

# 第五章 解线性方程组的直接法

## 5.1 直接法与三角形方程组求解

### 5.1.1 线性方程组的分类

不同类型的方程组由不同的解法：

按系数矩阵**零元素**多少分：稠密（元素满）、稀疏（占生活中的绝大多数 80%，如推荐系统）

按系数矩阵**阶数**分：**高阶 4000 阶以上**、低阶

按系数矩阵**形状**分：对称正定(对称 $A^T = A$ , 正定 $X^T A X = E$ )、对角线

对角占优（对角阵元素的绝对值比其他元素大，一定有解且唯一）、三角形方程组

### 5.1.2 三角形线性方程组的解法

**下三角形** 形式：
$$\begin{cases} l_{11}x_1 & = b_1 \\ l_{21}x_1 + l_{22}x_2 & = b_2 \\ \dots & \dots \\ l_{n1}x_1 + l_{n2}x_2 + \dots + l_{nn}x_n & = b_n \end{cases}$$
 简写为  $Lx = b$

解：
$$\begin{cases} x_1 = \frac{b_1}{l_{11}} \\ x_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij}x_j}{l_{ii}} \quad (i = 2, 3, \dots, n) \end{cases}$$
 先解出 $x_1$ ，不断迭代解出 $x_i$ （**对角阵元素不能为零**）

**上三角形** 形式：
$$\begin{cases} u_{11}x_1 + u_{12}x_2 + \dots + u_{1n}x_n & = b_1 \\ & u_{22}x_2 + \dots + u_{2n}x_n & = b_2 \\ & \dots & \dots \\ & & u_{nn}x_n & = b_n \end{cases}$$
 简写为  $Ux = b$

解：
$$\begin{cases} x_n = b_n / u_{nn} \\ x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij}x_j}{u_{ii}} \quad (i = n-1, n-2, \dots, 2, 1) \end{cases}$$

### 5.1.3 直接法概述

**高斯消去法** 设方程组 $Ax = b$ ，其中 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ， $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$   $b = (b_1, b_2, \dots, b_n)^T$

增广矩阵： $(A|b) \xrightarrow{\text{行变换}} (A^{(n)}|b^{(n)})$  其中 $A^{(n)}$ 为**上三角阵**，则 $A^{(n)}x = b^{(n)}$ 与原方程组同解  
称此方法为**高斯消去法**

**三角分解法** 若有 $A = LU$ （任意矩阵皆可如此变换），其中 $L, U$ 为三角阵，则有

$$Ax = b \Leftrightarrow LUX = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$$

通常 $L$ 为下三角(将原阵对角线下元素消为零的**倍数**)， $U$ 为上三角。此法为三角分解法

## 5.2 高斯消去法

### 5.2.1 消元与回代计算

**消元** 例如:  $(A|b) = \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 1 & 3 & -2 & 1 \\ 2 & -2 & 1 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow[r_3-2r_1]{r_2-r_1} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 2 & -3 & -5 \\ 0 & -4 & -1 & -11 \end{array} \right) \xrightarrow{r_3+2r_2} \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 2 & -3 & -5 \\ 0 & 0 & -7 & -21 \end{array} \right)$  对角行变换

将其变为上三角阵。一般情况, 设  $\det A \neq 0$

$$\textcircled{1} \text{ 第一次消元: } (A^{(1)}|b^{(1)}) = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(1)} & \dots & a_{2n}^{(1)} & b_2^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}^{(1)} & a_{n2}^{(1)} & \dots & a_{nn}^{(1)} & b_n^{(1)} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(2)} & \dots & a_{nn}^{(2)} & b_n^{(2)} \end{pmatrix} = (A^{(2)}|b^{(2)})$$

$$\text{其中: } a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}} a_{1j}^{(1)} \quad j = 1, 2, \dots, n \quad b_i^{(2)} = b_i^{(1)} - \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}} b_1^{(1)} \quad i = 2, 3, \dots, n$$

