

# 第 7 章 解线性方程组的直接方法

---

姚遥

南京大学智能科学与技术学院

# 本章目录

---

- 引言
- Guass消去法
- Guass主元素消去法
- Guass消去法的变形
- 向量和矩阵的范数
- 误差分析

在自然科学和工程技术中，很多问题的解决常常归结为求解线性代数方程组

- 建立三次样条函数问题
- 三维视觉中的相机姿态估计
- 用最小二乘法求实验数据的曲线拟合问题
- 解非线性方程组问题

方程组的系数矩阵大致分为两种

- 低阶**稠密**矩阵（如阶数上界大约为150的矩阵）
- 大型**稀疏**矩阵（即阶数高且零元素较多的矩阵）

## 直接法

- 经过有限步算术运算即可求得方程组精确解
- 但由于舍入误差的存在和影响，也只能求得近似解
- 是解**低阶稠密矩阵方程组**的有效方法，在解**较大型稀疏矩阵方程组**方面也有进展

## 迭代法

- 用某种极限过程去逐步逼近线性方程组精确解
- 具有存储单元较少、程序设计简单、原始系数矩阵在计算过程中始终不变等优点
- 存在收敛性及收敛速度方面的问题
- 是解**大型稀疏矩阵方程组**的重要方法

# 本章目录

---

- 引言
- Guass消去法
- Guass主元素消去法
- Guass消去法的变形
- 向量和矩阵的范数
- 误差分析

## 介绍Gauss消去法（逐次消去法）以及消去法和矩阵三角分解之间的关系

- 是最基本的一种解线性方程组的直接方法
- 早在公元前250年我国就掌握了解三元一次联立方程组的方法
- 但由它改进、变形得到的主元素消去法、三角分解法仍然是目前计算机上常用的有效方法

# 直接方法 | Gauss消去法

## 设有线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n, \end{cases} \quad (7.2.1)$$

- 可写成矩阵形式  $Ax = b$ ，其中  $A$  为非奇异矩阵

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

- 下面举一个简单例子说明消去法的基本思想

## 例7.1 用消去法解方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.2)$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.3)$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.4)$$

- **基本思想**：用逐次消去未知数的方法把原来的方程组  $Ax = b$  转化为与其等价的**三角方程组**，而求解三角方程组就容易了
- 第一步，将式(7.2.2)乘以  $-2$  加到式(7.2.4)上去，消去式(7.2.4)中的未知数  $x_1$

$$-4x_2 - x_3 = -11 \quad (7.2.5)$$

- 第二步，将式(7.2.3)加到式(7.2.5)上，消去式(7.2.5)中的未知数  $x_2$  得到

$$-2x_3 = -6$$

## 例7.1 用消去法解方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.2)$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.3)$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.4)$$

- 得到与原方程组等价的三角方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ -2x_3 = -6 \end{cases} \quad (7.2.6)$$

- 显然方程组(7.2.6)是容易求解的，解为  $x^* = (1, 2, 3)^T$

# 直接方法 | Gauss消去法

## 例7.1 用消去法解方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.2)$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.3)$$

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 6, \\ 4x_2 - x_3 = 5, \\ 2x_1 - 2x_2 + x_3 = 1 \end{cases} \quad (7.2.4)$$

- 矩阵形式分析，上述过程相当于：

$$(A | b) = \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 4 & -1 & 5 \\ 2 & -2 & 1 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{(-2) \times r_1 + r_3 \rightarrow r_3} \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 4 & -1 & 5 \\ 0 & -4 & -1 & -11 \end{array} \right] \xrightarrow{r_2 + r_3 \rightarrow r_3} \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 6 \\ 0 & 4 & -1 & 5 \\ 0 & 0 & -2 & -6 \end{array} \right]$$

# 直接方法 | 解 $n$ 阶方程组的Gauss消去法

将式 (7.2.1) 记作  $A^{(1)}x = b^{(1)}$

- 其中  $A^{(1)} = (a_{ij}^{(1)}) = (a_{ij})$  ,  $b^{(1)} = b$

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

- 第一次消元

- 设  $a_{11}^{(1)} \neq 0$  , 首先对行计算乘数  $m_{i1} = a_{i1}^{(1)} / a_{11}^{(1)}$  , 其中  $i = 2, 3, \dots, n$
- 用  $-m_{i1}$  乘(7.2.1)的第 1 个方程 , 加到第  $i$  个方程上 , 消去(7.2.1)的第 2 到  $n$  个方程中的未知数  $x_1$

# 直接方法 | 解 $n$ 阶方程组的Gauss消去法

➤ 得与式(7.2.1)等价的方程组

$$\begin{bmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & a_{n2}^{(2)} & \cdots & a_{nn}^{(2)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^{(1)} \\ b_2^{(2)} \\ \vdots \\ b_n^{(2)} \end{bmatrix} \quad (7.2.7)$$

