

# 关于矛盾方程组的最小二乘解

一般情况下，实数域上的线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1s}x_s = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2s}x_s = b_2 \\ \cdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{ns}x_s = b_n \end{cases}$$

很有可能无解，这时候这就是一个**矛盾方程组**，我们找不到一组 $x_1, x_2, \cdots, x_s$ 使得

$$d \triangleq \sum_{i=1}^n (a_{i1}x_1 + \cdots + a_{is}x_s - b_i)^2 = 0$$

但是我们可以试着找一组 $x'_1, x'_2, \cdots, x'_s$ 使得 $d$ 尽可能小（最小），这时候 $x'_1, x'_2, \cdots, x'_s$ 就使该方程组的**最小二乘解**。

令

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1s} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{ns} \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_s \end{pmatrix}, Y \triangleq AX = \begin{pmatrix} \sum_{i=1}^s a_{1i}x_i \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^s a_{ni}x_i \end{pmatrix}$$

这样 $d = |Y - b|^2$ 就是欧式空间 $V = \mathbb{R}^n$ 中向量 $Y$ 和 $b$ 的距离的平方，现在要做的就是找 $X = X^0$ ，使得 $Y$ 与 $b$ 的距离最短，此时可记原方程组为 $AX = b$ 。

令 $A = (\alpha_1, \cdots, \alpha_s)$ ，其中 $\alpha_1, \cdots, \alpha_s$ 是列向量，则

$$Y = AX = x_1\alpha_1 + \cdots + x_s\alpha_s \in L(\alpha_1, \cdots, \alpha_s) \triangleq W$$

设 $Y^0 \in W$ 是 $b$ 在 $W$ 上的投影，则当 $Y = Y^0$ 时 $Y$ 与 $b$ 的距离最短，也就是使得 $Y^0 = AX^0$ 成立的 $X^0$ 就是我们要找的方程组的最小二乘解。

我们知道 $Y^0$ 是一定存在的，又由 $Y^0 \in W$ 可以知道 $X^0$ 也是一定存在的，要注意的是，虽然 $Y^0$ 是唯一的，但 $X^0$ 却未必是唯一的。

$$\begin{aligned} & (b - Y^0) \perp W \\ \iff & (b - Y^0) \perp \alpha_i (i = 1, \cdots, s) \\ \iff & \alpha_i^T (b - Y^0) = 0 \\ \iff & A^T (b - Y^0) = 0 \\ \iff & A^T Y^0 = A^T b \\ \iff & A^T AX^0 = A^T b \end{aligned}$$

由此，如果 $X^0$ 是 $AX = b$ 的一个最小二乘解， $X^0$ 应该是 $A^T AX = A^T b$ 的一个解。

称方程组

$$A^T AX = A^T b$$

是由 $AX = b$ 导出的**正规方程组**。

可以用线性方程组的求解理论证明正规方程组 $A^T AX = A^T b$ 总是有解的，即 $AX = b$ 的最小二乘解总是存在的。

令 $L(A^T)$ 和 $L(A^T A)$ 分别表示 $A^T$ 和 $A^T A$ 的列空间, 那么总有

$$L(A^T A) \subseteq L(A^T)$$

对于一个实矩阵 $A$ , 总有 $r(A^T A) = r(A)$ , 于是

$$\dim L(A^T A) = r(A^T A) = r(A) = r(A^T) = \dim L(A^T)$$

所以

$$L(A^T A) = L(A^T)$$

于是

$$A^T b \in L(A^T) = L(A^T A)$$

也就是存在 $X^0$ 使得 $A^T A X^0 = A^T b$ .

当 $A$ 是可逆方阵得时候, 线性方程组 $AX = b$ 总有唯一的解 $X = A^{-1}b$ , 当 $A$ 为非可逆阵的时候,  $AX = b$ 有解的充要条件为 $r(A \ b) = r(A)$ , 这时候, 是否也有某个矩阵使得解可以表示为 $X = Gb$ 的形式呢?

