数值计算方法

线性方程组的解法

张晓平

2018年9月10日

武汉大学数学与统计学院

Table of contents

- 1. 高斯消去法
- 2. 三角形方程组和三角分解
- 3. 选主元三角分解
- 4. 平方根法及改进的平方根法
- 5. 追赶法

线性方程组的求解问题是一个古老的数学问题

- ■《九章算术》:详细记载了消元法
- 19 世纪初,西方有了Gauss 消去法
- 求解大型线性方程组则是在 20 世纪计算机问世后才成为可能

线性方程组数值解法的分类

- 直接法
- 迭代法

直接法

■ 定义: 在没有舍入误差的情况下经过有限次运算可求得精确解的 方法

■ 举例:

- 高斯消去法
- 平方根法
- 追赶法
-

■ 适用范围:

- 低阶稠密矩阵方程组
- 某些大型稀疏方程组(如大型带状方程组)
-

迭代法

■ 定义: 采取<mark>逐次逼近</mark>的方法,亦即从一个初始向量出发,按照一定的计算格式,构造一个无穷序列,其极限才是方程组的精确解,只经过有限次运算得不到精确解

■ 举例:

- Jacobi 迭代
- Gauss-Seidel 迭代
- 超松弛迭代
-

■ 适用范围:

- 大型稀疏方程组
- . ..



高斯消去法

定义 1.1: 顺序消去法

在逐步消元的过程中,把系数矩阵约化成上三角矩阵,从而将原方程组约化为容易求解的等价三角方程组,再通过回代过程逐一求出各未知数。

设
$$a_{11}^{(1)} \neq 0$$
,

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 &= b_1^{(1)} & (1) \\ a_{21}^{(1)}x_1 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 &= b_2^{(1)} & (2) \\ a_{31}^{(1)}x_1 + a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 &= b_3^{(1)} & (3) \end{cases}$$

$$a_{21}^{(1)}x_1 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 = b_2^{(1)}$$
 (2)

$$a_{31}^{(1)}x_1 + a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 = b_3^{(1)}$$
 (3)

设
$$a_{11}^{(1)} \neq 0$$
,

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 &= b_1^{(1)} & (1) \\ a_{21}^{(1)}x_1 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 &= b_2^{(1)} & (2) \\ a_{31}^{(1)}x_1 + a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 &= b_3^{(1)} & (3) \end{cases}$$

$$a_{21}^{(1)}x_1 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 = b_2^{(1)}$$
 (2)

$$a_{31}^{(1)}x_1 + a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 = b_3^{(1)}$$
 (3)

$$(2)+(1)\times \left(-\frac{a_{21}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}\right)$$

$$(3)+(1)\times \left(-\frac{a_{31}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}\right)$$

设
$$a_{11}^{(1)} \neq 0$$
,

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 &= b_1^{(1)} \quad (1) \\ a_{21}^{(1)}x_1 + a_{22}^{(1)}x_2 + a_{23}^{(1)}x_3 &= b_2^{(1)} \quad (2) \\ a_{31}^{(1)}x_1 + a_{32}^{(1)}x_2 + a_{33}^{(1)}x_3 &= b_3^{(1)} \quad (3) \end{cases}$$

$$\xrightarrow{(2)+(1)\times\left(-\frac{a_{21}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}\right)} \begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 &= b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)}x_2 + a_{23}^{(2)}x_3 &= b_2^{(2)}, \\ a_{32}^{(2)}x_2 + a_{33}^{(2)}x_3 &= b_3^{(2)}. \end{cases}$$

$$a_{32}^{(2)}x_2 + a_{33}^{(2)}x_3$$

$$\begin{cases} a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} + a_{1j}^{(1)} \times \left(-\frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}} \right), & i, j = 2, 3, \\ b_i^{(2)} = b_i^{(1)} + b_1^{(1)} \times \left(-\frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}} \right), & i = 2, 3. \end{cases}$$

设
$$a_{22}^{(2)} \neq 0$$
,

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 &= b_1^{(1)}, \\ a_{22}^{(2)}x_2 + a_{23}^{(2)}x_3 &= b_2^{(2)}, \\ a_{32}^{(2)}x_2 + a_{33}^{(2)}x_3 &= b_3^{(2)}. \end{cases}$$

$$(3) + (2) \times \left(-\frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}} \right)$$

设
$$a_{22}^{(2)} \neq 0$$
,

$$\left\{ \begin{array}{rclcr} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 & = & b_1^{(1)}, \\ \\ a_{22}^{(2)}x_2 + a_{23}^{(2)}x_3 & = & b_2^{(2)}, \\ \\ a_{32}^{(2)}x_2 + a_{33}^{(2)}x_3 & = & b_3^{(2)}. \end{array} \right.$$

$$\begin{array}{c} (3) + (2) \times \left(-\frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}} \right) \\ = & = \\ \end{array} \begin{cases} a_{11}^{(1)} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 & = b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 & = b_2^{(2)} \\ a_{33}^{(3)} x_3 & = b_3^{(3)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{33}^{(3)} = a_{33}^{(2)} + a_{23}^{(2)} \times \left(-\frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}} \right), \\ b_3^{(3)} = b_3^{(2)} + b_2^{(2)} \times \left(-\frac{a_{32}^{(2)}}{a_{22}^{(2)}} \right). \end{cases}$$

一般情形: 考察 n 元线性方程组

$$A^{(1)}x = b^{(1)},$$

其中

$$\boldsymbol{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1}^{(1)} & a_{n2}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{X} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{b}^{(1)} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$

11

若约化的主元 $a_{kk}^{(k)} \neq 0 \ (k=1,2,\cdots,n)$,则经过

顺序消元法

可得

$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn}^{(n)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_n^{(n)} \end{bmatrix}$$

回代公式

enc

■ 若遇到 $a_{kk}^{(k)} = 0$,则消去过程无法进行;

- 若遇到 $a_{kk}^{(k)} = 0$,则消去过程无法进行;
- 若 $a_{kk}^{(k)}$ 不为零但很小,尽管消去过程可以进行下去,但用其做除数,会引起计算结果的严重失真。

$$\begin{cases} 0.00001x_1 + 2x_2 & = & 2, \\ x_1 + x_2 & = & 3. \end{cases}$$

高斯消去法 列主元消去法

定义 1.2: 列主元消去法

在消元过程中,每次选主元时,<mark>仅依次按列选取绝对值最大的元</mark> 素作为主元,它只进行行交换,而不产生未知数次序的调换。

定义 1.3: 列主元消去法

在消元过程中,每次选主元时,<mark>仅依次按列选取绝对值最大的元素作为主元</mark>,它只进行行交换,而不产生未知数次序的调换。

列主元消去法能有效地避免顺序消元过程中的两个问题,它是直接法中最常用的一种方式。

例 1.1

用列主元消去法求解

$$\left(\begin{array}{ccc|c}
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{array}\right)$$

$$\left(\begin{array}{ccccc} 2 & 1 & 2 & 5 \\ 5 & -1 & 1 & 8 \\ 1 & -3 & -4 & -4 \end{array} \right) \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2} \left(\begin{array}{ccccc} 5 & -1 & 1 & 8 \\ 2 & 1 & 2 & 5 \\ 1 & -3 & -4 & -4 \end{array} \right)$$

$$\begin{pmatrix}
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_2 - \frac{2}{5}r_1]{r_3 - \frac{1}{5}r_1}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
1.4 & 1.6 & 1.8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_2 - \frac{2}{5}r_1}
\xrightarrow{r_3 - \frac{1}{5}r_1}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
1.4 & 1.6 & 1.8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_2 \leftrightarrow r_3}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6 \\
1.4 & 1.6 & 1.8
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_2 - \frac{2}{5}r_1}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
1.4 & 1.6 & 1.8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_3 + \frac{1}{2}r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6 \\
-0.5 & -1
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3 + \frac{1}{2}r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6 \\
-0.5 & -1
\end{pmatrix}$$

```
for k = 1, 2, \dots, n-1
   find i_k \in k, \dots, n s.t. |a_{i_k,k}^{(k)}| = \max_{k \le i \le n} |a_{ik}^{(k)}|;
    interchange the k, i_k-th rows in [A^{(k)},\ b^{(k)}] ;
    for i = k+1, \dots, n
       l_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)};
       for j = k+1, \dots, n+1
           a_{ii}^{(k+1)} = a_{ii}^{(k)} - l_{ik} \cdot a_{ki}^{(k)};
       end
    end
end
```

高斯消去法 全主元消去法

全主元消去法

定义 1.4: 全主元消去法

全主元消去法选主元的范围更大,对于 $(A^{(1)} | b^{(1)})$ 来说,在整个系数矩阵中选主元,即<mark>将绝对值最大的元素经过行列变换使其置于 $a_1^{(1)}$ 的位置,然后进行消元过程得到 $(A^{(2)} | b^{(2)})$;</mark>

接下来在该矩阵中划掉第一行第一列后剩余的 n-1 阶子系数矩阵中选主元,并通过行、列交换置其于 $a_{22}^{(2)}$ 的位置,然后进行消元;

.

