$P_A D Q_B = \begin{bmatrix} J_{11} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

此时，方程 $AXB = D$ 的解为 $X = Q_A \begin{bmatrix} J_{11} & Y_{12} \\ Y_{21} & Y_{22} \end{bmatrix} P_B$.

式中， $J_{11} \in \mathbb{C}^{r \times r}$ ； Y_{12} ， Y_{21} 和 Y_{22} 是适当阶数的任意矩阵.

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

注1: 若 $r_A = r_B = r$, 由定理5.2.1知, 方程 $AXB = D$ 相容的必要条件为 $r_D \leq r$.

推论5.2.1 考查矩阵方程 $AXA = A$, 存在非奇异矩阵 P 和 Q 使得 $PAQ = \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, 则 G 是该方程解的充分必要条件是

$$G = Q \begin{bmatrix} I_r & K \\ L & M \end{bmatrix} P$$

式中, K, L 和 M 是适当阶数任意矩阵. 当 A 可逆, G 唯一.

注2: 推论5.2.1表明矩阵方程 $AXA = A$ 的解一定存在.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

例5.2.1 求解矩阵方程 $AXA = A$, 其中

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



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

注3：推论5.2.1中可逆矩阵 P 和 Q 可通过初等变换求解, 即

$$\begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & I \\ I & * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Q & 0 \\ 0 & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} PAQ & P \\ Q & * \end{bmatrix}$$

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定理5.2.2 考查矩阵方程 $AXB = D$ ，若矩阵 A 和 B 有奇异值分解

$$A = U_A \begin{bmatrix} \Sigma_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V_A^H, B = U_B \begin{bmatrix} \Lambda_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V_B^H$$

则方程 $AXB = D$ 相容的充分必要条件是

$$U_A^H D V_B = \begin{bmatrix} J_{11} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

此时, 方程 $AXB = D$ 的解为

$$X = V_A \begin{bmatrix} \Sigma_r^{-1} J_{11} \Lambda_r^{-1} & Y_{12} \\ Y_{21} & Y_{22} \end{bmatrix} U_B^H$$

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

推论5.2.2 考查矩阵方程 $AXA = A$, 若矩阵 A 有奇异值分解 $A = U \begin{bmatrix} \Sigma_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H$, 则矩阵 G 是该方程解的充分必要条件是

$$G = V \begin{bmatrix} \Sigma_r^{-1} & K \\ L & M \end{bmatrix} U^H$$

式中, Σ_r 是 r 阶对角矩阵, 其对角线元素是矩阵 A 的 r 个正奇异值; K, L, M 是适当阶数的任意矩阵. 当 A 为可逆矩阵时, G 唯一.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定理5.2.3 (Penrose定理) 矩阵方程 $AXB = D$ 相容的充分必要条件为 $AA^{(1)}DB^{(1)}B = D$, 其中 $A^{(1)} \in A\{1\}$, $B^{(1)} \in B\{1\}$; 此时方程 $AXB = D$ 的通解为

$$X = A^{(1)}DB^{(1)} + Y - A^{(1)}AYBB^{(1)}$$

式中, Y 为任一 $n \times p$ 矩阵.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

推论5.2.3 非齐次线性方程组 $Ax = b$ 相容的充分必要条件是 $AA^{(1)}b = b$, 其通解为

$$x = A^{(1)}b + (I - A^{(1)}A)y, \forall y \in \mathbb{C}^n$$

推论5.2.4 齐次线性方程组 $Ax = 0$ 的通解为

$$x = (I - A^{(1)}A)y, \forall y \in \mathbb{C}^n$$

推论5.2.5 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则

$$A\{1\} = A^{(1)} + Z - A^{(1)}AZAA^{(1)}$$

其中, Z 为任一 $n \times m$ 矩阵.