简记作  $A^{(2)}x = b^{(2)}$  , 其中

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

# 直接方法 | 解 $n$ 阶方程组的Gauss消去法

- 一般第  $k$  ( $1 \leq k \leq n - 1$ ) 次消元
  - 设第  $k - 1$  步计算已经完成，即已得到等价方程组

$$\mathbf{A}^{(k)} \mathbf{x} = \mathbf{b}^{(k)} \quad (7.2.8)$$

- $\mathbf{A}^{(k)}$  已经消去未知数  $x_1, x_2, \dots, x_{k-1}$ ，如下所示

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

# 直接方法 | 解 $n$ 阶方程组的Gauss消去法

- 设  $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ ，计算乘数  $m_{ik} = a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)}$ ，其中  $i = k + 1, \dots, n$
- 用  $-m_{ik}$  乘式(7.2.8)的第  $k$  个方程，加到第  $i$  个方程上，消去第  $k + 1$  到  $n$  个方程中的未知数  $x_k$ ，得

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

- $\mathbf{A}^{(k+1)}$  元素的计算公式为

$$\begin{cases} a_{ij}^{(k+1)} = a_{ij}^{(k)} - m_{ik} a_{kj}^{(k)} & (i, j = k + 1, \dots, n), \\ b_i^{(k+1)} = b_i^{(k)} - m_{ik} b_k^{(k)} & (i = k + 1, \dots, n). \end{cases}$$

- 显然， $\mathbf{A}^{(k+1)}$  的第 1 行直到第  $k$  行与  $\mathbf{A}^{(k)}$  相同

# 直接方法 | 解 $n$ 阶方程组的Gauss消去法

- 继续这一过程，直到完成第  $n - 1$  次消元，得到与原方程组等价的三角方程组

$$\mathbf{A}^{(n)} \mathbf{x} = \mathbf{b}^{(n)} \quad (7.2.10)$$

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

由式(7.2.1)约化为式(7.2.10)的过程称为消元过程

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = b_n, \end{cases} \quad (7.2.1)$$

# 直接方法 | 解 $n$ 阶方程组的Gauss消去法

消元后，接下来求解三角方程组 (7.2.10)

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

- 设  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )，易得求解公式

$$\begin{cases} x_n = b_n^{(n)} / a_{nn}^n \\ x_k = \left( b_k^{(k)} - \sum_{j=k+1}^n a_{kj}^{(k)} x_j \right) / a_{kk}^{(k)} \end{cases} \quad (k = n-1, n-2, \dots, 2, 1)$$

- 式 (7.2.10) 的求解过程称为**回代过程**

# 直接方法 | 消元过程的注意事项

如果  $a_{11}^{(1)} = 0$

- 由于  $A$  为非奇异矩阵，所以  $A$  的第 1 列一定有元素不等于零，例如  $a_{i_1,1}^{(1)} \neq 0$ ，  
于是可以先交换两行元素 ( $r_1 \leftrightarrow r_{i_1}$ )，然后再进行消元运算
- 这时  $A^{(2)}$  右下角的  $n - 1$  阶矩阵亦为非奇异矩阵，继续上述过程，Gauss 消去法  
可继续计算

**定理7.1** 如果  $A$  为  $n$  阶非奇异矩阵，则可以通过Gauss消去法（及交  
换两行的初等变换）将方程组  $Ax = b$  化为三角方程组  $A^{(n)}x = b^{(n)}$

$A$  在什么条件下才能保证  $a_{kk}^{(k)} \neq 0$  ( $k = 1, 2, \dots, n$ )?

- 这样在实现Gauss消去法时不需要交换行

**引理** 约化的主元素  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k$ ) 的充要条件是矩阵  $A$  的顺序主子式  $D_i \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k$ )，即

$$D_1 = a_{11} \neq 0,$$

$$D_i = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1i} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \cdots & a_{ii} \end{vmatrix} \neq 0 \quad (i = 2, 3, \dots, k)$$

## 利用归纳法证明引理的充分性

- 显然，当  $k = 1$  时引理的充分性是成立的
- 假设引理对  $k - 1$  成立，求证引理对  $k$  成立
- 设  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k - 1$ )，可用Gauss消去法将  $A^{(1)} = A$  约化到  $A^{(k)}$  中，即

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

# 直接方法 | Gauss消去法引理

## 充分性：利用归纳法证明引理

- 注意到Gauss消去法不改变行列式，因此

$$D_2 = \begin{vmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} \\ 0 & a_{22}^{(2)} \end{vmatrix} = a_{11}^{(1)} a_{22}^{(2)}, \quad D_3 = a_{11}^{(1)} a_{22}^{(2)} a_{33}^{(3)}$$
$$D_k = \begin{vmatrix} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2k}^{(2)} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{kk}^{(k)} \end{vmatrix} = a_{11}^{(1)} a_{22}^{(2)} \cdots a_{kk}^{(k)} \quad (7.2.13)$$

- 由设  $D_i \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k$ ) 及式 (7.2.13)，有  $a_{kk}^{(k)} \neq 0$ ，即引理充分性对  $k$  成立

**必要性：**由  $a_{ii}^{(i)} \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k$ )，利用式(7.2.13)亦可推出  $D_i \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, k$ )

**推论** 如果  $A$  的顺序主子式  $D_k \neq 0$  ( $k = 1, 2, \dots, n-1$ )，则

$$\begin{cases} a_{11}^{(1)} = D_1, \\ a_{kk}^{(k)} = \frac{D_k}{D_{k-1}} \quad (k = 2, 3, \dots, n) \end{cases}$$

