

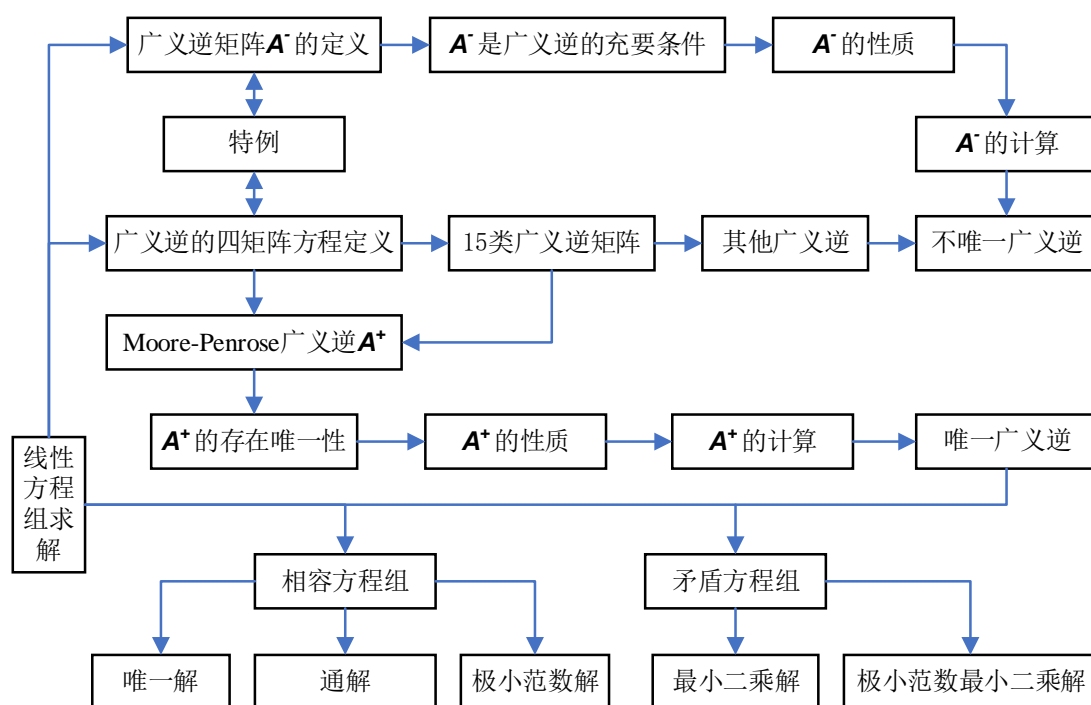
第 7 章 广义逆矩阵

线性代数的古典理论表明：只有非奇异方阵才存在逆矩阵，非方阵不可逆，奇异方阵（如零方阵）也不可逆。但是，在线性方程组的求解等实际问题中，遇到的矩阵不一定是方阵，即使是方阵也不一定非奇异，这就需要研究可否将逆矩阵的概念进一步推广，使得在某种意义下可以求得其逆矩阵，并研究推广后的广义逆矩阵应满足的条件和性质。

为推广逆矩阵的概念并使之应用于各类具体问题，人们已经做了大量工作，广义逆矩阵的相关知识已经成为矩阵理论的重要内容之一。

本章介绍广义逆矩阵的定义、性质及计算，着重介绍减号逆 (A^-) 和加号逆 (A^+)，最后介绍广义逆矩阵在线性方程组求解中的应用。

本章的知识网络框图：



7.1 广义逆矩阵

7.1.1 广义逆矩阵的定义

若 A 为可逆方阵, 则线性方程组 $Ax = b$ 有唯一解, 其解为 $x = A^{-1}b$. 若 A 不是可逆方阵, 即 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 当 $x \in \mathbb{C}^n, b \in \mathbb{C}^m$ 且 $b \in R(A)$ 时, 线性方程组 $Ax = b$ 有解, 这时能否用某个矩阵 $G \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 将线性方程组 $Ax = b$ 的解统一地表示成 $x = Gb$ 的形式?

由于线性方程组的求解存在这种实际需求, 即对任意一个矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 希望能在某种意义下求得其逆矩阵 $G \in \mathbb{C}^{n \times m}$, 这就需要将逆矩阵的概念进行推广, 提出广义逆矩阵的概念.

定义 7.1.1 设线性方程组为 $Ax = b$, 其中, 系数矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $x \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $b \in \mathbb{C}^m$ 已知, 对于任意 $b \in R(A)$, 若存在 $A^- \in \mathbb{C}^{n \times m}$, 使得解 $x = A^-b$ 成立, 就称 A^- 是 A 的广义逆矩阵.

定理 7.1.1 对于矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 矩阵 $A^- \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 是 A 的广义逆矩阵的充要条件是

$$AA^-A = A \quad (7.1.1)$$

证: ①必要性 设线性方程组为 $Ax = b$, 其中, $A \in \mathbb{C}^{m \times n}, x \in \mathbb{C}^n, b \in \mathbb{C}^m$, 若 $A^- \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 是 A 的广义逆矩阵, 则当 $b \in R(A)$ 时, 有 $x = A^-b$, 也即有 $AA^-b = b$. 设 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$, 取 $b = \alpha_i (i = 1, 2, \dots, n)$, 于是有

$$AA^- \alpha_i = \alpha_i \quad (i = 1, 2, \dots, n),$$

所以 $AA^-A = A$.

②充分性 若 $x \in \mathbb{C}^n$ 是 $Ax = b$ 的解, 且存在 $A^- \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 使

$$AA^-A = A,$$

将 x 右乘上式两端, 得 $AA^-Ax = Ax$, 即 $AA^-b = b$, 这意味着 $x = A^-b$ 是 $Ax = b$ 的解, 即 $A^- \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 是 A 的广义逆矩阵. ■

当矩阵 A 的常义逆矩阵 A^{-1} 存在时, 显然 A^{-1} 满足式(7.1.1), 所以广义逆矩阵 A^- 是常义逆矩阵 A^{-1} 的推广.