注: 若  $a_{11}^{(1)} \neq 0$ , 则在第一列中至少有一个元素不等于 0, 可交换该行后再消元

$$\textcircled{2} \text{ 第 } k \text{ 次消元: } (A^{(k)}|b^{(k)}) = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & \dots & a_{1k}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & \dots & a_{kn}^{(k)} & b_k^{(k)} \\ & & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & a_{nk}^{(k)} & \dots & a_{nn}^{(k)} & b_n^{(k)} \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & \dots & a_{1k}^{(1)} & a_{1(k+1)}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & a_{k(k+1)}^{(k)} & \dots & a_{kn}^{(k)} & b_k^{(k)} \\ & & 0 & a_{(k+1)(k+1)}^{(k+1)} & \dots & a_{(k+1)n}^{(k+1)} & b_{k+1}^{(k+1)} \\ & & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & 0 & a_{n(k+1)}^{(k+1)} & \dots & a_{nn}^{(k+1)} & b_n^{(k+1)} \end{pmatrix} = (A^{(k+1)}|b^{(k+1)})$$

$$\text{其中: } a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} a_{kj}^{(k)} \quad j = k+1, k+2, \dots, n$$

$$b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} b_k^{(k)} \quad i = k+1, k+2, \dots, n$$

为了减少计算量, 令单独变量 **倍数**  $m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$  则  $a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik} a_{kj}^{(k)} \quad j = k+1, k+2, \dots, n$

$$b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - m_{ik} b_k^{(k)} \quad i = k+1, k+2, \dots, n$$

$$\textcircled{3} \text{ 主元素: 当 } k = n-1 \text{ 时, 得到上三角阵 } (A^{(n)}|b^{(n)}) = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & & a_{nn}^{(n)} & b_n^{(n)} \end{pmatrix}$$

当  $|A| \neq 0$  时,  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$  称为主元素

**回代** 对于主元素  $(A^{(n)}|b^{(n)}) = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & & a_{nn}^{(n)} & b_n^{(n)} \end{pmatrix} \begin{cases} x_n = \frac{b_n^{(n)}}{a_{nn}^{(n)}} \\ x_i = \frac{b_i^{(i)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}^{(i)} x_j}{a_{ii}^{(i)}} \quad (i = n-1, n-2, \dots, 2, 1) \end{cases}$

**注意:** 若 **A 非奇异**, 则上述过程可行, 但无法事先判断。故可能

① 某一步找不到非零元

② 到最后一步得  $a_{nn}^{(n)} = 0$ , 无法回代, 需在计算中中断

## 5.2.2 gauss 消去法的运算量

$$m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$$

消元过程

在第  $k$  步中:  $a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} a_{kj}^{(k)} \quad j = k+1, k+2, \dots, n$

$$b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}} b_k^{(k)} \quad i = k+1, k+2, \dots, n$$

除法:  $n-k$       乘法:  $(n-k)(n-k+1)$       共:  $(n-k)(n-k+2)$  次

共  $n-1$  步, 所以有  $\sum_{k=1}^{n-1} (n-k)(n-k+2) = \frac{n^3}{3} + \frac{n^2}{2} - \frac{5}{6}n$

回代过程

$$\begin{cases} x_n = \frac{b_n^{(n)}}{a_{nn}^{(n)}} \\ x_i = \frac{b_i^{(i)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}^{(i)} x_j}{a_{ii}^{(i)}} \quad (i = n-1, n-2, \dots, 2, 1) \end{cases}$$

求  $x_i$  中, 乘法  $n-i$  次, 除 1 次, 共  $n-i+1$  次, 所以共有  $\sum_{k=1}^{n-1} (n-i+1) + 1 = \frac{n^2}{2} - \frac{n}{2}$

总和次数  $MD = \frac{n^3}{3} + n^2 - \frac{n}{3} = \frac{n^3}{3} + O(n^2)$

可以看到, 当  $n = 20$  时, 总次数约为 2670 次, 比使用克莱姆法则  $9.7 \times 10^{20}$  次极端减少。

## 5.3 高斯列主元素消去法

### 5.3.1 主元素的作用

作用 在消元过程中以主元素  $a_{kk}^{(k)}$  依次作除法计算:  $m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$

- 注意
- ① 若消元过程中对角线元素出现  $a_{kk}^{(k)} = 0$ , 则消元无法继续
  - ② 若  $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ , 但其值较小, 则会产生较大误差
  - ③ 为 **避免小主元作除数**, 在  $A^{(k)}$  的第  $k$  列主对角线以下元素  $a_{ik}^{(k)} (k \leq i \leq n)$  中 **挑选绝对值最大者**, 并通过行变

换, 使之位于主对角线上作为主元素, 仍记为  $a_{kk}^{(k)}$ , 然后在进行消元计算。即  $a_{kk}^{(k)} = \max_{k \leq i \leq n} |a_{ik}^{(k)}|$

第  $k$  列主对角元以下元素绝对值最大者作主元 (该行与第  $k$  行 **整体对调**), 称每一步都按列选主元的消去法为 **gauss 列主元素消去法**