全主元消去法

例 1.2

用全主元消去法求解

全主元消去法

$$\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ 2 & 1 & 2 & 5 \\ 5 & -1 & 1 & 8 \\ 1 & -3 & -4 & -4 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_2} \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ 5 & -1 & 1 & 8 \\ 2 & 1 & 2 & 5 \\ 1 & -3 & -4 & -4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}
\xrightarrow[r_3 - \frac{1}{5}r_1]{}
\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow[r_3 - \frac{1}{5}r_1]{}
\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1.4 & 1.6 & 1.8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}
\xrightarrow[r_1 \to r_2]{r_1 \to r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_2 - \frac{2}{5}r_1}
\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1.4 & 1.6 & 1.8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6
\end{pmatrix}
\xrightarrow[r_2 \to r_3]{r_2 \to r_3}
\begin{pmatrix}
5 & 1 & -1 & 8 \\
-4.2 & -2.8 & -5.6 \\
1.6 & 1.4 & 1.8
\end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_1 ilday r_2}
\begin{pmatrix}
5 & -1 & 1 & 8 \\
2 & 1 & 2 & 5 \\
1 & -3 & -4 & -4
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_2 - \frac{2}{5} r_1}
\begin{pmatrix}
x_1 & x_2 & x_3 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
1.4 & 1.6 & 1.8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6
\end{pmatrix}
\xrightarrow{r_2 ilday r_3}
\begin{pmatrix}
x_1 & x_3 & x_2 \\
5 & 1 & -1 & 8 \\
-4.2 & -2.8 & -5.6 \\
1.6 & 1.4 & 1.8
\end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{r_3 + \frac{8}{21} r_2}
\begin{pmatrix}
x_1 & x_3 & x_2 \\
5 & -1 & 1 & 8 \\
-2.8 & -4.2 & -5.6 \\
1/3 & -1/3
\end{pmatrix}$$

三角形方程组和三角分解

三角形方程组和三角分解 三角方程组的解法

定义 2.1: 下三角形方程组

考察

$$Ly = b \tag{1}$$

其中 $\boldsymbol{b} = (b_1, \dots, b_n)^T \in \mathbb{R}^n$ 已知, $\boldsymbol{y} = (y_1, \dots, y_n)^T \in \mathbb{R}^n$ 未知,而

$$L = \begin{bmatrix} l_{11} & & & & \\ l_{21} & l_{22} & & & \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \cdots & l_{nn} \end{bmatrix},$$

$$, 2, \cdots, n.$$

 \coprod l_{ii} ≠ 0, i = 1, 2, · · · , n.

1 由方程组 (1) 的第一个方程

$$l_{11}y_1 = b_1$$

可得

$$y_1 = \frac{b_1}{l_{11}}.$$

2 由方程组 (1) 的第二个方程

$$l_{21}y_1 + l_{22}y_2 = b_2$$

可得

$$y_2 = \frac{b_2 - l_{21}y_1}{l_{22}}.$$

3 一般地,若已求得 y_1, \cdots, y_{i-1} ,则由方程组 (1) 的第 i 个方程

$$l_{i1}y_1 + l_{i2}y_2 + \cdots + l_{i,i-1}y_{i-1} + l_{ii}y_i = b_i$$

可得

$$y_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j}{l_{ii}}.$$

解下三角形方程组: 前代法

```
for j = 1:n-1
  b(j) = b(j) / L(j, j)
  b(j+1:n) = b(j+1:n) - b(j)L(j+1:n, j)
end
b(n) = b(n) / L(n, n)
```

解下三角形方程组: 前代法

```
for j = 1:n-1
  b(j) = b(j) / L(j, j)
  b(j+1:n) = b(j+1:n) - b(j)L(j+1:n, j)
end
b(n) = b(n) / L(n, n)
```

该算法所需加、减、乘、除的次数:

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

即该算法的运算量为 n^2 .

fs.m

```
function b = fs(L, b, n)
for j = 1:n-1
    b(j) = b(j) / L(j,j);
    b(j+1:n) = b(j+1:n) - b(j) * L(j+1:n, j);
end
b(n) = b(n) / L(n,n);
end
```

定义 2.2: 上三角方程组

察

$$Ux = y \tag{2}$$

其中 $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n)^T \in \mathbb{R}^n$ 已知, $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$ 未知,而

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & \cdots & u_{1n} \\ & u_{22} & u_{23} & \cdots & u_{1n} \\ & & u_{33} & \cdots & u_{3n} \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & u_{nn} \end{bmatrix}$$

且 $u_{ii} \neq 0, i = 1, 2, \dots, n$.

1 由方程组 (2) 的第 n 个方程

$$u_{nn}x_n = y_n$$

得

$$x_n = \frac{y_n}{u_{nn}}.$$

2 由方程组 (2) 的第 n-1 个方程

$$u_{n-1,n-1}x_{n-1} + u_{n-1,n}x_n = y_n$$

得

$$x_{n-1}=\frac{y_n-u_{n-1,n}x_n}{u_{nn}}.$$

3 一般地,若已求得 x_n, \cdots, x_{i+1} ,则由方程组 (2) 的第 i 个方程

$$u_{ii}x_i + u_{i,i+1}x_{i+1} + \dots + u_{i,n}x_n = y_i$$

得

$$x_i = \frac{y_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} x_j}{u_{ii}}.$$

解上三角方程组:回代法

```
for j = n-1:-1:2
  y(j) = y(j) / U(j,j)
  y(1:j-1) = y(1:j-1) - y(j)U(1:j-1,j)
end
y(1) = y(1) / U(1,1)
```

解上三角方程组:回代法

```
for j = n-1:-1:2
  y(j) = y(j) / U(j,j)
  y(1:j-1) = y(1:j-1) - y(j)U(1:j-1,j)
end
y(1) = y(1) / U(1,1)
```

该算法的运算量也为 n^2 .

bs.m

```
function y = bs(U, y, n)
for j = n:-1:2
    y(j) = y(j) / U(j,j);
    y(1:j-1) = y(1:j-1) - y(j) * U(1:j-1, j);
end
y(1) = y(1) / U(1,1);
end
```

定义 2.3: 一般线性方程组

察

$$Ax = b \tag{3}$$

其中 $\boldsymbol{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}, \boldsymbol{x}, \boldsymbol{b} \in \mathbb{R}^{n}$ 。

定义 2.4: 一般线性方程组

察

$$Ax = b \tag{3}$$

其中 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$, \mathbf{x} , $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^{n}$ 。

若

$$A = LU$$

即 A 能分解成一个下三角阵 L 和一个上三角阵 U 的乘积,则 (3) 的解 x 可由以下两步得到:

- 1 用前代法解 Ly = b 得 y;
- 2 用回代法解 Ux = y 得 x。

三角形方程组和三角分解

定义 2.5: 矩阵三角分解

将矩阵 A 分解为一个下三角阵 L 和一个上三角阵 U 的乘积,最自然的做法是通过一系列初等变换,逐步将 A 约化为上三角阵,并且保证这些初等变换的乘积是一个下三角阵。

定义 2.6: Gauss 变换 (矩阵)

$$m{L}_k = \left[egin{array}{ccccccc} 1 & & & & & & & \\ & & \ddots & & & & & & \\ & & & 1 & & & & & \\ & & -l_{k+1,k} & 1 & & & & \\ & & m{d} & & \ddots & & \\ & & -l_{n,k} & & & 1 \end{array}
ight] riangleq m{I} - m{l}_k m{e}_k^T$$

$$l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{nk})^T$$

定义 2.7: Gauss 变换 (矩阵)

$$m{L}_k = \left[egin{array}{ccccc} 1 & & & & & & & & \\ & & \ddots & & & & & & \\ & & & 1 & & & & & \\ & & -l_{k+1,k} & 1 & & & & \\ & & m{d} & & \ddots & & \\ & & -l_{n,k} & & & 1 \end{array}
ight] riangleq m{I} - m{l}_k m{e}_k^T$$

$$l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{nk})^T \rightarrow \text{Gauss } \hat{\square} \equiv$$

