#### 2018-2019学年第一学期

# 计算方法

第二章 解线性方程组的直接法

主讲人: 张治国 zgzhang@szu.edu.cn



# 本章内容

#### 第二章 解线性方程组的直接法

- ✔ § 1 直接法与三角形方程组的求解
  - § 2 Gauss列主元素消去法
- ✓ 2-1 主元素的作用
- ✓ 2-2 带有行交换的矩阵分解
  - 2-3 列主元消去法的算法设计

# 本章内容

#### 第二章 解线性方程组的直接法

- ✓ § 3 直接三角分解法
  - 3-1 基本的三角分解法
  - 3-2 部分选主元的Doolittle分解
  - § 4 平方根法
- ✓ 4-1 对称正定矩阵的三角分解
  - 4-2 平方根法的数值稳定性
  - §5追赶法

 线性方程组的求解在科学计算中非常普遍的使用,在本书 多个章节都有涉及。

• 线性方程组的基本形式:

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

• 线性方程组的矩阵形式:

$$\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b},\tag{1.1}$$

其中

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

- 当  $det(A) \neq 0$ ,方程组(1.1)的解存在且唯一。
- 注: det(A) = |A| 是矩阵行列式。

- 线性方程组在医疗健康领域应用广泛:
  - 疾病诊断和治疗模型
  - 生物医学成像(磁共振、CT、超声等)
  - 开发医疗器械(估计重要仪器材料参数等)
  - 医学信号图像处理与机器学习
- 例: 计算用药剂量
  - 基药物的最优剂量和病人的年龄、体重、病史有关,则可以建立如下线性方程

药量 = 年龄×
$$x_1$$
 + 体重× $x_2$  + 病史× $x_3$ 

- 取三个病人样本,可建立方程组,求解  $x_1$  ,  $x_2$  ,  $x_3$
- 求解后的方程组可用于求解新病人的最优药量

- 线性方程组的分类:
  - 稠密和稀疏(根据系数矩阵含零元多少)
  - 高阶和低阶(根据阶数的高低)
  - 对称正定、三对角线、对角占优等(根据系数矩阵的 形状性质)
- 不同类型的线性方程组有不同的解法。
- 两类基本解法:直接法(本章)和迭代法(第六章§2)



#### • 直接法:

- 对于给定的方程组,在没有舍入误差的假设下,能在 预定的运算次数内求得精确解。
- 将原方程化为一个或两个三角形方程组求解:包括 Gauss消去法和直接三角分解法
- 计算代价高,适用于低阶线性方程组。

#### • 迭代法

- 基于一定的递推格式,产生逼近方程组精确解的近似 序列。
- 收敛性是其为迭代法的前提,存在收敛速度与误差估 计问题。
- 简单实用,适用于大型线性方程组和非线性方程。



• Gauss消去法:对增广矩阵  $(A,b) = (A^{(1)},b^{(1)})$  施以行初等变换,化  $A^{(1)}$  为上三角形矩阵  $A^{(n)}$ ,  $b^{(1)}$  为  $b^{(n)}$ 。则有与(1.1)同解的对应增广矩阵的上三角形方程组

$$\mathbf{A}^{(n)} \mathbf{x} = \mathbf{b}^{(n)} \tag{1.2}$$

$$\stackrel{\mathbf{A}^{(n)}}{=} \mathbf{a}_{11}^{(1)} \quad a_{12}^{(1)} \quad \cdots \quad a_{1n}^{(1)} \\
a_{22}^{(2)} \quad \cdots \quad a_{2n}^{(2)} \\
\vdots \\
a_{nn}^{(n)}$$

$$\mathbf{b}^{(n)} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_n^{(n)} \end{bmatrix}.$$

- 增广矩阵: 系数矩阵右边添上方程组等号右边常数列所得矩阵
- 行初等变换:
  - 1) 以一个非零的数乘矩阵的某一行
  - 2) 把矩阵的某一行的倍数加到另一行
  - 3) 互换矩阵中两行的位置



- Gauss消去法设法消去方程组的系数矩阵 A 的主对角线下的元素,而将 Ax = b 化为等价的上三角形方程组,然后再通过回代过程便可以获得方程组的解。
- 消元与回代计算:
  - 将线性方程组(1.1)化为上三角形方程组(1.2) 的计算过程叫消元;
  - 自下而上解方程组(1.2),计算  $x_n, x_{n-1}, ..., x_2, x_1$  的过程 叫回代。



• 设  $det(A) \neq 0$ , 记 Ax = b 的增广矩阵为

$$(\boldsymbol{A}, \boldsymbol{b}) = (\boldsymbol{A}^{(1)}, \boldsymbol{b}^{(1)}) = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} & b_2^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}^{(1)} & a_{n2}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} & b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$

- 1. 计算行乘数:  $m_{i1} = a_{i1}^{(1)} / a_{11}^{(1)}$  ,  $i = 2,3,\dots,n$
- 2. 第 i 行的元素减去第一行的对应元素乘以  $m_{i1}$

$$\xrightarrow{a_{11}\neq 0} (\mathbf{A}^{(2)}, \mathbf{b}^{(2)}) = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_{1}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_{2}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & a_{n2}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} & b_{n}^{(2)} \end{bmatrix}$$



• 一般形式:  $k = 1, 2, \dots, n$ 

$$(\boldsymbol{A}^{(k)}, \boldsymbol{b}^{(k)}) = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_{1}^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_{2}^{(2)} \\ & & \ddots & \cdots & \vdots & \vdots \\ & & a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} & b_{k}^{(k)} \\ & & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ & & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} & b_{n}^{(k)} \end{bmatrix}$$

- 1. 计算行乘数:  $m_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}$ ,  $i = k+1, k+2, \dots, n$
- 2. 第 i 行的元素减去第 k 行的对应元素乘以  $m_{ik}$



• 设  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$ , i = 1, 2, ..., n, 则  $A^{(n)} x = b^{(n)}$  的解为:

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



• 直接三角分解法:将矩阵 A 分解为两个简单的三角形矩阵 L 和 U 的乘积

$$\boldsymbol{A} = \boldsymbol{L}\boldsymbol{U} \tag{1.4}$$

其中 
$$\boldsymbol{L} = \begin{bmatrix} l_{11} & & & \\ l_{21} & l_{22} & & \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix}$$
,  $\boldsymbol{U} = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & u_{nn} \end{bmatrix}$ 

- 注: 在(1.4)中,若 L 是下三角型矩阵,则 U 一定是上三角型矩阵,反之亦然。
- 因此, 解 Ax = b 转化为解三角型方程

$$Ly = b \tag{1.5}$$

$$Ux = y \tag{1.6}$$



• 下三角形方程组 Ly = b 的第 i 个方程为

$$l_{i1}y_1 + l_{i2}y_2 + \dots + l_{ii}y_i = b_i, i = 1, 2, \dots, n$$
 (1.7)