推论 $\text{rank} A \leq \text{rank} A^-$.

证: $\text{rank} A = \text{rank}(AA^-A) \leq \text{rank}(AA^-) \leq \text{rank} A^-$. ■

根据定理 7.1.1, 也可将式(7.1.1)作为广义逆矩阵 A^- 的定义式, 按定义 7.1.1 或式(7.1.1)定义的广义逆也称为 A 的减号逆.

7.1.2 减号逆 A^- 的性质

以下通过几个定理给出减号逆 A^- 的性质.

定理 7.1.2 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 若 A^- 为 A 的减号逆, 则 $(A^T)^- = (A^-)^T$, $(A^H)^- = (A^-)^H$.

证: 已知 A^- 为 A 的减号逆, 则由 $AA^-A = A$ 得 $(AA^-A)^T = A^T$, 即

$$A^T(A^-)^T A^T = A^T,$$

可见 $(A^-)^T$ 为 A^T 的减号逆.

同理可证 $(A^-)^H$ 为 A^H 的减号逆, 即 $(A^H)^- = (A^-)^H$. ■

定理 7.1.3 若 $A \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$ 且存在逆矩阵 A^{-1} , 则 $A^- = A^{-1}$, 且 A^- 唯一.

证: 因为 $A^{-1} = A^{-1}AA^{-1} = A^{-1}(AA^-A)A^{-1} = A^-$. ■

定理 7.1.4 若 $\lambda \in \mathbb{R}$, $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 且 A^- 为 A 的减号逆, 则 $(\lambda A)^- = \mu A^-$, 其中

$$\mu = \begin{cases} \frac{1}{\lambda} & \text{当 } \lambda \neq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } \lambda = 0 \text{ 时} \end{cases}.$$

证: 当 $\lambda = 0$ 时, 公式显然成立. 当 $\lambda \neq 0$ 时, 有

$$(\lambda A)(\mu A^-)(\lambda A) = (\lambda A)\left(\frac{1}{\lambda} A^-\right)(\lambda A) = \lambda AA^-A = \lambda A,$$

故 $(\lambda A)^- = \mu A^-$. ■

定理 7.1.5 若矩阵 $A, B \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $P \in \mathbb{C}_m^{m \times m}$, $Q \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$, 且 $B = PAQ$, 若 A 的减号逆为 A^- , 则 B 的减号逆为 $B^- = Q^{-1}A^-P^{-1}$.

证: 因为

$$(PAQ)(Q^{-1}A^-P^{-1})(PAQ) = PA A^- A Q = PAQ,$$

所以 $(PAQ)^- = B^- = Q^{-1}A^-P^{-1}$. ■

定理 7.1.5 表明: 若已知等价变换前的矩阵的减号逆, 则可以求出等价变换后的矩阵的减号逆.

定理 7.1.6 若矩阵 $A, B \in \mathbb{C}^{m \times n}$, $P \in \mathbb{C}_m^{m \times m}$, $Q \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$, 且 $B = PAQ$, 若 B 的减号逆为 B^- , 则 A 的减号逆为 $A^- = QB^-P$.

证： 由于 B 的减号逆为 B^- ，故

$$BB^-B = B,$$

即

$$(PAQ)B^-(PAQ) = PAQ.$$

因为 P 和 Q 都是满秩方阵，所以

$$A(QB^-P)A = A,$$

因此有

$$A^- = QB^-P. \quad \blacksquare$$

定理 7.1.6 表明：若已知等价变换后的矩阵的减号逆，则可以求出等价变换前的矩阵的减号逆.

定理 7.1.7 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ ，若 A^- 为 A 的减号逆，则 AA^- 与 A^-A 都是幂等矩阵，且 $\text{rank}A = \text{rank}AA^- = \text{rank}A^-A$.

证： 因为

$$(AA^-)^2 = AA^-AA^- = AA^-,$$

$$(A^-A)^2 = A^-AA^-A = A^-A,$$

故 AA^- ， A^-A 都是幂等矩阵.

又

$$\text{rank}A = \text{rank}(AA^-A) \leq \text{rank}(AA^-) \leq \text{rank}A,$$

于是

$$\text{rank}A = \text{rank}AA^-.$$

类似可得

$$\text{rank}A = \text{rank}A^-A. \quad \blacksquare$$

7.1.3 减号逆 A^- 的计算

由线性代数知识，对于任意一个 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times n}$ ，总存在 $P \in \mathbb{C}_m^{m \times m}$ ， $Q \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$ ，使得

$$PAQ = \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}. \quad (7.1.2)$$

其中， P 和 Q 都不唯一. 式(7.1.2)等号右边的矩阵是矩阵 A 的等价标准形. 下述定理揭示：任意矩阵的减号逆都可以利用其等价标准形的减号逆来求解.

定理 7.1.8 若 $B = \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n}$, 则 $B^- = \begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m}$, 其中*是任意矩阵.

证: 因为对 $\begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m}$, 有

$$\begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n} \begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m} \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n} = \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n},$$

所以

$$B^- = \begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m}.$$

■

定理 7.1.8 表明: 标准形 $\begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n}$ 的减号逆存在且不唯一.

定理 7.1.9 若矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 且存在 $P \in \mathbb{C}_m^{m \times m}$, $Q \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$, 使得

$$PAQ = \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n},$$

则

$$A^- = Q \begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m} P,$$

其中*是任意矩阵.

证: 由定理 7.1.6 知

$$A^- = Q \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n}^- P,$$

又由定理 7.1.8 知

$$\begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}_{m \times n}^- = \begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m},$$

其中*是任意矩阵.

