矩阵理论与方法

内容提要 CONTENTS

- □课程信息
- □课程介绍
- □ 矩阵理论与方法

◎ 线性方程组求解

- ●工程中许多问题涉及到线性方程组的求解
- ●设 n 阶线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

或 $Ax = b$

其中 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ $b = (b_i)_{n \times 1}$ $x = (x_i)_{n \times 1}$

●矩阵满秩 rank(A)=n

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix}$$

求矩阵
$$A$$
的秩: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$

求矩阵
$$A$$
的秩: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \quad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix}$$

求矩阵
$$A$$
的秩: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \quad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix}$$

$$L_{1} = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = L_{1}A$$

$$A^{(1)} = L_1 A$$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = L_2 A^{(1)}$$

$$A^{(2)} = L_2 A^{(1)}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \quad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & \\ -1 & & 1 \end{bmatrix} \quad L_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = L_2 L_1 A$$

$$Ax = b$$
, $\Re x = ?$

上三角矩阵

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ 0 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \end{cases}$$

$$0 + 0 + \dots + 0 + a_{nn}x_n = b_n$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix}$$

上三角矩阵

$$\begin{cases} a_{11}x_{1} + a_{12}x_{2} + \dots + a_{1n}x_{n} = b_{1} \\ 0 + a_{22}x_{2} + \dots + a_{2n}x_{n} = b_{2} \\ 0 + \dots + 0 + a_{n-1n-1}x_{n-1} + a_{n-1n}x_{n} = b_{n-1} \\ 0 + \dots + 0 + 0 + a_{nn}x_{n} = b_{n} \end{cases} \begin{bmatrix} \vdots \\ x_{n-1} = \frac{b_{n-1} - a_{nn}x_{n}}{a_{n-1n-1}} \\ x_{n} = \frac{b_{n}}{a_{nn}} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & \dots & 0 & a_{nn} \end{pmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix}$$

1、高斯消去法

2、矩阵的三角分解

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

解
$$Ax = b$$

解
$$Ax = b$$

1、求:
$$L_{n-1}L_{n-2}\cdots L_1A = U$$

2、计算:
$$L_{n-1}L_{n-2}\cdots L_1Ax = L_{n-1}L_{n-2}\cdots L_1b$$

$$3$$
、解: $Ux = B$

• 3 对应的方程组变成:

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)}x_n = b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)}x_2 + \dots + a_{2n}^{(2)}x_n = b_2^{(2)} \\ a_{nn}^{(n)}x_n = b_n^{(n)} \end{cases}$$

$$(\pm 2)$$

对此方程组进行回代, 就可求出方程组的解。

$$\begin{cases} x_{n} = \frac{b_{n}^{(n)}}{a_{nn}^{(n)}} \\ x_{i} = \frac{b_{i}^{(i)} - \sum_{j=i+1}^{n} a_{ij}^{(i)} x_{j}}{a_{ii}^{(i)}}, i = n-1, n-2, \dots, 1 \end{cases}$$

元素 $a_{kk}^{(k)}$ 称为约化的主元素。

• Gauss消去法计算量

1、消元计算

第k步	除法次数	乘法次数(消元)	乘法次数(b ^(k))	加减法次数
1	n-1	$(n-1)^2$	n-1	
2	n-2	$(n-2)^2$	n-2	
•			\:	
n-1	1	1	1	
合计	n(n-1)/2	n(n-1)(2n-1)/6	n(n-1)/2	忽略
完成全部消元计算共需要作				
$\sum_{n=1}^{n-1} (n-k) + \sum_{n=1}^{n-1} (n-k)^2 + \sum_{n=1}^{n-1} (n-k)$ (n-k) ²				
\overline{k} =	$\overline{k}=1$	$\overline{k}=1$		
$=\frac{n(n-1)}{2}+\frac{n(n-1)(2n-1)}{6}+\frac{n(n-1)}{2}=\frac{n^3}{2}+\frac{n^2}{2}-\frac{5n}{6}$ 次乘除法运算				

2、回代计算

完成回代计算共需要作

$$\sum_{k=1}^{n} (n-k) = \frac{n(n+1)}{2}$$

次乘除法运算

则高斯消去法解 Ax = b的计算量为

$$\frac{n(n+1)}{2} + (\frac{n^3}{3} + \frac{n^2}{2} - \frac{5n}{6}) = \frac{n^3}{3} + n^2 - \frac{n}{3} = O(n^3)$$