对于
$$\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$$
,

$$L_k \mathbf{x} = (x_1, \dots, x_k, x_{k+1} - l_{k+1,k} x_k, \dots, x_n - l_{nk} x_k)^T.$$

取

$$l_{ik} = \frac{x_i}{x_k}$$
, $i = k+1$, ..., n , $x_k \neq 0$

便有

$$\mathbf{L}_k \mathbf{x} = (x_1, \cdots, x_k, 0, \cdots, 0)^T.$$

性质 2.1: 1

$$L_k$$
 的逆为

$$\boldsymbol{L}_k^{-1} = \boldsymbol{I} + \boldsymbol{l}_k \boldsymbol{e}_k^T$$

性质 2.2: 1

 L_k 的逆为

$$\boldsymbol{L}_k^{-1} = \boldsymbol{I} + \boldsymbol{l}_k \boldsymbol{e}_k^T$$

证明

$$: \quad \boldsymbol{e}_k^T \boldsymbol{l}_k = 0,$$

$$\therefore (I + \mathbf{l}_k \mathbf{e}_k^T)(I - \mathbf{l}_k \mathbf{e}_k^T) = I - \mathbf{l}_k \mathbf{e}_k^T \mathbf{l}_k \mathbf{e}_k^T = I.$$

性质 2.3: 2

$$\mathbf{L}_{k}\mathbf{A} = (I - l_{k}e_{k}^{T})\mathbf{A} = \mathbf{A} - l_{k}(e_{k}^{T}\mathbf{A}).$$

- $e_k^T A$ 为 A 的第 k 行。
- 类似地, Ae_k 为 A 的第 k 列。

性质 2.4: 2

$$\mathbf{L}_{k}\mathbf{A} = (I - l_{k}e_{k}^{T})\mathbf{A} = \mathbf{A} - l_{k}(e_{k}^{T}\mathbf{A}).$$

- $e_k^T A$ 为 A 的第 k 行。
- 类似地, Ae_k 为 A 的第 k 列。

例 2.2

$$\begin{bmatrix} 1 \\ -2 & 1 \\ -3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 4 \\ 4 & 5 & 7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ & -1 & -2 \\ & -2 & -5 \end{bmatrix}$$

性质 2.5: 3

若 j < k, 则

$$\boldsymbol{L}_{j}\boldsymbol{L}_{k} = (\boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{j}\boldsymbol{e}_{j}^{T})(\boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{k}\boldsymbol{e}_{k}^{T}) = \boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{j}\boldsymbol{e}_{j}^{T} - \boldsymbol{l}_{k}\boldsymbol{e}_{k}^{T}.$$

性质 2.6: 3

若 j < k, 则

$$\boldsymbol{L}_{j}\boldsymbol{L}_{k} = (\boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{j}\boldsymbol{e}_{j}^{T})(\boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{k}\boldsymbol{e}_{k}^{T}) = \boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{j}\boldsymbol{e}_{j}^{T} - \boldsymbol{l}_{k}\boldsymbol{e}_{k}^{T}.$$

证明.

因为当
$$j < k$$
 时,有 $\mathbf{e}_j^T \mathbf{l}_k = 0$ 。

性质 2.7: 3

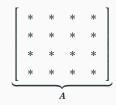
若 j < k, 则

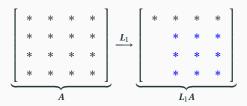
$$\boldsymbol{L}_{j}\boldsymbol{L}_{k} = (\boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{j}\boldsymbol{e}_{j}^{T})(\boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{k}\boldsymbol{e}_{k}^{T}) = \boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_{j}\boldsymbol{e}_{j}^{T} - \boldsymbol{l}_{k}\boldsymbol{e}_{k}^{T}.$$

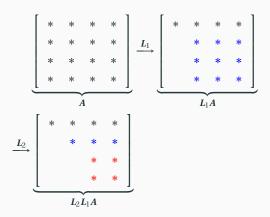
证明.

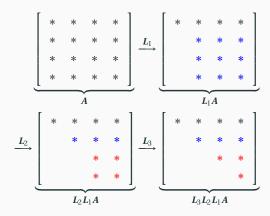
因为当 j < k 时,有 $e_j^T l_k = 0$ 。

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









$$A = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{array} \right]$$

$$A = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{array} \right]$$

$$L_1 A = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ -2 & 1 & & & \\ -4 & & 1 & & \\ -3 & & & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & 3 & 5 & 5 \\ & 4 & 6 & 8 \end{bmatrix}$$

$$L_1 A = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & 3 & 5 & 5 \\ & 4 & 6 & 8 \end{array} \right]$$

$$L_1 A = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & 3 & 5 & 5 \\ & 4 & 6 & 8 \end{array} \right]$$

$$L_2L_1A = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & -3 & 1 & \\ & -4 & & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & 3 & 5 & 5 \\ & 4 & 6 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 2 & 2 \\ & & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

$$L_2L_1A = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 2 & 2 \\ & & 2 & 4 \end{array} \right]$$

$$L_2L_1A = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 2 & 2 \\ & & 2 & 4 \end{array} \right]$$

$$L_3L_2L_1A = \begin{vmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & 1 & & \\ & & -1 & 1 \end{vmatrix} \begin{vmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 2 & 2 \\ & & 2 & 4 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ & 1 & 1 & 1 \\ & & 2 & 2 \\ & & & 2 \end{vmatrix} = U.$$

$$\boldsymbol{L}_{1}^{-1}\boldsymbol{L}_{2}^{-1}\boldsymbol{L}_{3}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ 4 & 3 & 1 & \\ 3 & 4 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
2 & 1 & 1 & 0 \\
4 & 3 & 3 & 1 \\
8 & 7 & 9 & 5 \\
6 & 7 & 9 & 8
\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}
1 \\
2 & 1 \\
4 & 3 & 1 \\
3 & 4 & 1 & 1
\end{bmatrix}
\begin{bmatrix}
2 & 1 & 1 & 0 \\
1 & 1 & 1 & 1 \\
2 & 2 & 2 \\
& & & 2
\end{bmatrix}$$

对于一般矩阵 A, 记 $A^{(1)} = A$, 则

$$A^{(2)} = L_1 A^{(1)}$$

 $A^{(3)} = L_2 A^{(2)} = L_2 L_1 A^{(1)}$
...

$$A^{(k)} = L_{k-1} \cdots L_1 A^{(1)} = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & A_{12}^{(k)} \\ & A_{22}^{(k)} \end{bmatrix}$$

其中 $A_{11}^{(k)}$ 是 k-1 阶上三角阵, $A_{22}^{(k)}$ 为

$$A_{22}^{(k)} = \begin{bmatrix} a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kk}^{(k)} \\ \mathbf{d} & \mathbf{d} \\ a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{bmatrix}$$

若 $a_{kk}^{(k)} \neq 0$,则可确定一个 Gauss 变换 L_k ,使得 $L_k A^{(k)}$ 第 k 列的最后 n-k 个元素为 0。取

$$L_k = I - l_k e_k^T,$$
 $l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{nk})^T,$
 $l_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}, i = k+1, \dots, n$

则

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{L}_k \mathbf{A}^{(k)} = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k+1)} & A_{12}^{(k+1)} \\ & A_{22}^{(k+1)} \end{bmatrix}$$

其中 $A_{11}^{(k+1)}$ 是 k 阶上三角阵。

若 $a_{kk}^{(k)} \neq 0$,则可确定一个 Gauss 变换 L_k ,使得 $L_k A^{(k)}$ 第 k 列的最后 n-k 个元素为 0。取

$$L_k = I - l_k e_k^T,$$
 $l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{nk})^T,$
 $l_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}, i = k+1, \dots, n$

则

$$\mathbf{A}^{(k+1)} = \mathbf{L}_k \mathbf{A}^{(k)} = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k+1)} & A_{12}^{(k+1)} \\ & A_{22}^{(k+1)} \end{bmatrix}$$

其中 $A_{11}^{(k+1)}$ 是 k 阶上三角阵。

如此进行 n-1 步,最终所得矩阵 $A^{(n)}$ 即为所要求的上三角形式。

上述步骤可描述为

$$L_{n-1}\cdots L_1A=A^{(n)}$$
.