所以有

$$A^- = Q \begin{bmatrix} E_r & * \\ * & * \end{bmatrix}_{n \times m} P.$$

■

例 7.1.1 已知 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 3 & 0 \\ 2 & -4 & 1 & 5 \\ -4 & 5 & 7 & -10 \end{bmatrix}$, 试求 A^- .

分析: 将 A 通过初等变换化为等价标准形, 从而求出 P 与 Q .

解: 构造分块矩阵, 在 A 的右边放一个单位矩阵 E_3 , 在 A 的下方放一个单位矩阵 E_4 , 将 A 通过初等变换化为等价标准形的同时, E_3 将化为 P , E_4 将化为 Q .

$$\begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{E}_3 \\ \mathbf{E}_4 & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 3 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & -4 & 1 & 5 & 0 & 1 & 0 \\ -4 & 5 & 7 & -10 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & -2 & 1/2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -3 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 11/2 & -5/2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

于是

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} -2 & 1/2 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ -3 & 2 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 11/2 & -5/2 \\ 0 & 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

所以

$$\mathbf{A}^- = \mathbf{Q} \begin{bmatrix} \mathbf{E}_2 & \mathbf{X} \\ \mathbf{Y} & \mathbf{Z} \end{bmatrix} \mathbf{P},$$

其中, $\mathbf{X} \in \mathbb{C}^{2 \times 1}, \mathbf{Y} \in \mathbb{C}^{2 \times 2}, \mathbf{Z} \in \mathbb{C}^{2 \times 1}$.

7.2 M-P 广义逆矩阵

7.2.1 M-P 广义逆矩阵的定义

1920 年, 数学家 E. H. Moore 首先提出了广义逆矩阵的概念, 但由于定义形式复杂, 该研究成果并未得到重视. 直到 1955 年, 另一位数学家 R. Penrose 以四个矩阵方程的形式给出了广义逆矩阵的更简明的定义后, 广义逆矩阵的研究才进入了一个新阶段, 其理论和应用得到了迅速发展.

定义 7.2.1 对任意矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 若存在矩阵 $\mathbf{G} \in \mathbb{C}^{n \times m}$, 且 \mathbf{G} 满足如下四个 Penrose 方程:

- (1) $\mathbf{AGA} = \mathbf{A}$;
- (2) $\mathbf{GAG} = \mathbf{G}$;
- (3) $(\mathbf{AG})^H = \mathbf{AG}$;
- (4) $(\mathbf{GA})^H = \mathbf{GA}$.

中的某几个或全部, 则称 \mathbf{G} 为 \mathbf{A} 的一个广义逆矩阵. 满足全部四个矩阵方程的广义逆矩阵称为 \mathbf{A} 的 Moore-Penrose 逆, 简称 M-P 逆. M-P 逆也记为 \mathbf{A}^+ , 称为 \mathbf{A} 的加号逆.

当矩阵 \mathbf{A} 的常义逆矩阵 \mathbf{A}^{-1} 存在时, 显然 \mathbf{A}^{-1} 满足全部四个矩阵方程, 所以 M-P 广义逆是常义逆矩阵 \mathbf{A}^{-1} 的推广.

对任意给定的矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 其 M-P 广义逆 \mathbf{A}^+ 是否存在? 若存在又是否唯一? 以下定理回答了这一问题.

定理 7.2.1 设矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则其 M-P 广义逆 \mathbf{A}^+ 存在且唯一.

证: ①存在性 设 $\text{rank}(\mathbf{A}) = r$, 若 $r = 0$, 则 \mathbf{A} 是 $m \times n$ 零矩阵, 显然 $n \times m$ 零矩阵满足四个 Penrose 方程.

若 $r > 0$, 由矩阵的奇异值分解定理可知, 存在 m 阶酉矩阵 \mathbf{U} 和 n 阶酉矩阵 \mathbf{V} , 使得

$$\mathbf{A} = \mathbf{U} \begin{bmatrix} \Delta & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix} \mathbf{V}^H,$$

其中, $\Delta = \text{diag}(\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_r)$, $\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_r$ 是 \mathbf{A} 的奇异值.

令

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

可验证矩阵 \mathbf{G} 满足四个 Penrose 方程, 故 \mathbf{A} 的 M-P 广义逆 \mathbf{A}^+ 存在.

②唯一性 设矩阵 \mathbf{G} 和 \mathbf{F} 都满足四个 Penrose 方程, 则

$$\begin{aligned} \mathbf{G} &= \mathbf{GAG} = \mathbf{G(AG)}^H = \mathbf{G((AFA)G)}^H = \mathbf{G(AG)}^H(\mathbf{AF})^H = \mathbf{GAGAF} \\ &= \mathbf{GAF} = \mathbf{GA(FAF)} = (\mathbf{GA})^H(\mathbf{FA})^H\mathbf{F} = (\mathbf{FAGA})^H\mathbf{F} \\ &= (\mathbf{FA})^H\mathbf{F} = \mathbf{FAF} = \mathbf{F}. \end{aligned}$$

故 \mathbf{A} 的 M-P 广义逆 \mathbf{A}^+ 是唯一的. ■

定义 7.2.2 对矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 若存在矩阵 $\mathbf{G} \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 满足 Penrose 方程中的第(i), (j), ..., (k)方程, 则称 \mathbf{G} 为 \mathbf{A} 的 $\{i, j, \dots, k\}$ 逆, 其全体记为 $\mathbf{A}\{i, j, \dots, k\}$.

由定义 7.2.1 和定义 7.2.2 可知: 按满足 1~4 个 Penrose 方程来分类, \mathbf{A} 的广义逆矩阵共有 $C_4^1 + C_4^2 + C_4^3 + C_4^4 = 15$ 类.