**定义** 对于数域 $\mathbb{P}$ 上的 $m \times n$ 阶矩阵 $A$ , 若有 $n \times m$ 阶矩阵 $G$ , 使得

$$AGA = A$$

则称 $G$ 是 $A$ 的一个**广义逆矩阵**, 简称**广义逆**.

如果 $A$ 的秩为 $r$ , 令

$$A = P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q$$

其中 $P, Q$ 分别为 $m \times m, n \times n$ 阶的可逆阵, 则 $A$ 的所有广义逆为

$$G = Q^{-1} \begin{pmatrix} E_r & C \\ D & F \end{pmatrix} P^{-1}$$

其中 $C, D, F$ 分别为任意的 $r \times (n - r), (m - r) \times r, (m - r) \times (n - r)$ 阶矩阵.

$$\begin{aligned} AGA &= P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q Q^{-1} \begin{pmatrix} E_r & C \\ D & F \end{pmatrix} P^{-1} P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q \\ &= P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_r & C \\ D & F \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q \\ &= P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q \\ &= A \end{aligned}$$

所以所有这样形式的 $G$ 都是 $A$ 的广义逆.

设 $G$ 是 $A$ 的一个广义逆, 而且

$$QGP = \begin{pmatrix} B & C \\ D & F \end{pmatrix}$$

其中 $B$ 是 $r \times r$ 阶方阵,  $F$ 是 $(m - r) \times (n - r)$ 阶矩阵, 于是

$$\begin{aligned}AGA &= P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q Q^{-1} \begin{pmatrix} B & C \\ D & F \end{pmatrix} P^{-1} P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q \\ &= P \begin{pmatrix} B & O \\ O & O \end{pmatrix} Q\end{aligned}$$

由

$$A = P \begin{pmatrix} E_r & O \\ O & O \end{pmatrix} Q, \quad AGA = A$$

可以知道  $B = E_r$ , 进而有

$$G = Q^{-1} \begin{pmatrix} E_r & C \\ D & F \end{pmatrix} P^{-1}$$

也就是,  $A$  的所有广义逆都有这样的形式.

现在用广义逆给出方程组有解的充要条件和通解公式.

**引理** 设  $A$  为  $m \times n$  阶矩阵,  $G$  为  $n \times m$  阶矩阵, 则  $AGA = A$  当且仅当对于任一向量  $X_0$  以及  $b = AX_0$ , 有  $AGb = b$ .

**证** 如果有  $AGA = A$ , 很显然有  $AGAX_0 = AX_0$ , 也就是  $AGb = b$ .

反过来, 如果有  $AGb = b$ , 就有  $(AGA - A)X_0 = O$ , 特别地, 令

$$X_0 = \alpha_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad (i = 1, \dots, n)$$

那么就有

$$AGA - A = (AGA - A)E = \sum_{i=1}^n (AGA - A)\alpha_i = O$$

(这里其实并不是求和, 只是将  $\{\alpha_i\}$  按顺序并置构成了单位矩阵  $E$ , 同时  $n$  个  $O_{n \times 1}$  也并置成了  $O_{n \times n}$ .)

**引理** 如果  $G$  是  $A$  的广义逆, 那么线性方程组有解当且仅当  $AGb = b$ .

**证** 当  $AGb = b$  时,  $X = Gb$  就是  $AX = b$  的解.

反之, 如果  $X = X_0$  是  $AX = b$  的解, 因为  $G$  是  $A$  的广义逆, 有  $AGb = b$ .

**定理** 设  $G$  是  $m \times n$  阶矩阵  $A$  的一个广义逆, 则当  $AX = b$  有解时, 通解可以表示为

$$X = Gb + (E_n - GA)Y$$

其中  $Y$  是任意一个  $n$  维列向量.

**证** 既然  $AX = b$  有解, 就有  $AGb = b$ , 于是

$$A(Gb + (E_n - GA)Y) = AGb + (A - AGA)Y = b$$

也就是  $X = Gb + (E_n - GA)Y$  是  $AX = b$  的解.