**定理7.2** 如果  $n$  阶矩阵  $A$  的所有顺序主子式均不为零，即  $D_i \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )，则可通过Gauss消去法（不进行交换两行的初等变换），将方程组 (7.2.1) 化为三角方程组 (7.2.10)

# 直接方法 | 简化的Gauss消去法

- 消元计算 ( $k = 1, 2, \dots, n - 1$ )

$$\begin{aligned} m_{ik} &= a_{ik}^{(k)} / a_{kk}^{(k)} & (i = k + 1, \dots, n), \\ a_{ij}^{(k+1)} &= a_{ij}^{(k)} - m_{ik} a_{kj}^{(k)} & (i, j = k + 1, \dots, n), \\ b_i^{(k+1)} &= b_i^{(k)} - m_{ik} b_k^{(k)} & (i = k + 1, \dots, n). \end{aligned}$$

- 回代计算 (与之前相同)

$$\begin{cases} x_n = b_n^{(n)} / a_{nn}^n \\ x_k = \left( b_k^{(k)} - \sum_{j=k+1}^n a_{kj}^{(k)} x_j \right) / a_{kk}^{(k)} & (k = n - 1, n - 2, \dots, 2, 1) \end{cases}$$

## Gauss消去法可从矩阵因式分解的视角分析

设式  $Ax = b$  中  $A$  的各顺序主子式均不为零

- 对  $A$  施行行的初等变换相当于用初等矩阵左乘  $A$
- 对式  $A^{(1)}x = b^{(1)}$  施行第一次消元后化为式  $A^{(2)}x = b^{(2)}$ ，这时  $A^{(1)}$  化为  $A^{(2)}$ ，  
 $b^{(1)}$  化为  $b^{(2)}$ ，即

$$L_1 A^{(1)} = A^{(2)}, \quad L_1 b^{(1)} = b^{(2)},$$

$$L_1 = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ -m_{21} & 1 & & & \\ -m_{31} & & 1 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ -m_{n1} & & & & 1 \end{bmatrix}$$

## 直接方法 | Gauss消去法：矩阵分解

- 第  $k$  步消元， $A^{(k)}$  化为  $A^{(k+1)}$ ， $\mathbf{b}^{(k)}$  化为  $\mathbf{b}^{(k+1)}$ ，相当于

$$\mathbf{L}_k \mathbf{A}^{(k)} = \mathbf{A}^{(k+1)}, \quad \mathbf{L}_k \mathbf{b}^{(k)} = \mathbf{b}^{(k+1)}$$

- 重复这一过程，最后得到

$$\begin{cases} \mathbf{L}_{n-1} \cdots \mathbf{L}_2 \mathbf{L}_1 \mathbf{A}^{(1)} = \mathbf{A}^{(n)} \\ \mathbf{L}_{n-1} \cdots \mathbf{L}_2 \mathbf{L}_1 \mathbf{b}^{(1)} = \mathbf{b}^{(n)} \end{cases} \quad (7.2.14)$$

其中

$$\mathbf{L}_k = \begin{bmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & -m_{k+1,k} & 1 & & \\ & & \vdots & & \ddots & \\ & & -m_{nk} & & & 1 \end{bmatrix}$$

# 直接方法 | Gauss消去法：矩阵分解

- 将上三角矩阵  $A^{(n)}$  记作  $U$ ，由式 (7.2.14) 可得

$$A = L_1^{-1} L_2^{-1} \cdots L_{n-1}^{-1} U = LU,$$

其中

$$L = L_1^{-1} L_2^{-1} \cdots L_{n-1}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ m_{21} & 1 & & & \\ m_{31} & m_{32} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \\ m_{n1} & m_{n2} & \cdots & m_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix}$$

为单位下三角矩阵

- 即对角元素为 1 的下三角矩阵
- $L$  中的元素是消元计算所得的系数

# 直接方法 | Gauss消去法：矩阵分解

---

Gauss消去法实质上产生了一个将  $A$  分解为两个三角矩阵相乘的因式分解

**定理7.3** ( 矩阵的LU分解 ) 设  $A$  为  $n$  阶矩阵，如果  $A$  的顺序主子式  $D_i \neq 0$  ( $i = 1, 2, \dots, n - 1$ )，则  $A$  可分解为一个单位下三角矩阵  $L$  和一个上三角矩阵  $U$  的乘积，且这种分解是唯一的

# 直接方法 | Gauss消去法：矩阵分解

根据Gauss消去法的矩阵分析， $A = LU$  的存在性得到了证明，下面证明唯一性

- 设

$$A = LU = L_1 U_1,$$

- 由于 $L^{-1}, U_1^{-1}$  存在，故

$$\begin{aligned} L^{-1} LU U_1^{-1} &= L^{-1} L_1 U_1 U_1^{-1} \\ \Rightarrow \quad U U_1^{-1} &= L^{-1} L_1 \end{aligned}$$

- 根据三角矩阵的性质， $U U_1^{-1}$  为上三角矩阵， $L^{-1} L_1$  为单位下三角矩阵
- 从而上式两端都必须等于 $I$ ，故  $U = U_1, L = L_1$

