

# 作业 6

2025 年 11 月 9 日

## 1 20 分

下面矩阵是否可以 Cholesky 分解，如果可以请分解。

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 5 & 5 \\ 1 & 5 & 14 \end{bmatrix}$$

Cholesky 分解适用于对称正定矩阵。设给定的矩阵为  $A$

### 1.1 检查条件 (10 分)

a) **对称性:** 因为  $A = A^T$ ，所以矩阵  $A$  是对称矩阵。

b) **正定性:** 通过计算  $A$  的所有顺序主子式来判断其正定性。由于所有顺序主子式均大于零，该对称矩阵是正定矩阵。

### 1.2 Cholesky 分解 (10 分)

寻找一个下三角矩阵  $L$ ，使得  $A = LL^T$ 。

逐列（或逐行）求解  $L$  的元素，Cholesky 因子  $L$  为：

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

## 2 20 分

使用迭代 QR 分解的方式求解下面矩阵的特征值。

$$A_0 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 5 \\ 1 & 5 & 3 \end{bmatrix}$$

### 1. QR 分解 ( $A_0 = Q_0 R_0$ ) (10 分)

对  $A_0$  的列向量  $a_1, a_2, a_3$  使用 Gram-Schmidt 正交化来求  $Q_0$ 。

对于  $q_1$ :  $u_1 = a_1$   $q_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|}$

对于  $q_2$ :  $u_2 = a_2 - (a_2 \cdot q_1)q_1$   $q_2 = \frac{u_2}{\|u_2\|}$

对于  $q_3$ :  $u_3 = a_3 - (a_3 \cdot q_1)q_1 - (a_3 \cdot q_2)q_2$   $q_3 = \frac{u_3}{\|u_3\|}$

由此, 我们得到  $Q_0$  和  $R_0 = Q_0^T A_0$ :

$$Q_0 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{3} & -5/\sqrt{78} & -3/\sqrt{26} \\ 1/\sqrt{3} & -2/\sqrt{78} & 4/\sqrt{26} \\ 1/\sqrt{3} & 7/\sqrt{78} & -1/\sqrt{26} \end{bmatrix}$$

$$R_0 = Q_0^T A_0 = \begin{bmatrix} \sqrt{3} & 8/\sqrt{3} & 9/\sqrt{3} \\ 0 & 26/\sqrt{78} & 6/\sqrt{78} \\ 0 & 0 & 14/\sqrt{26} \end{bmatrix}$$

### 2. 计算 $A_1 = R_0 Q_0$

$$A_1 = R_0 Q_0 = \begin{bmatrix} \frac{20}{3} & \frac{32}{3\sqrt{26}} & \frac{14}{\sqrt{78}} \\ \frac{32}{3\sqrt{26}} & -\frac{5}{39} & \frac{49}{13\sqrt{3}} \\ \frac{14}{\sqrt{78}} & \frac{49}{13\sqrt{3}} & -\frac{7}{13} \end{bmatrix} \approx \begin{bmatrix} 6.667 & 2.092 & 1.585 \\ 2.092 & -0.128 & 2.223 \\ 1.585 & 2.223 & -0.538 \end{bmatrix}$$

依此类推, 计算  $A_3, A_4, \dots$

随着  $k \rightarrow \infty$ ,  $A_k$  将收敛到一个对角矩阵  $\Lambda$ :

$$\lim_{k \rightarrow \infty} A_k = \Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 \end{bmatrix}$$

通过数值计算, 矩阵  $A$  的特征值约为:

$$\lambda_1 \approx 7.8, \quad \lambda_2 \approx 0.7, \quad \lambda_3 \approx -2.5 \quad (10 \text{ 分})$$

### 3 20 分

求奇异值分解:

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

即  $A = U\Sigma V^T$ . (步骤对 10 分, 计算对 10 分)

#### 3.1 计算 $\Sigma$ 矩阵

$$A^T = \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}, \quad A^T A = \begin{bmatrix} 5 & 3 \\ 3 & 5 \end{bmatrix}$$

求解  $A^T A$  的特征值  $\lambda$ :  $\det(A^T A - \lambda I) = 0$  解得  $\lambda_1 = 8, \lambda_2 = 2$ .

