

# 第九讲 矩阵的三角分解

## 一、Gauss消去法的矩阵形式

$n$  元线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}\xi_1 + a_{12}\xi_2 + \cdots + a_{1n}\xi_n = b_1 \\ a_{21}\xi_1 + a_{22}\xi_2 + \cdots + a_{2n}\xi_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}\xi_1 + a_{n2}\xi_2 + \cdots + a_{nn}\xi_n = b_n \end{cases} \rightarrow Ax = b$$

其中,  $A = (a_{ij})_{n \times n}$   $x = (\xi_1 \ \xi_2 \ \cdots \ \xi_n)^T$   $b = (b_1 \ b_2 \ \cdots \ b_n)^T$

设  $A^{(0)} = A = (a_{ij})_{n \times n}$ , 设  $A$  的  $k$  阶顺序主子式为  $\Delta_k$ , 若

$\Delta_1 = a_{11}^{(0)} \neq 0$ , 可以令  $c_{i1} = \frac{a_{i1}^{(0)}}{a_{11}^{(0)}}$ , 并构造 Frobenius 矩阵:

$$L_1 = \begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ c_{21} & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ c_{n1} & 0 & & 1 \end{bmatrix}_{n \times n} \rightarrow L_1^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & 0 \\ -c_{21} & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ -c_{n1} & 0 & & 1 \end{bmatrix}$$

计算可得

$$A^{(1)} = L_1^{-1} A^{(0)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ 0 & \vdots & \ddots & \vdots \\ & a_{n2}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \rightarrow A^{(0)} = L_1 A^{(1)}$$

初等变换不改变行列式，故  $\Delta_2 = a_{11}^{(0)} a_{22}^{(1)}$ ，若  $\Delta_2 \neq 0$ ，则  $a_{22}^{(1)} \neq 0$ ，又

可定义  $c_{i2} = \frac{a_{i2}^{(1)}}{a_{22}^{(1)}} (i = 3, 4, \dots, n)$ ，并构造 **Frobenius** 矩阵

$$L_2 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & c_{32} & \ddots & \\ & \vdots & & \\ & c_{n2} & & 1 \end{bmatrix} \rightarrow L_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -c_{32} & \ddots & \\ & \vdots & & \\ & -c_{n2} & & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = L_2^{-1} A^{(1)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & a_{13}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & a_{22}^{(1)} & a_{23}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ & & a_{33}^{(2)} & \cdots & a_{3n}^{(2)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ & & a_{n3}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix} \rightarrow A^{(1)} = L_2 A^{(2)}$$

依此类推，进行到第 $(r-1)$ 步，则可得到

$$A^{(r-1)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & \cdots & a_{1r-1}^{(0)} & a_{1r}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & \ddots & \vdots & \vdots & \cdots & \\ & & a_{r-1r-1}^{(r-2)} & a_{r-1r}^{(r-2)} & \cdots & a_{r-1n}^{(r-2)} \\ & & & a_{rr}^{(r-1)} & \cdots & a_{rn}^{(r-1)} \\ & & & \vdots & & \vdots \\ & & & a_{nr}^{(r-1)} & \cdots & a_{nn}^{(r-1)} \end{bmatrix} \quad (r = 2, 3, \dots, n)$$

则  $A$  的  $r$  阶顺序主子式  $\Delta_r = a_{11}^{(0)} a_{22}^{(1)} \cdots a_{r-1r-1}^{(r-2)} a_{rr}^{(r-1)}$ ，若  $\Delta_r \neq 0$ ，则  $a_{rr}^{r-1} \neq 0$  可

定义  $c_{ir} = \frac{a_{ir}^{(r-1)}}{a_{rr}^{(r-1)}}$ ，并构造 **Frobenius** 矩阵

$$L_r = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & c_{r+1r} & & 1 & \\ & \vdots & & & \ddots \\ & c_{nr} & & & & 1 \end{bmatrix} \rightarrow L_r^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & -c_{r+1r} & & 1 & \\ & \vdots & & & \ddots \\ & -c_{nr} & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(r)} = L_r^{-1} A^{(r-1)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & \cdots & a_{1r}^{(0)} & a_{1r+1}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & \ddots & \vdots & \vdots & \cdots & \\ & & a_{rr}^{(r-1)} & a_{rr+1}^{(r-1)} & \cdots & a_{rn}^{(r-1)} \\ & & a_{r+1r+1}^{(r)} & \cdots & a_{r+1n}^{(r)} & \\ & & \vdots & & \vdots & \\ & & a_{nr+1}^{(r)} & \cdots & a_{nn}^{(r)} & \end{bmatrix} \rightarrow A^{(r-1)} = L_r A^{(r)}$$

$$(r = 2, 3, \dots, n-1)$$

直到第  $(n-1)$  步，得到

$$A^{(n-1)} = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn}^{(n-1)} \end{bmatrix}$$

则完成了消元的过程

## 二、 $LU$ 分解与 $LDU$ 分解

$$A = A^{(0)} = L_1 A^{(1)} = L_1 L_2 A^{(2)} = \cdots = L_1 L_2 L_3 \cdots L_{n-1} A^{(n-1)}$$

容易求出

$$L = L_1 L_2 \cdots L_{n-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ c_{21} & 1 & & & \\ \vdots & & \ddots & & \\ c_{n-11} & c_{n-12} & & 1 & \\ c_{n1} & c_{n2} & & c_{nn-1} & 1 \end{bmatrix} \quad \text{为下三角矩阵}$$