这 15 类广义逆矩阵中, 应用较多的是:

- (1) $\mathbf{A}\{1\}$: 其中任意一个确定的广义逆称为减号逆, 记为 \mathbf{A}^- ;
- (2) $\mathbf{A}\{1,2\}$: 其中任意一个确定的广义逆称为自反减号逆, 记为 \mathbf{A}_r^- ;

- (3) $\mathbf{A}\{1,3\}$: 其中任意一个确定的广义逆称为**最小范数广义逆**, 记为 \mathbf{A}_m^- ;
 (4) $\mathbf{A}\{1,4\}$: 其中任意一个确定的广义逆称为**最小二乘广义逆**, 记为 \mathbf{A}_1^- ;
 (5) $\mathbf{A}\{1,2,3,4\}$: 该广义逆唯一, 称为**Moore-Penrose 逆或加号逆**, 记为 \mathbf{A}^+ .

定理 7.2.1 表明: \mathbf{A} 的 M-P 广义逆 \mathbf{A}^+ 存在且唯一, 从而上述 15 类广义逆矩阵都是存在的. 需要指出的是, 只要 \mathbf{A} 不是可逆矩阵, 则除 \mathbf{A} 的 M-P 广义逆以外的其他 14 类广义逆矩阵都是不唯一的.

在 15 类广义逆矩阵中, \mathbf{A}^- 是最基本的, 而 \mathbf{A}^+ 唯一且同时包含于 15 类广义逆矩阵的集合中, 所以 \mathbf{A}^- 和 \mathbf{A}^+ 在广义逆矩阵中十分重要. 7.1 节已经详细讨论了 \mathbf{A}^- 的定义、性质和计算, 7.2.1 节已经讨论了 \mathbf{A}^+ 的定义, 后续将继续讨论 \mathbf{A}^+ 的性质和计算.

7.2.2 \mathbf{A}^+ 的性质

由定义 7.2.1 知, $\mathbf{A}^+\mathbf{A}$ 和 $\mathbf{A}\mathbf{A}^+$ 都是 Hermite 矩阵. 此外, 由于 \mathbf{A}^+ 的唯一性, 它所具有的性质与常义逆矩阵 \mathbf{A}^{-1} 的性质相仿, 定理 7.2.2 归纳了 \mathbf{A}^+ 的性质.

定理 7.2.2 设 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 则

- (1) $(\mathbf{A}^+)^+ = \mathbf{A}$;
- (2) $(\mathbf{A}^H)^+ = (\mathbf{A}^+)^H$;
- (3) $(a\mathbf{A})^+ = \frac{1}{a}\mathbf{A}^+ \quad (a \neq 0)$;
- (4) $(\mathbf{A}^H\mathbf{A})^+ = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}^H)^+ = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}^+)^H$; $(\mathbf{A}\mathbf{A}^H)^+ = (\mathbf{A}^H)^+\mathbf{A}^+ = (\mathbf{A}^+)^H\mathbf{A}^+$;
- (5) $\mathbf{A}^+ = \mathbf{A}^H(\mathbf{A}\mathbf{A}^H)^+ = (\mathbf{A}^H\mathbf{A})^+\mathbf{A}^H$;
- (6) $\text{rank}(\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A}^+) = \text{rank}(\mathbf{A}^+\mathbf{A}) = \text{rank}(\mathbf{A}\mathbf{A}^+)$.

证: 式(1)~(3)直接按定义 7.2.1 验证满足四个 Penrose 方程即可, 下面证明(4)~(6).

(4) 令 $\mathbf{B} = \mathbf{A}^H\mathbf{A}$, $\mathbf{G} = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}^H)^+$, 证 $\mathbf{B}^+ = \mathbf{G}$ 即可. 由于

$$\mathbf{B}\mathbf{G} = \mathbf{A}^H\mathbf{A}\mathbf{A}^+(\mathbf{A}^H)^+ = \mathbf{A}^H(\mathbf{A}\mathbf{A}^+)^H(\mathbf{A}^+)^H = (\mathbf{A}^+\mathbf{A}\mathbf{A}^+\mathbf{A})^H = (\mathbf{A}^+\mathbf{A})^H = \mathbf{A}^+\mathbf{A},$$

$$\mathbf{G}\mathbf{B} = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}^H)^+\mathbf{A}^H\mathbf{A} = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}^+)^H\mathbf{A}^H\mathbf{A} = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}\mathbf{A}^+)^H\mathbf{A} = \mathbf{A}^+\mathbf{A}\mathbf{A}^+\mathbf{A} = \mathbf{A}^+\mathbf{A},$$

验证四个 Penrose 方程:

$$\mathbf{B}\mathbf{G}\mathbf{B} = \mathbf{B}\mathbf{A}^+\mathbf{A} = \mathbf{A}^H\mathbf{A}\mathbf{A}^+\mathbf{A} = \mathbf{A}^H\mathbf{A} = \mathbf{B},$$

$$\mathbf{G}\mathbf{B}\mathbf{G} = \mathbf{A}^+\mathbf{A}\mathbf{G} = \mathbf{A}^+\mathbf{A}\mathbf{A}^+(\mathbf{A}^H)^+ = \mathbf{A}^+(\mathbf{A}^H)^+ = \mathbf{G},$$

$$(BG)^H = (A^+A)^H = A^+A = BG,$$

$$(GB)^H = (A^+A)^H = A^+A = GB,$$

所以 $(A^HA)^+ = A^+(A^H)^+ = A^+(A^+)^H$.