例7.2 对于例7.1, 其系数矩阵

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

- 由Gauss消去法，有

$$m_{21} = 0, \quad m_{31} = 2, \quad m_{32} = -1,$$

- 故

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

# 直接方法 | Gauss消去法：计算量

## 1. 消元过程的计算量

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

- $k = 1$  : 计算  $m_{i1}$  ( $i = 2, 3, \dots, n$ ) 需要  $n - 1$  次除法运算
- $k = 1$  : 计算  $a_{ij}^{(2)}$  ( $i, j = 2, 3, \dots, n$ ) 需要  $(n - 1)^2$  次乘法及  $(n - 1)^2$  次加减法运算
- 消元过程需的乘除法  $MD = n(n^2 - 1)/3$  次，加减法  $AS = n(n - 1)(2n - 1)/6$  次

第 $k$ 步	加减法次数	乘法次数	除法次数
1	$(n - 1)^2$	$(n - 1)^2$	$n - 1$
2	$(n - 2)^2$	$(n - 2)^2$	$n - 2$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
$n - 1$	1	1	1
合 计	$n(n - 1)(2n - 1)/6$	$n(n - 1)(2n - 1)/6$	$n(n - 1)/2$

## 2. 计算 $b^{(n)}$ 的计算量

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

- 乘、除法次数MD及加、减法次数AS分别为

$$MD = (n-1) + (n-2) + \dots + 2 + 1 = \frac{n(n-1)}{2}$$

$$AS = \frac{n(n-1)}{2}$$

## 3. 解 $A^{(n)}x = b^{(n)}$ 所需的计算量

$$\begin{cases} x_n = b_n^{(n)} / a_{nn}^n \\ x_k = \left( b_k^{(k)} - \sum_{j=k+1}^n a_{kj}^{(k)} x_j \right) / a_{kk}^{(k)} \quad (k = n-1, n-2, \dots, 2, 1) \end{cases}$$

# 直接方法 | Gauss消去法：计算量

- 乘、除法次数 $MD$ 及加、减法次数 $AS$ 分别为

$$MD = n(n + 1)/2, \quad AS = n(n - 1)/2$$

## 4. 解式 $Ax = b$ 所需的总的计算量为

$$MD = n^3/3 + n^2 - n/3 \approx n^3/3 \quad (\text{当 } n \text{ 比较大时})$$

$$AS = n(n - 1)(2n + 5)/6 \approx n^3/3 \quad (\text{当 } n \text{ 比较大时})$$

**定理7.4** 如果  $A$  为  $n$  阶非奇异矩阵，则用Gauss消去法解式  $Ax = b$  所需乘除法次数及加减法次数分别为

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

$$AS = \frac{n(n - 1)(2n + 5)}{6}$$

# 本章目录

---

- 引言
- Guass消去法
- Guass主元素消去法
- Guass消去法的变形
- 向量和矩阵的范数
- 误差分析

## 直接方法 | Gauss消去法：局限性

- 由Gauss消去法知，消元过程中可能出现  $a_{kk}^{(k)} = 0$  的情况，这时消去法将无法进行

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

- 有可能主元素  $a_{kk}^{(k)} \neq 0$  但数值很小，用其作除数也会导致其他元素数量级的严重增长和舍入误差的扩散，最后会使得计算解不可靠

### 例7.3 求解方程组

$$\begin{bmatrix} 0.001 & 2.000 & 3.000 \\ -1.000 & 3.712 & 4.623 \\ -2.000 & 1.072 & 5.643 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.000 \\ 2.000 \\ 3.000 \end{bmatrix}$$

- 用四位浮点数进行计算，精确解为  $x^* = (-0.4904, -0.05104, 0.3675)^T$

# 直接方法 | Gauss消去法：局限性

## 方法一：用Gauss消去法求解

$$(A, \ b) = \begin{bmatrix} 0.001 & 2.000 & 3.000 & | & 1.000 \\ -1.000 & 3.712 & 4.623 & | & 2.000 \\ -2.000 & 1.072 & 5.643 & | & 3.000 \end{bmatrix}$$

$$m_{21} = -1.000/0.001 = -1000$$
$$m_{31} = -2.000/0.001 = -2000$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0.001 & 2.000 & 3.000 & | & 1.000 \\ 0 & 2004 & 3005 & | & 1002 \\ 0 & 4001 & 6006 & | & 2003 \end{bmatrix}$$

$$m_{32} = 4001/2004 = 1.997$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0.001 & 2.000 & 3.000 & | & 1.000 \\ 0 & 2004 & 3005 & | & 1002 \\ 0 & 0 & 5.000 & | & 2.000 \end{bmatrix}$$

- 解得  $\bar{x} = (-0.4000, -0.09980, 0.4000)^T$
- 显然，计算解  $\bar{x}$  是一个很坏的结果，不能作为方程组的近似解。原因是在消元计算时用了小主元 0.001，使得约化后的方程组元素数量级大大增长

# 直接方法 | Gauss消去法：局限性

方法二：交换行，避免绝对值小的主元作除数，再用Gauss消去法求解

$$(A, \ b) \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_3} \left[ \begin{array}{ccc|c} -2.000 & 1.072 & 5.643 & 3.000 \\ -1.000 & 3.712 & 4.623 & 2.000 \\ 0.001 & 2.000 & 3.000 & 1.000 \end{array} \right] \begin{array}{l} m_{21} = 0.5000 \\ m_{31} = -0.0005 \end{array}$$
$$\rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} -2.000 & 1.072 & 5.643 & 3.000 \\ 0 & 3.176 & 1.801 & 0.5000 \\ 0 & 2.001 & 3.003 & 1.002 \end{array} \right] \begin{array}{l} m_{32} = 0.6300 \end{array}$$
$$\rightarrow \left[ \begin{array}{ccc|c} -2.000 & 1.072 & 5.643 & 3.000 \\ 0 & 3.176 & 1.801 & 0.5000 \\ 0 & 0 & 1.868 & 0.6870 \end{array} \right]$$