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

例5.2.2 求线性方程组 $\begin{cases} x_1 + x_3 = 1 \\ x_2 + x_3 = 2 \end{cases}$ 的通解.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定义5.2.2 (Kronecker积) 设 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{m \times n}$,
 $B = (b_{ij}) \in \mathbb{C}^{p \times q}$, 称如下分块矩阵

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} a_{11}B & a_{12}B & \cdots & a_{1n}B \\ a_{21}B & a_{22}B & \cdots & a_{2n}B \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1}B & a_{m2}B & \cdots & a_{mn}B \end{bmatrix} \in \mathbb{C}^{mp \times nq}$$

为 A 与 B 的**Kronecker积** (或**直积**, **张量积**), 简记为 $A \otimes B = (a_{ij}B)$.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

例5.2.3 计算 $A \otimes B$ 和 $B \otimes A$, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} -1 & 1 \end{bmatrix}$$



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

命题5.2.1（直积的性质） 矩阵的Kronecker积具有以下性质：

- (1) 对任意复数 k , $(kA) \otimes B = A \otimes (kB) = k(A \otimes B)$;
- (2) $(A \otimes B) \otimes C = A \otimes (B \otimes C)$;
- (3) $A \otimes (B + C) = A \otimes B + A \otimes C$;
- (4) $(A \otimes B)^H = A^H \otimes B^H$;
- (5) 若矩阵 A 和 C , 矩阵 B 和 D 均可相乘, 则 $(A \otimes B)(C \otimes D) = (AC) \otimes (BD)$;
- (6) $\text{rank}(A \otimes B) = \text{rank}(A)\text{rank}(B)$;
- (7) $(A \otimes B)^+ = A^+ \otimes B^+$.

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定理5.2.4 设 $f(x, y) = \sum_{i,j=0}^k c_{ij} x^i y^j$ 是变量 x, y 的复二元多项式, 对任意矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times m}$ 和 $B \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 定义矩阵

$$f(A, B) = \sum_{i,j=0}^k c_{ij} (A^i \otimes B^j) \in \mathbb{C}^{mn \times mn}$$

式中, $A^0 = I_m$, $B^0 = I_n$. 若 A 和 B 的特征值分别为 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 和 μ_1, \dots, μ_n , 则 $f(A, B)$ 的特征值为 $f(\lambda_i, \mu_j)$, $i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$.



第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

推论5.2.6 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times m}$, $B \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 其特征值分别为 $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 和 μ_1, \dots, μ_n , 则有

- (1) $A \otimes B$ 的特征值为 $\lambda_i \mu_j$, $i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$.
- (2) $A \otimes I_n + I_m \otimes B$ 的特征值为 $\lambda_i + \mu_j$, $i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$.

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定义5.2.3 (列拉直) 设 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 并记 $\mathbf{a}_i = [a_{1i}, a_{2i}, \dots, a_{mi}]^T, i = 1, 2, \dots, n$. 令

$$\text{vec}(A) = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{bmatrix}$$

则称 $\text{vec}(A)$ 为矩阵 A 的**列拉直**（或**列展开**）.

定理5.2.5 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $B \in \mathbb{C}^{n \times p}$ 和 $C \in \mathbb{C}^{p \times q}$, 则

$$\text{vec}(ABC) = (C^T \otimes A) \text{vec}(B)$$

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定理5.2.6 矩阵方程 $AXB = D$ 相容的充分必要条件为

$$\text{rank}(B^T \otimes A, \text{vec}(D)) = \text{rank}(B^T \otimes A)$$

注4： 定理5.2.3和定理5.2.6分别给出了矩阵方程 $AXB = D$ 相容的充分必要条件. 显然, 这两个条件应该是互为等价的.

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

【应用】：Lyapunov矩阵方程定义为

$$AX + XA^H = -Q$$

该方程在控制理论、通讯和动力系统中起着非常重要的作用。我们常根据Lyapunov矩阵方程的解来检测系统的稳定性、可控性和可观测性等问题。

第五章 广义逆矩阵——矩阵方程 $AXB = D$

定理5.2.7 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $Q \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若矩阵 A 的所有特征值均具有负实部, 则矩阵方程 $AX + XA^H = -Q$ 有唯一解, 且解 $X \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 可表示为

$$X = \int_0^{+\infty} e^{At} Q e^{A^H t} dt$$

进一步, 若 Q 是(半正定、正定) Hermite矩阵, 则解 X 也是(半正定、正定) Hermite矩阵.

第五章 广义逆矩阵

减号逆

第五章 广义逆矩阵——减号逆

例5.3.1 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ 的一个减号逆.