$$\diamondsuit L = (L_{n-1} \cdots L_1)^{-1} \not\boxtimes U = A^{(n)}, \bigcup$$

$$A = LU$$
,

其中 L 是一个单位上三角阵。事实上,由于 $e_j^T l_i = 0$ (j < i),则

$$L = L_1^{-1} L_2^{-1} \cdots L_{n-1}^{-1}$$

$$= (I + l_1 e_1^T) (I + l_2 e_2^T) \cdots (I + l_{n-1} e_{n-1}^T)$$

$$= I + l_1 e_1^T + l_2 e_2^T \cdots + l_{n-1} e_{n-1}^T.$$

$$\boldsymbol{A}^{(k+1)} \ = \ \boldsymbol{L}_k \boldsymbol{A}^{(k)} \ = \ (I - l_k \boldsymbol{e}_k^T) \boldsymbol{A}^{(k)} \ = \ \boldsymbol{A}^{(k)} - l_k \boldsymbol{e}_k^T \boldsymbol{A}^{(k)}.$$

$$A^{(k+1)} = L_k A^{(k)} = (I - l_k e_k^T) A^{(k)} = A^{(k)} - l_k e_k^T A^{(k)}.$$

■ $A^{(k+1)}$ 与 $A^{(k)}$ 的前 k 行元素相同。 因为 $e_k^T A^{(k)}$ 是 $A^{(k)}$ 的第 k 行, l_k 的前 k 个分量为 0。

$$A^{(k+1)} = L_k A^{(k)} = (I - l_k e_k^T) A^{(k)} = A^{(k)} - l_k e_k^T A^{(k)}.$$

- $A^{(k+1)}$ 与 $A^{(k)}$ 的前 k 行元素相同。 因为 $e_k^T A^{(k)}$ 是 $A^{(k)}$ 的第 k 行, l_k 的前 k 个分量为 0。
- $A^{(k+1)}$ 中第 k+1 到 n 行元素需要更新

$$a_{ik}^{(k+1)} = 0,$$
 $i = k+1, \dots, n,$ $a_{ij}^{(k+1)} = a_{ik}^{(k)} - l_{ik}a_{kj}^{(k)}, \quad i, j = k+1, \dots, n$

存储方式:

- $A^{(k)}$ 中第 $k+1 \sim n$ 行元素在计算出 $A^{(k+1)}$ 以后不再有用,故 $A^{(k)}$ 中相应位置上的元素可用新值更新。
- 由于 $A^{(k+1)}$ 中的第 k 列对角线以下的元素均为 0,无需存储,故这些位置可用于存储 l_k 中的非 0 元。

计算三角分解: Gauss 消去法

计算三角分解: Gauss 消去法

运算次数:

$$\sum_{k=1}^{n-1} [(n-k) + 2(n-k)^2] = \frac{n(n-1)}{2} + \frac{n(n-1)(2n-1)}{3}$$
$$= \frac{2}{3}n^3 + O(n^2)$$

LU 分解的 matlab 代码

$$a_{kk}^{(k)}$$
 $(k=1, \dots, n-1)$ 称作主元。

定义 2.8: 三角分解的条件

当且仅当主元 $a_{kk}^{(k)}(k=1,\cdots,n-1)$ 均不为 0 时,算法 1 才能进行到底。

定理 2.1

主元
$$a_{ii}^{(i)}$$
($i=1,\dots,k$)均不为0

 \longrightarrow A的i阶顺序主子阵 A_i ($i=1,\dots,k$)非奇异。

定理 2.2

主元
$$a_{ii}^{(i)}$$
($i=1,\dots,k$)均不为0

 \iff A的*i*阶顺序主子阵 $A_i(i=1,\cdots,k)$ 非奇异。

证明 (用数学归纳法):

 1° 当 k=1 时, $a_{11}^{(1)} \neq 0 \iff A_1$ 非奇异。

定理 2.3

主元
$$a_{ii}^{(i)}$$
($i=1,\dots,k$)均不为0

 \iff A的*i*阶顺序主子阵 $A_i(i=1,\dots,k)$ 非奇异。

证明 (用数学归纳法):

- 1° 当 k=1 时, $a_{11}^{(1)} \neq 0 \iff A_1$ 非奇异。
- 2° 假设定理直到 k-1 成立,下证: 若 A_1 , …, A_{k-1} 非奇异,则 A_k 非奇异 $\iff a_{kk}^{(k)} \neq 0$ 。

证明 (续):

由归纳假设, $a_{ii}^{(i)} \neq 0 (i = 1, \dots, k-1)$, 故

$$A^{(k)} = L_{k-1} \cdots L_1 A = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & A_{12}^{(k)} \\ & A_{22}^{(k)} \end{bmatrix}$$

其中 $A_{11}^{(k)}$ 是 k-1 阶上三角阵,而 $A^{(k)}$ 的 k 阶顺序主子阵形如

$$\left[\begin{array}{cc}A_{11}^{(k)} & * \\ & a_{kk}^{(k)}\end{array}\right]$$

证明 (续):

记 L_1 , …, L_{k-1} 的 k 阶顺序主子阵为 $(L_1)_k$, …, $(L_{k-1})_k$, 则

$$(\mathbf{L}_{k-1})_k \cdots (\mathbf{L}_1)_k \mathbf{A}_k = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & * \\ & a_{kk}^{(k)} \end{bmatrix}$$

证明 (续):

记 L_1 , …, L_{k-1} 的 k 阶顺序主子阵为 $(L_1)_k$, …, $(L_{k-1})_k$, 则

$$(\mathbf{L}_{k-1})_k \cdots (\mathbf{L}_1)_k \mathbf{A}_k = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & * \\ & a_{kk}^{(k)} \end{bmatrix}$$

从而有

$$\det A_k = a_{kk}^{(k)} \det A_{11}^{(k)}$$
,

证明 (续):

记 L_1 , …, L_{k-1} 的 k 阶顺序主子阵为 $(L_1)_k$, …, $(L_{k-1})_k$, 则

$$(L_{k-1})_k \cdots (L_1)_k A_k = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & * \\ & a_{kk}^{(k)} \end{bmatrix}$$

从而有

$$\det A_k = a_{kk}^{(k)} \det A_{11}^{(k)},$$

于是, A_k 非奇异当且仅当 $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ 。

推论 2.1: 矩阵三角分解的条件

A的各阶顺序主子阵均非奇异

⇒ 存在唯一的单位下三角阵L和上三角阵U, 使得A = LU.

例 3.1

求

$$\mathbf{A} = \left[\begin{array}{cc} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{array} \right]$$

的 LU 分解

例 3.2

求

$$A = \left[\begin{array}{cc} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{array} \right]$$

的 LU 分解

A 非奇异,但 Gauss 消去第一步就会失效。

例 3.3

求

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 10^{-20} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

的 LU 分解

例 3.4

求

$$\mathbf{A} = \left[\begin{array}{cc} 10^{-20} & 1 \\ 1 & 1 \end{array} \right]$$

的 LU 分解

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{20} & 1 \end{bmatrix}, \quad U = \begin{bmatrix} 10^{-20} & 1 \\ 0 & 1 - 10^{20} \end{bmatrix}$$

设
$$\epsilon_{machine} \approx 10^{-16}$$
,则

$$\widetilde{\boldsymbol{L}} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 10^{20} & 1 \end{bmatrix}, \quad \widetilde{\boldsymbol{U}} = \begin{bmatrix} 10^{-20} & 1 \\ 0 & -10^{20} \end{bmatrix}$$

$$\widetilde{\boldsymbol{L}}\widetilde{\boldsymbol{U}} = \begin{bmatrix} 10^{-20} & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

例 3.5

设

$$A = \begin{bmatrix} 10^{-20} & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix},$$

求

$$Ax = b$$

例 3.6

设

$$\boldsymbol{A} = \left[\begin{array}{cc} 10^{-20} & 1 \\ 1 & 1 \end{array} \right], \quad \boldsymbol{b} = \left[\begin{array}{c} 1 \\ 0 \end{array} \right],$$

求

$$Ax = b$$

近似解:

$$\widetilde{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

精确解:

$$x \approx \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

交换方程次序

$$\left[\begin{array}{cc} 1 & 1 \\ 1 & 10^{-20} \end{array}\right] \left[\begin{array}{c} x_2 \\ x_1 \end{array}\right] = \left[\begin{array}{c} 0 \\ 1 \end{array}\right]$$

$$\widehat{L} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}, \quad \widehat{\boldsymbol{U}} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 + 10^{-20} \end{bmatrix}$$

