#### 计算方法

#### 第6章 线性方程组的直接法

胡敏

合肥工业大学 计算机与信息学院

jsjxhumin@hfut.edu.cn

uhnim@163.com

求解线性方程组的另一类重要方法是直接法。直接法利用一系列递推公式计算有限步能直接得到方程组的精确解。当然,实际计算结果仍有误差,譬如舍入误差。舍入误差的积累有时甚至会严重影响解的精度。

求解线性方程组最基本的一种直接法是消去 法。这是一个众所周知的古老方法,但用在现代 电子计算机上仍然十分有效。



## 第 6 章 线性方程组的解法

- 6.1 消去法
- 6.2 追赶法
- 6.3 平方根法
- 6.4 误差分析



## 线性方程组求解

■n个方程、n 个未知量的线性方程组的解

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

$$\begin{cases} a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_1 \end{cases}$$

的系数行列式D不等于零,则方程组有唯一解

$$x_1 = \frac{D_1}{D}, \ x_2 = \frac{D_2}{D}, \ \cdots, x_n = \frac{D_n}{D}$$



## 线性方程组求解

系数行列式:

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

$$D_{j} = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1j-1} & b_{1} & a_{1j+1} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2j-1} & b_{2} & a_{2j+1} & \cdots & a_{2n} \\ & \vdots & \vdots & \vdots & & & \\ a_{n1} & \cdots & a_{nj-1} & b_{n} & a_{nj+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$
  $j = 1, 2, \dots, n$ 

### 线性方程组求解

- Crammer法则的使用有极大的局限性
  - ▶只能用于求解方程个数与未知数个数相等的线性方程组
  - > 只能求得系数行列式不为零时的线性方程组的唯一解;
    - ★ 即如果方程个数与未知数个数不相等,或系数行列式等于零,则Crammer法则失效。
  - ▶ 计算量大, 要计算 n+1 个 n 阶行列式的值。
  - > 理论价值高于计算价值

如 $n=100,10^{33}$ 次/秒的计算机要算 $10^{120}$ 年。

■ -----消去(元)法



#### 6.1 消去法

我们知道,下面有3种方程的解我们可以直接求出:

① 
$$A = diag(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn}) \Rightarrow x_i = \frac{b_i}{a_{ii}}, i = 1, \dots, n$$

②
$$A = \begin{pmatrix} l_{11} & & & \\ l_{21} & l_{22} & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{nn} \end{pmatrix} \Rightarrow x_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^{i-1} l_{ij} x_j}{l_{ii}}, i = 1, \dots, n$$



③ 
$$A = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \end{pmatrix} \Rightarrow x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n u_{ij} x_j}{u_{ii}}, i = n, \dots, 1$$



#### 对方程组, 作如下的变换, 解不变

- ①交换两个方程的次序
- ②一个方程的两边同时乘以一个非0的数
- ③一个方程的两边同时乘以一个非0数,加到另一个方程

因此,对应的对增广矩阵(A,b),作如下的变换,解不变

- ①交换矩阵的两行
- ②某一行乘以一个非0的数
- ③某一个乘以一个非0数,加到另一行

**消元法**就是对增广矩阵作上述行的变换,变为我们已知的3种类型之一,而后求根

#### 6.1 消去法

#### 消去法的基本思想是

通过将一个方程乘或除以某个常数,以及将两个方程相加减这两种手续,逐步减少方程中的变元的数目,最终使每个方程仅含一个变元,从而得出所求的解。

#### 1 约当消去法

#### 所谓约当消去法 , 其特点是:

它的每一步仅在一个方程中保留某个变元,而从其它的各个方程中消去该变元,这样经过反复消元后,所给方程组中的每个方程最终被加工成仅含一个变元的形式,从而得出所求的解。

#### 例1: 用消去法求解线性方程组

$$\begin{cases} 2x_1 - x_2 + 3x_3 = 1 \\ 4x_1 + 2x_2 + 5x_3 = 4 \\ x_1 + 2x_2 = 7 \end{cases}$$
 (1)