• 假设  $l_{ii}^{(i)} \neq 0$ ,则可依次解得

$$\begin{cases} y_1 = \frac{b_1}{l_{11}}, \\ -\sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j + b_i \\ y_i = \frac{1}{l_{ii}}, i = 2,3,...,n. \end{cases}$$
 (1.8)



• 上三角形方程组Ux = y的第 i个方程为

$$u_{ii}x_i + u_{i,i+1}x_{i+1} + \dots + u_{in}x_n = b_i, i = 1, 2, \dots, n$$
 (1.9)

• 假设  $u_{ii}^{(i)} \neq 0$ , 则可依次解得

$$\begin{cases} x_{n} = \frac{y_{n}}{u_{nn}}, \\ -\sum_{j=i+1}^{n} u_{ij} y_{j} + y_{i} \\ x_{i} = \frac{u_{ij} y_{j} + y_{i}}{u_{ii}}, i = n-1, n-2, \dots, 2, 1. \end{cases}$$
(1.10)

• 例:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & 3 \\ -1 & 1 & -2 \end{bmatrix} = LU, \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 5 \\ -2 \end{bmatrix},$$

$$\boldsymbol{L} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \qquad \boldsymbol{U} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}.$$

方程 Ax = b, 求解

$$(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 \\ 2 & 0 & 3 & 5 \\ -1 & 1 & -2 & -2 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & -1 & -1 \end{bmatrix} m_{21} = 2$$

$$(\mathbf{A}^{(1)}, \mathbf{b}^{(1)}) \qquad (\mathbf{A}^{(2)}, \mathbf{b}^{(2)})$$

通过回代解得

$$x_3 = (-1)/(-1) = 1$$
,  $x_2 = (3-1 \cdot x_3)/2 = 1$ ,  $x_1 = (1-1 \cdot x_3 - (-1) \cdot x_2)/(-1) = 1$ 

- 直接法在无舍入误差的假设下可以通过有限步运算获得精确解。但由于计算机字长有限,浮点数据和运算过程中不断产生舍入误差。这些误差的传播积累会影响计算精度。如何避免舍入误差的增长是算法设计时必须考虑的问题。
- 在直接法中,若将矩阵的全部元素都存贮,当方程组的阶数很高时,所占的存贮空间将很大。因此,算法设计时应当注意节省内存。
- 消去法要考虑两个细节:  $a_{ii}^{(i)} = 0$  和 A 为奇异矩阵。



#### § 2 Gauss 列主元素消去法

#### 2-1 主元素的作用

- 在Gauss消元过程中,位于矩阵  $A^{(k)}, k = 1, 2, ..., n$  的主对 角线(k, k)位置上的元素  $a_{kk}^{(k)}$  称为主元素。
- 由于主元素在计算时做除数,因此应当避免主元素过小。
- 例:用Gauss消去法解线性方程组,用8位十进制尾数的 浮点数计算

$$\begin{bmatrix} 10^{-8} & 2 & 3 \\ -1 & 3.712 & 4.623 \\ -2 & 1.072 & 5.643 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

• 解: 增广矩阵:

$$\begin{bmatrix} 10^{-8} & 2 & 3 & 1 \\ -1 & 3.712 & 4.623 & 2 \\ -2 & 1.072 & 5.643 & 3 \end{bmatrix}$$

• 行乘数分别为:

$$m_{21} = -1/10^{-8} = -10^{8}$$
,  $m_{31} = -2/10^{-8} = -2 \times 10^{8}$ 

• 在Gauss消去法中, "小主元"在计算机有限字长下可能 会造成较大舍入误差。

- 矩阵表示计算结果:
- 经第一步消元,得

海一步消元,得 
$$(\mathbf{A}^{(2)}, \boldsymbol{b}^{(2)}) = \begin{bmatrix} 10^{-8} & 2 & 3 & 1 \\ & 0.2 \times 10^9 & 0.3 \times 10^9 & 0.1 \times 10^9 \\ & 0.4 \times 10^9 & 0.6 \times 10^9 & 0.2 \times 10^9 \end{bmatrix}$$

• 经第二步消元,得

$$(\mathbf{A}^{(3)}, \mathbf{b}^{(3)}) = \begin{bmatrix} 10^{-8} & 2 & 3 & 1\\ & 0.2 \times 10^9 & 0.3 \times 10^9 & 0.1 \times 10^9\\ & & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

• 这一结果表示方程组有无限多个解。计算机将给出"无唯一解"信息。但是,实际上,原方程组有唯一解。



- 解决"小主元"带来的舍入误差问题的方法: 在第 k 列主对角元以下(含主对角元) $a_{ik}^{(k)}(k \le i \le n)$  中挑选绝对值最大者  $a_{i_k k}^{(k)}$ ,通过交换  $(\mathbf{A}^{(k)}, \mathbf{b}^{(k)})$ 的第 k 与  $i_k$  行对应元素,使  $a_{i_k k}^{(k)}$  仍在主对角线上,仍记为  $a_{k k}^{(k)}$ ,并称之为第 k 步消元的列主元素。
- 每一步都按列选主元的Gauss消去法称为Gauss列主元素 消去法,满足

$$|a_{kk}^{(k)}| = \max_{k \le i \le n} |a_{ik}^{(k)}|, k = 1, 2, \dots, n-1.$$
 (2.1)

• 实验表明,利用Gauss列主元素消去法解"良态"线性方程组,效果良好。

• 例:用Gauss列主元素消去法解前例中方程组

• 解:

$$(A,b) = \begin{bmatrix} 10^{-8} & 2 & 3 & 1 \\ -1 & 3.712 & 4.623 & 2 \\ -2 & 1.072 & 5.643 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_3} \begin{bmatrix} -2 & 1.072 & 5.643 & 3 \\ -1 & 3.712 & 4.623 & 2 \\ 10^{-8} & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

• 经过第1次消元,得

$$(\mathbf{A}^{(2)}, \mathbf{b}^{(2)}) = \begin{bmatrix} -2 & 1.072 & 5.643 & 3\\ 0.3716 \times 10^{1} & 0.18015 \times 10^{1} & 0.5\\ 0.2 \times 10^{1} & 0.3 \times 10^{1} & 0.1 \times 10^{1} \end{bmatrix}_{23}$$

• 经过第2次消元,得

$$(\mathbf{A}^{(3)}, \mathbf{b}^{(3)}) = \begin{bmatrix} -2 & 1.072 & 5.643 & 3\\ 0.3716 \times 10^1 & 0.18015 \times 10^1 & 0.5\\ & 0.18655541 \times 10^1 & 0.68513854 \end{bmatrix}$$

- 回代求得解  $\bar{x} = (-0.49105820, -0.05088607, 0.36725739)^T$
- 实际上,方程组的精确解为  $x = (-0.491058227, -0.050886075, 0.3672573984)^T$
- 可见,用Gauss列主元素法计算,得到了一个高精度的近似解。

- Gauss消元过程可用矩阵乘法实现,分两种情况: 1)不带行交换的消元过程;2)带行交换的消元过程
- 不带行交换的消元过程

其中 
$$m_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}, i = k+1, k+2, \dots, n$$