近似解

$$\widehat{x} \approx \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

图 1: 置换矩阵

具体步骤:

1 假定消去过程已经进行到了 k-1 步,即已经确定了 k-1 个 Gauss 变换

$$L_1, \dots, L_{k-1} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

和 2(k-1) 个初等置换矩阵

$$P_1, \dots, P_{k-1}, Q_1, \dots, Q_{k-1} \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

使得

$$A^{(k)} = L_{k-1} P_{k-1} \cdots L_1 P_1 A Q_1 \cdots Q_{k-1} = \begin{bmatrix} A_{11}^{(k)} & A_{12}^{(k)} \\ 0 & A_{22}^{(k)} \end{bmatrix}$$

2 第
$$k$$
 步: 选 $|a_{pq}^{(k)}| = \max \left\{ |a_{ij}^{(k)}| : k \le i, j \le n \right\}$

2 第
$$k$$
 步: 选 $|a_{pq}^{(k)}| = \max \left\{ |a_{ij}^{(k)}| : k \le i, j \le n \right\}$
2.1 若 $a_{pq}^{(k)} = 0$,则 $R(A) = k-1$,停止!

2 第
$$k$$
 步: 选 $|a_{pq}^{(k)}| = \max\left\{|a_{ij}^{(k)}|: k \le i, j \le n\right\}$

- 2.1 若 $a_{pq}^{(k)} = 0$,则 R(A) = k-1,停止!
 - 若 $a_{pq}^{(k)} \neq 0$, 交换 $A^{(k)}$ 的第 k、p 行及第 k、q 列,记交换后的 $A_{22}^{(k)}$ 为

$$\widetilde{A}_{22}^{(k)} = \begin{bmatrix} \widetilde{a}_{kk}^{(k)} & \cdots & \widetilde{a}_{kn}^{(k)} \\ \mathbf{d} & \mathbf{d} \\ \widetilde{a}_{nk}^{(k)} & \cdots & \widetilde{a}_{nn}^{(k)} \end{bmatrix}$$

2 第
$$k$$
 步: 选 $|a_{pq}^{(k)}| = \max \left\{ |a_{ij}^{(k)}| : k \le i, j \le n \right\}$

- 2 第 k 步: 选 $|a_{pq}^{(k)}| = \max\left\{|a_{ij}^{(k)}|: k \le i, j \le n\right\}$
 - 2.2 计算 Gauss 变换

$$\begin{split} \boldsymbol{L}_k &= \boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_k \boldsymbol{e}_k^T \\ \boldsymbol{l}_k &= (0, \cdots, 0, \widetilde{l}_{k+1,k}, \cdots, \widetilde{l}_{n,k})^T \\ \widetilde{l}_{i,k} &= \widetilde{a}_{ik}^{(k)} / \widetilde{a}_{kk}^{(k)}, \ i = k+1, \cdots, \ n. \end{split}$$

2 第
$$k$$
 步: 选 $|a_{pq}^{(k)}| = \max \left\{ |a_{ij}^{(k)}| : k \le i, j \le n \right\}$

2.2 计算 Gauss 变换

$$\begin{aligned} \boldsymbol{L}_k &= \boldsymbol{I} - \boldsymbol{l}_k \boldsymbol{e}_k^T \\ \boldsymbol{l}_k &= (0, \cdots, 0, \widetilde{l}_{k+1,k}, \cdots, \widetilde{l}_{n,k})^T \\ \widetilde{l}_{i,k} &= \widetilde{a}_{ik}^{(k)} / \widetilde{a}_{kk}^{(k)}, \ i = k+1, \cdots, \ n. \end{aligned}$$

则

$$A^{(k+1)} = L_k P_k A^{(k-1)} Q_k$$

$$= \begin{bmatrix} A_{11}^{(k+1)} & A_{12}^{(k+1)} \\ 0 & A_{22}^{(k+1)} \end{bmatrix}$$

其中 $A_{11}^{(k+1)}$ 为 k 阶上三角阵, $P_k = I_{kp}$, $Q_k = I_{kq} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 。

全主元 Gauss 消去法的矩阵表述 存在置换矩阵 P_k , Q_k 和初等下三角阵 L_k , $k=1,\cdots,n$, 使得

$$\boldsymbol{L}_n \; \boldsymbol{P}_n \; \cdots \; \boldsymbol{L}_1 \; \boldsymbol{P}_1 \; \boldsymbol{A} \; \boldsymbol{Q}_1 \; \cdots \; \boldsymbol{Q}_n = \boldsymbol{U}$$

为上三角阵。

全主元 Gauss 消去法的矩阵表述 存在置换矩阵 P_k , Q_k 和初等下三角阵 L_k , $k=1,\cdots,n$, 使得

$$L_n P_n \cdots L_1 P_1 A Q_1 \cdots Q_n = U$$

为上三角阵。

令

$$\mathbf{Q} = \mathbf{Q}_1 \cdots \mathbf{Q}_n, \quad \mathbf{P} = \mathbf{P}_n \cdots \mathbf{P}_1$$
$$\mathbf{L} = \mathbf{P}(\mathbf{L}_n \mathbf{P}_n \cdots \mathbf{L}_1 \mathbf{P}_1)^{-1} = \mathbf{P}_n \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{L}_1^{-1} \cdots \mathbf{P}_n^{-1} \mathbf{L}_n^{-1}$$

则有

$$PAQ = LU$$

以下说明 L 为一个单位下三角阵。

$$\mathbf{A} = \mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} 3 & 10 & 3 & 1 \\ 9 & 2 & 3 & 1 \\ 2 & 3 & 1 & 12 \\ 2 & 3 & 13 & 1 \end{bmatrix},$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix}
 & 1 \\
 & 1 \\
 & 1 \\
 & 1
\end{bmatrix}}_{\mathbf{P_1} = I_{14}} \underbrace{\begin{bmatrix}
 & 3 & 10 & 3 & 1 \\
 & 9 & 2 & 3 & 1 \\
 & 2 & 3 & 1 & 12 \\
 & 2 & 3 & 13 & 1
\end{bmatrix}}_{\mathbf{A}^{(1)}} \underbrace{\begin{bmatrix}
 & 1 \\
 & 1 \\
 & 1 \\
 & 1
\end{bmatrix}}_{\mathbf{Q_1} = I_{13}}$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix}
 & 13 & 3 & 2 & 1 \\
 & 3 & 2 & 9 & 1 \\
 & 1 & 3 & 2 & 12 \\
 & 3 & 10 & 3 & 1
\end{bmatrix}}_{\mathbf{\tilde{A}}^{(1)}}$$

$$\begin{bmatrix}
1 \\
-0.2 & 1 \\
-0.1 & 1 \\
-0.2 & 1
\end{bmatrix}
\begin{bmatrix}
13 & 3 & 2 & 1 \\
3 & 2 & 9 & 1 \\
1 & 3 & 2 & 12 \\
3 & 10 & 3 & 1
\end{bmatrix}$$

$$\underbrace{\boldsymbol{L}_{1}}_{\boldsymbol{L}_{1}} \qquad \qquad \boldsymbol{\tilde{A}}^{(1)}$$

$$= \begin{bmatrix}
13 & 3 & 2 & 1 \\
1.3 & 8.5 & 0.8 \\
2.8 & 1.9 & 11.9 \\
9.3 & 2.5 & 0.8
\end{bmatrix}$$

$$\underline{\boldsymbol{A}^{(2)}}$$

$$\begin{bmatrix}
1 & & & \\
& 1 & \\
& 1 & \\
& & 1
\end{bmatrix}
\begin{bmatrix}
13 & 3 & 2 & 1 \\
& 1.3 & 8.5 & 0.8 \\
& 2.8 & 1.9 & 11.9 \\
& 9.3 & 2.5 & 0.8
\end{bmatrix}
\begin{bmatrix}
1 & & & 1 \\
& & 1 \\
& & 1
\end{bmatrix}$$