- 乘除法耗时大大多于加减法耗时,故高斯消元法的计算量为*O*(*n*³)。
- *n*=20时,顺序Gauss消去法只需3060次乘除法运算。
- 顺序Gauss消去法通常也简称为Gauss消去法。

1、高斯消去法

2、矩阵的三角分解

解 Ax = b

1、求:
$$L_{n-1}L_{n-2}\cdots L_1A = U$$

$$2 \cdot \Leftrightarrow : L = L_1^{-1} \cdot \cdot \cdot \cdot L_{n-2}^{-1} L_{n-1}^{-1}$$

$$3$$
、有: $A = LU$

$$A = LU$$

4、计算: *LUx = b*

$$5$$
、解: $Ly = b$, $Ux = y$

$$L_{_{1}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ -l_{_{1}} & 1 \\ -l_{_{2}} & 1 \end{bmatrix}$$

例: 求矩阵
$$A$$
的 LU 分解: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$

求矩阵
$$A$$
的 LU 分解: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \quad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix}$$

$$L_{1} = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = L_{1}A$$

$$A^{(1)} = L_1 A$$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix}$$
 $A^{(2)} = L_2 A^{(1)}$

$$A^{(2)} = L_2 A^{(1)}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \quad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & 0 \end{bmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & \\ -1 & & 1 \end{bmatrix} \quad L_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$U = A^{(2)} = L_2 L_1 A$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \qquad L_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \qquad L_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$U = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad \qquad L_{1}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \qquad \qquad L_{2}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{_{1}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

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

$$L = L_{_{1}}^{-1} L_{_{2}}^{-1}$$

$$A = LU$$

补充 行主元LU分解

例2:
$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 2 \\ 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

补充 行主元LU分解

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

$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 2 \\ 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix} \qquad \widetilde{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 1 & -\frac{1}{2} & 3 \\ 2 & 4 & 1 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \\ 0 & 5 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(1)} = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \\ 0 & 5 & 1 \end{vmatrix}$$

$$P_1 = \begin{bmatrix} 0 & & 1 \\ & 1 & \\ 1 & & 0 \end{bmatrix}$$

$$P_{1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \qquad L_{1} = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\widetilde{A}^{(1)} = AP_1$$

$$A^{(1)} = L_1 \widetilde{A}^{(1)}$$

$$A^{(1)} = L_1 A P_1$$

补充 行主元LU分解

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \\ 0 & 5 & 1 \end{bmatrix} \qquad \widetilde{A}^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 1 & 5 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

$$\widetilde{A}^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 1 & 5 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = \begin{vmatrix} 2 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 5 \end{vmatrix}$$

$$P_2 = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 0 & 1 \\ & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 0 & 1 \\ & 1 & 0 \end{bmatrix} \qquad L_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -\frac{1}{3} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\widetilde{A}^{(2)} = A^{(1)}P_2$$
 $A^{(2)} = L_2 \widetilde{A}^{(2)}$

$$A^{(2)} = L_2 \widetilde{A}^{(2)}$$

$$A^{(2)} = L_2 A^{(1)} P_2$$

解 Ax = b

1、 求:
$$L_{n-1}L_{n-2}\cdots L_1AP_1\cdots P_{n-2}P_{n-1}=U$$

2.
$$\Leftrightarrow$$
: $L = L_1^{-1} \cdots L_{n-2}^{-1} L_{n-1}^{-1}, P = P_1 \cdots P_{n-2} P_{n-1}$

3、有:
$$A = LUP^{-1}, P^{-1} = P_{n-1}P_{n-2}\cdots P_1$$

2、计算:
$$LUP^{-1}x = b$$

3、解:
$$Ly = b$$
, $Uz = y$, $x = Pz$

例3:
$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 2 \\ 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