• 矩阵  $L_k$  称为指标是 k 的初等下三角矩阵。

显然

$$L_k(A^{(k)}, b^{(k)}) = (A^{(k+1)}, b^{(k+1)})$$

$$L_k A^{(k)} = A^{(k+1)}, L_k b^{(k)} = b^{(k+1)}$$

• 例:设

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -2 & 2 & -2 \\ 4 & 2 & 1 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{L}_{1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{L}_{1}\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{L}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{I}A = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 4 & 1 \end{vmatrix}$$

• 于是, 消元过程可表示为

$$L_{n-1}L_{n-2}\cdots L_1(A,b) = (A^{(n)},b^{(n)})$$

因此

$$\boldsymbol{L}_{n-1}\boldsymbol{L}_{n-2}\cdots\boldsymbol{L}_{1}\boldsymbol{A}=\boldsymbol{A}^{(n)}$$
$$\boldsymbol{A}=\boldsymbol{L}_{1}^{-1}\boldsymbol{L}_{2}^{-1}\cdots\boldsymbol{L}_{n-1}^{-1}\boldsymbol{A}^{(n)}=\boldsymbol{L}\boldsymbol{U}$$

其中

$$\boldsymbol{L} = \boldsymbol{L}_{1}^{-1} \boldsymbol{L}_{2}^{-1} \cdots \boldsymbol{L}_{n-1}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ m_{21} & 1 & & & \\ m_{31} & m_{32} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \\ m_{n-1,1} & m_{n-1,2} & \cdots & \cdots & 1 \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & \cdots & m_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{U} = \boldsymbol{A}^{(n)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ & \ddots & \vdots \\ & & a_{nn}^{(n)} \end{bmatrix}$$

• 不带行交换的Gauss消元过程产生了一个单位下三角形矩阵 L 和一个上三角矩阵 U ,且 A = LU 。这称之为矩阵 A 的 LU 分解。

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

$$L_1 = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{vmatrix},$$

$$A = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -2 & 2 & -2 \\ 4 & 2 & 1 \end{vmatrix}, \qquad L_1 = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{vmatrix}, \qquad L_1A = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 4 & 1 \end{vmatrix},$$

$$\boldsymbol{L}_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 1 \end{bmatrix},$$

$$L_2 = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 1 \end{vmatrix}, \qquad L_2 L_1 A = \begin{vmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 9 \end{vmatrix} = A^{(2)} = U,$$

$$\boldsymbol{L}_{1}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

$$L_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix},$$

$$\boldsymbol{L}_{1}^{-1} = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{vmatrix}, \quad \boldsymbol{L}_{2}^{-1} = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 1 \end{vmatrix}, \quad \boldsymbol{L} = \boldsymbol{L}_{1}^{-1} \boldsymbol{L}_{2}^{-1} = \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 2 & 4 & 1 \end{vmatrix}.$$

- 带有行交换的消元过程
- 在第 k 步消元时,先交换  $(\mathbf{A}^{(k)}, \mathbf{b}^{(k)})$  的第 k 行与  $i_k$  行后再消元,即  $\mathbf{L}_k \mathbf{I}_{i_k k} (\mathbf{A}^{(k)}, \mathbf{b}^{(k)}) = (\mathbf{A}^{(k+1)}, \mathbf{b}^{(k+1)})$ ,其中

• 如果不做交换,则  $i_k = k$ , $I_{i_k k} = I$ 。

• 例:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 4 & 3 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 6 & 8 \\ -1 & -2 & -1 & 0 \end{bmatrix}, \ \mathbf{I}_{2,3} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

左乘: 行变换

右乘: 列变换

$$\begin{bmatrix}
1 & 2 & 3 & 4 \\
2 & 4 & 6 & 8 \\
4 & 3 & 2 & 1 \\
-1 & -2 & -1 & 0
\end{bmatrix}, AI_{2,3} \neq
\begin{bmatrix}
1 & 3 & 2 & 4 \\
4 & 2 & 3 & 1 \\
2 & 6 & 4 & 8 \\
-1 & -1 & -2 & 0
\end{bmatrix}$$

• 于是消元过程表示为:

$$L_{n-1}I_{i_{n-1}n-1}\cdots L_{2}I_{i_{2}}L_{1}I_{i_{1}1}(A,b)=(A^{(n)},b^{(n)})$$

• 定理2.1: 设 A 是非奇异矩阵,则存在排列 P 及其单位下三角矩阵 L 和非奇异上三角矩阵 U ,使

$$PA = LU$$

其中
$$P$$
是一个排列阵 $P = I_{i_{n-1}n-1}I_{i_{n-1}n-1}\cdots I_{i_2}I_{i_11}$ 

定理证明和推广见pp.36-37

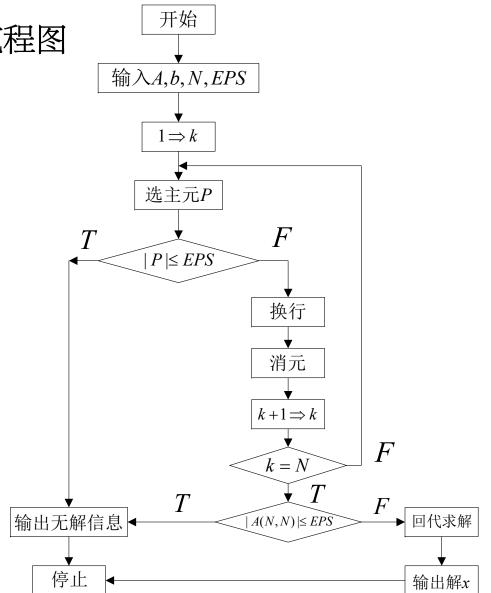
- 用Gauss列主元消去法解线性方程组 Ax = b,其算法可分成四个模块:
  - 1. 选主元; 2. 换行; 3. 消元; 4. 回代
- 算法的自然语言表达:
  - 1. 输入方程组维数 N,增广矩阵系数  $a_{ij}$ ,i=1,2,...,N; j=1,2,...,N+1,控制条件转移精度 eps;
  - 2. 对于 *k*=1,2,...,*N*-1
    - 2.1  $A(k,k) \Rightarrow P, k \Rightarrow I_0$
    - 2.2 对于i=k,k+1,...,N,如果|A(i,k)|>|P|,则 $A(i,k)\Rightarrow P, i\Rightarrow I_0$
    - 2.3 如果 | P |≤ eps , 转7
    - 2.4 如果  $I_0 = k$  ,转2.6,否则

2.5 对于 
$$j=k,...,N+1$$
  
 $A(k,j) \Rightarrow \omega; \ A(I_0,j) \Rightarrow A(k,j); \ \omega \Rightarrow A(I_0,j)$   
2.6 对于 $i=k,k+1,...,N$   
2.6.1  $A(i,k)/A(k,k) \Rightarrow A(i,k)$   
2.6.2 对于 $j=k,...,N+1$   
 $A(i,j)-A(i,k)*A(k,j) \Rightarrow A(i,j)$ 