令 $C = A^H$, 则 $C^H = A$, 故 $(CC^H)^+ = (C^H)^+C^+ = (C^+)^HC^+$, 也即

$$(AA^H)^+ = (A^H)^+A^+ = (A^+)^HA^+.$$

(5) 由(4)的结果, 有

$$A^+ = A^+AA^+ = (A^+A)^HA^+ = A^H(A^+)^HA^+ = A^H(AA^H)^+,$$

$$A^+ = A^+AA^+ = A^+(AA^+)^H = A^+(A^+)^HA^H = (A^HA)^+A^H.$$

(6) 因为

$$\begin{aligned} \text{rank}(A) &= \text{rank}(AA^+A) \leq \text{rank}(A^+A) \leq \text{rank}(A^+) = \text{rank}(A^+AA^+) \\ &\leq \text{rank}(AA^+) \leq \text{rank}(A), \end{aligned}$$

所以有

$$\text{rank}(A) = \text{rank}(A^+) = \text{rank}(A^+A) = \text{rank}(AA^+). \quad \blacksquare$$

7.2.3 加号逆 A^+ 的计算

定理 7.2.3 若 $A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C}$, 则 $A^+ = \text{diag}(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)$, 其中

$$\mu_i = \begin{cases} \frac{1}{\lambda_i} & \text{当 } \lambda_i \neq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } \lambda_i = 0 \text{ 时} \end{cases} \quad (i = 1, 2, \dots, n).$$

证: 不失一般性, 令

$$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r \neq 0, \quad \lambda_{r+1} = \lambda_{r+2} = \dots = \lambda_n = 0,$$

则令

$$G = \begin{bmatrix} \frac{1}{\lambda_1} & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \frac{1}{\lambda_r} & & \\ & & & 0 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 0 \end{bmatrix},$$

易证 G 满足定义 7.2.1 中的四个 Penrose 方程, 所以 $A^+ = G$. ■

推论 若 n 阶方阵 $A = \begin{bmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$, 则 $A^+ = A$.

定理 7.2.4 设 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 且 A 的一个满秩分解是 $A = BC$ ($B \in \mathbb{C}_r^{m \times r}$, $C \in \mathbb{C}_r^{r \times n}$), 则

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

证: 由于 $\text{rank}(CC^H) = \text{rank}(C) = r$, $\text{rank}(B^HB) = \text{rank}(B) = r$, 所以 CC^H 和 B^HB 都是 r 阶可逆矩阵. 记 $G = C^H(CC^H)^{-1}(B^HB)^{-1}B^H$, 易证 G 满足定义 7.2.1 中的四个 Penrose 方程. ■

推论 1 设 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times r}$, 则 $A^+ = (A^HA)^{-1}A^H$.

证: 因为 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times r}$, 有 $A = AE_r$, 由定理 7.2.4 可证. ■

推论 2 设 $A \in \mathbb{C}_r^{r \times n}$, 则 $A^+ = A^H(AA^H)^{-1}$.

证: 因为 $A \in \mathbb{C}_r^{r \times n}$, 有 $A = E_rA$, 由定理 7.2.4 可证. ■

定理 7.2.4 及其推论给出了复矩阵 A 的 M-P 广义逆 A^+ 的计算方法:

- (1) 若 A 为满秩方阵, 则 $A^+ = A^{-1}$.
- (2) 若 $A = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C}$, 则 $A^+ = \text{diag}(\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n)$, 其中

$$\mu_i = \begin{cases} \frac{1}{\lambda_i} & \text{当 } \lambda_i \neq 0 \text{ 时} \\ 0 & \text{当 } \lambda_i = 0 \text{ 时} \end{cases} \quad (i = 1, 2, \dots, n).$$

- (3) 若 $A \in \mathbb{C}_r^{m \times r}$ (列满秩矩阵), 则有 $A^+ = (A^HA)^{-1}A^H$.
- (4) 若 $A \in \mathbb{C}_r^{r \times n}$ (行满秩矩阵), 则有 $A^+ = A^H(AA^H)^{-1}$.
- (5) 若 A 为降秩矩阵, 且 A 的满秩分解为 $A = BC$, 其中 $B \in \mathbb{C}_r^{m \times r}$ (列满秩矩阵), $C \in \mathbb{C}_r^{r \times n}$ (行满秩矩阵), 则

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

注: 若矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 若 $\text{rank}(A) < \min(m, n)$, 则称 A 是降秩矩阵.

例 7.2.1 求矩阵 $A = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 & 2 \\ -1 & -2 & -2 & 1 \end{bmatrix}$ 的 Moore-Penrose 逆.

解: 先对 A 进行初等变换

$$A \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

故 A 的满秩分解

$$\mathbf{A} = \mathbf{B}\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & -1 \\ -1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 \end{bmatrix},$$

所以

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^+ &= \mathbf{C}^H(\mathbf{C}\mathbf{C}^H)^{-1}(\mathbf{B}^H\mathbf{B})^{-1}\mathbf{B}^H \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 6 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 6 & 3 \\ 3 & 6 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -2 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{33} \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 4 & 2 & -2 \\ 1 & -5 & -6 \\ 1 & 6 & 5 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

例 7.2.2 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 4 \\ -1 & -1 & -1 & -2 \\ 3 & 3 & 2 & 4 \end{bmatrix}$, 求 \mathbf{A}^+ .

解: 对 \mathbf{A} 进行满秩分解, 得

$$\mathbf{A} = \mathbf{B}\mathbf{C} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -1 & -1 \\ 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix},$$

则

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^+ &= \mathbf{C}^H(\mathbf{C}\mathbf{C}^H)^{-1}(\mathbf{B}^H\mathbf{B})^{-1}\mathbf{B}^H \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 5 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 11 & 9 \\ 9 & 9 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 3 \\ 2 & -1 & 2 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{180} \begin{bmatrix} -45 & 0 & 45 \\ -45 & 0 & 45 \\ 26 & -4 & -10 \\ 52 & -8 & -20 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

7.3 应用实例

7.3.1 相容方程组和矛盾方程组

设系数矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$, 已知列向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$, 则线性方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的求解情况有:

(1) 若 $\text{rank}(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \text{rank}(\mathbf{A})$, 则 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 有解, 这时称 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 是相容方程组.

