# 矩阵论 第十五次作业

## 第4章 矩阵分解

### 4.2 **矩阵的** QR 分解

**定义** 4.6 如果实 (复) 可逆矩阵 A 能够化成正交 (酉) 矩阵 Q 和实 (复) 可逆上三角矩阵 R 的乘积, 即

$$A = QR$$

则称其为 A 的 QR 分解.

**定理** 4.6 设 A 是 n 阶实 (复) 可逆矩阵, 则存在正交 (酉) 矩阵 Q 与实 (复) 可逆上三角矩阵 R, 使 A 有 QR 分解式. 除去相差一个对角元素的绝对值 (模) 全等于 1 的对角矩阵因子外, 分解式是唯一的.

**定理** 4.7 设  $A \in m \times n$  实 (复) 矩阵, 且其 n 个列线性无关, 则 A 有分解

$$A = QR$$

其中 Q 是  $m \times n$  实 (复) 矩阵, 且满足  $Q^TQ = I(Q^HQ = I)$ , R 是 n 阶实 (复) 可逆上三角矩阵. 该分解除去相差一个对角元素的绝对值 (模) 全等于 1 的对角矩阵因子外是唯一的.

**例题** 4.6 用 Schmidt 正交化方法求矩阵 A 的 QR 分解, 其中

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

解 令  $a_1 = (1, 2, 1)^T$ ,  $a_2 = (2, 1, 2)^T$ ,  $a_3 = (2, 2, 1)^T$ , 正交可得

$$\begin{aligned}
 & \boldsymbol{b}_1 = \boldsymbol{a}_1 = (1, 2, 1)^T \\
 & \boldsymbol{b}_2 = \boldsymbol{a}_2 - \boldsymbol{b}_1 = (1, -1, 1)^T \\
 & \boldsymbol{b}_3 = \boldsymbol{a}_3 - \frac{1}{3}\boldsymbol{b}_2 - \frac{7}{6}\boldsymbol{b}_3 = (\frac{1}{2}, 0, -\frac{1}{2})^T 
\end{aligned}$$

构造矩阵

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix}
\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\
\frac{2}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} & 0 \\
\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} & -\frac{1}{\sqrt{2}}
\end{bmatrix} \\
\mathbf{R} = \begin{bmatrix}
\sqrt{6} & & \\ & \sqrt{3} & \\ & & \frac{1}{\sqrt{2}}
\end{bmatrix} \begin{bmatrix}
1 & 1 & \frac{7}{6} \\
1 & \frac{1}{3} \\
& & 1
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
\sqrt{6} & \sqrt{6} & \frac{7}{\sqrt{6}} \\
& \sqrt{3} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\
& & & \frac{1}{\sqrt{2}}
\end{bmatrix}$$

则有 A = QR.

**习题** 4.2.1 用 Schmidt 正交化方法求矩阵 A 的 QR 分解, 其中

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

**解** 令  $a_1 = (0, 1, 1)^T$ ,  $a_2 = (1, 1, 0)^T$ ,  $a_3 = (1, 0, 1)^T$ , 正交化可得

$$\mathbf{b}_1 = \mathbf{a}_1 = (0, 1, 1)^T$$

$$\mathbf{b}_2 = \mathbf{a}_2 - \frac{1}{2}\mathbf{b}_1 = (1, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2})^T$$

$$\mathbf{b}_3 = \mathbf{a}_3 - \frac{1}{2}\mathbf{b}_1 - \frac{1}{3}\mathbf{b}_2 = (\frac{2}{3}, \frac{2}{3}, \frac{2}{3})^T$$

$$\mathbf{Q} = \begin{bmatrix}
0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}} \\
\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{3}} \\
\frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{3}}
\end{bmatrix} \\
\mathbf{R} = \begin{bmatrix}
\sqrt{2} & & \\ & \frac{\sqrt{6}}{2} & \\ & & \frac{2}{\sqrt{3}}
\end{bmatrix} \begin{bmatrix}
1 & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\
& 1 & \frac{1}{2} \\
& & 1
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
\sqrt{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\
& \frac{3}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{6}} \\
& & \frac{2}{\sqrt{3}}
\end{bmatrix}$$

则有 A = QR.

## 第6章 广义逆矩阵

**定义** 6.1 设矩阵  $A \in C^{m \times n}$ , 若矩阵  $X \in C^{n \times m}$  满足以下 4 个 Penrose 方程

$$(1)\mathbf{A}\mathbf{X}\mathbf{A} = \mathbf{A} \qquad (2)\mathbf{X}\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{X}$$
$$(3)(\mathbf{A}\mathbf{X})^{H} = \mathbf{A}\mathbf{X} \quad (4)(\mathbf{X}\mathbf{A})^{H} = \mathbf{X}\mathbf{A}$$

则称 X 为 A 的 Moore-Penrose  $\mathbf{\mathcal{U}}$ , 记为  $A^+$ .