解: 先将方程(1)中  $\chi_1$  的系数化为1,并从其余方程中 消去  $\chi_1$  , 得:

$$\begin{cases} x_1 - 0.5x_2 + 1.5x_3 = 0.5 \\ 4x_1 + 2x_2 + 5x_3 = 4 \\ x_1 + 2x_2 = 7 \end{cases}$$
 (2)
$$\begin{cases} x_1 - 0.5x_2 + 1.5x_3 = 0.5 \\ 4x_2 - x_3 = 2 \end{cases}$$
 (2)
$$\begin{cases} x_1 - 0.5x_2 + 1.5x_3 = 0.5 \\ 4x_2 - x_3 = 2 \end{cases}$$
 (2)
$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 7 \\ x_1 + 2x_2 = 7 \end{cases}$$
 (2)

$$\begin{cases} x_1 - 0.5x_2 + 1.5x_3 = 0.5 \\ 4x_2 - x_3 = 2 \\ 2.5x_2 - 1.5x_3 = 6.5 \end{cases}$$
 (1)

再将方程 (2) 中  $X_2$  的系数化为1,并从其余方程中 消去  $X_2$  ,得:

$$\begin{cases} x_1 - 0.5x_2 + 1.5x_3 = 0.5 \\ x_2 - 0.25x_3 = 0.5 \\ 2.5x_2 - 1.5x_3 = 7 \end{cases}$$
 (1)

$$\begin{cases} x_1 + 1.375x_3 = 0.75 \\ x_2 - 0.25x_3 = 0.5 \\ 2.5x_2 - 1.5x_3 = 6.5 \end{cases}$$
 (1)

$$\begin{cases} x_1 +1.375x_3 = 0.75 \\ x_2 - 0.25x_3 = 0.5 \\ -0.875x_3 = 5.25 \end{cases}$$
 (1)

再将方程 (3) 中  $X_3$  的系数化为1,并从其余方程中 消去  $X_3$  ,得:

$$\begin{cases} x_1 + 1.375x_3 = 0.75 \\ x_2 - 0.25x_3 = 0.5 \\ x_3 = -6 \end{cases}$$
 (1)

$$\begin{cases} x_1 +1.375x_3 = 0.75 \\ x_2 = -1 \\ x_3 = -6 \end{cases}$$
 (1)

#### 最终得到方程组的解:

$$x_1 = 9$$
,  $x_2 = -1$ ,  $x_3 = -6$ 

上述方法就是所谓约当消去战,其消元过程可归纳如下:

第一步:将第一个方程中 $x_1$ 的系数化为1,并从其余方程中消去 $x_1$ 。

第二步:将第二个方程中x2的系数化为1,并从其余方程中消去x2。

以此类推,直到每个方程仅有一个变元为止。



# 方程形态的演变(0)

$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1k}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ a_{21}^{(0)} & a_{22}^{(0)} & \cdots & a_{2k}^{(0)} & \cdots & a_{2n}^{(0)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1}^{(0)} & a_{k2}^{(0)} & & a_{kk}^{(0)} & \cdots & a_{kn}^{(0)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ a_{nk}^{(0)} & a_{nk}^{(0)} & \cdots & a_{nn}^{(0)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(0)} \\ b_2^{(0)} \\ \vdots \\ b_k^{(0)} \\ \vdots \\ b_n^{(0)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(1)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ a_{21}^{(0)} & a_{22}^{(0)} & \cdots & a_{2k}^{(0)} & \cdots & a_{2n}^{(0)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1}^{(0)} & a_{k2}^{(0)} & & a_{kk}^{(0)} & \cdots & a_{kn}^{(0)} \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots \\ a_{n1}^{(0)} & a_{n2}^{(0)} & & a_{nk}^{(0)} & \cdots & a_{nn}^{(0)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(0)} \\ \vdots \\ b_k^{(0)} \\ \vdots \\ b_n^{(0)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(1)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2k}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{k2}^{(1)} & & a_{kk}^{(1)} & \cdots & a_{kn}^{(1)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(1)} & & a_{nk}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(1)} \\ \vdots \\ b_k^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(2)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{k2}^{(1)} & & a_{kk}^{(1)} & \cdots & a_{kn}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(1)} & & a_{nk}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(2)