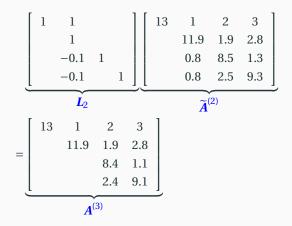
$$P_2 = I_{23}$$

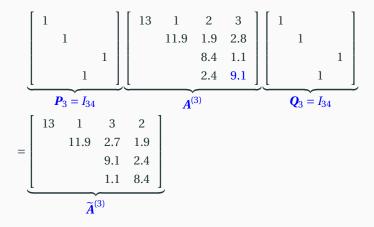
$$A^{(2)}$$

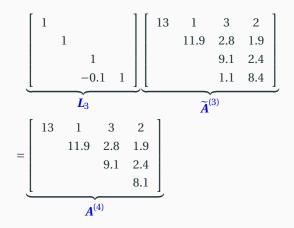
$$Q_2 = I_{24}$$

$$= \begin{bmatrix}
13 & 1 & 2 & 3 \\
& 11.9 & 1.9 & 2.8 \\
& 0.8 & 8.5 & 1.3 \\
& 0.8 & 2.5 & 9.3
\end{bmatrix}$$

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







将上述步骤合并,即得

$$L_{3} P_{3} L_{2} P_{2} L_{1} P_{1} A Q_{1} Q_{2} Q_{3} = A^{(4)}$$

$$\implies A Q = (L_{3} P_{3} L_{2} P_{2} L_{1} P_{1})^{-1} A^{(4)} = P_{1} L_{1}^{-1} P_{2} L_{2}^{-1} P_{3} L_{3}^{-1} A^{(4)}$$

$$\implies P_{3} P_{2} P_{1} A Q = P_{3} P_{2} L_{1}^{-1} P_{2} L_{2}^{-1} P_{3} L_{3}^{-1} A^{(4)}$$

$$\implies P A Q = L U$$

观察
$$L = P_3 P_2 L_1^{-1} P_2 L_2^{-1} P_3 L_3^{-1}$$
, 设

$$P_2 = I_{23}, P_3 = I_{34}$$

以及



$$L_1^{-1} \stackrel{P_2 \bullet}{\Longrightarrow} \left[\begin{array}{ccc} 1 & & \\ *_3 & 1 & \\ *_2 & 1 & \\ *_4 & & 1 \end{array} \right]$$

$$L_{1}^{-1} \stackrel{P_{2} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & & 1 & & \\ *_{2} & 1 & & \\ *_{4} & & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\bullet P_{2}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{2} & & 1 & & \\ *_{4} & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1}^{-1} \xrightarrow{P_{2} \bullet} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ *_{3} & 1 & & \\ *_{2} & 1 & & \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix} \xrightarrow{\bullet P_{2}} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ *_{3} & 1 & & \\ *_{2} & 1 & & \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{\bullet L_{2}^{-1}} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{4} & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{\bullet L_{2}^{-1}} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{2} & @_{3} & 1 & & \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1}^{-1} \xrightarrow{P_{2} \bullet} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{2} & 1 & & & \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \xrightarrow{\bullet P_{2}} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{2} & 1 & & & \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{\bullet L_{2}^{-1}} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{2} & @_{3} & 1 & & \\ *_{2} & @_{3} & 1 & & \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \xrightarrow{P_{3} \bullet} \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ *_{3} & 1 & & & \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 & & \\ *_{2} & @_{3} & 1 & & \\ \end{bmatrix}$$

$$L_{1}^{-1} \stackrel{P_{2} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & 1 \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\bullet P_{2}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & 1 \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet L_{2}^{-1}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{P_{3} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet P_{3}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1}^{-1} \stackrel{P_{2} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & 1 \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\bullet P_{2}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & 1 \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet L_{2}^{-1}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{P_{3} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet P_{3}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet P_{3} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & \#_{4} & 1 \end{bmatrix}$$

$$L_{1}^{-1} \stackrel{P_{2} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & 1 \\ *_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\bullet P_{2}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & & 1 \\ *_{4} & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet L_{2}^{-1}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\bullet P_{2} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{\bullet P_{3} \bullet}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \end{bmatrix} \qquad \stackrel{\bullet L_{3}^{-1}}{\Longrightarrow} \begin{bmatrix} 1 \\ *_{3} & 1 \\ *_{2} & @_{3} & 1 \\ *_{4} & @_{4} & *_{4} & 1 \end{bmatrix}$$

由此可以看出 L 是一个单位下三角阵。

定理 3.1

$$L = \mathbf{P}_n \cdots \mathbf{P}_1 (\mathbf{L}_n \mathbf{P}_n \cdots \mathbf{L}_1 \mathbf{P}_1)^{-1}$$
$$= \mathbf{P}_n \cdots \mathbf{P}_2 \mathbf{L}_1^{-1} \mathbf{P}_2 \mathbf{L}_2^{-1} \cdots \mathbf{P}_n \mathbf{L}_n^{-1}$$

是一个单位下三角阵。

定理 3.2

存在置换矩阵 P, Q 以及单位下三角阵 L 和上三角阵 U, 使得

$$PAQ = LU$$
,

且 $|l_{ij}| \le 1$,U 的非零对角元的个数正好等于 A 的秩。

```
for k = 1:n-1
  find p, q(k<=p, q<=n) such that
     |A(p,q)| = \max\{|A(i,j)|: i=k:n, j=k:n\}
  A(k,1:n) \iff A(p,1:n); A(1:n,k) \iff A(1:n,q)
 u(k)=p; v(k)=q
  if A(k,k)!=0
    A(k+1:n,k) = A(k+1:n,k)/A(k,k)
    A(k+1:n,k+1:n) = A(k+1:n,k+1:n)
                    - A(k+1:n,k)*A(k,k+1:n)
  else
    stop
  end
end
```

例 3.7

对如下矩阵进行列主元三角分解

$$\mathbf{A} = \left[\begin{array}{rrrr} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{array} \right]$$

$$A = \left[\begin{array}{cccc} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{array} \right],$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 1 & \\ 2 & 1 & 1 \\ 8 & 7 & 9 & 5 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ 4 & 3 & 3 & 1 \\ 2 & 1 & 1 \\ 6 & 7 & 9 & 8 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{\tilde{A}}^{(0)}$$

$$\begin{bmatrix}
1 & & & \\
-\frac{1}{2} & 1 & & \\
-\frac{1}{4} & 1 & & \\
-\frac{3}{4} & & 1
\end{bmatrix}
\underbrace{\begin{bmatrix}
8 & 7 & 9 & 5 \\
4 & 3 & 3 & 1 \\
2 & 1 & 1 & 0 \\
6 & 7 & 9 & 8
\end{bmatrix}}_{\mathbf{\tilde{A}}^{(0)}} = \underbrace{\begin{bmatrix}
8 & 7 & 9 & 5 \\
& -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} \\
& -\frac{3}{4} & -\frac{5}{4} & -\frac{5}{4} \\
& \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4}
\end{bmatrix}}_{\mathbf{\tilde{A}}^{(1)}}$$

$$\mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} \\ & -\frac{3}{4} & -\frac{5}{4} & -\frac{5}{4} \\ & \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \end{bmatrix},$$

$$\mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2} \\ & -\frac{3}{4} & -\frac{5}{4} & -\frac{5}{4} \\ & \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & \\ & 1 & \\ & & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & 1 & \\ & & & 1 & \\ & & 1$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix}
1 & & & \\
 & 1 & & \\
 & \frac{3}{7} & 1 & \\
 & \frac{2}{7} & 1
\end{bmatrix}}_{\mathbf{L}_{2}}
\underbrace{\begin{bmatrix}
8 & 7 & 9 & 5 \\
 & \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\
 & -\frac{3}{4} & -\frac{5}{4} & -\frac{5}{4} \\
 & -\frac{1}{2} & -\frac{3}{2} & -\frac{3}{2}
\end{bmatrix}}_{\mathbf{A}^{(1)}} = \underbrace{\begin{bmatrix}
8 & 7 & 9 & 5 \\
 & \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\
 & -\frac{2}{7} & \frac{4}{7} \\
 & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7}
\end{bmatrix}}_{\mathbf{A}^{(2)}}$$

$$\mathbf{A}^{(2)} = \begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ & \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\ & & -\frac{2}{7} & \frac{4}{7} \\ & & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7} \end{bmatrix},$$

$$A^{(2)} = \begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\ & -\frac{2}{7} & \frac{4}{7} \\ & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7} \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & \\ & & 1 \\ & & 1 & \\ & & 1 & 0 \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\ & & -\frac{2}{7} & \frac{4}{7} \\ & & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7} \end{bmatrix}}_{\mathbf{A}^{(2)}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 8 & 7 & 9 & 5 \\ \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\ & & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7} \\ & & & -\frac{2}{7} & \frac{4}{7} \end{bmatrix}}_{\widetilde{\mathbf{A}}^{(2)}}$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix}
1 & & & \\
& 1 & & \\
& \frac{3}{7} & 1 & \\
& \frac{2}{7} & & 1
\end{bmatrix}}_{\mathbf{L}_{3}} \underbrace{\begin{bmatrix}
8 & 7 & 9 & 5 \\
& \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\
& & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7} \\
& & & -\frac{2}{7} & \frac{4}{7}
\end{bmatrix}}_{\mathbf{\tilde{A}}^{(2)}} = \underbrace{\begin{bmatrix}
8 & 7 & 9 & 5 \\
& \frac{7}{4} & \frac{9}{4} & \frac{17}{4} \\
& & -\frac{6}{7} & -\frac{2}{7} \\
& & & \frac{2}{3}
\end{bmatrix}}_{\mathbf{\tilde{A}}^{(3)}}$$

