

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

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

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

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

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 9.7×10^{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 $L_{ik} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & 0 & \dots & 1 \\ & & \vdots & \ddots & \vdots \\ & & 1 & \dots & 0 \end{pmatrix}$ 第 k 行
第 i 行 ($i > k$) 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

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

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: $a_{ri} = \sum_{k=1}^n l_{rk}u_{ki} \xrightarrow{k>r \Rightarrow l_{kr}=0} \sum_{k=1}^r l_{rk}u_{ki} \quad \begin{cases} i = r, r+1, \dots, n \\ r = 1, 2, \dots, n \end{cases}$

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

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 j 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
$$\begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3 & -4 & -12 & 13 \\ 1 & 2 & 3 & -4 \\ 4 & 14 & 9 & -13 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 \\ 5 \\ -2 \\ 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} A &\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\ 4/2 & -6/11 & -9 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\ 4/2 & -6/11 & -9 & -4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\ 4/2 & -6/11 & -9 & -4 \end{pmatrix} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\ 1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\ 4/2 & -6/11 & -9 & -4 \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \\ -17 \\ -16 \end{pmatrix} \begin{cases} y_1 = b_1 \\ y_2 = b_2 - l_{21}y_1 \\ y_3 = b_3 - l_{31}y_1 - l_{32}y_2 \\ y_4 = b_4 - l_{41}y_1 - l_{42}y_2 - l_{43}y_3 \end{cases} \\ &\rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ 11 & -12 & 17/2 \\ -3/11 & -2/11 \\ -4 \end{pmatrix} y = \begin{pmatrix} 10 \\ 20 \\ -17 \\ -16 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \begin{cases} x_1 = (y_1 - u_{14}x_4 - u_{13}x_3 - u_{12}x_2)/u_{11} \\ x_2 = (y_2 - u_{24}x_4 - u_{23}x_3)/u_{22} \\ x_3 = (y_3 - u_{34}x_4)/u_{33} \\ x_4 = y_4/u_{44} \end{cases} \end{aligned}$$

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：

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

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}

$a_{ir} \leftarrow u_{ri} = a_{ri} - \sum_{k=1}^{r-1} a_{rk} \neq a_{ki} (i = k + 1, \dots, n, n + 1)$ 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 $D^{-1} \tilde{U} = \begin{pmatrix} \tilde{u}_{11}^{-1} & & \\ & \tilde{u}_{22}^{-1} & \\ & & \ddots \\ & & & \tilde{u}_{nn}^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{u}_{11} & & & \\ & \tilde{u}_{22} & * & \\ & & \ddots & \\ & & & \tilde{u}_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & * & \\ & & \ddots & \\ & & & 1 \end{pmatrix} = U$ 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 $a_{ij} = \sum_{k=1}^n l_{ik} \tilde{l}_{kj} = \sum_{k=1}^n l_{ik} l_{jk} \xrightarrow{i \geq j} \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk} + l_{ij} l_{jj} \quad i = j, j+1, j+2, \dots, n$