- 3. 如果 A(N,N) = 0,转7
- 4.  $A(N, N+1)/A(N, N) \Rightarrow A(N, N+1)$
- 5. 对于*k*=1,2,...,*N*-1
  - 5.1 W = 0
  - 5.2 对于 j=k,...,N+1, W = W + A(k,j) \* A(j,N+1)
  - 5.3  $A(k, N+1) W \Rightarrow A(k, N+1)$
  - 5.4  $A(k, N+1) / A(k,k) \Rightarrow A(k, N+1)$
- 6. 输出解  $x^T = (A(1, N+1), A(2, N+1), ..., A(N, N+1))$  , 转8
- 7. 输出EXI=1

8. 停机

• 算法表达的流程图



计算机中,完成一次乘法的时间远超过一次加法。因此,若一个算法中,乘法与加法运算次数相当,通常用乘、除法的次数来衡量运算量大小。

• 在第 k 步消元计算中,做乘法(n-k)(n-k+1)次、除法(n-k)次。因此,(n-1)步消元共做乘除法的总次数

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

• 回代过程共做乘除法的次数:

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

• Gauss消去法中乘除法的总次数为

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

• 当 n 较大时,总计算量为  $n^3$  量级。 (例: n = 20,  $MD \approx 2670$ )。



## § 3 直接三角分解法

根据定理2.1,系数矩阵 A 如果是非奇异矩阵,则必有
 A = LU 或 PA = LU 成立,其中 P 是排列矩阵, L 是单位
 下三角矩阵, U 是非奇异上三角矩阵。

• Gauss消去法可以得到 L 和 U 的表达式。

• 本节着重研究 L, U 的元素和 A 的元素之间的直接关系。



- Doolittle分解: 把矩阵 A 分解成一个单位下三角阵 L 和一个上三角矩阵 U 的乘积
- 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  的各阶顺序主子式均不为0,则

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ l_{21} & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_{nn} \end{bmatrix} \equiv \boldsymbol{L}\boldsymbol{U} \quad (3.1)$$

- 行号  $r \le$ 列号 i:  $a_{ri} = \sum_{k=1}^{r} l_{rk} u_{ki}, i = r, \dots, n; r = 1, 2, \dots, n$  (3.2)
- 行号 i >列号  $r: a_{ir} = \sum_{k=1}^{r} l_{ik} u_{kr}, i = r+1, \dots, n; r = 1, 2, \dots, n-1$  (3.3)



#### • Doolittle分解公式

1) 当 r = 1 时,解得

(*U*的第1行不变 ) 
$$u_{1i} = a_{1i}, i = 1, 2, \dots, n$$
 (3.4)

(L的第1列) 
$$l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}}, i = 2,3,\dots,n$$
 (3.5)

2) 当 r > 1 时,行列元素的计算公式

先由(3.2)算 U 的第 r 行, 后由(3.3)算 L 的第 r 列

$$u_{ri} = a_{ri} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{rk} u_{ki}, \ i = r, \dots, n; \ r = 2, \dots, n$$
(3.6)

$$l_{ir} = \frac{a_{ir} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{ik} u_{kr}}{u_{rr}}, \quad i = r+1, \dots, n; \quad r = 2, \dots, n-1$$

由(3.4)-(3.7)式所表示的矩阵分解为Doolittle分解

(3.7)

- Crout分解: 把矩阵 A 分解成一个下三角阵 L 和一个单位上三角矩阵 U 的乘积
- 则可以递推得到

先算L的第r列, 后算U的第r行

$$l_{ir} = a_{ir} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{rk} u_{ki}, \ i = r, \dots, n; \ r = 2, \dots, n$$
 (3.8)

$$u_{ri} = \frac{a_{ri} - \sum_{k=1}^{r-1} l_{ik} u_{kr}}{l_{rr}}, \quad i = r+1, \dots, n; \quad r = 2, \dots, n-1$$
(3.9)



- Doolittle分解的求解公式
  - 求 Ly = b

$$\begin{cases} y_1 = b_1 \\ y_r = b_r - \sum_{i=1}^{r-1} l_{ri} y_i, & r = 2, \dots, n \end{cases}$$
 (3.10)

■ 再求 *Ux = y* 

$$\begin{cases} x_{n} = \frac{y_{n}}{u_{nn}} \\ y_{r} - \sum_{i=r+1}^{n} u_{ri} x_{i} \\ x_{r} = \frac{u_{ri} x_{i}}{u_{rr}}, \quad r = n-1, \dots, 1 \end{cases}$$
(3.11)

• Crout分解的求解公式

■ 
$$\Re Ly = b$$

■ 再求 *Ux = y* 

$$\begin{cases} x_n = y_n \\ x_r = y_r - \sum_{i=r+1}^n u_{ri} x_i, & r = n-1, \dots, 1 \end{cases}$$
 (3.13)

• 例1. 用Doolittle法解方程组

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

解: 由公式(3.4)和(3.5),得

$$(u_{11}, u_{12}, u_{13}, u_{14}) = (a_{11}, a_{12}, a_{13}, a_{14}) = (2,10,0,-3)$$

$$(l_{21}, l_{31}, l_{41})^T = \left(-\frac{3}{2}, \frac{1}{2}, 2\right)^T$$

对 r = 2,3,4,用公式(3.6),(3.7)计算,得

$$(u_{22}, u_{23}, u_{24}) = (11,-12,17/2)$$
  $(l_{32}, l_{42})^T = (-3/11,-6/11)^T$   
 $(u_{33}, u_{34}) = (-3/11,-2/11)$   $l_{43} = -9$   $u_{44} = -4$ 