- 解得  $x = (-0.4900, -0.05113, 0.3678)^T \approx x^*$

采用Gauss消去法时小主元可能产生麻烦，故应避免采用绝对值小的主元素  $a_{kk}^{(k)}$

# 直接方法 | 完全主元素消去法

对一般矩阵来说，最好每一步都选取系数矩阵（或消元后的低阶矩阵）中绝对值最大的元素作为主元素，以使Gauss消去法具有较好的数值稳定性

设方程组  $Ax = b$  的增广矩阵为

$$B = \left[ \begin{array}{cccccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1j_1} & \cdots & a_{1n} & | & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2j_1} & \cdots & a_{2n} & | & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & | & \vdots \\ a_{i_11} & a_{i_12} & \cdots & a_{i_1j_1} & \cdots & a_{i_1n} & | & b_{i_1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & | & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nj_1} & \cdots & a_{nn} & | & b_n \end{array} \right]$$

# 直接方法 | 完全主元素消去法

- 首先在  $A$  中选取绝对值最大的元素作为主元素，例如  $|a_{i_1 j_1}| = \max_{1 \leq i, j \leq n} |a_{ij}| \neq 0$ ，然后交换  $B$  的第 1 行与第  $i_1$  行，第 1 列与第  $j_1$  列，经第一次消元计算得

$$(A, b) \rightarrow (A^{(2)}, b^{(2)})$$

- 重复上述过程，设已完成第  $k - 1$  步的选主元素、交换两行及交换两列、消元计算， $(A, b)$  约化为

$$(A^{(k)}, b^{(k)}) = \left[ \begin{array}{ccccccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & \cdots & \cdots & a_{1n} & | & b_1 \\ & a_{22} & \cdots & \cdots & \cdots & a_{2n} & | & b_2 \\ & & \ddots & & & \vdots & | & \vdots \\ & & & a_{kk} & \cdots & a_{kn} & | & b_k \\ & & & \vdots & & \vdots & | & \vdots \\ & & & a_{nk} & \cdots & a_{nn} & | & b_n \end{array} \right].$$

# 直接方法 | 完全主元素消去法

- 第  $k$  步选主元素（在  $A^{(k)}$  右下角方框内选），即确定  $i_k, j_k$  使

$$|a_{i_k j_k}| = \max_{k \leq i, j \leq n} |a_{ij}| \neq 0$$

交换  $(A^{(k)}, b^{(k)})$  第  $k$  行与  $i_k$  行元素，交换  $(A^{(k)})$  第  $k$  列与  $j_k$  列元素，将  $a_{i_k j_k}$  调到  $(k, k)$  位置，再进行消元计算

- 持续上述过程，最后将原方程组化为

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

其中  $y_1, y_2, \dots, y_n$  的次序为未知数  $x_1, x_2, \dots, x_n$  调换后的次序，回代求解可得  $y$

# 直接方法 | 完全主元素消去法：算法实现

算法 1：用数组  $\text{idx}(n)$  记录未知数  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的次序（下标）， $k$  为消元次数

1. 对于  $i = 1, 2, \dots, n$ ，有  $\text{idx}(i) \leftarrow i$ ；

For  $k$  in  $[1, \dots, n - 1]$

2. 选主元素  $|a_{i_k j_k}| = \max_{k \leq i, j \leq n} |a_{ij}|$

3. 如果  $a_{i_k j_k} = 0$ ，则计算停止（这时  $\det A = 0$ ）

4.1 如果  $i_k = k$ ，则转 4.2；否则换行:  $a_{kj} \leftrightarrow a_{i_k j}$  ( $j = k, k + 1, \dots, n$ )， $b_k \leftrightarrow b_{i_k}$

4.2 如果  $j_k = k$ ，则转 5；否则换列:  $a_{ik} \leftrightarrow a_{i j_k}$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )， $\text{idx}(k) \leftrightarrow \text{idx}(j_k)$

5. 计算乘数:  $a_{ik} \leftarrow m_{ik} = a_{ik}/a_{kk}$  ( $i = k + 1, \dots, n$ )

6. 消元计算:  $a_{ij} \leftarrow a_{ij} - m_{ik} a_{kj}$  ( $i, j = k + 1, \dots, n$ )

$b_i \leftarrow b_i - m_{ik} b_k$  ( $i = k + 1, \dots, n$ )

# 直接方法 | 完全主元素消去法：算法实现

算法 1：用数组  $\text{idx}(n)$  记录未知数  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的次序（下标）， $k$  为消元次数

## 7. 回代求解

$$\begin{aligned} b_n &\leftarrow b_n/a_{nn} \\ b_i &\leftarrow (b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} b_j)/a_{ii} \quad (i = n-1, \dots, 1) \end{aligned}$$