证毕。

87

```
for k = 1:n-1
  find p(k<=p<=n) such that
     |A(p,k)| = \max\{|A(i,j)|: i=k:n, j=k:n\}
  A(k,1:n) <-> A(p,1:n)
  u(k)=p
  if A(k,k)!=0
    A(k+1:n,k) = A(k+1:n,k)/A(k,k)
    A(k+1:n,k+1:n) = A(k+1:n,k+1:n)
       - A(k+1:n,k)*A(k,k+1:n)
  else
    stop
  end
end
```

平方根法及改进的平方根法

平方根法及改进的平方根法

适用对象: 对称正定矩阵方程组

定义 4.1: 对称正定矩阵

设 $A \in \mathbb{R}^n$ 阶实对称矩阵,若 $\forall 0 \neq x \in \mathbb{R}^n$,恒有 $x^T A x > 0$,则称 A 为对称正定矩阵。

性质 4.1

若 A 对称正定,则

- 1 A 非奇异
- 2 任一主子矩阵 A_k , $k=1,2,\dots,n-1$ 必正定
- 3 $a_{ii} > 0$, $i = 1, 2, \dots, n$
- 4 $\lambda_i(A) > 0$, $i = 1, 2, \dots, n$
- $5 \det(A) > 0$

定理 4.1

对称矩阵A正定 \iff A的各阶顺序主子式 $|A_i| > 0$, $i = 1, \dots, n$.

定理 4.2: Cholesky 分解

若 A 对称正定,则必存在惟一的主对角元皆正的下三角阵 L,使得 $A = LL^T$ 。

证明

A 对称正定,则 A 的各阶顺序主子式皆大于 0,从而存在单位下三角阵 \tilde{L} 使得 $A = \tilde{L}D\tilde{L}^T$ 。对于 \tilde{L}^T ,存在惟一的向量 $x \in \mathbb{R}^n$ 使得 $\tilde{L}^T x = e_i$ 。于是

$$0 < x^T A x = x^T \widetilde{L} D \widetilde{L}^T x = (\widetilde{L}^T x)^T D \widetilde{L}^T x = e_i^T D e_i = d_i.$$

证明

A 对称正定,则 A 的各阶顺序主子式皆大于 0,从而存在单位下三角阵 \tilde{L} 使得 $A = \tilde{L}D\tilde{L}^T$ 。对于 \tilde{L}^T ,存在惟一的向量 $x \in \mathbb{R}^n$ 使得 $\tilde{L}^T x = e_i$ 。于是

$$0 < x^T A x = x^T \widetilde{\boldsymbol{L}} D \widetilde{\boldsymbol{L}}^T x = (\widetilde{\boldsymbol{L}}^T x)^T D \widetilde{\boldsymbol{L}}^T x = e_i^T D e_i = d_i.$$

所以

$$\boldsymbol{A} = \widetilde{\boldsymbol{L}} D \widetilde{\boldsymbol{L}}^T = \widetilde{\boldsymbol{L}} D^{1/2} D^{1/2} \widetilde{\boldsymbol{L}}^T = (D^{1/2} \widetilde{\boldsymbol{L}})^T D^{1/2} \widetilde{\boldsymbol{L}} \triangleq \boldsymbol{L} \boldsymbol{L}^T$$

若 Ax = b 的系数矩阵对称正定,则可按如下步骤求其解:

- 1. 求 A 的 Cholesky 分解: $A = LL^T$;
- 2. 求解 Ly = b 得 y;
- 3. 求解 $L^T x = y$ 得 x。

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

图 2: 平方根法运算次序

图 2: 平方根法运算次序

图 2: 平方根法运算次序

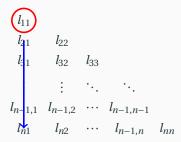


图 2: 平方根法运算次序

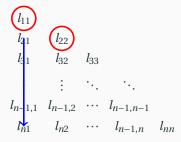


图 2: 平方根法运算次序

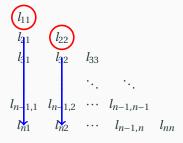


图 2: 平方根法运算次序

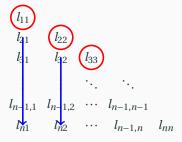


图 2: 平方根法运算次序

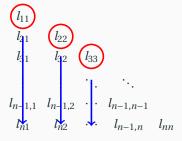


图 2: 平方根法运算次序

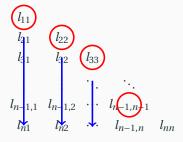


图 2: 平方根法运算次序

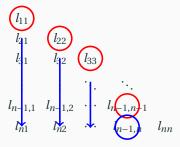
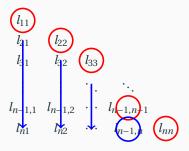


图 2: 平方根法运算次序



注意到 $l_{ij} = 0(j > i)$, 由矩阵乘法知

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kj} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} l_{jk} = \sum_{k=1}^{j} l_{ik} l_{jk},$$

注意到 $l_{ij} = 0(j > i)$, 由矩阵乘法知

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kj} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} l_{jk} = \sum_{k=1}^{j} l_{ik} l_{jk},$$

对 $j=1,\cdots,n$,

若 i=j,

$$a_{jj} = \sum_{k=1}^{j} l_{jk}^2$$

注意到 $l_{ij} = 0(j > i)$, 由矩阵乘法知

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kj} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} l_{jk} = \sum_{k=1}^{j} l_{ik} l_{jk},$$

对 $j=1,\cdots,n$,

若 i=j,

$$a_{jj} = \sum_{k=1}^{j} l_{jk}^2 \implies l_{jj} = \left(a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk} l_{jk}\right)^{1/2}$$

注意到 $l_{ij} = 0(j > i)$, 由矩阵乘法知

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kj} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} l_{jk} = \sum_{k=1}^{j} l_{ik} l_{jk},$$

对 $j=1,\cdots,n$,

若 i=j,

$$a_{jj} = \sum_{k=1}^{j} l_{jk}^2 \implies l_{jj} = \left(a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk} l_{jk}\right)^{1/2}$$

若 i>j,

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

注意到 $l_{ij} = 0(j > i)$, 由矩阵乘法知

$$a_{ij} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} u_{kj} = \sum_{k=1}^{n} l_{ik} l_{jk} = \sum_{k=1}^{j} l_{ik} l_{jk},$$

对 $j=1,\cdots,n$,

■ 若 i=j,

$$a_{jj} = \sum_{k=1}^{j} l_{jk}^2 \implies l_{jj} = \left(a_{jj} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{jk} l_{jk}\right)^{1/2}$$

若 i>j,

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

标量形式

向量化

```
for j = 1:n

A(j, j) = \sqrt{A(j, j)}

A(j+1:n, j) = A(j+1:n, j) / A(j, j)

for i = j+1:n

A(i:n, i) = A(i:n, i) - A(i:n, j) A(i, j)

end

end
```

$$\forall i, a_{ii} = \sum_{k=1}^{i} l_{ik}^2 \implies |l_{ij}| \leq \sqrt{a_{ii}}.$$

这说明,在 Cholesky 分解过程中, $|l_{ij}|$ 的平方不会超过 A 的对角元 a_{ii} ,舍入误差受到控制,从而不选主元的平方根法是数值稳定的。