第五章 广义逆矩阵——减号逆

命题5.3.1 (减号逆的性质)

- (1) $\text{rank}(A) \leq \text{rank}(A^-)$;
- (2) AA^- 和 A^-A 均为幂等矩阵, 且 $\text{rank}(AA^-) = \text{rank}(A^-A) = \text{rank}(A)$;
- (3) 若 $B = P^{-1}AQ^{-1}$, 则 $QA^-P \in B\{1\}$.



第五章 广义逆矩阵——减号逆

命题5.3.2（线性方程组相容条件） 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$, 则以下表达等价

- (1) $\text{rank}(A) = \text{rank}(A, \mathbf{b})$;
- (2) $\mathbf{b} \in R(A)$;
- (3) $AA^{(1)}\mathbf{b} = \mathbf{b}$



第五章 广义逆矩阵——减号逆

定理5.3.1（减号逆与方程解的关系） 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则 $G \in A\{1\}$ 的充分必要条件为 $x = Gb$ 是相容方程组 $Ax = b$ 的解.

【思考】： 定理5.3.1表明了具有 $x = Gb$ 形式的解与减号逆的关系. 那么, 相容方程组 $Ax = b$ 的解是否一定可以表示为 $x = Gb$ 这种形式呢?

第五章 广义逆矩阵——减号逆

推论5.3.1（减号逆与方程解的关系） 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 非零向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$, 则相容方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的解一定可以用 $\mathbf{x} = G\mathbf{b}$ 表示, 其中 $G \in A\{1\}$.



第五章 广义逆矩阵——减号逆

例5.3.2 考查 $x = A^{(1)}b$ 与相容方程组 $Ax = b$ 解的关系, 其中

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



第五章 广义逆矩阵——减号逆

定理5.3.2（相容线性方程组唯一解条件） 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $A^{(1)}A = I_n$ 当且仅当矩阵 A 是列满秩的. 此时, 相容方程组 $Ax = b$ 有唯一解.

注1: 当矩阵 A 是列满秩矩阵, 此时它的任一减号逆 $A^{(1)}$ 都是 A 的左逆. 同理, 当矩阵 A 是行满秩矩阵, 则它的任一减号逆 $A^{(1)}$ 都是 A 的右逆.

第五章 广义逆矩阵——减号逆

例5.3.3 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$ 在 $R(A)$ 上的正交投影, 其中 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$.

第五章 广义逆矩阵——减号逆

定理5.3.3 对任意矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $A(A^H A)^- A^H$ 是正交投影矩阵.

注2: 对一般的矩阵 A , $(AA^H)^- \neq (A^H)^- A^-$.

推论5.3.2 对任意矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $A(A^H A)^- A^H A = A$.



第五章 广义逆矩阵——减号逆

例5.3.4（最小二乘问题） 考查线性方程组 $Ax = b$, 其中, 矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 和向量 $b \in \mathbb{C}^m$ 给定, 向量 $x \in \mathbb{C}^n$ 待定. 求向量 x 使得 $\|Ax - b\|_2$ 最小.



第五章 广义逆矩阵

极小范数广义逆

第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

定理5.4.1 设矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 的奇异值分解为

$$A = U \begin{bmatrix} \Sigma_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H$$

则 $G \in A\{1,4\}$ 的充分必要条件是

$$G = V \begin{bmatrix} \Sigma_r^{-1} & K \\ 0 & M \end{bmatrix} U^H$$

式中, K 和 M 为适当阶数的任意矩阵.



第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

注1： 若 $A \in \mathbb{C}_n^{m \times n}$ ，则 $(A^H A)^{-1} A^H \in A\{1,4\}$ ；若 $A \in \mathbb{C}_m^{m \times n}$ ，则 $A^H (A A^H)^{-1} \in A\{1,4\}$.