例题 1. 用舍入三位有效数字求解线性方程组  $\begin{cases} 0.0300x_1 + 58.9x_2 = 59.2 \\ 5.31x_1 - 6.10x_2 = 47.0 \end{cases}$

- ① 不选主元的 Gauss 消去法计算结果:  $x_1 = -10.0, x_2 = 1.01$ , 此解无效
- ② 按列选主元的 Gauss 消去法计算结果:  $x_1 = 10.0, x_2 = 1.00$ , 此解有效

### 5.3.2 算法设计

本节略去  
详细内容参阅教学课件

### 5.3.3 消元过程与系数矩阵的分解

#### 不带行变换的消元过程

第 $k$ 步:  $(A^{(k)}|b^{(k)}) \xrightarrow[r=k+1,k+2,\dots,n]{r_i - m_{ik}r_k} (A^{(k+1)}|b^{(k+1)})$  相当于用一系列的系数矩阵左乘:  $L_k(A^{(k)}|b^{(k)}) = (A^{(k+1)}|b^{(k+1)})$

$$\text{其中: } L_k = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & -m_{k+1,k} & 1 & \\ & & \vdots & & \ddots \\ & & -m_{n,k} & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix}, k = 1, 2, \dots, n$$

可得到  $L_{n-1}L_{n-2} \dots L_2L_1A^{(1)} = A^{(n)} \Rightarrow A = A^{(1)} = (L_{n-1}L_{n-2} \dots L_2L_1)^{-1}A^{(n)} = LU$

$$\text{其中 } L = L_1^{-1}L_2^{-1} \dots L_{n-1}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ m_{21} & 1 & & & \\ m_{31} & m_{32} & 1 & & \\ \dots & \dots & \dots & \ddots & \\ m_{n1} & m_{n2} & m_{n3} & \dots & 1 \end{pmatrix} \text{ 称为单位下三角阵}$$

$$U = A^{(n)} = \begin{pmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \dots & a_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn}^{(n)} \end{pmatrix} \text{ 称为上三角阵。显然有 } |A| = |U|, \text{ 称 } A = LU \text{ 为矩阵 } A \text{ 的 } LU \text{ 分解}$$

**注意:** 由归纳法可得:  $a_{ii}^{(i)} \neq 0 \Leftrightarrow A$  的顺序主子式  $D_1, D_2, \dots, D_k \neq 0$

**定理 3.1 基本定理** 若  $A$  的顺序主子式  $D_1, D_2, \dots, D_{n-1} \neq 0$ , 则  $A$  的  $LU$  分解存在且唯一。

#### 带行交换的消元过程

**换行:** 记  $L_{ik} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & 0 & \dots & 1 \\ & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & 1 & \dots & 0 \end{pmatrix}$   $\begin{matrix} \text{第 } k \text{ 行} \\ \text{第 } i \text{ 行} \end{matrix}$  ( $i > k$ ) 则交换  $(A^{(k)}|b^{(k)})$  中的  $k$  行和  $i$  行再消元可以表示为

$$L_k L_{ik} (A^{(k)}|b^{(k)}) = (A^{(k+1)}|b^{(k+1)})$$

设当  $n = 4$  时, 有  $L_3 L_{i_3 3} L_2 L_{i_2 2} L_1 L_{i_1 1} A = A^{(4)} = U \Rightarrow L_3 (L_{i_3 3} L_2 L_{i_2 2} L_1 L_{i_1 1} A) = U$

令  $\tilde{L}_2 = L_{i_3 3} L_2 L_{i_2 2}$ ,  $\tilde{L}_1 = L_{i_3 3} L_{i_2 2} L_1 L_{i_1 1}$ ,  $P = L_{i_3 3} L_{i_2 2} L_{i_1 1}$  称为**排列阵**, 可以表示**所有的行变换**。

易知当  $i, k > k$  时,  $\tilde{L}_k = L_{ij} L_k L_{ij}$  与  $L_k$  形状相同, 只是交换了第  $k$  列对角线以下的  $i, j$  行元素, 故  $\tilde{L} = L_3 \tilde{L}_2 \tilde{L}_1$  仍为单位下三角阵。

一般地有  $L_{n-1} \tilde{L}_{n-2} \dots \tilde{L}_2 \tilde{L}_1 P A = U$ , 从而  $PA = LU$ , 其中  $L = (L_{n-1} \tilde{L}_{n-2} \dots \tilde{L}_2 \tilde{L}_1)^{-1}$  为单位下三角阵