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

$$\widetilde{A}^{(1)} = \begin{vmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1\\ 0 & -1 & 2\\ 1 & 4 & 2 \end{vmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 2 \\ 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix} \qquad \widetilde{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 0 & -1 & 2 \\ 1 & 4 & 2 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 0 & -1 & 2 \\ 0 & \frac{25}{6} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}$$

$$P_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \\ & & 1 \end{bmatrix}$$

$$P_{1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & & \\ 1 & 0 & & \\ & & 1 \end{bmatrix} \qquad L_{1} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ 0 & 1 & \\ -\frac{1}{3} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\widetilde{A}^{(1)} = P_1 A$$

$$A^{(1)} = L_1 \widetilde{A}^{(1)}$$

$$A^{(1)} = L_1 P_1 A$$

$$A^{(1)} = \begin{vmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1\\ 0 & -1 & 2\\ 0 & \frac{25}{6} & \frac{5}{3} \end{vmatrix}$$

$$\widetilde{A}^{(2)} = \begin{vmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1\\ 0 & \frac{25}{6} & \frac{5}{3}\\ 0 & -1 & 2 \end{vmatrix}$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 0 & -1 & 2 \\ 0 & \frac{25}{6} & \frac{5}{3} \end{bmatrix} \qquad \widetilde{A}^{(2)} = \begin{bmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 0 & \frac{25}{6} & \frac{5}{3} \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 3 & -\frac{1}{2} & 1 \\ 0 & \frac{25}{6} & \frac{5}{3} \\ 0 & 0 & \frac{12}{5} \end{bmatrix}$$

$$P_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & \\ & 1 & 0 \end{bmatrix} \qquad L_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \frac{1}{6} & & \\ & \frac{25}{5} & 1 \end{bmatrix}$$

$$P_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 0 & 1 \\ & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & \frac{6}{25} & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = L_2 P_2 A^{(1)}$$

$$\widetilde{A}^{(2)} = P_2 A^{(1)}$$

$$A^{(2)} = L_2 \widetilde{A}^{(2)}$$

1、求:
$$L_3P_3L_2P_2L_1P_1A = U$$

解 Ax = b

2、求:
$$L_3P_3L_2P_2L_1P_2P_3\cdot (P_3P_2P_1)A = U$$

3、记为:
$$L_3P_3L_2P_2L_1P_2P_3 \cdot PA = U$$
,
 $\diamondsuit: L = P_3P_2L_1^{-1}P_2L_2^{-1}P_3L_3^{-1}$

4、有:
$$PA = LU$$
, 计算 $PAx = Pb$

5、计算:
$$LUx = Pb$$
, 解: $Ly = Pb$, $Ux = y$

补充 列主元高斯消去/列主元LU分解

Matlab中lu()函数:

$$[L,U,P] = lu(A)$$

满足PA = LU

第4章 矩阵分解

- 1、LDU分解
- 2、QR分解
- 3、满秩分解
- 4、SVD分解

第4章 LU分解

A = LU

定义4.1 如果n阶矩阵A能够分解为一个下三角矩阵L和一个上三角矩阵U的乘积,则称其为三角分解或LU分解。如果方阵A可分解成A=LDU,其中L为一个单位下三角矩阵,D为对角矩阵,则称A可作LDU分解。

定理4.1 矩阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 的分解式唯一的充要条件为A 的顺序主子式 $\Delta_k \neq 0$ 。 A = LDU ,其中L是单位下三角矩阵,U是单位上三角矩阵,D是对角矩阵,并且 $D = \operatorname{diag}(d_1, d_2, \cdots, d_n), d_k = \frac{\Delta_k}{\Delta_{k-1}}, k = 1, 2, \cdots, n \quad (\Delta_0 = 1)$

推论 设A是n阶非奇异矩阵,A有三角分解A=LU,

的充要条件是A的顺序主子式 $\Delta_k \neq 0$ $k=1,2,\dots,n$

例: 求矩阵
$$A$$
的 LDU 分解: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix}$

求矩阵
$$A$$
的 LDU 分解: $A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix}$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & -1 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & -1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1} = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \qquad A^{(1)} = L_{1}A$$

$$A^{(1)} = L_1 A$$

$$A \xrightarrow{r} A^{(1)} \xrightarrow{r} A^{(2)} = U$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & -1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & -1 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix} \qquad A^{(2)} = L_2 A^{(1)}$$

$$A^{(2)} = L_2 A^{(1)}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 3 \end{bmatrix} \quad A^{(1)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 5 & -1 \end{bmatrix} \quad A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$L_{1} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ -\frac{1}{2} & 1 & \\ -1 & & 1 \end{bmatrix} \quad L_{2} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = L_2 L_1 A$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix} \qquad L_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{1}{2} & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \qquad L_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ & 1 \\ & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \qquad L_{_{1}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \qquad L_{_{2}}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{_{1}}^{-1} = \begin{vmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} & 1 \\ 1 & \end{vmatrix}$$