【思考】： 能否利用Penrose定理求解矩阵的极小范数广义逆？



第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

定理5.4.2 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则

$$A\{1,4\} = \{X \in \mathbb{C}^{n \times m} | XA = A_m^- A\}.$$

定理5.4.3 设 $A_m^- \in A\{1,4\}$, 则

$$A\{1,4\} = \{A_m^- + Z(I - AA_m^-) | Z \in \mathbb{C}^{n \times m}\}.$$



第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

【应用】： 矩阵的极小范数广义逆与相容线性方程组的解有密切关系. 考查相容线性方程组

$$Ax = b$$

式中, $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 和 $b \in \mathbb{C}^m$ 给定, $x \in \mathbb{C}^n$ 为待定向量.

当相容方程组 $Ax = b$ 有多个解时, 往往需从中挑选一个合适的解. 此时, 我们一般挑选所有解中范数最小的解 (或其中之一), 即定义如下优化问题:

$$\min_{\substack{Ax=b \\ AA^{(1)}b=b}} \|x\|_2$$

我们将满足该优化问题的解称为相容线性方程组 $Ax = b$ 的**极小范数解**.

第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

定理5.4.4 矩阵 $G \in A\{1,4\}$ 的充分必要条件为 $x = Gb$ 是相容方程组 $Ax = b$ 的极小范数解.

推论5.4.1 相容方程 $Ax = b$ 的极小范数解是唯一的.



第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

例5.4.1 求相容方程组 $Ax = b$ 的极小范数解, 其中

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

第五章 广义逆矩阵——极小范数广义逆

例5.4.2 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$ 在 $R(A^H)$ 上的正交投影, 其中 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$.



第五章 广义逆矩阵

最小二乘广义逆

第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

定理5.5.1 设 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ 的奇异值分解为

$$A = U \begin{bmatrix} \Sigma_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H$$

则 $G \in A\{1,3\}$ 的充分必要条件是

$$G = V \begin{bmatrix} \Sigma_r^{-1} & 0 \\ L & M \end{bmatrix} U^H$$

式中, L 和 M 为适当阶数的任意矩阵.

注1: 若 $A \in \mathbb{C}_n^{m \times n}$, 则 $(A^H A)^{-1} A^H \in A\{1,3\}$; 若 $A \in \mathbb{C}_m^{m \times n}$, 则 $A^H (A A^H)^{-1} \in A\{1,3\}$.

第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

定理5.5.2 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则

$$A\{1,3\} = \{X \in \mathbb{C}^{n \times m} | AX = AA_l^-\}.$$

定理5.5.3 设 $A_l^- \in A\{1,3\}$, 则

$$A\{1,3\} = \{A_l^- + (I - A_l^- A)Z | Z \in \mathbb{C}^{n \times m}\}.$$

第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

【应用】： 矩阵的最小二乘广义逆与最小二乘问题有密切关系. 考查线性方程组

$$Ax = b$$

式中, $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 和 $b \in \mathbb{C}^m$ 给定, $x \in \mathbb{C}^n$ 为待定向量.

若方程组 $Ax = b$ 不相容, 则它没有通常意义的解. 对此, 我们退而求其次求使得残量范数 (向量2范数) 最小的解, 即求向量 x 使得 $\|Ax - b\|_2$ 最小. 我们通常将这一优化问题称为**线性最小二乘问题**, 向量 x 为**不相容方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解**.

第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

定理5.5.4 对任意矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, AA_l^- 是正交投影矩阵.

推论5.5.1 向量 \mathbf{b} 在 $R(A)$ 的正交投影为 $AA_l^- \mathbf{b}$, 其中 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 和 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$.

推论5.5.2 给定 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 和 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$,

$$A(A^H A)^- A^H \mathbf{b} = AA_l^- \mathbf{b}.$$


第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

定理5.5.5 矩阵 $G \in A\{1,3\}$ 的充分必要条件为 $x = Gb$ 是不相容方程 $Ax = b$ 的最小二乘解.

推论5.5.3 向量 x 是不相容方程 $Ax = b$ 的最小二乘解当且仅当 x 是相容方程组 $Ax = AA_l^-b$ 的解, 且 $Ax = b$ 的最小二乘解的通式为

$$x = A_l^-b + (I - A_l^-A)y, \forall y \in \mathbb{C}^n$$

注2: 方程组 $Ax = AA_l^-b$ 、 $Ax = A(A^HA)^-A^Hb$ 和 $A^HAx = A^Hb$ 均是相容同解方程组.