**定理 3.2** 若  $|A| \neq 0$ , 则存在排列阵  $P$ , 以及单位下三角阵  $L$  和非奇异上三角阵  $U$ , 使得  $PA = LU$

## 5.4 直接三角分解法

**基本思想** 如果有三角阵 $LU$ ，使得 $A = LU$ ，则方程组  $Ax = b \Leftrightarrow LUx = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$

对于不同的 $A$ 的情况，有不同求解方法：

- ① 如果 $A$ 稠密，使用杜利特尔分解( $L$ 单位下三角)、克劳特分解( $U$ 单位上三角)
- ②  $A$ 三对角线，使用追赶法
- ③  $A$ 对称正定，使用平方根法

### 5.4.1 三角分解

**问题** 设 $A$ 的各阶顺序主子式不为 $0$ ，则 $A = LU$ ，问如何求解出 $LU$

$$\text{即} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \dots & u_{1n} \\ & u_{22} & \dots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & u_{nn} \end{pmatrix}$$

$$\text{简化版本} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix}$$

**简化推导** 作初等行变换将第一列消为零： $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & a_{22} & a_{23} \\ 0 & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{a_{21}}{a_{11}} & 1 & 0 \\ \frac{a_{31}}{a_{11}} & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix}$

将第二行变为零： $u_{22} = a_{22} - l_{21}u_{12}$   $u_{23} = a_{23} - l_{21}u_{13}$

更新  $l_{32} = \frac{a_{32} - l_{31}u_{12}}{u_{22}}$  更新一次的  $u_{22}$  现在的元素 最后更新  $u_{33} = (a_{33} - l_{31}u_{13} - l_{32}u_{23})$

① 先确定第一行不变。所以  $u_{1j} = a_{1j}$

② 更新第一列（将第一列消为零）： $l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}}$  由于没有做任何变换

③ 确定第二行（已知倍数，易求）： $u_{2j} = a_{2j} - l_{21}u_{1j}$  ④ 更新第二列： $l_{i2} = \frac{a_{i2} - l_{i1}u_{12}}{u_{22}}$

⑤ 更新第三行： $u_{3j} = a_{3j} - l_{31}u_{1j} - l_{32}u_{2j}$  ⑥ 更新第三列： $u_{i3} = \frac{a_{i3} - l_{i1}u_{13} - l_{i2}u_{23}}{u_{33}}$

⑦ 更新第四行： $u_{4j} = a_{4j} - l_{41}u_{1j} - l_{42}u_{2j} - l_{43}u_{3j}$  更新三次

$$u_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}u_{kj} \quad l_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}u_{kj}}{u_{jj}}$$

**一般推导** ① 主对角线(含)上边： $a_{ri} = \sum_{k=1}^n l_{rk}u_{ki} \xrightarrow{k>r \Rightarrow l_{kr}=0} \sum_{k=1}^r l_{rk}u_{ki} \quad \begin{pmatrix} i = r, r+1, \dots, n \\ r = 1, 2, \dots, n \end{pmatrix}$

② 主对角线下边： $a_{ri} = \sum_{k=1}^n l_{ik}u_{kr} \xrightarrow{k>r \Rightarrow u_{kr}=0} \sum_{k=1}^r l_{ik}u_{kr} \quad \begin{pmatrix} i = r+1, r+2, \dots, n \\ r = 1, 2, \dots, n-1 \end{pmatrix}$

求 $u_{ij}, l_{ij}$  设 $r = 1, a_{1i} = l_{11}u_{1i} \Rightarrow u_{1i} = a_{1i} \quad (i = 1, 2, \dots, n)$

$$a_{i1} = l_{i1}u_{11} \Rightarrow l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}} \quad (i = 2, 3, \dots, n)$$

$$\text{一般地，有} \left. \begin{aligned} u_{ij} &= a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik}u_{kj} \quad (j = r, r+1, \dots, n) \\ l_{ij} &= \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik}u_{kj}}{u_{jj}} \quad (i = j+1, j+2, \dots, n) \end{aligned} \right\} j = 2, 3, \dots, n-1$$

$k$  是中间参数，表示更新第几行。从第一行开始，直到 $i-1$ 为止。更新次数只和行有关：对第 $i$ 行求，就更新 $i-1$ 次。所有的倍数( $l_{ik}$ )都是第 $i$ 行的。