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & a_{1k}^{(2)} & \cdots & a_{1n}^{(2)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{kk}^{(2)} & \cdots & a_{kn}^{(2)} \\ & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{nk}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(2)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(2)} \\ \vdots \\ b_n^{(2)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(k-1)

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & a_{1k}^{(k-1)} & \cdots & a_{1n}^{(k-1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(k-1)} & \cdots & a_{2n}^{(k-1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{kk}^{(k-1)} & \cdots & a_{kn}^{(k-1)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{nk}^{(k-1)} & \cdots & a_{nn}^{(k-1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(k-1)} \\ b_2^{(k-1)} \\ \vdots \\ b_k^{(k-1)} \\ \vdots \\ b_n^{(k-1)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(k)

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & a_{1k}^{(k-1)} & \cdots & a_{1n}^{(k-1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(k-1)} & \cdots & a_{2n}^{(k-1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & a_{kn}^{(k)} & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & a_{nk}^{(k-1)} & \cdots & a_{nn}^{(k-1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(k-1)} \\ b_2^{(k-1)} \\ \vdots \\ b_k^{(k)} \\ \vdots \\ b_n^{(k-1)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(k)

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & a_{1n}^{(k)} \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \cdots & a_{2n}^{(k)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 0 & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(k)} \\ b_2^{(k)} \\ \vdots \\ b_k^{(k)} \\ \vdots \\ b_n^{(k)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(n)

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 & \cdots & 0 \\ & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(n)} \\ b_2^{(n)} \\ \vdots \\ b_k^{(n)} \\ \vdots \\ b_n^{(n)} \end{bmatrix}$$



# 约当消去法第(1)步

## 初始状态

$$\sum_{i=1}^{n} a_{ij}^{(0)} x_j = b_i \qquad i = 1, 2, \dots, n$$

## 第(1)步

$$\begin{cases} x_1 + \sum_{j=2}^{n} a_{1j}^{(1)} x_j = b_1^{(1)} \\ \sum_{j=2}^{n} a_{ij}^{(1)} x_j = b_j^{(1)}, i = 2,3,\dots, n \end{cases}$$



# 方程形态的演变(1)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2k}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{k2}^{(1)} & & a_{kk}^{(1)} & \cdots & a_{kn}^{(1)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(1)} & & a_{nk}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(1)} \\ \vdots \\ b_k^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$



# 约当消去法第(1)步

## 运算过程

$$\begin{cases} a_{1j}^{(1)} = a_{1j} / a_{11}, j = 2, 3, \dots, n \\ b_{1}^{(1)} = b_{1} / a_{11} \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{ij}^{(1)} = a_{ij} - a_{i1}a_{1j}^{(1)}, \\ b_{i}^{(1)} = b_{i} - a_{i1}b_{1}^{(1)}, \end{cases} i, j = 2,3,\dots, n$$



# 约当消去法第(k)步

## 第 (k-1) 步

$$\begin{cases} x_i + \sum_{j=k}^n a_{ij}^{(k-1)} x_j = b_i^{(k-1)}, i = 1, 2, \dots, k-1 \\ \sum_{j=k}^n a_{ij}^{(k-1)} x_j = b_i^{(k-1)}, i = k, k+1, \dots, n \end{cases}$$

### 第(k)步

$$\begin{cases} x_i + \sum_{j=k+1}^{n} a_{ij}^{(k)} x_j = b_i^{(k)}, i = 1, 2, \dots, k \\ \sum_{j=k+1}^{n} a_{ij}^{(k)} x_j = b_i^{(k)}, i = k+1, k+2, \dots, n \end{cases}$$