第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

例5.5.1 求方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解通式, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 2 & 4 & 0 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$



第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

定理5.5.5 不相容方程组 $Ax = b$ 具有唯一的最小二乘解当且仅当 A 是列满秩矩阵.



第五章 广义逆矩阵——最小二乘广义逆

例5.5.2 求方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解通式, 其中

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



第五章 广义逆矩阵

加号逆

第五章 广义逆矩阵——加号逆

定理5.6.1（加号逆存在性定理） 设矩阵 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ 的奇异值分解为

$$A = U \begin{bmatrix} \Sigma_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} V^H$$

则

$$G = V \begin{bmatrix} \Sigma_r^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} U^H$$

是 A 的一个加号逆.

第五章 广义逆矩阵——加号逆

定理5.6.2（加号逆唯一性定理） 任给矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ ，其加号逆 A^+ 唯一。



第五章 广义逆矩阵——加号逆

定理5.6.3 设矩阵 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$, 则

$$A^+ = V_1(\Sigma_r^2)^{-1}V_1^H A^H$$

其中, $\Sigma_r = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_r)$, $\sigma_1, \dots, \sigma_r$ 是矩阵 A 的 r 个正奇异值, $V_1 \in \mathbb{C}^{n \times r}$ 是由 $A^H A$ 的属于特征值 $\sigma_1^2, \dots, \sigma_r^2$ 的 r 个单位正交特征向量构成.

第五章 广义逆矩阵——加号逆

例5.6.1 已知矩阵 $A = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & -2 \end{bmatrix}$, 求 A^+ .



第五章 广义逆矩阵——加号逆

推论5.6.1（秩1公式） 设 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}_1^{m \times n}$,

$$A^+ = \frac{1}{\sum_{i,j} |a_{ij}|^2} A^H$$



第五章 广义逆矩阵——加号逆

定理5.6.4 设矩阵 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ 有满秩分解 $A = BC$, 其中, $B \in \mathbb{C}_r^{m \times r}$, $C \in \mathbb{C}_r^{r \times n}$, 则

$$A^+ = C^H(CC^H)^{-1}(B^HB)^{-1}B^H = C^H(B^HAC^H)^{-1}B^H$$

推论5.6.2 若 $A \in \mathbb{C}_n^{m \times n}$, $A^+ = (A^HA)^{-1}A^H$; 若 $A \in \mathbb{C}_m^{m \times n}$, $A^+ = A^H(AA^H)^{-1}$.

第五章 广义逆矩阵——加号逆

例5.6.2 求 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 & 2 \\ 2 & 4 & 2 & 4 \\ 1 & 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}$ 的伪逆.



第五章 广义逆矩阵——加号逆

命题5.6.1（加号逆的性质） 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则

$$(1) \quad (A^+)^+ = A;$$

$$(2) \quad (A^H)^+ = (A^+)^H;$$

$$(3) \quad (A^T)^+ = (A^+)^T;$$

$$(4) \quad \text{rank}(A^+) = \text{rank}(A);$$

$$(5) \quad (A^H A)^+ = A^+ (A^H)^+; \quad (A A^H)^+ = (A^H)^+ A^+;$$

$$(6) \quad A^+ = (A^H A)^+ A^H = A^H (A A^H)^+.$$

注1: 对于一般的矩阵 A 和 B , $(AB)^+ \neq B^+ A^+$;
 $A^+ A \neq A A^+ \neq I$.

第五章 广义逆矩阵——加号逆

推论5.6.3 线性方程 $Ax = b$ 相容的充分必要条件为 $AA^+b = b$, 此时通解为

$$x = A^+b + (I - A^+A)y, \forall y \in \mathbb{C}^n$$

若方程 $Ax = b$ 不相容, 则式 $x = A^+b + (I - A^+A)y$ 为其最小二乘解通式.

一般而言, 方程 $Ax = b$ 的最小二乘解并不唯一, 我们通常把范数最小的一个解称为方程 $Ax = b$ 的**极小（范数）最小二乘解**（或**最佳逼近解**）.

第五章 广义逆矩阵——加号逆

定理5.6.5 向量 $x = A^+b$ 既是相容方程 $Ax = b$ 的唯一极小范数解，也是不相容方程 $Ax = b$ 的唯一最佳逼近解.