例 4.1

用平方根法求解

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 8 & 4 \\ 1 & 4 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ 3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{L} = \begin{pmatrix} l_{11} \\ l_{21} & l_{22} \\ l_{31} & l_{32} & l_{33} \end{pmatrix}$$

解

验证 A 的对称正定性:

$$a_{11} = 1 > 0,$$
 $\begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 8 \end{vmatrix} = 8 - 4 > 0,$ $\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 8 & 4 \\ 1 & 4 & 6 \end{vmatrix} = 16 > 0.$

平方根法

解 (续):

$$\begin{aligned} &l_{11} = \sqrt{a_{11}} = 1, \\ &l_{21} = \frac{a_{21}}{l_{11}} = 2 & l_{22} = \sqrt{a_{22} - l_{21}^2} = 2 \\ &l_{31} = \frac{a_{31}}{l_{11}} = 1 & l_{32} = \frac{a_{32} - l_{31}l_{21}}{l_{22}} = 1 & l_{33} = \sqrt{a_{33} - l_{31}^2 - l_{32}^2} = 2 \end{aligned}$$

平方根法

解 (续):

$$\begin{split} l_{11} &= \sqrt{a_{11}} = 1, \\ l_{21} &= \frac{a_{21}}{l_{11}} = 2 \\ l_{31} &= \frac{a_{31}}{l_{11}} = 1 \end{split} \qquad \begin{aligned} l_{22} &= \sqrt{a_{22} - l_{21}^2} = 2 \\ l_{32} &= \frac{a_{31}}{l_{22}} = 1 \end{aligned} \qquad l_{33} &= \sqrt{a_{33} - l_{31}^2 - l_{32}^2} = 2 \end{split}$$

求解 LY = b, 得

$$Y = (0, -1, 2)^T$$
.

求解 $L^T X = Y$, 得

$$X = (1, -1, 1)^T$$
.



适用范围: 三对角线性方程组

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & & & & & \\ a_2 & b_2 & c_2 & & & & \\ & a_3 & b_3 & c_3 & & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & a_{n-1} & b_{n-1} & c_{n-1} \\ & & & & a_n & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \vdots \\ x_{n-1} \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \\ \vdots \\ d_{n-1} \\ d_n \end{pmatrix}$$

系数矩阵 A 是三对角矩阵,它常常是按行严格对角占优的,即

$$\begin{cases} |b_1| > |c_1| > 0, \\ |b_i| \ge |a_i| + |c_i|, & a_i \ne 0, & c_i \ne 0, & i = 2, 3, \dots, n-1, \\ |b_n| > |a_n| > 0. \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} \bigcirc & c_1 & & & \\ a_2 & b_2 & c_2 & & \\ & a_3 & b_3 & c_3 & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & a_n & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ l_2 & 1 & & & \\ & & l_3 & 1 & & \\ & & & \ddots & \ddots & \\ & & & & l_n & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 & c_1 & & & \\ u_2 & c_2 & & & \\ & & u_3 & c_3 & & \\ & & & \ddots & \ddots & \\ & & & & u_n & \\ \end{pmatrix}$$

$$(1)$$

$$u_1 = b_1$$

$$\begin{pmatrix} b_{1} & c_{1} & & & \\ a_{2} & b_{2} & c_{2} & & \\ & a_{3} & b_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & a_{n} & b_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_{2} & 1 & & \\ & l_{3} & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & l_{n} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{1} & c_{1} & & \\ u_{2} & c_{2} & & \\ & u_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & u_{n} & \end{pmatrix}$$

$$(2)$$

$$l_{2}u_{1} = a_{2} \implies l_{2} = \frac{a_{2}}{u_{1}}$$

$$l_{2}c_{1} + u_{2} = b_{2} \implies u_{2} = b_{2} - l_{2}c_{1}$$

$$\begin{pmatrix} b_{1} & c_{1} & & & \\ a_{2} & b_{2} & c_{2} & & \\ & a_{3} & b_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & a_{n} & b_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_{2} & 1 & & & \\ & l_{3} & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & l_{n} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{1} & c_{1} & & \\ & u_{2} & c_{2} & & \\ & u_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & u_{n} & \end{pmatrix}$$

$$(2)$$

$$l_{2}u_{1} = a_{2} \implies l_{2} = \frac{a_{2}}{u_{1}}$$

$$l_{2}c_{1} + u_{2} = b_{2} \implies u_{2} = b_{2} - l_{2}c_{1}$$

$$\begin{pmatrix} b_{1} & c_{1} & & & \\ a_{2} & b_{2} & c_{2} & & \\ & a_{3} & b_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & a_{n} & b_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_{2} & 1 & & \\ & & l_{3} & 1 & \\ & & & \ddots & \ddots & \\ & & & l_{n} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{1} & c_{1} & & & \\ & u_{2} & c_{2} & & \\ & u_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & u_{n} & 1 \end{pmatrix}$$

$$(3)$$

$$l_{3}u_{2} = a_{3} \implies l_{3} = \frac{a_{3}}{u_{2}}$$

$$l_{3}c_{2} + u_{3} = b_{3} \implies u_{3} = b_{3} - l_{3}c_{2}$$

$$\begin{pmatrix} b_{1} & c_{1} & & & \\ a_{2} & b_{2} & c_{2} & & \\ & a_{3} & \boxed{b_{3}} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & a_{n} & b_{n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_{2} & 1 & & & \\ & & l_{3} & 1 & & \\ & & & \ddots & \ddots & \\ & & & & l_{n} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_{1} & c_{1} & & & \\ & u_{2} & c_{2} & & & \\ & & u_{3} & c_{3} & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & u_{n} & 1 \end{pmatrix}$$

$$(3)$$

$$l_{3}u_{2} = a_{3} \implies l_{3} = \frac{a_{3}}{u_{2}}$$

$$l_{3}c_{2} + u_{3} = b_{3} \implies u_{3} = b_{3} - l_{3}c_{2}$$

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & & & \\ a_2 & b_2 & c_2 & & \\ & a_3 & b_3 & c_3 & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & a_n & b_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ l_2 & 1 & & \\ & l_3 & 1 & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & l_n & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 & c_1 & & \\ & u_2 & c_2 & & \\ & & u_3 & c_3 & \\ & & & \ddots & \ddots & \\ & & & u_n & 1 \end{pmatrix}$$

$$\stackrel{\text{\'e}}{\text{\'e}} \pm \mathring{\textbf{L}} \times \mathring{\textbf{L}} = b_1,$$

$$\downarrow \mathring{\textbf{L}} = b_1,$$

$$\downarrow \mathring{\textbf{L}} = a_i & \\ u_i = b_i - l_i c_{i-1} & \\ u_i = b_i - l_i c_{i-1} & \\ \end{pmatrix} i = 2, 3, \dots, n$$

例 5.1

求解微分方程

$$\begin{cases}
-u_{xx} = f, & x \in (a, b), \\
u(a) = u(b) = 0.
\end{cases}$$

例 5.2

求解微分方程

$$\begin{cases}
-u_{xx} = f, & x \in (a, b), \\
u(a) = u(b) = 0.
\end{cases}$$

解

1 网格剖分:

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b, \quad h = \frac{b-a}{n}$$

例 5.3

求解微分方程

$$\begin{cases}
-u_{xx} = f, & x \in (a, b), \\
u(a) = u(b) = 0.
\end{cases}$$

解

1 网格剖分:

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b, \quad h = \frac{b-a}{n}$$

2 差分离散:

$$u_{xx}(x_i) \approx \frac{u_{i+1} - 2u_i + u_{i-1}}{h^2}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

解 (续):

3 生成矩阵:

解(续):

4 用追赶法求解线性方程组

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & & & & \\ -1 & 2 & -1 & & & & \\ & -1 & 2 & -1 & & & \\ & & -1 & 2 & -1 \\ & & & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ -1/2 & 1 & & & \\ & & -2/3 & 1 & & \\ & & & -3/4 & 1 & \\ & & & & -4/5 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & -1 & & & \\ & 3/2 & -1 & & \\ & & & 4/3 & -1 & \\ & & & & 5/4 & -1 \\ & & & & 6/5 \end{pmatrix}$$

存储方式

1 系数矩阵与右端项的存储

用四个 n 维向量 a,b,c,d 分别来存储三条对角线上的元素及右端项的值

- 2 l 与 u 的存储
 - l 的各元素存储在 a 对应的元素位置,u 的各元素存储在 b 对应的元素位置上
- 3 未知量 x 的存储
 - x 的各元素存储在 d 对应的元素位置