令  $U = A^{(n-1)}$  为上三角矩阵，则

$$A = LU$$

以上将  $A$  分解成一个下三角矩阵与上三角矩阵的乘积，就称为  $LU$  分解或  $LR$  分解。（L: lower U: upper L: left R: right）

**$LU$  分解不唯一**，显然，令  $D$  为对角元素不为零的  $n$  阶对角阵，则

$$A = LU = LDD^{-1}U = \hat{L}\hat{U}$$

可以采用如下的方法将分解完全确定，即要求

(1)  $L$  为单位下三角矩阵 或

(2)  $U$  为单位上三角矩阵 或

(3) 将  $A$  分解为  $LDU$ ，其中  $L$ ， $U$  分别为单位下三角，单位上三角矩阵， $D$  为对角阵  $D = \text{diag}[d_1, d_2, \dots, d_n]$ ，而  $d_k = \frac{\Delta_k}{\Delta_{k-1}}$   
( $k = 1, 2, \dots, n$ )  $\Delta_0 = 1$ 。

**[定理]**  $n$  阶非奇异矩阵  $A$  有三角分解  $LU$  或  $LDU$  的充要条件是  $A$  的顺序主子式  $\Delta_r \neq 0$  ( $r = 1, 2, \dots, n$ )

**[定理]** 设  $A$  是  $n$  阶非奇异矩阵，则存在置换矩阵  $P$  使得  $PA$  的  $n$  个顺序主子式非零。

**定义：** 以  $n$  阶单位矩阵的  $n$  个列向量  $e_1, e_2, \dots, e_n$  为列构成的  $n$  阶矩阵  $P = (e_{i_1}, e_{i_2}, \dots, e_{i_n})$  称为置换矩阵，其中  $i_1, i_2, \dots, i_n$  为  $1, 2, \dots, n$  的一个排列。

列主元素法：在矩阵的某列中选取模值最大者作为新的对角元素，选取范围为对角线元素以下的各元素。比如第一步：找第一个未知数前的系数 $|a_{i1}|$ 最大的一个，将其所在的方程作为第一个方程，即交换矩阵的两行，自由项也相应变换；第二步变换时，找 $|a_{i2}| (i \geq 2)$ 中最大的一个，然后按照第一步的方法继续。

行主元素法：在矩阵的某行中选取模值最大者作为新的对角元素，选取范围为对角线元素以后的各元素，需要记住未知数变换的顺序，最后再还原回去。因此需要更多的存储空间，不如列主元素法方便。

全主元素法：若某列元素均较小或某行元素均较小时，可在各行各列中选取模值最大者作为对角元素。与以上两种方法相比，其计算稳定性更好，精度更高，计算量增大。

经过三角分解后，原方程可化为：

$$\left. \begin{array}{l} Ax = b \\ A = LU \end{array} \right\} \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} Ly = b \\ Ux = y \end{array} \right.$$

### 三、其它的三角分解

1. 定义 设  $A$  具有唯一的  $LDU$  分解

(1) 若将  $D, U$  结合起来得  $A = L\hat{U}$  ( $\hat{U} = DU$ ), 则称为  $A$  的 **Doolittle** 分解

(2) 若将  $L, D$  结合起来得  $A = \hat{L}U$  ( $\hat{L} = LD$ ), 则称为  $A$  的 **Crout** 分解

2. 算法(**Crout** 分解)

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



由  $A = \hat{L}U$  得:

$$(1) \quad l_{i1} = a_{i1} \quad (\text{第1列}) \quad (i = 1, 2, 3, \dots, n) \quad (A, \hat{L} \text{第1列})$$

$$(2) \quad u_{1j} = \frac{a_{1j}}{l_{11}} \quad (\text{第1行}) \quad (j = 2, 3, \dots, n) \quad (A, U \text{第1行})$$

$$(3) \quad l_{i2} = a_{i2} - l_{i1}u_{12} \quad (\text{第2列}) \quad (i = 2, 3, \dots, n) \quad (A, \hat{L} \text{第2列})$$

$$(4) \quad u_{2j} = \frac{1}{l_{22}}(a_{2j} - l_{21}u_{1j}) \quad (j = 3, 4, \dots, n) \quad (A, U \text{第2行})$$

(5) 一般地, 对  $A, \hat{L}$  的第  $k$  列运算, 有

$$l_{ik} = a_{ik} - \sum_{m=1}^{k-1} l_{im}u_{mk} \quad (k = 1, 2, \dots, n; i = k, k+1, \dots, n)$$

(6) 对  $A, U$  的第  $k$  行运算, 有

$$u_{kj} = \frac{1}{l_{kk}}(a_{kj} - \sum_{m=1}^{k-1} l_{km}u_{mj}) \quad (k = 1, 2, \dots, n-1; j = k+1, k+2, \dots, n)$$

### 3. 厄米正定矩阵的 Cholesky 分解

$$A = GG^H$$
$$g_{ij} = \begin{cases} \left( a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} |g_{ik}|^2 \right)^{1/2} & i = j \\ \frac{1}{g_{jj}} \left( a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} g_{ik} \overline{g_{jk}} \right) & i > j \\ 0 & i < j \end{cases}$$

作业： p195 2、3