第五章 广义逆矩阵——加号逆

例5.6.3 求线性方程 $Ax = b$ 的极小范数解或最佳逼近解, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & 2 & 2 \\ -1 & 4 & 5 & 3 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 4 \\ -2 \\ -2 \end{bmatrix}$$



第五章 广义逆矩阵——加号逆

例5.6.4 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ 在 $R(A)$ 和 $N(A)$ 上的正交投影, 其中 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$.



第五章 广义逆矩阵

应用：区间线性规划

第五章 广义逆矩阵——应用：区间线性规划

定义5.7.1（区间线性规划） 设 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $\mathbf{a} = [a_1, \dots, a_m]^T$ 和 $\mathbf{b} = [b_1, \dots, b_m]^T \in \mathbb{R}^m$, \mathbf{c} 和 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$, 则线性规划问题

$$\begin{aligned} & \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \text{s. t. } & \mathbf{a}_i \leq \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

称为**区间线性规划**（或**带双边约束的线性规划**）。

第五章 广义逆矩阵——应用：区间线性规划

定理5.7.1 区间线性规划问题

$$\begin{aligned} & \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \text{s. t. } & a_i \leq \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i, i = 1, \dots, m \end{aligned}$$

有界, 当且仅当 $\mathbf{c} \in R(A^T)$, 或等价地, $\mathbf{c}^T A^- A = \mathbf{c}^T$.



第五章 广义逆矩阵——应用：区间线性规划

定理5.7.2 假设定义5.7.1中区间线性规划问题是可行有解的, $\text{rank}(A) = m$, 则该问题的最优解集为

$$\mathbf{x} = A^- \mathbf{u} + (I - A^- A) \mathbf{v}$$

式中, 向量 $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ 任意, $\mathbf{u} = [u_1, \dots, u_m]^T \in \mathbb{R}^m$ 满足

$$u_i = \begin{cases} a_i, & \text{若 } (\mathbf{c}^T A^-)_i < 0 \\ b_i, & \text{若 } (\mathbf{c}^T A^-)_i > 0 \\ \theta_i a_i + (1 - \theta_i) b_i, & \text{若 } (\mathbf{c}^T A^-)_i = 0 \end{cases}$$

$(\mathbf{c}^T A^-)_i$ 表示行向量 $\mathbf{c}^T A^-$ 的第 i 个分量, $0 \leq \theta_i \leq 1$.

第五章 广义逆矩阵——应用：区间线性规划

例5.7.1 为缓解交通压力，某市政府对A, B, C 3个区进行交通管控. 已知A区有1条高速路, 2条普通公路; B区有2条高速路, 4条普通公路; C区有3条高速路, 5条普通公路. 假设3个区高速路上车辆数量相同, 3个区普通公路上数量也相同. 现分别要求A, B, C的车辆承载量分别为 $[20,30]$, $[30,40]$, $[40,80]$, 求此市所能容纳的最大车辆数.