最后， $r = n, u_{nn} = a_{nn} - \sum_{k=1}^{n-1} l_{nk}u_{kn}$

**注意** ① 计算第 $i$ 行的 $u$ 只用到了该行的 $l$ 和 $u$ ，计算第 $i$ 列时只用到该列前的 $l$ 和 $u$

②  $u_{ij} = a_{ij} -$ 第 $i$ 行左方元素与第 $i$ 列上方元素之积

$$l_{ir} = (a_{ir} - \text{第}i\text{行左方元素与第}r\text{列上方元素之积})/u_{rr}$$

③ 图示

④ 先计算 $l$ ，后计算 $u$ ，可以推证克劳特分解

$$\begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ l_{21} & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & u_{nn} \end{pmatrix}$$

## 5.4.2 求解方程组

下三角方程组  $Ly = b$  
$$\begin{cases} y_1 = b_1 \\ y_r = b_r - \sum_{k=1}^{r-1} l_{rk} y_k \quad r = 2, 3, \dots, n \end{cases}$$

上三角方程组  $Ux = y$  
$$\begin{cases} x_n = \frac{y_n}{u_{nn}} \\ x_r = (y_r - \sum_{i=r+1}^n u_{ri} x_i) / u_{rr} \quad r = n-1, n-2, \dots, 2, 1 \end{cases}$$

例题

1. 用杜利特尔法解方程组 
$$\begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3 & -4 & -12 & 13 \\ 1 & 2 & 3 & -4 \\ 4 & 14 & 9 & -13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 \\ 5 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} A &\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & & & \\ 1/2 & & & \\ 4/2 & & & \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & & \\ 4/2 & -6/11 & & \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\ 4/2 & -6/11 & -9 & \end{pmatrix} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\ 4/2 & -6/11 & -9 & -4 \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \\ -17 \\ -16 \end{pmatrix} \begin{cases} \leftarrow y_1 = b_1 \\ \leftarrow y_2 = b_2 - l_{21}y_1 \\ \leftarrow y_3 = b_3 - l_{31}y_1 - l_{32}y_2 \\ \leftarrow y_4 = b_4 - l_{41}y_1 - l_{42}y_2 - l_{43}y_3 \end{cases} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ & 11 & -12 & 17/2 \\ & -3/11 & -2/11 & \\ & & & -4 \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \\ -17 \\ -16 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \begin{cases} \leftarrow (y_1 - u_{14}x_4 - u_{13}x_3 - u_{12}x_2)/u_{11} \\ \leftarrow (y_2 - u_{24}x_4 - u_{23}x_3)/u_{22} \\ \leftarrow (y_3 - u_{34}x_4)/u_{33} \\ \leftarrow y_4/u_{44} \end{cases} \end{aligned}$$

## 5.4.3 紧凑格式

注意到求 $y_r$ 的公式与求 $u_{ri}$ 的公式相仿，故可将杜利特尔分解与解 $Ly = b$ 同时进行，即对增广矩阵同时作变换：

$$\begin{aligned} (A|b) &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n \end{pmatrix} \xrightarrow{r=1} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} & y_1 \\ l_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ l_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n \end{pmatrix} \xrightarrow{r=2} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} & y_1 \\ l_{21} & u_{22} & \cdots & u_{2n} & y_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n \end{pmatrix} \\ &\rightarrow \cdots \xrightarrow{r=n} \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} & y_1 \\ l_{21} & y_{22} & \cdots & y_{2n} & y_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & u_{nn} & y_n \end{pmatrix} \quad \text{称为紧凑格式，随后再解 } Ux = y \text{ 即可} \end{aligned}$$

## 5.4.4 部分选主元的杜利特尔分解

方法  $u_{rr}$ 为主元素，为避免小主元作除数，加入选主元措施——行变换，相当于 $PA = LU$ 分解，方法如下：

$$\text{设矩阵} A \text{经过第} r-1 \text{步分解为 } A \rightarrow \begin{pmatrix} \vdots & a_{rr} & \cdots & a_{rn} & \cdots \\ & \cdots & & \cdots & \\ \vdots & a_{nr} & \cdots & a_{nn} & a_{nn+1} \end{pmatrix}$$

每次更换，先求一列，再根据其中最大换行，再除上 $u_{rr}$ ，再计算行剩余内容。

分解 第 $r$ 步分解可得：

① 计算中间量 $s_i$ ，并存入 $a_{ir}$  
$$a_{ir} \leftarrow s_i = a_{ir} - \sum_{k=1}^{r-1} a_{ik} a_{kr} \quad (i = r, r+1, \dots, n)$$

② 选择绝对值最大的 $s_i = a_{ir}$ ，即确定行号 $i_0$ ，使得 $|s_{i_0}| = \max_{k \leq i \leq n} |s_i|$