另一方面, 如果  $X = X'$  是  $AX = b$  的解, 有

$$X' = Gb + X' - Gb = Gb + X' - GAX' = Gb + (E_n - GA)X'$$

特别地, 当 $b = O$ 的时候, 有

**推论** 如果 $G$ 是 $A$ 的广义逆, 那么 $AX = O$ 的通解可以表示为

$$X = (E_n - GA)Y$$

其中 $Y$ 是任意 $n$ 维列向量.

我们已经知道, 当 $AX = b$ 为矛盾方程组的时候,  $AX = b$ 的最小二乘解为 $A^T AX = A^T b$ 的解, 这时候, 利用广义逆, 最小二乘解可以表示为

$$X = GA^T b + (E_n - GA^T A)Y$$

其中 $G$ 是 $A^T A$ 的广义逆,  $Y$ 是任意向量.

### 一种特殊的广义逆

设 $A$ 是复数域 $\mathbb{C}$ 上的 $m \times n$ 阶矩阵, 如果有 $\mathbb{C}$ 上的 $n \times m$ 阶矩阵满足

$$(1) AGA = A$$

$$(2) GAG = G$$

$$(3) (AG)^H = AG$$

$$(4) (GA)^H = GA$$

则称 $G$ 为 $A$ 的Moore-Penrose逆, 简称M-P逆.

很明显 $G$ 是 $A$ 的广义逆, 也就是说, M-P逆是比广义逆强的概念, 而且M-P还具有对称性, 如果 $G$ 是 $A$ 的广义逆, 那么 $A$ 也是 $G$ 的广义逆.

设 $A \in \mathbb{C}_{m \times n}$ 的秩为 $r$ , 取 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 为 $A$ 的列极大线性无关组, 则

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$$

的任一列可以表示为 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r$ 的线性组合, 即

$$\alpha_i = \sum_{j=1}^r c_{ji} \beta_j \quad (c_{ij} \in \mathbb{C}, i = 1, \dots, n)$$

于是有

$$A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r) \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ c_{r1} & \cdots & c_{rn} \end{pmatrix} = BC$$

其中

$$B = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_r), C = \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ c_{r1} & \cdots & c_{rn} \end{pmatrix}$$

由定义 $r(B) = r$ , 又因为

$$r = r(A) = r(BC) \leq r(C) \leq \min\{r, n\} \leq r$$

有 $r(C) = r$ , 于是, 分解式

$$A = BC$$

中,  $B$ 和 $C$ 分别是列满秩矩阵, 和行满秩矩阵, 这样的分解被称为**满秩分解**.

比较容易地, 可以得到

$$r(B^H B) = r(C^H C) = r$$

因此 $B^H B, C^H C$ 都是 $r$ 阶可逆方阵, 令

$$G = C^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H$$

可以验证

$$\begin{aligned} AGA &= BCC^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H BC = BC = A \\ GAG &= C^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H BCC^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H \\ &= C^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H = G \\ GA &= C^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H BC = C^H (CC^H)^{-1} C = (GA)^H \\ (AG)^H &= G^H A^H = B(B^H B)^{-1} (CC^H)^{-1} CC^H B^H \\ &= B^H (BB^H)^{-1} B = AG \\ AG &= BCC^H (CC^H)^{-1} (B^H B)^{-1} B^H = B^H (BB^H)^{-1} B = (AG)^H \end{aligned}$$

因此,  $G$ 是 $A$ 的M-P逆.