19年考题

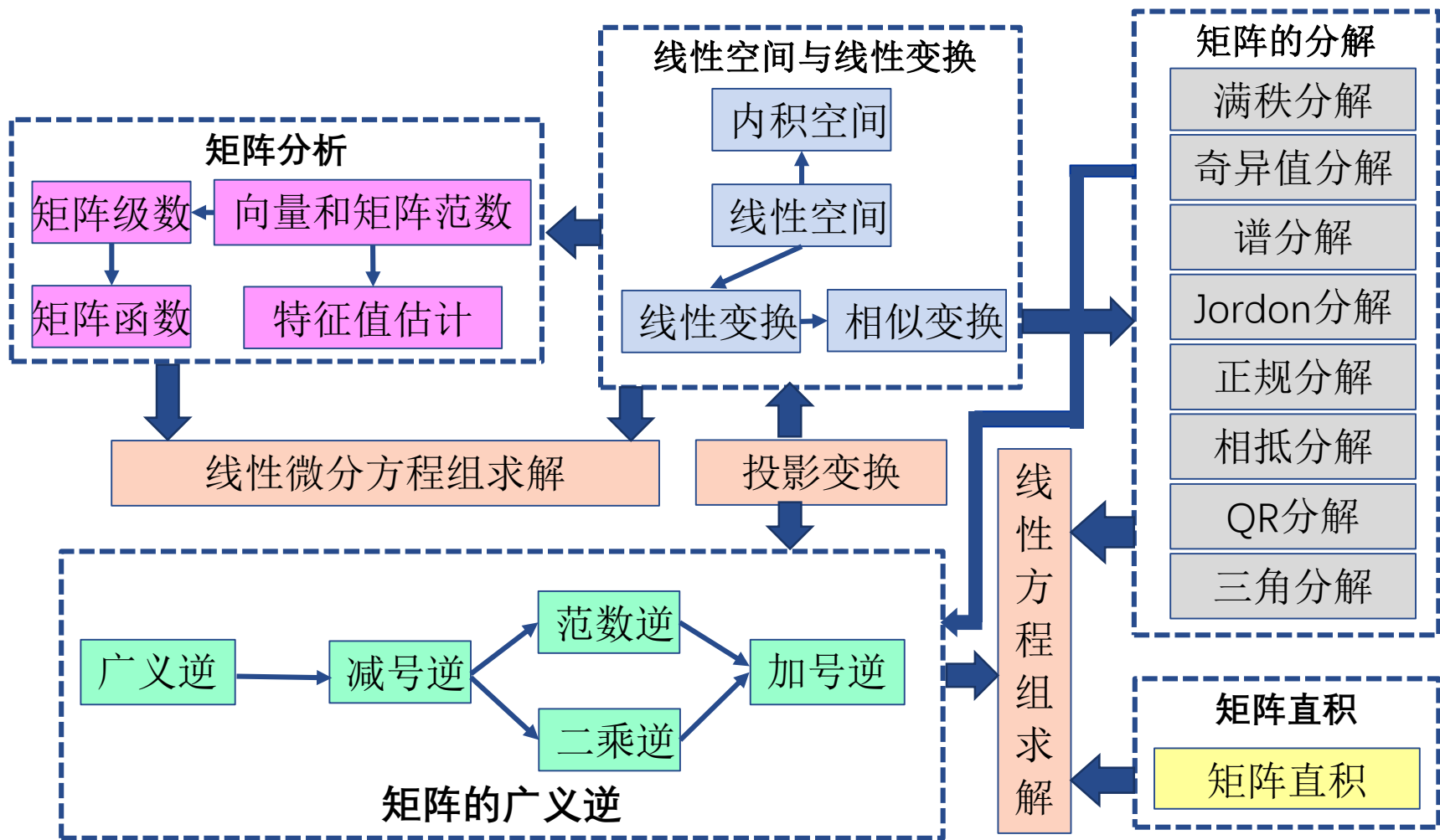
五、应用题（10分）

设 x 表示某公司每天的产量水平， y 表示生产水平为每天 x 单位时的平均费用，则该公司典型的平均成本可用抛物线表示，即 $y(x) = \beta_0 + 2\beta_1x + \beta_2x^2$. 已知 x 和 y 的观测数据分别记为 x_i 和 y_i ，详见下表，希望由观测数据拟合抛物曲线使其误差最小，其中，误差定义 $E(\beta) = \sum_{i=1}^3 (y_i - y(x_i))^2$ ， $\beta = (\beta_0, \beta_1, \beta_2)^T$.

| 观测值 | 第一组 | 第二组 | 第三组 |
|-------|-----|-----|-----|
| x_i | 1 | 1 | 2 |
| y_i | 3 | 3.3 | 6 |

- (1) 试判断向量 β 的唯一性，并说明理由；
- (2) 求 $\|\beta\|_2$ 最小的 β .

课程体系



19年考题

3、在空间 $\mathbb{R}^{2 \times 2}$ 中, 给定 $B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 4 & 0 \end{pmatrix}$, 线性变换 $T(x) = xB, \forall x \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$, 则 T 在基 $\{E_{11}, E_{12}, E_{21}, E_{22}\}$ 下的矩阵为____, 其中 $E_{11} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, E_{12} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, E_{21} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, E_{22} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, T 在基_____下的矩阵为对角阵.