③ 如果  $i_0 \neq r$ , 则交换  $i_0$  行与  $r$  行

④  $a_{ir} \leftarrow l_{ir} = \frac{a_{ir}}{a_{rr}} (i = r + 1, \dots, n)$  先计算  $l_{ir}$

$a_{ri} \leftarrow u_{ri} = a_{ri} - \sum_{k=1}^{r-1} a_{rk} \neq a_{ki} (i = k + 1, \dots, n, n + 1)$  再计算  $u_{ri}$  和  $y_r$ , 其中  $r = 1, 2, \dots, n - 1$

#### 5.4.5 解矩阵方程 $AX = B$

**方法** 矩阵方程  $AX = B$  相当于系列方程组  $A(x_1, x_2, \dots, x_n) = (b_1, b_2, \dots, b_n)$

设  $PA = LU$ , 则因为  $PAX = PB$ , 所以  $LUX = PB \Leftrightarrow \begin{cases} LY = PB \\ UX = Y \end{cases}$  其中  $Y = (y_1, y_2, \dots, y_n)$

**例题** 1. 解方程  $AX = B$ , 其中  $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 \\ 2 & -2 & 3 & -3 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 4 & 3 \end{pmatrix} B = \begin{pmatrix} -8 & -16 \\ -20 & -40 \\ -2 & -4 \\ 4 & 8 \end{pmatrix} X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \\ x_{31} & x_{32} \\ x_{41} & x_{42} \end{pmatrix} = (x_1, x_2)$

选择主元杜利特尔分解

①  $(A|B) \rightarrow (LU|y_1 y_2)$

②  $U(x_1, x_2) = (y_1, y_2)$  相当于解  $Ux_1 = y_1, Ux_2 = y_2$

### 5.5 平方根法

在工程计算中常遇到线性方程组的系数矩阵为**正定矩阵**, 下面讨论正定矩阵的三角分解

#### 5.5.1 对称正定矩阵的分解

**正定阵**  $X^T A X > 0$  任意非零  $X$  (或各阶顺序主子式大于零)

**定理 5.1** **乔累斯基分解:** 设  $A$  是正定矩阵, 则存在唯一的**对角元素全为正的下三角阵  $L$** , 使  $A = LL^T$

**证明** 若  $A$  正定, 则  $A$  的各阶顺序主子式全部大于 0, 则存在**唯一分解  $A = \tilde{L}\tilde{U}$**  ( $\tilde{L}$  单位下三角,  $\tilde{U}$  上三角)

设  $A_k, \tilde{L}_k, \tilde{U}_k$  依次为  $A, \tilde{L}, \tilde{U}$  的  $k$  阶顺序主子式阵, 则有  $|A_k| = |\tilde{L}_k| |\tilde{U}_k| = \prod_{i=1}^k \tilde{u}_{ii} > 0$

其中  $\tilde{u}_{ii}$  为  $\tilde{U}$  的对角元 可得  $\tilde{u}_{kk} = \frac{|A_k|}{|A_{k-1}|} > 0$  其中  $|A_0| \triangleq 1$

令  $D = \begin{pmatrix} \tilde{u}_{11} & & \\ & \tilde{u}_{22} & \\ & & \ddots \\ & & & \tilde{u}_{nn} \end{pmatrix}$  则  $D$  可逆, 故  $A = \tilde{L} D D^{-1} \tilde{U}$

有  $D^{-1} \tilde{U} = \begin{pmatrix} \tilde{u}_{11}^{-1} & & \\ & \tilde{u}_{22}^{-1} & \\ & & \ddots \\ & & & \tilde{u}_{nn}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{u}_{11} & \tilde{u}_{12} & * \\ & \tilde{u}_{22} & \ddots \\ & & \ddots & \tilde{u}_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & * \\ & 1 & \\ & & \ddots \\ & & & 1 \end{pmatrix} = U$  为单位上三角阵

而  $A = \tilde{L} D D^{-1} \tilde{U} = \tilde{L} D U = A^T = U^T (\tilde{L} D)^T = U^T (D \tilde{L}^T)$  由分解唯一性可知  $\tilde{L} = U^T \Rightarrow A = \tilde{L} D \tilde{L}^T$

记  $D^{\frac{1}{2}} = \begin{pmatrix} \sqrt{\tilde{u}_{11}} & & \\ & \sqrt{\tilde{u}_{22}} & \\ & & \ddots \\ & & & \sqrt{\tilde{u}_{nn}} \end{pmatrix}$  则有  $A = (\tilde{L} D^{\frac{1}{2}}) (\tilde{L} D^{\frac{1}{2}})^T = LL^T$  唯一