# 方程形态的演变(k)

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & a_{1k}^{(k-1)} & \cdots & a_{1n}^{(k-1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(k-1)} & \cdots & a_{2n}^{(k-1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & \vdots & & \vdots & \ddots \\ 0 & 0 & a_{nk}^{(k-1)} & \cdots & a_{nn}^{(k-1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(k-1)} \\ b_2^{(k-1)} \\ \vdots \\ b_k^{(k)} \\ \vdots \\ b_n^{(k-1)} \end{bmatrix}$$



# 约当消去法第(k)步

## 运算过程

$$\begin{cases} a_{kj}^{(k)} = a_{kj}^{(k-1)} / a_{kk}^{(k-1)}, j = k+1, k+2, \cdots, n \\ b_k^{(k)} = b_k^{(k-1)} / a_{kk}^{(k-1)} \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{ij}^{(k)} = a_{ij}^{(k-1)} - a_{ik}^{(k-1)} & a_{kj}^{(k)}, j = k+1, k+2, \cdots, n \\ b_{i}^{(k)} = b_{i}^{(k-1)} - a_{ik}^{(k-1)} & b_{k}^{(k)}, i = 1, \cdots, k-1, k+1, \cdots, n \end{cases}$$



这样, 经过 n 步以后, 所给方程组最终被加工成:

即为所给方程组的解

约当消去法的总计算量为: 
$$\sum_{k=1}^{n} (n-k+1) \times n \approx \frac{n^3}{2}$$

约当消去法在加工过程中, 用老系数计算新系数, 一步的计算中只用到新系数,故老系数可以不再保留。

存储空间
$$\begin{cases} a_{kj} / a_{kk} \Rightarrow a_{kj}, j = k+1, k+2, \dots, n \\ b_k / a_{kk} \Rightarrow b_k \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_{ij} - a_{ik} a_{kj} \Rightarrow a_{ij}, j = k+1, k+2, \dots, n \\ b_i - a_{ik} b_k \Rightarrow b_i, i = 1, \dots, k-1, k+1, \dots, n \end{cases}$$

4.30

#### 2 高斯消去法

#### 用消去法解方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6 & (1) \\ 4x_2 - x_3 = 5 & (2) \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 & (3) \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6 \\ 4x_2 - x_3 = 5 \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} (3) + (1) \times (-2) \rightarrow \begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6 \\ 4x_2 - x_3 = 5 \\ -4x_2 - x_3 = -11 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6 & (1) \\ 4x_2 - x_3 = 5 & (2) \\ -2x_3 = -6 & (3) \end{cases}$$

$$4x_2 - x_3 = 5 (2)$$

$$-2x_3 = -6 (3)$$



由 (3) 得 X<sub>3</sub>=3

把  $X_3=3$  代入 (2) 得  $X_2=2$ 

把  $x_2=2$  、  $x_3=3$  代入 (1) 得  $x_1=1$ 

这种求解线性方程组的方法就是高斯消去法

将线性方程组化为上三角形方程组的计算过程叫消元, 自下而上解三角形方程组, 计算X1, X2, X3的过程叫回代。

由此看出,用高斯消去法解方程组的基本思想 是用逐次消去未知数的方法把原来方程组化为与其 等价的三角形方程组,而求解三角形方程组就容易 了。

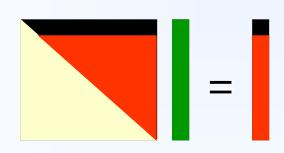


# 高斯消去法的基本思想



思路

首先将A化为上三角阵,再回代求解。



$$\begin{pmatrix}
a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\
a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\
a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_n
\end{pmatrix}
\longrightarrow
\begin{pmatrix}
a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\
0 & a_{22}^{(2)} & a_{23}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\
0 & 0 & a_{33}^{(3)} & \cdots & a_{3n}^{(3)} & b_3^{(3)} \\
\vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\
0 & 0 & 0 & \cdots & a_{nn}^{(n)} & b_n^{(n)}
\end{pmatrix}$$

▶ 高斯消元法:



#### 下面我们来讨论一般的解 n 阶方程组的高斯消去法。

#### 设线性方程组

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

#### 写为矩阵形式 Ax = b. 其中

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

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{b} = egin{bmatrix} b_1 \ b_2 \ dots \ b_n \end{bmatrix}$$



将  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  记为  $A^{(0)}\mathbf{x} = \mathbf{b}^{(0)}$  , 假定  $a_{11}^{(0)} \neq 0$ 

#### 其增广矩阵为:

$$(A^{(0)}, \mathbf{b}^{(0)}) = \begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} & b_1^{(0)} \\ a_{21}^{(0)} & a_{22}^{(0)} & \cdots & a_{2n}^{(0)} & b_2^{(0)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}^{(0)} & a_{n2}^{(0)} & \cdots & a_{nn}^{(0)} & b_n^{(0)} \end{bmatrix}$$



# 方程形态的演变(0)

$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(0)} & a_{12}^{(0)} & \cdots & a_{1k}^{(0)} & \cdots & a_{1n}^{(0)} \\ a_{21}^{(0)} & a_{22}^{(0)} & \cdots & a_{2k}^{(0)} & \cdots & a_{2n}^{(0)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1}^{(0)} & a_{k2}^{(0)} & & a_{kk}^{(0)} & \cdots & a_{kn}^{(0)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ a_{nl}^{(0)} & a_{n2}^{(0)} & & a_{nk}^{(0)} & \cdots & a_{nn}^{(0)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(0)} \\ b_2^{(0)} \\ \vdots \\ b_k^{(0)} \\ \vdots \\ b_n^{(0)} \end{bmatrix}$$

# 方程形态的演变(1)

$$\begin{bmatrix} \mathbf{1} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ a_{21}^{(0)} & a_{22}^{(0)} & \cdots & a_{2k}^{(0)} & \cdots & a_{2n}^{(0)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ a_{k1}^{(0)} & a_{k2}^{(0)} & & a_{kk}^{(0)} & \cdots & a_{kn}^{(0)} \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots \\ a_{n1}^{(0)} & a_{n2}^{(0)} & & a_{nk}^{(0)} & \cdots & a_{nn}^{(0)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \\ \vdots \\ \mathbf{x}_k \\ \vdots \\ \mathbf{x}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1^{(1)} \\ \mathbf{b}_2^{(0)} \\ \vdots \\ \mathbf{b}_k^{(0)} \\ \vdots \\ \mathbf{b}_n^{(0)} \end{bmatrix}$$

### 方程形态的演变(1)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(1)} & \cdots & a_{2k}^{(1)} & \cdots & a_{2n}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{k2}^{(1)} & & a_{kk}^{(1)} & \cdots & a_{kn}^{(1)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(1)} & & a_{nk}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(1)} \\ \vdots \\ b_k^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$

## 方程形态的演变(2)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{k2}^{(1)} & a_{kk}^{(1)} & \cdots & a_{kn}^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(1)} & a_{nk}^{(1)} & \cdots & a_{nn}^{(1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(1)} \\ \vdots \\ b_n^{(1)} \end{bmatrix}$$

# 方程形态的演变(2)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{kk}^{(2)} & \cdots & a_{kn}^{(2)} \\ & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{nk}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(2)} \\ \vdots \\ b_n^{(2)} \end{bmatrix}$$

### 方程形态的演变(k-1)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{kk}^{(k-1)} & \cdots & a_{kn}^{(k-1)} \\ & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & a_{nk}^{(k-1)} & \cdots & a_{nn}^{(k-1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(k-1)} \\ \vdots \\ b_n^{(k-1)} \end{bmatrix}$$

# 方程形态的演变(k)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{21}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & a_{nk}^{(k-1)} & \cdots & a_{nn}^{(k-1)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(k)} \\ \vdots \\ b_n^{(k-1)} \end{bmatrix}$$

# 方程形态的演变(k)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{21}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 0 & \cdots & a_{nn}^{(k)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(k)} \\ \vdots \\ b_n^{(k)} \end{bmatrix}$$