1) 解 Ly = b, 可得

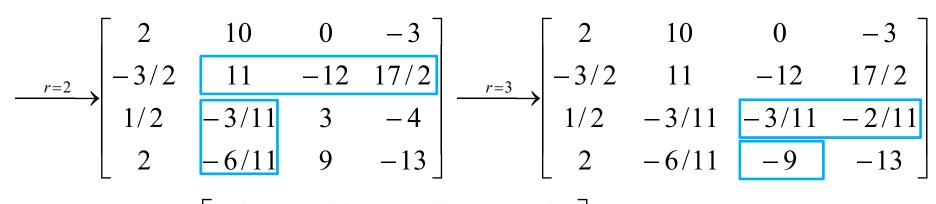
$$\mathbf{y} = (10,20,-17/11,-16)^T$$

2) 解 Ux = y, 得

$$\mathbf{x} = (1,2,3,4)^T$$

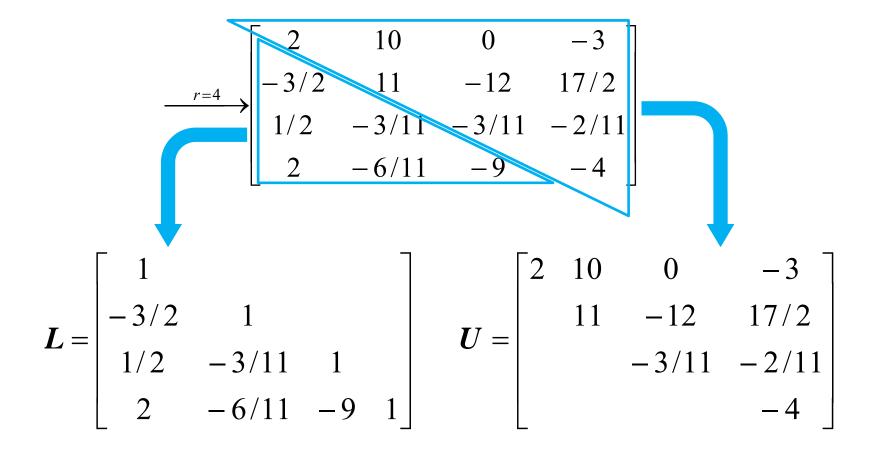
#### • 计算过程中矩阵变化详细情况:

$$\begin{bmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3 & -4 & -12 & 13 \\ 1 & 2 & 3 & -4 \\ 4 & 14 & 9 & -13 \end{bmatrix} \xrightarrow{r=1} \begin{bmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ -3/2 & -4 & -12 & 13 \\ 1/2 & 2 & 3 & -4 \\ 2 & 14 & 9 & -13 \end{bmatrix}$$



$$\xrightarrow{r=4} \begin{bmatrix}
2 & 10 & 0 & -3 \\
-3/2 & 11 & -12 & 17/2 \\
1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 \\
2 & -6/11 & -9 & -4
\end{bmatrix}$$

#### • 计算过程中矩阵变化详细情况:





- 紧凑格式的Doolittle法: 计算机计算时,用二维数组 A 存 放增广矩阵 (A, b),数组的元素记为 A(i, j), i=1,2,...,n;
   j=1,2,...,n+1。分解计算得到 L 和 U 的元素冲掉数组 A 相 应位置的元素。
- 如用Doolittle法,则

$$A(r,i) \leftarrow u_{ri}, r = 1,2,...,n; i = r,r+1,...,n+1$$
  
 $A(i,r) \leftarrow l_{ir}, r = 1,2,...,n-1; i = r,r+1,...,n$ 

其中  $u_{r,n+1}$  为  $y_r$ ,用以冲掉  $b_r$ 。



• 因此,数组 A 元素的计算可按照如下格式进行:

$$A(r,i) \leftarrow u_{ri} = A(r,i) - 第r$$
行左方数组元素 $A(r,k), k = 1,...,r-1$ ,与第 $i$ 列上方数组元素 $A(k,i), k = 1,...,r-1$ ,对应元乘积之和

(3.14)

$$A(i,r) \leftarrow l_{ir} = [A(i,r) - \hat{\pi}i$$
行左方数组元素 $A(i,k), k = 1,...,r - 1$ ,与  
第 $r$ 列上方数组元素 $A(k,r), k = 1,...,r - 1$ ,对应元乘积之和]/ $A(r,r)$  (3.15)

- 由于在计算 U 的方程(3.6)和解 y 的方程(3.10) 遵循相似的规则,因此系数矩阵的Doolittle分解和解方程组 Ly = b 可以同时进行。
- 以 N=3 为例, r 表示分解步数:

$$A = (A, B) = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_{1} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_{2} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & b_{3} \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ l_{21} & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ l_{31} & l_{32} & u_{33} & u_{34} \end{bmatrix} r = 1$$

$$\begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & y_{1} \\ l_{21} & u_{22} & u_{23} & y_{2} \\ l_{31} & l_{32} & u_{33} & y_{3} \end{bmatrix}$$

• 紧凑格式的Doolittle分解过程中数组 A 的变化(N=3):

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_2 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & b_3 \end{bmatrix} \equiv \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{r=1} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ l_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ l_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix} \xrightarrow{r=2} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ l_{21} & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ l_{31} & l_{32} & a_{33} & a_{34} \end{bmatrix}$$

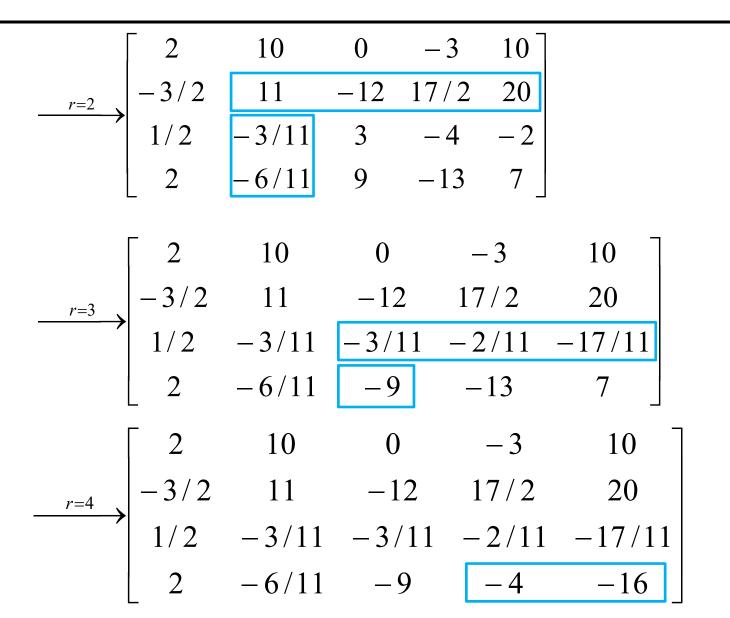
$$\xrightarrow{r=3} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ l_{21} & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ l_{31} & l_{32} & u_{33} & u_{34} \end{bmatrix} \equiv \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & y_1 \\ l_{21} & u_{22} & u_{23} & y_2 \\ l_{31} & l_{32} & u_{33} & y_3 \end{bmatrix}$$

• 例2: 用紧凑格式的Doolittle法解例1中的方程组

解:

(1) 分解得到 L 和 U,并得到 Ly = b 的解 y

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 & 10 \\ -3 & -4 & -12 & 13 & 5 \\ 1 & 2 & 3 & -4 & -2 \\ 4 & 14 & 9 & -13 & 7 \end{bmatrix}$$



$$\xrightarrow{r=4} \begin{bmatrix}
2 & 10 & 0 & -3 & 10 \\
-3/2 & 11 & -12 & 17/2 & 20 \\
1/2 & -3/11 & -3/11 & -2/11 & -17/11 \\
2 & -6/11 & -9 & -4 & -16
\end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{L} = \begin{bmatrix} 1 \\ -3/2 & 1 \\ 1/2 & -3/11 & 1 \\ 2 & -6/11 & -9 & 1 \end{bmatrix}$$

$$L = \begin{bmatrix} 1 \\ -3/2 & 1 \\ 1/2 & -3/11 & 1 \\ 2 & -6/11 & -9 & 1 \end{bmatrix} \quad U = \begin{bmatrix} 2 & 10 & 0 & -3 \\ 11 & -12 & 17/2 \\ & -3/11 & -2/11 \\ & & -4 \end{bmatrix} \quad y = \begin{bmatrix} 10 \\ 20 \\ -17/11 \\ -16 \end{bmatrix}$$

$$y = \begin{vmatrix} 10 \\ 20 \\ -17/11 \\ -16 \end{vmatrix}$$

(2) 解 Ux = y, 计算得:

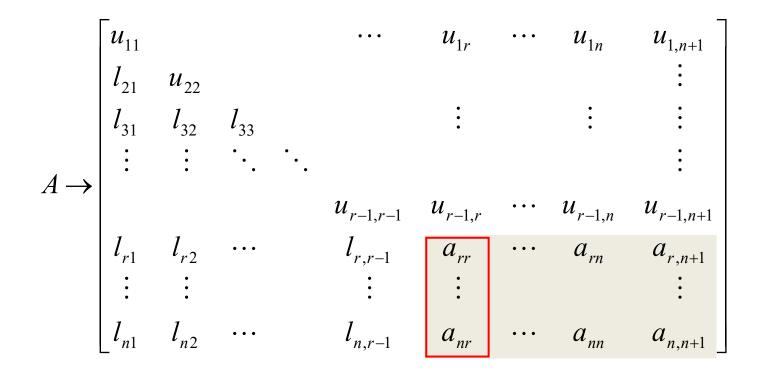
$$\mathbf{x} = (1,2,3,4)^T$$



- Doolittle分解法的  $u_{rr}$  或Crout法中的  $l_{rr}$  (r = 1,2,...,n)称为主元素。
- 为避免"小主元"做除数,算法中需要加入选主元措施。
- 部分选主元Doolittle法: 在每一步分解时,先选列主元, 再进行分解计算。



• 过程描述如下:设用紧凑格式的Doolittle法已完成了第r-1步分解





- 第 r 步分解: 首先在数组 A 的第 r 列主对角元以下(含主对角元)选主元,步骤如下:
  - 1. 计算中间量  $S_i$ ,并存入 A(i,r),

$$A(i,r) \leftarrow S_i = A(i,r) - \sum_{k=1}^{r-1} A(i,k)A(k,r)$$
 (3.16)  
 $i = r, \dots, n; r = 1, \dots, n-1$ 

- 2. 选绝对值最大的 $S_i$ ,即确定行号  $i_r$ ,使满足  $|S_{i_r}| = \max_{r \leq i \leq N} |S_i|$
- 3. 换行:如果  $i_r \neq r$ ,则交换数组 A 中的第 r 行与  $i_r$  行,其中,新位置主元素仍记为

$$u_{rr} = A(r,r)$$



#### 4. 分解计算:

$$A(i,r) \leftarrow l_{ir} = \frac{A(i,r)}{A(r,r)},$$
 (3.17)  
 $i = r + 1, \dots, n; r = 1, 2, \dots, n - 1$ 

$$A(r,i) \leftarrow u_{ri} = A(r,i) - \sum_{k=1}^{r-1} A(r,k)A(k,i),$$
 (3.18)  
 $i = r+1, \dots, n+1; r = 1, 2, \dots, n$ 

注: 以上规定 
$$\sum_{k=1}^{0} A(r,k)A(k,i) = 0$$

例:用部分选主元的Doolittle法解方程组

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 3 \\ 2 & -4 & 6 \\ 4 & -9 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 1 \end{bmatrix}$$

解:用紧凑式数组 A 进行分解如下:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 3 & 1 \\ 2 & -4 & 6 & 4 \\ 4 & -9 & 2 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\substack{r=1 \\ A(i,1) \leftarrow S_i \\ i=1,2,3}} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 3 & 1 \\ 2 & -4 & 6 & 4 \\ 4 & -9 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$
$$\xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_3} \begin{bmatrix} 4 & -9 & 2 & 1 \\ 2 & -4 & 6 & 4 \\ 1 & -1 & 3 & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\beta \not R} \begin{bmatrix} 4 & -9 & 2 & 1 \\ 1/2 & -4 & 6 & 4 \\ 1/4 & -1 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{array}{c}
\stackrel{r=2}{\longrightarrow} A(i,2) \leftarrow S_i \\
\stackrel{i=2,3}{\longrightarrow} & 1/2 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow 1/2 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow 1/2 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow 1/2 \\
\downarrow 1/2 \\
\downarrow 1/4 \\
\downarrow$$



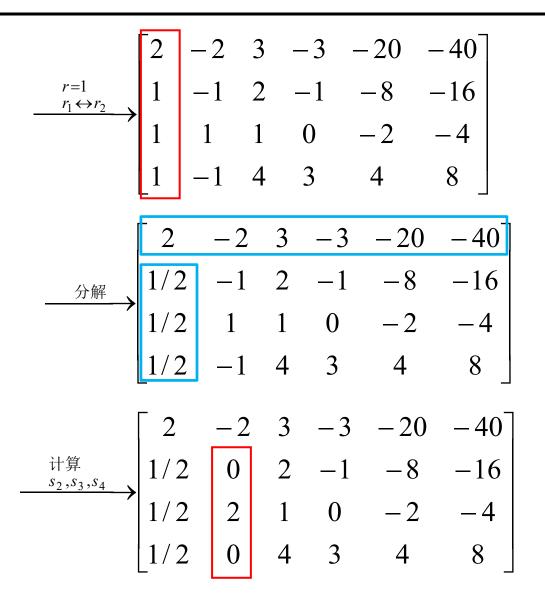
• 紧凑格式的Doolittle法还可用于解矩阵方程(系数矩阵相 同的系列方程组):

$$AX = B$$
  
其中  $X = (x_1, x_2, \dots, x_m), B = (b_1, b_2, \dots, b_m)$ 

• 用部分选主元Doolittle法解矩阵方程 AX = B, 其中

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 \\ 2 & -2 & 3 & -3 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 4 & 3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} -8 & -16 \\ -20 & -40 \\ -2 & -4 \\ 4 & 8 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{X} = \begin{bmatrix} x_{11} & x_{12} \\ x_{21} & x_{22} \\ x_{31} & x_{32} \\ x_{41} & x_{42} \end{bmatrix}$$

解: 
$$(A,B) = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 2 & -1 & -8 & -16 \\ 2 & -2 & 3 & -3 & -20 & -40 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -2 & -4 \\ 1 & -1 & 4 & 3 & 4 & 8 \end{bmatrix}$$



下省略(详见pp48-50)

最终解得:
$$X = \begin{bmatrix} -7 & -14 \\ 3 & 6 \\ 2 & 4 \\ 2 & 4 \end{bmatrix}$$



- 由于矩阵三角分解的唯一性,直接三角分解法和Gauss消 去法的解是一致的(如果不考虑舍入误差)。
- 解 Ly = b 对应于消元;解 Ux = y 对应于回代。
- 直接三角分解法的优势在于
  - (1)内积运算可以采用双精度运算,
  - (2) 节省内存。
- 因此,直接三角分解法可为提高解的精度提供方便。