#### 5.5.2 计算

**条件** 有  $\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} l_{11} & & & \\ l_{21} & l_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \dots & l_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} l_{11} & l_{21} & \dots & l_{n1} \\ & l_{22} & \dots & l_{n2} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & l_{nn} \end{pmatrix}$

**解法** 则有  $a_{ij} = \sum_{k=1}^n l_{ik} \tilde{l}_{kj} = \sum_{k=1}^n l_{ik} l_{jk} \xrightarrow{i \geq j} \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk} + l_{ij} l_{jj} \quad i = j, j+1, j+2, \dots, n$

$$\Rightarrow \left. \begin{aligned} i=j, \quad l_{jj} &= \left( a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk}^2 \right)^{1/2} \\ i>j, \quad l_{ij} &= \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk}}{l_{jj}} \quad i=j+1, \dots, n \end{aligned} \right\} j=1, 2, \dots, n$$

注意

① 按列计算 $l$

② 在编程时,  $A(j, j) \Leftarrow l_{jj} = \text{Sqrt}(A(j, j) - \sum_{k=1}^{j-1} A(j, k)^2)$

$$A(i, j) \Leftarrow l_{ij} = \frac{A(i, j) - \sum_{k=1}^{j-1} A(i, k) A(j, k)}{A(j, j)}$$

### 5.5.3 解方程组

基本形式  $Ax = b \Leftrightarrow LL^T X = b \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = b \\ L^T x = y \end{cases}$

求解

① 下三角方程组  $Ly = b$   $\begin{cases} y_1 = b_1/l_{11} \\ y_i = (b_i - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} y_k)/l_{ii} \quad i=2, 3, \dots, n \end{cases}$

② 上三角方程组  $L^T x = y$   $\begin{cases} x_n = y_n/l_{nn} \\ x_i = (y_i - \sum_{k=i+1}^n l_{ik} x_k)/l_{ii} \quad i=n-1, n-2, \dots, 2, 1 \end{cases}$

注意

① **不能选主元作行变换**——破坏对称性

② 平方根法是数值稳定的

③ 可将 $A$ 存在一维数组中以节省空间, 但编程较麻烦

④ 该方法**不可使用增广矩阵, 最后 $L$ 有用**

例题

1. 用平方根法求解  $\begin{pmatrix} 4 & -1 & 1 \\ -1 & 4.75 & 2.75 \\ 1 & 2.75 & 3.5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 6 \\ 7.25 \end{pmatrix}$

$$\begin{pmatrix} 4 & -1 & 1 \\ -1 & 4.75 & 2.75 \\ 1 & 2.75 & 3.5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & & \\ -1/2 & 4.75 & 2.75 \\ 1/2 & 2.75 & 3.5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & & \\ -1/2 & \sqrt{4.5} & \\ 1/2 & \sqrt{2} & 3.5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & & \\ -1/2 & \sqrt{4.5} & \\ 1/2 & \sqrt{2} & \sqrt{1.25} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & & \\ -1/2 & 2.121 & \\ 1/2 & 1.414 & 1.118 \end{pmatrix} = L$$

## 5.6 追赶法

**对角占优的三对角线矩阵** 在解三次样条差值问题或常微分方程边值问题时, 要解三对角方程组  $Ax = f$ , 其中

$$A = \begin{pmatrix} b_1 & c_1 & & & \\ a_2 & b_2 & c_2 & & \\ & a_3 & b_3 & c_3 & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & & a_n & b_n \end{pmatrix} \quad f = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ f_3 \\ \vdots \\ f_n \end{pmatrix}$$

$$\text{且} A \text{ 满足有} \quad |b_1| > |c_1| > 0 \quad |b_n| > |a_n| > 0$$

$$|b_i| > |a_i| + |c_i| \quad a_i c_i \neq 0, \quad i=2, 3, \dots, n-1$$

这是一个对角占优阵。

### 5.6.1 矩阵分解

克劳特分解

$A = LU$ , 可知满足有

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & & & \\ a_2 & b_2 & c_2 & & \\ & a_3 & b_3 & c_3 & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & & a_n & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 & & & & \\ \gamma_2 & \alpha_2 & & & \\ & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & \gamma_n & \alpha_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & \beta_1 & & & \\ & 1 & \beta_2 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 & \beta_{n-1} \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$



$$\text{比较第 } i \text{ 行元素可得: } \begin{cases} \alpha_i = \gamma_i & (i = 2, 3, \dots, n) \\ b_i = \gamma_i \beta_{i-1} + \alpha_i & (i = 2, 3, \dots, n) \\ c_i = \alpha_i \beta_i & (i = 1, 2, \dots, n-1) \end{cases} \quad b_1 = \alpha_1$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \gamma_i = \alpha_i & (i = 2, 3, \dots, n) \\ \alpha_1 = b_1, \quad \alpha_i = b_i - \gamma_i \beta_{i-1} & (i = 2, 3, \dots, n) \\ c_i = \alpha_i \beta_i & (i = 1, 2, \dots, n-1) \end{cases}$$