## 8. 调整未知数的次序

$$\begin{aligned} a_{1,\text{idx}(i)} &\leftarrow b_i \quad (i = 1, \dots, n) \\ b_i &\leftarrow a_{1i} \quad (i = 1, \dots, n) \\ x &= b \end{aligned}$$

# 直接方法 | 列主元素消去法

完全主元素消去法在选主元素时要花费较多机器时间，而列主元素消去法仅考虑依次按列选主元素，然后换行使之变到主元位置上，再进行消元

- 设用列主元素消去法解  $Ax = b$  已完成  $k - 1$  步计算

$$(A, b) \rightarrow (A^{(k)}, b^{(k)}) = \left[ \begin{array}{cccc|cc} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & \cdots & \cdots & a_{1n}^{(1)} & | & b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & a_{2n}^{(2)} & | & b_2^{(2)} \\ \ddots & & & & & \vdots & | & \vdots \\ & a_{kk}^{(k)} & \cdots & \cdots & a_{kn}^{(k)} & | & b_k^{(k)} \\ \vdots & & & & \vdots & | & \vdots \\ a_{nk}^{(k)} & \cdots & \cdots & a_{nn}^{(k)} & | & b_n^{(k)} \end{array} \right]$$

- 第  $k$  步选主元素（在  $A^{(k)}$  第  $k$  列方框内选），即确定  $i_k$  使  $|a_{i_k, k}^{(k)}| = \max_{k \leq i \leq n} |a_{ik}^{(k)}|$
- 交换  $(A^{(k)}, b^{(k)})$  第  $k$  与  $i_k$  行元素再消元，其余步骤与完全主元素消去法相同

例7.3 的方法 2 用的就是列主元素消去法

# 直接方法 | 列主元素消去法：算法实现

算法 2：无需使用  $\text{idx}(n)$  记录未知数  $x_i$  的次序， $A$  的行列式存放在  $\det A$  中

1.  $\det A \leftarrow 1$

For  $k$  in  $[1, \dots, n - 1]$

2. 按列选主元素  $|a_{i_k k}| = \max_{k \leq i \leq n} |a_{ik}|$

3. 中止：如果  $a_{i_k k} = 0$ ，则  $\det A \leftarrow 0$ ，计算停止

4. 换行：如果  $i_k \neq k$ ，则  $a_{kj} \leftrightarrow a_{i_k j}$  ( $j = k, k + 1, \dots, n$ ),  $b_k \leftrightarrow b_{i_k}$ ,  $\det A \leftarrow -\det A$

5. 计算乘数： $m_{ik} a_{ik} \leftarrow m_{ik} = a_{ik}/a_{kk}$  ( $i = k + 1, \dots, n$ ) ( $|m_{ik}| \leq 1$ )

6. 消元计算： $a_{ij} \leftarrow a_{ij} - m_{ik} a_{kj}$  ( $i, j = k + 1, \dots, n$ )

$b_i \leftarrow b_i - m_{ik} b_k$  ( $i = k + 1, \dots, n$ )

7.  $\det A \leftarrow a_{kk} \det A$

# 直接方法 | 列主元素消去法：算法实现

算法 2：无需使用  $\text{idx}(n)$  记录未知数  $x_i$  的次序， $A$  的行列式存放在  $\det A$  中

8. 回代求解

$$b_n \leftarrow b_n/a_{nn}$$

$$b_i \leftarrow \left( b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}b_j \right) / a_{ii} \quad (i = n-1, n-2, \dots, 1)$$

$$x = b$$

9.  $\det A \leftarrow a_{nn} \det A$

# 直接方法 | 列主元素消去法：矩阵描述

下面用矩阵运算来描述列主元素消去法

$$\begin{cases} L_1 I_{1i_1} A^{(1)} = A^{(2)}, & L_1 I_{1i_1} b^{(1)} = b^{(2)} \\ L_k I_{ki_k} A^{(k)} = A^{(k+1)}, & L_k I_{ki_k} b^{(k)} = b^{(k+1)} \end{cases} \quad (7.3.1)$$

- $L_k$  的元素满足  $|m_{ik}| \leq 1$  ( $k = 1, 2, \dots, n-1$ )
- $I_{ki_k}$  是初等排列矩阵 ( 通过交换单位矩阵  $I$  的第  $k$  行和第  $i_k$  行得到 )

利用式(7.3.1)得到

$$L_{n-1} I_{n-1, i_{n-1}} \cdots L_2 I_{2i_2} L_1 I_{1i_1} A = \tilde{P} A = A^{(n)} = U$$

- $U$  为列主元素消去法得到的上三角矩阵
- 上式简记为  $\tilde{P} A = U$ ,  $\tilde{P} b = b^{(n)}$

# 直接方法 | 列主元素消去法：矩阵描述

$n = 4$  时

$$\begin{aligned} \mathbf{U} = \mathbf{A}^{(4)} &= \mathbf{L}_3 \mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{L}_2 \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{L}_1 \mathbf{I}_{1i_1} \mathbf{A} \\ &= \mathbf{L}_3 (\mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{L}_2 \mathbf{I}_{3i_3}) (\mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{L}_1 \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{I}_{3i_3}) (\mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{I}_{1i_1}) \mathbf{A} \\ &= \tilde{\mathbf{L}}_3 \tilde{\mathbf{L}}_2 \tilde{\mathbf{L}}_1 \mathbf{P} \mathbf{A} \end{aligned}$$