# § 4 平方根法

- 在工程计算(例如医学成像)中,经常遇到求解对称正定 线性方程组(det A > 0, A<sup>T</sup> = A)的问题。如能设计出保 持系数矩阵对称性的算法,就会为提高算法的空间和时间 效率提供方便。
- 因此,把对称正定矩阵的一般 *LU* 分解转化为对称的两个 三角形矩阵的乘积是很必要的。



•  $\partial A \rightarrow n$  **MYANTE EXECUTE**,  $\partial A$  **MATE A MATE MATE** 大于零,由定理2.1,A 可分解为一个单位下三角形矩阵  $\widetilde{L}$ 和一个上三角形矩阵 U 的乘积,即

$$A = \widetilde{L}\widetilde{U} \tag{4.1}$$

• 设 $A_{\iota}, \widetilde{L}_{\iota}, \widetilde{U}_{\iota}$  依次为 $A, \widetilde{L}, \widetilde{U}$  的 k 阶顺序主子阵,则有

$$\det A_k = \det \widetilde{L}_k \cdot \det \widetilde{U}_k = \prod_{i=1}^k \widetilde{u}_{ii} > 0$$
 三角矩阵的行列式为对角线元素相乘

为对角线元素相乘

对于  $k = 1, 2, \dots, n$  成立。所以

$$\widetilde{u}_{kk} = \frac{\det A_k}{\det A_{k-1}} > 0$$
,  $k = 1, 2, \dots, n$ 

即  $\widetilde{U}$  的对角线元素全部大于0。



$$\boldsymbol{D} = \begin{bmatrix} \tilde{u}_{11} & & & \\ & \tilde{u}_{22} & & \\ & & \ddots & \\ & & \tilde{u}_{n-1,n-1} & & \\ & & \tilde{u}_{nn} \end{bmatrix},$$

$$\boldsymbol{U} = \begin{bmatrix} 1 & \tilde{u}_{12} / \tilde{u}_{11} & \cdots & \tilde{u}_{1,n-1} / \tilde{u}_{11} & \tilde{u}_{1n} / \tilde{u}_{11} \\ & 1 & \cdots & \tilde{u}_{2,n-1} / \tilde{u}_{22} & \tilde{u}_{2n} / \tilde{u}_{22} \\ & \ddots & \vdots & & \vdots \\ & & 1 & \tilde{u}_{n-1,n} / \tilde{u}_{n-1,n-1} \\ & & 1 & \end{bmatrix}$$

• 
$$\widetilde{\boldsymbol{U}} = \boldsymbol{D}\boldsymbol{U} = \boldsymbol{D}^{\frac{1}{2}}\boldsymbol{D}^{\frac{1}{2}}\boldsymbol{U}$$

$$+ \mathbf{D}^{\frac{1}{2}} = diag\left(\sqrt{\widetilde{u}_{11}}, \sqrt{\widetilde{u}_{22}}, \dots, \sqrt{\widetilde{u}_{nn}}\right)$$

$$(4.2)$$



• 将(4.2)式代入(4.1)式,得

$$\boldsymbol{A} = \left(\widetilde{\boldsymbol{L}}\boldsymbol{D}^{\frac{1}{2}}\right) \left(\boldsymbol{D}^{\frac{1}{2}}\boldsymbol{U}\right) = \boldsymbol{L}\boldsymbol{U}_{1} \tag{4.3}$$

其中  $L = \tilde{L}D^{\frac{1}{2}}$  为非奇异的下三角矩阵, $U_1 = D^{\frac{1}{2}}U$  为非奇异的上三角矩阵,而且 L 和  $U_1$ 的对角元恰好是  $D^{\frac{1}{2}}$ 的对角元,所以都是正数。

• 因  $A = A^T$ ,故

$$\boldsymbol{L}\boldsymbol{U}_{1} = \boldsymbol{U}_{1}^{T}\boldsymbol{L}^{T} \tag{4.4}$$



• 因为 A 的分解式(4.3)是唯一的,而且 L 和  $U_1^T$ 都是对角元为正数的下三角型矩阵, $U_1$  和  $L^T$  都是对角元为正数的上三角型矩阵,于是

$$\boldsymbol{U}_1 = \boldsymbol{L}^T \tag{4.5}$$

• 将(4.5)代入(4.3)得到

$$\boldsymbol{A} = \boldsymbol{L}\boldsymbol{L}^{T} \tag{4.6}$$

- 综上所述,得对称正定矩阵的分解定理Cholesky分解。
- 定理4.1(Cholesky分解)设A是对称正定矩阵,则存在对角元素全是正数的下三角型矩阵L,使(4.6)式存在且唯一。称这种分解为Cholesky分解。



L 元素的计算方法:

・设 
$$oldsymbol{L} = egin{bmatrix} l_{11} & & & & \\ l_{21} & l_{22} & & \\ \vdots & & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix}$$

- 当  $i \ge j$  时,有  $a_{ij} = \sum_{i=1}^{j} l_{ik} l_{jk}$  。
- 假定已算出 L 的第1至 j-1 列元素,则

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk} + l_{ij} l_{jj}, \ i = j, j+1, \dots, n$$
 (4.7)



#### • 于是

$$l_{jj} = \left(a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk}^2\right)^{\frac{1}{2}}, \quad j = 1, 2, \dots, n$$
 (4.8)

$$a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} l_{jk}$$

$$l_{ij} = \frac{1}{l_{ij}}, \quad i = j+1, \dots, n$$
(4.9)

规定上式中 
$$\sum_{k=1}^{0} l_{ik} l_{jk} = 0$$



- 方程 Ax = b 的求解:
- 对 A 进行Cholesky分解后,解 Ax = b 可分为两步:
  - 1.  $\mathbf{k} \mathbf{k} \mathbf{k} \mathbf{k} \mathbf{y} = \mathbf{b}$

$$\begin{cases} y_{1} = \frac{b_{1}}{l_{11}} \\ b_{i} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} y_{k} \\ y_{i} = \frac{1}{l_{ii}} \end{cases}, \quad i = 2, 3, \dots, n$$
 (4.10)



#### 4-1 对称正定矩阵的三角分解

2. 解  $\mathbf{L}^T \mathbf{x} = \mathbf{y}$ , 因  $l'_{ik} = l_{ki}$ , 故

$$\begin{cases} x_{n} = \frac{y_{n}}{l_{nn}} \\ y_{i} - \sum_{k=i+1}^{n} l_{ki} x_{k} \\ x_{i} = \frac{y_{i} - \sum_{k=i+1}^{n} l_{ki} x_{k}}{l_{ii}}, & i = n-1, \dots, 2, 1 \end{cases}$$