(2) 若 $\text{rank}(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \text{rank}(\mathbf{A})$, 则 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 无解, 这时称 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 是矛盾方程组.

矛盾方程组的来源有:

(1) 未知量之间虽然满足线性关系, 但由于系数和常数项是观测值, 难免存在误差, 这就使得相容方程组变成了矛盾方程组.

(2) 未知量之间不满足线性关系, 但经过人为处理将其近似为线性关系, 使得变量之间不能精确地满足某个线性方程组.

矛盾方程组是无解的, 即不存在通常意义下的解. 但是, 矛盾方程组也是对客观现实的一种数学建模, 人们希望从最小二乘等数据拟合的角度求出矛盾方程组的解.

7.3.2 相容方程组的求解

相容方程组的解有以下可能情形:

(1) 唯一解. 若 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 且非奇异, 即 $\det \mathbf{A} \neq 0$ 或 $\text{rank} \mathbf{A} = n$, 则 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 有唯一解, 其解为 $\mathbf{x} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$.

(2) 通解和极小范数解. 若 \mathbf{A} 是奇异方阵或长方矩阵, 则 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 有无穷多解, 此时可以求方程组的通解. 在无穷多解中, 方程组的极小范数解在实际应用中是十分有用的, 且可以证明极小范数解是唯一的, 可以进一步求极小范数解.

定义 7.3.1 设系数矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^m$ 已知, 称相容线性方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的所有解 \mathbf{x} 中, 2-范数最小的解是 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的最小范数解或极小范数解, 即 $\|\mathbf{x}_0\|_2 = \min_{\mathbf{Ax}=\mathbf{b}} \|\mathbf{x}\|_2$.

定理 7.3.1 设系数矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $\mathbf{0} \in \mathbb{C}^m$, 则齐次线性方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$ 的通解为

$$\mathbf{x} = (\mathbf{E} - \mathbf{A}^+ \mathbf{A})\mathbf{z},$$

其中, $\mathbf{z} \in \mathbb{C}^n$ 是任意的 n 维列向量.

证: ①充分性

$$\mathbf{Ax} = \mathbf{A}(\mathbf{E} - \mathbf{A}^+ \mathbf{A})\mathbf{z} = (\mathbf{A} - \mathbf{AA}^+ \mathbf{A})\mathbf{z} = \mathbf{0} \cdot \mathbf{z} = \mathbf{0}.$$

②必要性

若 \mathbf{x} 满足方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{0}$, 则有

$$\mathbf{x} = \mathbf{x} - \mathbf{A}^+ \mathbf{Ax} = (\mathbf{E} - \mathbf{A}^+ \mathbf{A})\mathbf{x}. \quad \blacksquare$$

定理 7.3.2 设系数矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $x \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $b \in \mathbb{C}^m$ 已知, 则非齐次线性方程组 $Ax = b$ 相容的充要条件为

$$AA^+b = b.$$

证: ①充分性

若 $AA^+b = b$, 则 $x = A^+b$ 是方程组 $Ax = b$ 的解, 即方程组 $Ax = b$ 相容.

②必要性

若方程组 $Ax = b$ 相容, 则 $b = Ax = AA^+Ax = AA^+b$. ■

定理 7.3.3 设系数矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $x \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $b \in \mathbb{C}^m$ 已知, 非齐次线性方程组 $Ax = b$ 是相容的, 则

- (1) 其通解可以表示为 $x = A^+b + (E - A^+A)z$, 其中 $z \in \mathbb{C}^n$ 是任意的 n 维列向量.
- (2) 其唯一的极小范数解是 $x = A^+b$.

证: (1) 由定理 7.3.1, 只需证 A^+b 是 $Ax = b$ 的特解即可.

因为 $Ax = b$ 是相容的, 因此 $\exists x_0 \in \mathbb{C}^n$, 满足 $Ax_0 = b$, 所以

$$A(A^+b) = AA^+ \cdot b = AA^+Ax_0 = Ax_0 = b.$$

- (2) 首先证明 $x = A^+b$ 是 $Ax = b$ 的极小范数解. 因为对于 $\forall b \in \mathbb{C}^m, \forall z \in \mathbb{C}^n$, 有

$$\begin{aligned} (A^+b, (E - A^+A)z) &= z^H(E - A^+A)^H A^+b \\ &= z^H[E - (A^+A)^H] A^+b \\ &= z^H[E - A^+A] A^+b \\ &= z^H(A^+ - A^+AA^+)b \\ &= 0, \end{aligned}$$

因而 $A^+b \perp (E - A^+A)z$, 又因为

$$\|A^+b + (E - A^+A)z\|^2 = \|A^+b\|^2 + \|(E - A^+A)z\|^2 \geq \|A^+b\|^2,$$

所以 A^+b 是 $Ax = b$ 的极小范数解.

再证唯一性.