**定义** 6.2 设矩阵  $A \in C^{m \times n}$ , 矩阵  $X \in C^{n \times m}$ .

- (1) 若 X 满足 Penrose 方程中的第 (i) 个方程,则称 X 为 A 的  $\{i\}$  -逆,记作  $A^{(i)}$ ,全体  $\{i\}$  -逆的集合记作  $A\{i\}$ . 这种广义逆矩阵共有四类;
- (2) 若 X 满足 Penrose 方程中的第 (i), (j) 个方程  $(i \neq j)$ , 则称 X 为 A 的  $\{i,j\}$  -逆, 记作  $A^{(i,j)}$ , 全体  $\{i,j\}$  -逆的集合记作  $A\{i,j\}$ . 这种广义逆矩阵共有 6 类;;
- (3) 若 X 满足 Penrose 方程中的第 (i), (j), (k) 个方程 (i, j, k) 互异), 则称 X 为 A 的  $\{i, j, k\}$  -逆, 记作  $A^{(i,j,k)}$ , 全体  $\{i, j, k\}$  -逆的集合记作  $A\{i, j, k\}$ . 这种广义逆矩阵共有 4 类;
- (4) 若 X 满足 Penrose 方程  $(1)\sim(4)$ , 则称 X 为 A 的 Moore-Penrose 逆  $A^+$ , 这种广义逆矩阵是唯一的.

公式 6.1.3

$$m{A}^+ = m{G}^+ m{F}^+ = m{G}^H (m{F}^H m{A} m{G}^H)^{-1} m{F}^H$$

公式 6.1.4

$$oldsymbol{A}^+ = oldsymbol{V} egin{bmatrix} oldsymbol{\Sigma}_r^{-1} & oldsymbol{O} \ oldsymbol{O} & oldsymbol{O} \end{bmatrix}_{n imes m} oldsymbol{U}^H$$

公式 6.4.1 考虑非齐次线性方程组

$$Ax = b$$

其中  $A \in C^{m \times n}$ ,  $b \in C^m$  给定,而  $x \in C^n$  为待定向量. 如果存在向量 x 使方程组成立,则称方程组相容,否则称为不相容或矛盾方程组.

公式 6.4.2 如果方程组相容, 其解可能有无穷多个, 求出具有极小范数的解, 即

$$\min_{Ax=b} \|x\|$$

其中 ||・|| 是欧式范数. 可以证明, 满足该条件的解是唯一的, 称之为极小范数解.

**公式** 6.4.3 如果方程组不相容,则不存在通常意义下的解. 但在许多实际问题中,需要求出极值问题

$$\min_{oldsymbol{x} \in C^n} \|oldsymbol{A}oldsymbol{x} - oldsymbol{b}\|$$

的解 x, 其中  $\|\cdot\|$  是欧式范数. 称这个极值问题为求矛盾方程组的最小二乘问题, 相应的 x 称为矛盾方程组的最小二乘解.

**公式** 6.4.4 一般来说, 矛盾方程组的最小二乘解是不唯一的. 但在最小二乘解的集合中, 具有极小范数的解

$$\min_{\min \|\boldsymbol{A}\boldsymbol{x} - \boldsymbol{b}\|} \|\boldsymbol{x}\|$$

是唯一的, 称之为极小范数最小二乘解.

**定理** 6.1 对任意  $A \in C^{m \times n}$ ,  $A^+$  存在并且唯一.

**定理** 6.2 设  $A_r^{m \times n}$  的不可逆值分解为

$$oldsymbol{A} = oldsymbol{U}egin{bmatrix} oldsymbol{\Sigma}_r & oldsymbol{O} \ oldsymbol{O} & oldsymbol{O} \end{bmatrix}_{m imes n} oldsymbol{V}^H$$

那么

$$oldsymbol{A}^+ = oldsymbol{V} egin{bmatrix} oldsymbol{\Sigma}_r^{-1} & oldsymbol{O} \ oldsymbol{O} & oldsymbol{O} \end{bmatrix}_{n imes m} oldsymbol{U}^H$$

**定理** 6.33 设  $A \in C^{m \times n}$ ,  $b \in C^m$ , 则  $x = A^+b$  是方程组的唯一极小范数最小二乘解. 反之, 设  $X \in C^{n \times m}$ , 若对所有  $b \in C^m$ , x = Xb 是方程组的极小范数最小二乘解, 则  $X = A^+$ .

例题 6.10 已知 
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & -2 & -2 \\ 3 & 2 & 5 \end{bmatrix}, \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

- (1) 求  $\mathbf{A}$  的 Moore-Penrose 逆  $\mathbf{A}^+$
- (2) 用广义逆矩阵方法判断线性方程组 Ax = b 是否有解,并求其极小范数解或者极小范数最小二乘解  $x_0$ .

#### $\mathbf{M}$ (1) 采用满秩分解方法求 $\mathbf{A}^+$ . 计算得

$$\mathbf{A} \to \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \mathbf{A} = \begin{bmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 0 \\ 0 & -2 \\ 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \mathbf{F}\mathbf{G}$$

$$\mathbf{F}^{+} = (\mathbf{F}^{T}\mathbf{F})^{-1}\mathbf{F}^{T} = \frac{1}{58} \begin{bmatrix} -10 & 6 & 4 & 14 \\ 13 & -2 & -11 & 5 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{G}^{+} = \mathbf{G}^{T}(\mathbf{G}\mathbf{G}^{T})^{-1} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}^{+} = \mathbf{G}^{+}\mathbf{F}^{+} = \frac{1}{174} \begin{bmatrix} -33 & 14 & 19 & 23 \\ 36 & -10 & -26 & -4 \\ 3 & 4 & -7 & 19 \end{bmatrix}$$

(2) 计算, 有

$$oldsymbol{x}_0 = oldsymbol{A}^+ oldsymbol{b} = rac{1}{6} egin{bmatrix} -1 \ 2 \ 1 \end{bmatrix}$$