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

$$L = L_{_{1}}^{-1} L_{_{2}}^{-1}$$

$$A = LA^{(2)}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 3 \\ 0 & \frac{5}{2} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$

$$L = \begin{vmatrix} 1 & & \\ \frac{1}{2} & 1 & \\ 1 & 2 & 1 \end{vmatrix}$$

$$L = \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1}{2} & 1 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix} \qquad D = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{5}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \qquad U = \begin{bmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{5} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$U = \begin{vmatrix} 1 & -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} \\ 0 & 1 & -\frac{1}{5} \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

$$A = LA^{(2)} = LDU$$

定义 4.2 设矩阵 A 有唯一的 LDU 分解 . 若把 A = LDU 中的 D 与 U 结合起来,并且用 \hat{U} 来表示,就得到唯一的分解

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}(\mathbf{D}\mathbf{U}) = \mathbf{L}\hat{\mathbf{U}} \tag{4.1.23}$$

称为 A 的 Doolittle 分解; 若把 A = LDU 中的 L 与 D 结合起来, 并且用 \hat{L} 来表示, 就得到唯一的分解

$$\mathbf{A} = (\mathbf{L}\mathbf{D})\mathbf{U} = \hat{\mathbf{L}}\mathbf{U} \tag{4.1.24}$$

称为 A 的 Crout 分解.

当A为实对称正定矩阵时

$$\widetilde{\boldsymbol{D}} = \operatorname{diag}(\sqrt{d_1}, \sqrt{d_2}, \cdots, \sqrt{d_n})$$

$$A = L\widetilde{\boldsymbol{D}}^2 U$$

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\widetilde{\mathbf{D}}^{2}\mathbf{L}^{\mathrm{T}} = (\mathbf{L}\widetilde{\mathbf{D}})(\mathbf{L}\widetilde{\mathbf{D}})^{\mathrm{T}} = \mathbf{G}\mathbf{G}^{\mathrm{T}}$$
 (4. 1. 32)

定义 4.3 称式(4.1.32) 为实对称正定矩阵的 Cholesky 分解 (平方根分解、对称三角分解).

当A为实对称正定矩阵时, $\Delta_k > 0$ ($k = 1, 2, \dots, n$). 于是A,有唯一的 LDU 分解,即

$$A = LDU$$

其中, $\mathbf{D} = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)$, 且 $d_i > 0$ $(i = 1, 2, \dots, n)$. 令

$$\tilde{\mathbf{D}} = \operatorname{diag}(\sqrt{d_1}, \sqrt{d_2}, \cdots, \sqrt{d_n})$$

于是有

$$A = L\widetilde{D}^2 U$$

由 $A^{T} = A$ 得到

$$L\widetilde{D}^2U = U^{\mathrm{T}}\widetilde{D}^2L^{\mathrm{T}}$$

再由分解的唯一性有

$$\boldsymbol{L} = \boldsymbol{U}^{\mathrm{T}}, \quad \boldsymbol{U} = \boldsymbol{L}^{\mathrm{T}}$$

因而有

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\tilde{\mathbf{D}}^{2}\mathbf{L}^{\mathrm{T}} = \mathbf{L}\mathbf{D}\mathbf{L}^{\mathrm{T}} \tag{4.1.31}$$

或者

$$\mathbf{A} = \mathbf{L}\widetilde{\mathbf{D}}^{2}\mathbf{L}^{\mathrm{T}} = (\mathbf{L}\widetilde{\mathbf{D}})(\mathbf{L}\widetilde{\mathbf{D}})^{\mathrm{T}} = \mathbf{G}\mathbf{G}^{\mathrm{T}}$$
 (4. 1. 32)

这里 $G = L\tilde{D}$ 是下三角矩阵.

定义 4.3 称式(4.1.32) 为实对称正定矩阵的 Cholesky 分解 (平方根分解、对称三角分解).

作业 (第五版)

- 1、定义: 4.1、4.2、4.3
- 2、例题: 4.1、4.2
- 3、习题4.1:1、4

作业 (第三版)

- 1、定义: 4.1、4.2、4.3
- 2、例题: 4.1、4.2
- 3、习题4.1:1、4

下课, 谢谢大家!