# 方程形态的演变(n)

$$\begin{bmatrix} 1 & a_{21}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & 1 & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 & \cdots & a_{kn}^{(k)} \\ & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & & 0 & \cdots & a_{nn}^{(n)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_k \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_k^{(k)} \\ \vdots \\ b_n^{(n)} \end{bmatrix}$$

# 高斯消去法的回代过程

$$\begin{cases} x_1 + a_{12}^{(1)} x_2 + a_{13}^{(1)} x_3 + \cdots + a_{1n}^{(1)} x_n = b_1^{(1)} \\ x_2 + a_{23}^{(2)} x_3 + \cdots + a_{2n}^{(2)} x_n = b_2^{(2)} \\ \vdots \\ x_{n-1} + a_{n-1,n}^{(n-1)} x_n = b_{n-1}^{(n-1)} \\ x_n = b_n^{(n)} \end{cases}$$

$$x_i = b_i^{(i)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}^{(i)} x_j, i = n, n-1, \dots, 1$$



### ①第一次消元:消去方程组第2—n行中 $X_1$

(a) 计算行乘数 
$$m_{i1} = \frac{a_{i1}^{(1)}}{a_{11}^{(1)}}$$
  $(i = 2,3,\dots,n)$  ,

(b) 第i 行元素减去第一行对应元素乘以 $m_{ii}$  ,即

$$a_{ij}^{(2)} = a_{ij}^{(1)} - m_{i1}a_{1j}^{(1)}$$
  $b_i^{(2)} = b_i^{(1)} - m_{i1}b_1^{(1)}$   $(i = 2, 3, \dots, n, j = 2, 3, \dots, n)$ 

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

乘法(n-1)n次,除法 n-1次,故完成 第1步消元乘除法总数为: (n-1)\*(1+n)



### ②第k次消元:假定已完成k-1步消元,得到:

$$A^{(k)}\mathbf{x} = \mathbf{b}^{(k)}$$

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

运算量: (n-k)\*(1+n-k+1)=(n-k)(n-k+2)



不妨设 $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ ,消去方程组 $A^{(k)}$  $\mathbf{x} = \mathbf{b}^{(k)}$  的第k+1 至n 个方程中的  $x_k$  ,

(a) 计算行乘数 
$$m_{ik} = \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}$$
  $(i = k+1, \dots, n)$ 

(b) 第 i 行元素减去第 k 行对应元素乘以 $m_{ik}$  ,即

$$a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik} a_{kj}^{(k)}$$
  $b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - m_{ik} b_k^{(k)}$ 

$$(i = k + 1, \dots, n, j = k + 1, \dots, n)$$

得到 
$$A^{(k+1)}\mathbf{x} = \mathbf{b}^{(k+1)}$$



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

③继续这过程,且设 $a_{ii}^{(i)} \neq 0$   $(i=1,2,\cdots,n-1)$ ,直到完成第n-1次消元

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



$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \end{bmatrix}$$

$$(A^{(n)}, \mathbf{b}^{(n)}) = \begin{bmatrix} a_{22}^{(2)} & \cdots & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} & b_k^{(k)} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{nn}^{(n)} & b_n^{(n)} \end{bmatrix}$$

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

#### 以上过程称为消元过程。



### ④求解上迷三角形方程组, 得到

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

此过程称为回代过程。

显然, 不带行交换的高斯消去法能进行到底的条件:

$$a_{kk}^{(k)} \neq 0 \qquad (1 \le k \le n)$$



### 高斯消去法的运算量

第 k 步消元,乘法(n-k)(n-k+1)次,除法 n-k 次,故完成 n-1 步消元乘除法总数为

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

回代过程乘除法总数为

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

**送数为** 
$$\frac{n^3}{3} + n^2 - \frac{n}{3} = \frac{n^3}{3} + O(n^2)$$

以10阶方程组为例,用高斯消去法需要430次乘除法,而用Cramer法则需要10! = 39916800次乘除法。

4.53

### 2 选主元素

不带行交换的高斯消去法能进行到底的条件:

$$a_{kk}^{(k)} \neq 0 \quad (1 \le k \le n)$$

即使 
$$a_{kk}^{(k)} \neq 0$$

但如果  $a_{kk}^{(k)}$  过小,也会使高斯消<del>去法</del>的求解失去意义



### 例: 用高斯消去法解线性方程组

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

用8位十进制尾数的浮点数计算。

### 解:

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



#### 由于

$$3.712 + 2 \times 10^8 = 0.0000000003712 \times 10^9 + 0.2 \times 10^9 = 0.2 \times 10^9$$