设 $X$ 是 $A$ 的另一个M-P逆, 则有

$$\begin{aligned} X &= XAX = X(AX)^H = XX^H A^H = XX^H (AGA)^H \\ &= XX^H A^H (AG)^H = X(AX)^H (AG)^H = XAXAG \\ &= XAG = X(AGA)G = XAGAG = (XA)^H (GA)^H G \\ &= (GAXA)^H G = (GA)^H G = GAG \\ &= G \end{aligned}$$

所以,  $A$ 的M-P逆是唯一的,

**定理** 设 $A \in \mathbb{C}_{m \times n}$ ,  $r(A) = r$ ,  $A = BC$ 是 $A$ 的满秩分解, 则 $A$ 有唯一的M-P逆

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

注意, 当 $A \in \mathbb{R}_{m \times n}$ 时,  $A^+$ 存在且存在于 $\mathbb{R}_{n \times m}$ 中, 而且, 与可逆阵运算不同的是, 一般 $(AB)^+ \neq B^+ A^+$ .

现在来讨论如何用M-P逆给出矛盾方程组的最小二乘解的公式刻画.

现在只在实数域上讨论矛盾方程组的最小二乘解问题, 所以有 $A^H = A^T$ .

**定理** 设 $A \in \mathbb{R}_{m \times n}$ , 则有

(i)  $AX = b$ 的最小二乘解的通式可以表示为

$$X = A^+ b + (E_n - A^+ A)Y$$

其中 $Y$ 是任一 $n$ 维实向量.

(ii)  $A^+b$  是唯一的极小最小二乘解, 即作为向量长度在最小二乘解中是最小的.

**证** (i)  $X = X_0$  是  $AX = b$  的最小二乘解当且仅当  $X_0$  是正规方程组  $A^TAX = A^Tb$  的解, 于是有

$$X_0 = (A^TA)^+A^Tb + (E_n - (A^TA)^+(A^TA))Y = A^+b + (E_n - A^+A)Y$$

其中利用了  $A^+ = (A^TA)^+A^T$ ,  $Y$  是任一  $n$  维实向量.

(ii) 当  $Y = O$  时, 由 (i) 即得  $X_0 = A^+b$  是  $AX = b$  的一个最小二乘解, 与任一最小二乘解比较

$$X - X_0 = (E_n - A^+A)Y$$

于是有

$$\begin{aligned}(X - X_0, X_0) &= X_0^T(X - X_0) = (A^+b)^T(E_n - A^+A)Y \\ &= b^T(A^+)^TY - b^T(A^+)^TA^+AY \\ &= b^T(A^+)^TY - b^T(A^+AA^+)^TY \\ &= b^T(A^+)^TY - b^T(A^+)^TY = 0\end{aligned}$$

即  $X_0 \perp (X - X_0)$ , 由勾股定理, 有

$$|X|^2 = |X_0 + (X - X_0)|^2 = |X_0|^2 + |X - X_0|^2 \geq |X_0|^2$$

从而  $X_0$  是最小二乘解中长度最小的.

假设  $X'_0$  是另一个极小最小二乘解, 由极小性的定义,  $|X_0| = |X'_0|$ , 又由 (i), 存在向量  $Y_0$  使得

$$X'_0 = X_0 + (E_n - A^+A)Y_0$$

并且  $X_0 \perp (E_n - A^+A)Y_0$ , 由此得  $X_0 = X'_0$ , 也就是说, 极小的最小二乘解是唯一的.

需要注意的是, 广义逆是对任一数域讨论的, 而 M-P 逆是针对复数域的, 最小二乘解理论则只针对实数域建立.

事实上, 最小二乘解理论可以在复数域上对矛盾方程组进行类似的研究, 并得到类似的结论.

由最小二乘解的定义, 对  $AX = b$  的任一最小二乘解  $X_1$ ,  $AX_1$  是不变的, 而且

$$|AX_1 - b| = \min\{|AX - b| : X \in \mathbb{R}_n\}$$

这个值越小, 说明  $X_1$  越接近  $AX = b$  的一般解, 即体现了最小二乘解的“误差”, 称  $AX_1 - b$  为方程组  $AX = b$  的**残差向量**,  $|AX_1 - b|$  为残差.

当  $X_1$  是  $AX = b$  的解时, 残差向量和残差退化为零向量和代数零.