奇异值  $\sigma_i$  是特征值的平方根, 按降序排列, 奇异值矩阵  $\Sigma$  为:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & \sigma_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2\sqrt{2} & 0 \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix}$$

#### 3.2 计算 $V$ 矩阵

$V$  矩阵的列向量  $v_i$  是  $A^T A$  对应的归一化特征向量。

对于  $\lambda_1 = 8$ :  $(A^T A - 8I)v_1 = 0$ , 得到归一化特征向量  $v_1 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix}^T$ .

对于  $\lambda_2 = 2$ :  $(A^T A - 2I)v_2 = 0$ , 得到归一化特征向量  $v_2 = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}^T$ .

因此,  $V$  矩阵为:  $V = \begin{bmatrix} v_1 & v_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$

#### 3.3 计算 $U$ 矩阵

$U$  矩阵的列向量  $u_i$  可以通过  $u_i = \frac{1}{\sigma_i} A v_i$  计算:

$$U = \begin{bmatrix} u_1 & u_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$$

将  $U, \Sigma$ , 和  $V^T$  组合在一起, 得到  $A$  的奇异值分解:

$$A = U\Sigma V^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2\sqrt{2} & 0 \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} \\ 1/\sqrt{2} & -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}$$

## 4 20 分

证明对于任意  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  矩阵  $A^T A$  和  $AA^T$  拥有相同的非零特征值。

证明. 1. 证明  $A^T A$  的任意非零特征值也是  $AA^T$  的特征值。

设  $\lambda$  是  $A^T A$  的一个非零特征值, 则存在一个非零向量  $v \in \mathbb{R}^n$ , 使得:

$$(A^T A)v = \lambda v$$

将上式两边同时左乘矩阵  $A$ :

$$A(A^T A)v = A(\lambda v)$$

$$(AA^T)(Av) = \lambda(Av) \quad (10 \text{ 分})$$

令  $u = Av$ , 反证法: 假设  $u = 0$ , 将  $Av = 0$  代入  $(A^T A)v = \lambda v$  中:

$$A^T(Av) = \lambda v$$

$$0 = \lambda v$$

已知  $\lambda \neq 0$  且  $v \neq 0$ , 矛盾。所以,  $u = Av$  是非零向量。(10 分)

则根据定义,  $\lambda$  是  $AA^T$  的一个特征值, 其对应的特征向量为  $u = Av$ 。

2. 同理证明  $AA^T$  的任意非零特征值也是  $A^T A$  的特征值。

因此, 矩阵  $A^T A$  和  $AA^T$  拥有相同的非零特征值。

□

## 5 20 分

### 5.1 5 分

求解下列方程组

$$4.5x_1 + 3.1x_2 = 19.249$$

$$1.6x_1 + 1.1x_2 = 6.843$$

写成矩阵形式用消元法求解。得到解为:

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3.94 \\ 0.49 \end{pmatrix}$$

## 5.2 5 分

求解下列方程组

$$4.5x_1 + 3.1x_2 = 19.249$$

$$1.6x_1 + 1.1x_2 = 6.84$$

写成矩阵形式用消元法求解。得到解为：

$$\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3.01 \\ 1.84 \end{pmatrix}$$

## 5.3 10 分

请分析解变化大的原因

常数项的微小扰动  $\delta \mathbf{b} = \mathbf{b}_1 - \mathbf{b}_2 = (0, 0.003)^T$  导致解向量产生了巨大的变化，其根本原因在于系数矩阵  $A$  是“接近奇异”的。可以通过以下两点来分析（回答其中一点即得分）：

1. **行列式接近于零**：系数矩阵  $A$  的行列式： $\det(A) = -0.01$ ，非常接近于 0，表明矩阵  $A$  接近奇异矩阵。从几何上看，这意味着方程组所代表的两条直线几乎平行。对于两条几乎平行的直线，其交点（即方程组的解）的位置对直线的微小平移（由常数项的改变引起）非常敏感。微小的平移会导致交点发生巨大的移动。
2. **条件数巨大**：条件数越大，输入数据的微小扰动对解的影响就越大。使用无穷范数来计算条件数  $\kappa(A) = \|A\|_\infty \|A^{-1}\|_\infty = 4636$ 。根据误差理论，解的相对误差和常数项的相对误差满足不等式：

$$\frac{\|\delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|} \leq \kappa(A) \frac{\|\delta \mathbf{b}\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

由于  $\kappa(A)$  巨大，即使  $\frac{\|\delta \mathbf{b}\|}{\|\mathbf{b}\|}$  很小，也会导致  $\frac{\|\delta \mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|}$  很大。