• 称公式(4.8) ~ (4.11)解对称正定线性方程组的方法为平方 根法。

#### 4-1 对称正定矩阵的三角分解

• 例:用平方根法解对称正定方程组

$$\begin{bmatrix} 4 & -1 & 1 \\ -1 & 17/4 & 11/4 \\ 1 & 11/4 & 7/2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

•  $\mathbf{M}$ :  $\mathbf{$ 

$$\begin{bmatrix} 4 \\ -1 & 17/4 \\ 1 & 11/4 & 7/2 \end{bmatrix} \xrightarrow{j=1} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 & 17/4 \\ 1 & 11/4 & 7/2 \end{bmatrix}$$

#### 4-1 对称正定矩阵的三角分解

• 解 Ly = b ,得

$$\mathbf{y} = \left(0, \frac{1}{2}, -\frac{3}{4}\right)^T$$

• 解  $\mathbf{L}^T \mathbf{x} = \mathbf{y}$  , 得

$$x = \left(\frac{25}{64}, \frac{13}{16}, -\frac{3}{4}\right)^T$$



#### 4-2 平方根法的数值稳定性

• 平方根法中的分解过程没有选主元,由(4.7)式,得

$$\sum_{k=1}^{j} l_{jk}^{2} = a_{jj}, \qquad j = 1, 2, \dots, n$$

因此

$$0 < \max_{1 \le k \le j, 1 \le j \le n} |l_{jk}| \le \max_{1 \le j \le n} \sqrt{a_{jj}}$$
 (4.12)

说明分解过程中 L 的元素的数量级不会增长,舍入误差积累不会明显增长,故平方根法是数值稳定的。相反,选主元引起的行交换会破坏矩阵的对称性。



• 在一些问题中,要利用到如下三对角线方程组

$$Ax = f \tag{5.1}$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} b_{1} & c_{1} & & & & \\ a_{2} & b_{2} & c_{2} & & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & a_{n} & b_{n} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{f} = \begin{bmatrix} f_{1} \\ f_{2} \\ \vdots \\ f_{n} \end{bmatrix}$$
(5.2)

且 
$$A$$
 满足 
$$\begin{cases} |b_{1}| > |c_{1}| > 0 \\ |b_{i}| \ge |a_{i}| + |c_{i}|, & a_{i}c_{i} \ne 0, i = 2,3,\dots, n-1 \\ |b_{n}| > |a_{n}| > 0 \end{cases}$$
 (5.3)

• 称 A 为对角占优的三角对角矩阵。



- 一个结果:具有形状为(5.2)的矩阵 A 可以分解为二对角线的下三角矩阵 L 和二对角线的上三角矩阵 U 的乘积。
  - 当 L 的对角元为1时,属于Doolittle分解
  - 当 U 的对角元为1时,属于Crout分解
- 以Crout分解为例, 令 A = LU

其中 
$$\boldsymbol{L} = \begin{bmatrix} \alpha_1 & & & & \\ \gamma_2 & \alpha_2 & & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \gamma_n & \alpha_n \end{bmatrix}$$
,  $\boldsymbol{U} = \begin{bmatrix} 1 & \beta_1 & & \\ & 1 & \beta_2 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 & \beta_{n-1} \\ & & & & 1 \end{bmatrix}$ 

## 《5 追赶法

• 可得
$$\begin{cases}
a_i = \gamma_i & i = 2, \dots, n \\
b_1 = \alpha_1; b_i = \gamma_i \beta_{i-1} + \alpha_i & i = 2, \dots, n \\
c_i = \alpha_i \beta_i & i = 1, \dots, n-1
\end{cases} (5.5)$$

• 从(5.5)中解得

$$\begin{cases} \gamma_{i} = a_{i} & i = 2, \dots, n \\ \alpha_{1} = b_{1}; & \alpha_{i} = b_{i} - \gamma_{i} \beta_{i-1} & i = 2, \dots, n \\ \beta_{i} = c_{i} / \alpha_{i} & i = 1, \dots, n-1 \end{cases}$$

$$(5.6)$$

• 从形式上看, 计算为一递推过程(形象称之为"追"):

$$\alpha_1 \rightarrow \beta_1 \rightarrow \alpha_2 \rightarrow \beta_2 \rightarrow \cdots \rightarrow \alpha_{n-1} \rightarrow \beta_{n-1} \rightarrow \alpha_n$$

- 解方程组(5.1)分为两步:
  - 1)解方程组 Ly = f,即

$$\begin{cases} \alpha_1 y_1 = f_1 \\ \gamma_i y_{i-1} + \alpha_i y_i = f_i, \end{cases} \qquad i = 2, \dots, n$$
 (5.7)

解得 
$$\begin{cases} y_1 = f_1/\alpha_1 \\ y_i = (f_i - \gamma_i y_{i-1})/\alpha_i, & i = 2, \dots, n \end{cases}$$
 (5.8)

2)解方程组 Ux = y,即

$$\begin{cases} x_i + \beta_i x_{i+1} = y_i, & i = 1, 2, \dots, n-1 \\ x_n = y_n \end{cases}$$
 (5.9)

解得 
$$\begin{cases} x_n = y_n \\ x_i = y_i - \beta_i x_{i+1}, & i = n-1, \dots, 2, 1 \end{cases}$$
 (5.10)

• 形象地称回代求解过程(5.10)为"赶"的过程。



由公式(5.6)、(5.8)、和(5.10)求解方程组(5.1)的方法称为 "追赶法"。

• 追赶法不选取主元,也是稳定的。

• 运算复杂度和资源: 追赶法共用 5*n* – 4 次乘除法,可以用 4个一维数组存放方程组(5.1)的三条对角线和常数项,共 占 4*n* – 2 个单元。

## 《5 追赶法

• 例:用追赶法解线性方程组

$$\begin{bmatrix} 3 & 1 & & & \\ 2 & 3 & 1 & & \\ & 2 & 3 & 1 \\ & & 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

: 用追赶法解线性方程组 
$$\begin{bmatrix} 3 & 1 & & \\ 2 & 3 & 1 & \\ & 2 & 3 & 1 \\ & & 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$
 
$$\begin{cases} \gamma_i = a_i \\ \alpha_1 = b_1, \\ \alpha_i = b_i - \gamma_i \beta_{i-1} \\ \beta_i = c_i / \alpha_i \\ y_1 = f_1 / \alpha_1 \\ y_i = (f_i - a_i y_{i-1}) / \alpha_i \end{cases}$$

$\overline{i}$	$\alpha_{i}$	$oldsymbol{eta}_i$	$\mathcal{Y}_i$
1	3	1/3	1/3
2	7/3	3/7	-2/7
3	15/7	7/15	11/15
4	38/15		-11/38

• 最终解得, 
$$x = \left(\frac{21}{38}, -\frac{25}{38}, \frac{33}{38}, -\frac{11}{38}\right)^T$$

# 本章重点

· 熟练掌握Gauss消去法和直接三角分解法

• 了解针对特殊形式线性方程组使用的数值方法

• 理解选主元的目的和必要,并掌握选主元的解法