假设 $x^* = A^+b + (E - A^+A)z^*$, 且 $\|x^*\| = \|A^+b\|$, 则由

$$\|x^*\|^2 = \|A^+b + (E - A^+A)z^*\|^2 = \|A^+b\|^2 + \|(E - A^+A)z^*\|^2 = \|A^+b\|^2,$$

可得

$$\|(E - A^+A)z^*\|^2 = 0,$$

因而 $(E - A^+A)z^* = 0$, 所以 $x^* = A^+b$. ■

例 7.3.1 求解线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 1 \\ x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + x_3 = 1 \\ 2x_1 + x_2 + 3x_3 = 2 \end{cases}$$

解： 令

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix},$$

则原方程可表示为 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ ，且因为 $\text{rank}\mathbf{A} = \text{rank}(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = 2$ ，所以方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 是相容的，对 \mathbf{A} 进行满秩分解：

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

可求得

$$\mathbf{A}^+ = \mathbf{C}^H(\mathbf{C}\mathbf{C}^H)^{-1}(\mathbf{B}^H\mathbf{B})^{-1}\mathbf{B}^H = \frac{1}{30} \begin{bmatrix} -6 & -7 & 8 & 9 \\ 9 & 8 & -7 & -6 \\ 3 & 1 & 1 & 3 \end{bmatrix},$$

故方程组 $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$ 的通解是

$$\mathbf{x} = \mathbf{A}^+\mathbf{b} + (\mathbf{E} - \mathbf{A}^+\mathbf{A})\mathbf{z},$$

即

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} + \frac{1}{3} \begin{bmatrix} z_1 + z_2 - z_3 \\ z_1 + z_2 - z_3 \\ -(z_1 + z_2 - z_3) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 - c \\ -c \\ c \end{bmatrix},$$

其中， $c = \frac{1}{3}(1 - z_1 - z_2 + z_3)$ 为任意常数。

7.3.3 矛盾方程组的求解

矛盾方程组的解有以下可能情形：

- (1) 最小二乘解. 虽然矛盾方程组不存在常义解，但在实际问题中，可以求出矛盾方程组的最小二乘解。
- (2) 求极小范数最小二乘解. 一般来说，矛盾方程组的最小二乘解是不唯一的，可以求解矛盾方程组的极小范数最小二乘解（最佳逼近解），可以证明：矛盾方程组的极小范数最小二乘解是唯一的。

定义 7.3.2 设系数矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $x \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $b \in \mathbb{C}^m$ 已知, 对于线性方程组 $Ax = b$, 若 n 维向量 x_0 满足对于任何一个 n 维向量 x , 都有

$$\|Ax_0 - b\|_2 = \min_{Ax=b} \|Ax - b\|_2,$$

则称 x_0 是线性方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解.

定义 7.3.3 若矛盾方程组 $Ax = b$ 的全部最小二乘解构成的集合为 L , 若 $x_0 \in L$, 且

$$\|x_0\|_2 = \min_{x \in L} \|x\|_2$$

则称 x_0 是矛盾方程组 $Ax = b$ 的极小范数最小二乘解或最佳逼近解.

引理 7.3.1 $x_0 \in \mathbb{C}^n$ 是矛盾方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解的充要条件是 x_0 是方程组 $A^H Ax = A^H b$ 的解.

注意, $A^H Ax = A^H b$ 是相容的, 这是因为取 $x = A^+ b$, 下式成立:

$$A^H A(A^+ b) = A^H (AA^+) b = A^H (AA^+)^H b = (AA^+ A)^H b = A^H b.$$

引理 7.3.1 的意义是将矛盾方程组最小二乘解的求解问题转化为相容方程组的求解问题.

定理 7.3.4 设系数矩阵 $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, 未知向量 $x \in \mathbb{C}^n$, 列向量 $b \in \mathbb{C}^m$ 已知, 非齐次线性方程组 $Ax = b$ 是矛盾方程组, 则

- (1) 其最小二乘解的通解可以表示为 $x = A^+ b + (E - A^+ A)z$, 其中 $z \in \mathbb{C}^n$ 是任意 n 维列向量.
- (2) 其唯一的极小范数最小二乘解是 $x = A^+ b$.

证: (1) 由引理 7.3.1, 非齐次线性方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解就是方程组 $A^H Ax = A^H b$ 的解, 而由定理 7.3.3 可知, 方程组 $A^H Ax = A^H b$ 的通解是

$$x = (A^H A)^+ A^H b + (E - (A^H A)^+ (A^H A))z,$$

其中 $z \in \mathbb{C}^n$ 是任意 n 维列向量. 因为 $(A^H A)^+ A^H = A^+$, 所以

$$x = A^+ b + (E - A^+ A)z,$$

因而, 矛盾方程组 $Ax = b$ 的最小二乘解的通解可以表示为 $x = A^+ b + (E - A^+ A)z$.

(2) 证明 $x = A^+ b$ 是 $Ax = b$ 的唯一的极小范数最小二乘解类似于定理 7.3.3 中(2)的证明, 略. ■

例 7.3.2 判断线性方程组

$$\begin{cases} 2x_1 + 4x_2 + x_3 + x_4 = 10 \\ x_1 + 2x_2 - x_3 + 2x_4 = 6 \\ -x_1 - 2x_2 - 2x_3 + x_4 = -7 \end{cases}$$

是否有解？如果有解，求通解和极小范数解；如果无解，求最小二乘解的通解和最佳逼近解。

解：由方程组知

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 4 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 & 2 \\ -1 & -2 & -2 & 1 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 10 \\ 6 \\ -7 \end{bmatrix},$$

可求得

$$\mathbf{A}^+ = \frac{1}{33} \begin{bmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 4 & 2 & -2 \\ 1 & -5 & -6 \\ 1 & 6 & 5 \end{bmatrix},$$

由于

$$\mathbf{A}\mathbf{A}^+\mathbf{b} = (11, 5, -6)^T \neq \mathbf{b},$$

所以方程组 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 无解，其最小二乘解的通解为

$$\mathbf{x} = \mathbf{A}^+\mathbf{b} + (\mathbf{E} - \mathbf{A}^+\mathbf{A})\mathbf{z} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2/3 \\ 1/3 \end{bmatrix} + \frac{1}{11} \begin{bmatrix} 9 & -4 & -1 & -1 \\ -4 & 3 & -2 & -2 \\ -1 & -2 & 5 & 5 \\ -1 & -2 & 5 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \\ z_4 \end{bmatrix}.$$

其唯一的最佳逼近解是

$$\mathbf{x} = \mathbf{A}^+\mathbf{b} = (1, 2, \frac{2}{3}, \frac{1}{3})^T.$$

本章小结

本章从线性方程组求解存在的实际需求出发,提出了广义逆矩阵的概念. 广义逆矩阵对于奇异方阵和长方矩阵都存在,且具有通常逆矩阵的一些性质,当矩阵是非奇异方阵时,它还原到通常意义下的逆矩阵 A^{-1} .