注意

- ① 只需要求出  $\{\alpha_i\}\{\beta_i\}$
- ② 计算顺序  $\alpha_1 \rightarrow \beta_1 \rightarrow \alpha_2 \rightarrow \beta_2 \rightarrow \dots \rightarrow \alpha_{n-1} \rightarrow \beta_{n-1} \rightarrow \alpha_n$  称为追赶法

## 5.6.2 解方程组

基本形式  $Ax = f \Leftrightarrow LUx = f \Leftrightarrow \begin{cases} Ly = f \\ Ux = y \end{cases}$

求解

- ①  $Ly = f$  即  $\begin{cases} \alpha_1 y_1 = f_1 \\ a_i y_{i-1} + \alpha_i y_i = f_i \end{cases} (i = 2, 3, \dots, n) \Rightarrow \begin{cases} y_1 = f_1 / \alpha_1 \\ y_i = (f_i - a_i y_{i-1}) / \alpha_i \end{cases} \quad i = 2, 3, \dots, n$
- ②  $Ux = y$  即  $\begin{cases} x_i + \beta_i x_{i+1} = y_i \\ x_n = y_n \end{cases} (i = 1, 2, \dots, n-1) \Rightarrow \begin{cases} x_n = y_n \\ x_i = y_i - \beta_i x_{i+1} \end{cases} \quad i = n-1, n-2, \dots, 2, 1$

注意

- ① 此回代称为“赶”
- ② 由  $\alpha_i$  和  $y_{i-1}$  可得  $y_i$ , 将  $\{y_i\}$  的计算与追合并, 则  $\alpha_i \rightarrow \beta_i \rightarrow y_i (i = 1, 2, \dots, n-1) \rightarrow \alpha_n \rightarrow y_n$
- ③ 无须选主元, 方法稳定
- ④ 对角占优三对角阵必可逆, 故解存在且唯一
- ⑤ 算法次数较少

例题

1. 用追赶法求解  $\begin{pmatrix} 2 & 1 & & \\ 1 & 4 & 1 & \\ & 1 & 4 & 1 \\ & & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 \\ 6 \\ 14 \\ -2 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} \alpha_1 & & & \\ \gamma_2 & \alpha_2 & & \\ & \gamma_3 & \alpha_3 & \\ & & \gamma_4 & \alpha_4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3 \\ 6 \\ 14 \\ -2 \end{pmatrix}$

$$\begin{cases} \alpha_1 = b_1 = 2, & \beta_1 = \frac{c_1}{\alpha_1} = 0.5, & y_1 = \frac{f_1}{\alpha_1} = -1.5 \\ \alpha_2 = b_2 - a_2 \beta_1 = 3.5, & \beta_2 = \frac{c_2}{\alpha_2} = 0.2857, & y_2 = \frac{f_2 - a_2 y_1}{\alpha_2} = 2.1429 \\ \alpha_3 = b_3 - a_3 \beta_2 = 3.7143, & \beta_3 = \frac{c_3}{\alpha_3} = 0.2692, & y_3 = \frac{f_3 - a_3 y_2}{\alpha_3} = 3.1923 \\ \alpha_4 = b_4 - a_4 \beta_3 = 1.7308, & & y_4 = \frac{f_4 - a_4 y_3}{\alpha_4} = -2.99994 \end{cases} \quad \begin{aligned} x_4 &= y_4 = -3, \\ x_3 &= y_3 - \beta_3 x_4 = 4, \\ x_2 &= y_2 - \beta_2 x_3 = 1, \\ x_1 &= y_1 - \beta_1 x_2 = -2. \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & \beta_1 & & \\ & 1 & \beta_2 & \\ & & 1 & \beta_3 \\ & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix}$$

列表计算:

$i$	$\alpha_i$	$\beta_i$	$y_i$		$x_i$
1	2	0.5	-1.5		-2
2	3.5	0.2857	2.1429		1
3	3.7143	0.2692	3.1923		4
4	1.7308		-3		-3