- 其中

$$\tilde{\mathbf{L}}_1 = \mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{L}_1 \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{I}_{3i_3}, \quad \tilde{\mathbf{L}}_2 = \mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{L}_2 \mathbf{I}_{3i_3},$$

$$\tilde{\mathbf{L}}_3 = \mathbf{L}_3, \quad \mathbf{P} = \mathbf{I}_{3i_3} \mathbf{I}_{2i_2} \mathbf{I}_{1i_1}$$

- 可以证明， $\tilde{\mathbf{L}}_k$  ( $k = 1, 2, 3$ ) 亦为单位下三角阵，其元素的绝对值不大于 1

# 直接方法 | 列主元素消去法：矩阵描述

$n = 4$  时

- 记

$$L^{-1} = \tilde{L}_3 \tilde{L}_2 \tilde{L}_1$$

- 根据  $U = \tilde{L}_3 \tilde{L}_2 \tilde{L}_1 PA$ ，可得

$$PA = LU$$

- 其中  $P$  为排列矩阵， $L$  为单位下三角阵， $U$  为上三角阵

说明对  $Ax = b$  应用列主元素消去法相当于对  $(A|b)$  **先进行一系列行交换  $P$  后再对  $PAx = Pb$  应用Gauss消去法**

## 直接方法 | 列主元素消去法：矩阵描述

---

**定理7.5** (列主元素的三角分解定理) 如果  $A$  为**非奇异矩阵**，则存在**排列矩阵  $P$** ，使

$$PA = LU,$$

其中  $L$  为单位下三角阵， $U$  为上三角阵

- 不再假设  $A$  的顺序主子式  $D_i \neq 0$

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法

Gauss消去法始终是消去对角线下方的元素，现考虑一种消去对角线下方和上方元素的方法，称为Gauss–Jordan消去法

- 设用Gauss–Jordan消去法已完成  $k - 1$  步，于是  $Ax = b$  化为等价方程组  $A^{(k)}x = b^{(k)}$ ，其中

$$(A^{(k)}, b^{(k)}) = \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & a_{1k} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ 1 & \vdots & & \vdots & \vdots \\ \ddots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & a_{k-1,k} & \cdots & a_{k-1,n} & \vdots \\ a_{kk} & \cdots & a_{kn} & | & b_k \\ \vdots & & \vdots & | & \vdots \\ a_{nk} & \cdots & a_{nn} & | & b_n \end{array} \right]$$

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法

- 第  $k$  步计算时，考虑对上述矩阵的第  $k$  行上、下都进行消元计算

1. 按列选主元素，即确定  $i_k$  使  $|a_{i_k k}| = \max_{k \leq i \leq n} |a_{ik}|$

2. 换行 (当  $i_k \neq k$ ) 交换  $(A, b)$  第  $k$  行与第  $i_k$  行元素

3. 计算乘数  $m_{ik} = -a_{ik}/a_{kk}$  ( $i = 1, 2, \dots, n; i \neq k$ )

$$m_{kk} = 1/a_{kk}$$

4. 消元计算  $a_{ij} \leftarrow a_{ij} + m_{ik}a_{kj}$  ( $i = 1, 2, \dots, n; i \neq k; j = k + 1, \dots, n$ ),

$$b_i \leftarrow b_i + m_{ik}b_k \quad (i = 1, 2, \dots, n; i \neq k)$$

5. 计算主行  $a_{kj} \leftarrow a_{kj} \cdot m_{kk}$  ( $j = k, k + 1, \dots, n$ ),

$$b_k \leftarrow b_k \cdot m_{kk}$$

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法

- 上述过程结束后，有

$$(A, \mathbf{b}) \rightarrow (A^{(k+1)}, \mathbf{b}^{(k+1)}) \rightarrow \left[ \begin{array}{cccc|c} 1 & & & & \hat{b}_1 \\ & 1 & & & \hat{b}_2 \\ & & \ddots & & \vdots \\ & & & 1 & \hat{b}_n \end{array} \right]$$

- 说明用Gauss-Jordan消去法将  $A$  约化为单位矩阵，计算解就在常数项位置得到，因此不用回代求解

## 讨论：

- 该方法约需  $\frac{n^3}{2}$  次乘除法运算，比Gauss消去法 ( $MD = \frac{n^3}{3} + n^2 - \frac{n}{3}$ ) 计算量大
- 用Gauss-Jordan消去法求一个矩阵的逆矩阵还是比较合适的

**定理7.6** ( Gauss–Jordan消去法求逆矩阵 ) 设  $A$  为非奇异矩阵，方程组  $AX = I_n$  的增广矩阵为  $C = (A \mid I_n)$ 。如果对  $C$  应用Gauss–Jordan消去法得到  $(I_n \mid T)$ ，则  $A^{-1} = T$

- 求  $A$  的逆矩阵  $A^{-1}$ ，即求  $n$  阶矩阵  $X$  使  $AX = I_n$ ，其中  $I_n$  为单位矩阵
- 根据Gauss–Jordan消去法， $T$  即为  $AX = I_n$  的解，故  $A^{-1} = X = T$