本章着重介绍了两类广义逆矩阵,即减号逆 A^- 和加号逆 A^+ ,其中, A^+ 是 A^- 的特例, A^- 是不唯一的,而 A^+ 具有唯一性,因而更有实用价值.

广义逆矩阵理论能把相容线性方程组的通解、极小范数解以及矛盾方程组的最小二乘解、极小范数最小二乘解全部统一起来,从而以古典线性代数理论所不曾有的姿态解决了一般线性方程组的求解问题.

学习完本章内容后,应能达到如下基本要求:

1. 掌握减号逆 A^- 的定义、性质和计算.
2. 掌握加号逆 A^+ 的定义、性质和计算.
3. 掌握相容方程组的求解方法.
4. 掌握矛盾方程组的求解方法.

习题 7

7-1 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 \\ 2 & 2 & 3 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^- .

7-2 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 2 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^- .

7-3 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^- .

7-4 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2i & i & 0 \\ 0 & 0 & -3 \\ 2 & 1 & 1 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^- .

7-5 设 \mathbf{A} 是 $m \times n$ 零矩阵, 试求 \mathbf{A}^- .

7-6 设 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 证明: 总存在可逆的 \mathbf{A}^- .

7-7 设 $m \times n$ 矩阵 \mathbf{A} 除了第 i 行第 j 列元素为 1 外, 其他元素均为 0, 试求 \mathbf{A}^- .

7-8 证明: 设 \mathbf{A}^- 是 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 的一个广义逆矩阵, $\mathbf{V} \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 为任意矩阵, 则

$$\mathbf{X} = \mathbf{A}^- + \mathbf{V} - \mathbf{A}^- \mathbf{A} \mathbf{V} \mathbf{A} \mathbf{A}^-$$

是 \mathbf{A} 的广义逆矩阵.

7-9 设 \mathbf{A}^- 是 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 的一个广义逆矩阵, 则对任意的 $\mathbf{V} \in \mathbb{C}^{n \times m}$ 与 $\mathbf{W} \in \mathbb{C}^{m \times m}$, $n \times m$ 矩阵

$$\mathbf{X} = \mathbf{A}^- + \mathbf{V}(\mathbf{E}_m - \mathbf{A} \mathbf{A}^-) + (\mathbf{E}_n - \mathbf{A}^- \mathbf{A}) \mathbf{W}$$

是 \mathbf{A} 的广义逆矩阵.

7-10 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^+ .

7-11 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & -2 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^+ .

7-12 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^+ .

7-13 已知矩阵 $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 2 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$, 试求 \mathbf{A}^+ .

7-14 设 $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{m \times n}$, \mathbf{P} 与 \mathbf{Q} 分别是 m 阶与 n 阶酉矩阵. 试证: $(\mathbf{P} \mathbf{A} \mathbf{Q})^+ = \mathbf{Q}^+ \mathbf{A}^+ \mathbf{P}^+$.

7-15 试证明下列等式:

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

$$(2) (\mathbf{A}^H \mathbf{A})^+ = \mathbf{A}^H (\mathbf{A} \mathbf{A}^H)^+ (\mathbf{A}^H)^+.$$

7-16 如果 $\mathbf{A}^H = \mathbf{A}$, 试证明: $(\mathbf{A}^2)^+ = (\mathbf{A}^+)^2$.

7-17 求线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 - 3x_4 - x_5 = 2 \\ x_1 - x_2 + 2x_3 - x_4 = 1 \\ 4x_1 - 2x_2 + 6x_3 + 3x_4 - 4x_5 = 7 \\ 2x_1 + 4x_2 - 2x_3 + 4x_4 - 7x_5 = 1 \end{cases}$$

的通解.

7-18 用广义逆矩阵验证线性方程组有解, 并求通解.

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 + 2x_4 = 6 \\ 2x_1 + 3x_2 + x_3 + 3x_4 = 14. \\ 3x_1 + 5x_2 + x_3 + 4x_4 = 22 \end{cases}$$

7-19 用广义逆矩阵验证线性方程组有解, 并求通解.

$$\begin{cases} x_1 - x_3 + x_4 = 4 \\ x_2 + x_3 + x_4 = 0.5 \\ x_1 - 4x_2 - 5x_3 - 3x_4 = 2 \end{cases}.$$

7-20 用广义逆矩阵 \mathbf{A}^+ 验证线性方程组无解, 并求出极小范数最小二乘解:

$$\begin{cases} x_3 = 1 \\ 2x_3 = 1 \\ x_1 + x_2 = 1 \\ x_1 + x_2 + x_3 = 1 \end{cases}.$$

7-21 用广义逆矩阵 \mathbf{A}^+ 验证线性方程组无解, 并求出最佳逼近解:

$$\begin{cases} x_1 - x_3 + x_4 = 4 \\ x_2 + x_3 + x_4 = 0.5 \\ x_1 - 4x_2 - 5x_3 - 3x_4 = -2 \end{cases}.$$

7-22 判断线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_3 + x_4 = 1 \\ 2x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 = 2 \\ 2x_1 + 2x_3 + 2x_4 = 3 \\ 4x_1 + 2x_2 + 4x_3 + 2x_4 = 4 \end{cases}$$

是否有解? 如果有解, 求通解和极小范数解; 如果无解, 求最小二乘解的通解和最佳逼近解.