所以

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

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



说明原方程组有无穷多解,但事实上  $|A|\approx 11.850$ ,原方程组应该有唯一解。

为什么? (主元素绝对值过小)

怎样才能获得较精确的解?关键在于使主元绝对值 尽量地大(方程组的行交换不影响结果)

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



$$(A^{(2)}, \mathbf{b}^{(2)}) = \begin{bmatrix} -2 & 1.072 & 5.643 & 3 \\ & 3.712 & 1.8015 & 0.5 \\ & 2 & 3 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(A^{(3)}, \mathbf{b}^{(3)}) = \begin{bmatrix} -2 & 1.072 & 5.643 & 3 \\ & 3.712 & 1.8015 & 0.5 \\ & & 1.865541 & 0.68513854 \end{bmatrix}$$

#### 回代求解得

$$\bar{\mathbf{x}} = (-0.4910582, -0.050886076, 0.36725739)^T$$

#### 而准确解

 $\mathbf{x} = (-0.491058221, -0.0508860774, 0.367257387)^T$ 



计算方法----线性方程组的解法

#### 为避免小主元作除数, 在高斯消去法中加入选主元过程

即在第  $k^{(k=1,\cdots,n-1)}$  步消元时

$$(A^{(k)}, \mathbf{b}^{(k)}) = \begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ & & \ddots & & \vdots & \vdots \\ & & & a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} & b_k^{(k)} \\ & \vdots & & & \vdots \\ & & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} & b_n^{(k)} \end{bmatrix}$$

首先在 $A^{(k)}$  的第 k 列主对角元以下元素  $a_{ik}^{(k)}$   $(k \le i \le n)$  中挑选绝对值最大者  $a_{i_k}^{(k)}$   $(k \le i_k \le n)$  ,并通过交换  $(A^{(k)}, \mathbf{b}^{(k)})$  的第 k 行与第  $i_k$  行对应元素,使  $a_{i_k k}^{(k)}$  位于主对角线上,仍记为  $a_{kk}^{(k)}$  ,然后再进行消元计算。

### 列主元消去法计算步骤:

- 1、输入矩阵阶数n,增广矩阵 A(n,n+1);
- 2、对于  $k = 1, 2, \dots, n$ 
  - (1) 按列选主元: 选取 l 使  $|a_{lk}| = \max_{k \le i \le n} |a_{ik}| \ne 0$
  - (2) 如果  $l \neq k$  , 交换 A(n,n+1) 的第k行与第l 行元素
  - (3) 消元计算:

$$m_{ik} \leftarrow \frac{a_{ik}}{a_{kk}}$$
  $i = k+1, \dots, n$ 

$$a_{ij} \leftarrow a_{ij} - m_{ik} a_{kj}$$
  $i = k+1, \dots, n$ ,  $j = k+1, \dots, n+1$ 

3、回代计算

$$x_i \leftarrow (a_{i,n+1} - \sum_{i=1}^n a_{ij} x_j)/a_{ii}$$
  $i = n, n-1, \dots, 1$ 

定理1: 假设方程组是对角占优的,则  $a_{kk}^{(k-1)}$   $(k=1,2,\cdots,n)$  全不为0。(高斯消去法能进行到底的条件)

$$\sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_{j} = b_{i} \qquad i = 1, 2, \dots, n$$
 (4)

定理2: 假设方程组对称并对角占优的,则  $a_{kk}^{(k-1)}$   $(k=1,2,\cdots,n)$  全是主元素。