# 直接方法 | Gauss-Jordan消去法：求逆矩阵

例7.4 用Gauss-Jordan消去法求  $A$  的逆矩阵  $A^{-1}$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 5 \\ 3 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

- 应用Gauss-Jordan消去法，按列选主元素

$$C = \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 4 & 5 & 0 & 1 & 0 \\ 3 & 5 & 6 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{r_1 \leftrightarrow r_3} \left[ \begin{array}{ccc|ccc} 3 & 5 & 6 & 0 & 0 & 1 \\ 2 & 4 & 5 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 3 & 1 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

第一次消元  $\xrightarrow{\quad}$

$$\left[ \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 5/3 & 2 & 0 & 0 & 1/3 \\ 0 & 2/3 & 1 & 0 & 1 & -2/3 \\ 0 & 1/3 & 1 & 1 & 0 & -1/3 \end{array} \right]$$

$c_3$

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法：求逆矩阵

第二次消元  $\xrightarrow{\quad}$  
$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & -1/2 & 0 \\ 0 & 1 & 3/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1 \end{array} \right] \quad \begin{matrix} -5/2 \\ 3/2 \\ -1/2 \end{matrix} \quad \begin{matrix} 2 \\ -1 \\ 0 \end{matrix}$$

$\mathbf{c}_2$

第三次消元  $\xrightarrow{\quad}$  
$$\left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right] \quad \begin{matrix} -3 & 2 \\ 3 & -1 \\ -1 & 0 \end{matrix} = (\mathbf{I}_n | \mathbf{A}^{-1})$$

$\mathbf{c}_1$

- 小红框内为每次按列所选的主元素，且蓝框内

$$\mathbf{m}_1 = (m_{11}, m_{21}, m_{31})^T = \mathbf{c}_3$$

$$\mathbf{m}_2 = (m_{12}, m_{22}, m_{32})^T = \mathbf{c}_2$$

$$\mathbf{m}_3 = (m_{13}, m_{23}, m_{33})^T = \mathbf{c}_1$$

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法：求逆矩阵

- (省空间操作) 了节省内存单元，不必将单位矩阵存放起来， $c_3$  存放在  $A$  的第 1 列位置， $c_2$  存放在  $A$  的第 2 列位置， $c_1$  存放在  $A$  的第 3 列位置
- 第  $k$  步消元时候，由  $A$  的第  $k$  列

$$\mathbf{a}_k = (a_{1k}, \dots, a_{kk}, \dots, a_{nk})^T$$

计算  $\mathbf{m}_k = (-a_{1k}/a_{kk}, \dots, 1/a_{kk}, \dots, -a_{nk}/a_{kk})^T$  且替换  $\mathbf{a}_k$  (省空间操作)

- 经消元计算，最后再调整一下列就可在  $A$  的位置得到  $A^{-1}$ 
  - 事实上，在  $A$  位置最后得到矩阵  $PA \equiv A_1$  (其中  $P$  为排列矩阵) 的逆矩阵  $A_1^{-1}$
  - 于是  $A^{-1} = (PA_1)^{-1} = A_1^{-1}P$ ，需要交换列

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法：求逆矩阵算法实现

算法 3：用整型数组  $\text{idx}(n)$  记录主行， $A$  的行列式存放在  $\det A$ ， $k$  表示消元次数

1.  $\det A \leftarrow 1$

For  $k$  in  $[1, \dots, n - 1]$

2. 按列选主元素  $|a_{i_k k}| = \max_{k \leq i \leq n} |a_{ik}|$ ， $c_0 \leftarrow a_{i_k k}$ ,  $\text{idx}(k) \leftarrow i_k$

与算法1中  $\text{idx}(\cdot)$   
的记录方式不一样  
(只是逐步记录)

3. 如果  $c_0 = 0$ ，则计算停止 (此时  $A$  为奇异矩阵)

4. 如果  $i_k \neq k$  则换行： $a_{kj} \leftrightarrow a_{i_k j}$  ( $j = k, k + 1, \dots, n$ ),  $\det A \leftarrow -\det A$

5.  $\det A \leftarrow \det A \cdot c_0$

6. 计算  $h \leftarrow a_{kk} \leftarrow 1/c_0$ ， $a_{ik} \leftarrow m_{ik} = -a_{ik} \cdot h$  ( $i = 1, 2, \dots, n; i \neq k$ )

7. 消元计算  $a_{ij} \leftarrow a_{ij} + m_{ik} a_{kj}$  ( $i = 1, 2, \dots, n; i \neq k$ )  
 $j = 1, 2, \dots, n; j \neq k$

8. 计算主行  $a_{kj} \leftarrow a_{kj} \cdot h$  ( $j = 1, 2, \dots, n; j \neq k$ )

# 直接方法 | Gauss–Jordan消去法：求逆矩阵算法实现

算法 3：用整型数组  $\text{idx}(n)$  记录主行， $A$  的行列式存放在  $\det A$ ， $k$  表示消元次数

9. 交换列对于  $k = n - 1, n - 2, \dots, 2, 1$

1 )  $t = \text{idx}(k)$

2 ) 如果  $t \leq k$ ，则转 ( 3 )；否则换列  $a_{ik} \leftrightarrow a_{it}$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )

3 ) 继续循环