

## 第四章 线性方程组数值解法 (1)

### 直接法、J迭代法，G-S迭代法

#### 线性方程组数值求解—直接法

就是求解线性方程组  $Ax = b$ ，直接法包括 高斯消去法、列主元高斯消去法 和 三角分解法 (LU 或 PLU 分解)。

#### 高斯消去法

通过 **初等行变换** 将增广矩阵  $[A | b]$  化为 **上三角矩阵**，由此可以得到最后一行的数值，之后不断回代到上一行即可求解所有数值。

具体步骤：

1. 选取当前主元行；
2. 用主元消去其所在列下面的元素（全部化为 0）；
3. 重复步骤 1、2 直到  $A$  变为上三角矩阵；
4. 从最后一行开始进行回代求解。

**注意：**如果出现主元为 0，需要换行（采用带换行的高斯消去法，也就是 **列主元高斯消去法**）。

#### 列主元高斯消去法

和高斯消去法的区别就是，每步消元前，**在该列中选择绝对值最大的数作为主元，并交换到当前行**。

$$|a_{kk}| = \max_{i \geq k} |a_{ik}|$$

#### 三角分解法 (LU 或 PLU 分解)

将矩阵  $A$  通过 LU 分解为：

$$A = LU$$

求解  $Ax = b$  转换为：

$$Ly = b, \quad Ux = y$$

或者将矩阵  $A$  通过 PLU 分解为：

$$PA = LU$$

求解  $Ax = b$  转换为：

$$\text{先求 } Pb, \quad Ly = Pb, \quad Ux = y$$

LU 分解、PLU 分解可见 [3 矩阵分解与广义逆矩阵 \(1\) LU分解, PLU分解, 满秩分解](#).

## 线性方程组数值求解—迭代法

从方程组:

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1$$

可以解出每个变量:

$$x_i = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij}x_j \right), \quad i = 1, 2, \dots, n$$

这个公式是 Jacobi 和 G-S 方法的基础, 只是使用**旧值**还是**更新值**不同。

### Jacobi 迭代法 (Jacobi Method)

迭代格式:

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij}x_j^{(k)} \right)$$

特点:

- 所有变量在第  $k + 1$  步均用第  $k$  步的值计算
- 更新时不能立即替换, 必须 **整行计算完后统一更新**

步骤流程:

1. 给定初值  $x^{(0)}$ , 通常默认初值为 0
2. 按公式计算  $x^{(k+1)}$
3. 检查误差是否满足:

$$|x^{(k+1)} - x^{(k)}| < \epsilon$$

4. 若不满足继续迭代。

### Gauss-Seidel 迭代法 (G-S Method)

迭代公式:

$$x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j < i} a_{ij}x_j^{(k+1)} - \sum_{j > i} a_{ij}x_j^{(k)} \right)$$

特点:

- 前面的已经计算好的变量 ( $x_j, j < i$ ) 使用  $k + 1$  轮 **刚更新的新值**
- 后面的还没算出的变量 ( $x_j, j > i$ ) 仍使用上一轮  $k$  的旧值

通常 Gauss-Seidel 迭代法 相较于 Jacobi 迭代法 会更快一些。

## 例题 1

用 Jacobi 迭代法求解方程组

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

解答：

- 将方程组写成 Jacobi 迭代格式

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

取初值  $x^{(0)} = (0, 0, 0)^T$ .

- 第 1 次迭代

$$\begin{aligned} x_1 &= 1, \\ x_2 &= 3, \\ x_3 &= 5. \end{aligned}$$

$$x^{(1)} = (1, 3, 5)^T$$

- 第 2 次迭代

$$\begin{aligned} x_1 &= -2 \times 3 + 2 \times 5 + 1 = 5, \\ x_2 &= -1 - 5 + 3 = -3, \\ x_3 &= -2 \times 1 - 2 \times 3 + 5 = -3. \end{aligned}$$

$$x^{(2)} = (5, -3, -3)^T$$

- 第 3 次迭代

$$\begin{aligned} x_1 &= -2 \times (-3) + 2 \times (-3) + 1 = 1, \\ x_2 &= -5 - (-3) + 3 = 1, \\ x_3 &= -2 \times 5 - 2 \times (-3) + 5 = 1. \end{aligned}$$

$$x^{(3)} = (1, 1, 1)^T$$

继续迭代  $x^k$  保持不变，由此 Jacobi 迭代后得到的解为：

$$\boxed{x_1 = 1, \quad x_2 = 1, \quad x_3 = 1}$$

## 例题 2

用 G-S 法求解方程组

$$\begin{cases} 9x_1 - x_2 - x_3 = 7 \\ -x_1 + 8x_2 = 7 \\ -x_1 + 9x_3 = 8 \end{cases}$$

解答：

- 将方程组写成 G-S 迭代格式

$$\begin{cases} x_1^{(k+1)} = \frac{1}{9}(x_2^{(k)} + x_3^{(k)} + 7) \\ x_2^{(k+1)} = \frac{1}{8}(x_1^{(k+1)} + 7) \\ x_3^{(k+1)} = \frac{1}{9}(x_1^{(k+1)} + 8) \end{cases}$$

取初值  $x^{(0)} = (0, 0, 0)^T$

- 第 1 次迭代

$$\begin{aligned} x_1^{(1)} &= \frac{7 + 0 + 0}{9} = \frac{7}{9} \approx 0.778, \\ x_2^{(1)} &= \frac{7 + x_1^{(1)}}{8} = \frac{7 + \frac{7}{9}}{8} = \frac{35}{36} \approx 0.972, \\ x_3^{(1)} &= \frac{8 + x_1^{(1)}}{9} = \frac{8 + \frac{7}{9}}{9} = \frac{79}{81} \approx 0.975. \\ x^{(1)} &\approx (0.778, 0.972, 0.975)^T \end{aligned}$$

- 第 2 次迭代

$$\begin{aligned} x_1^{(2)} &= \frac{7 + x_2^{(1)} + x_3^{(1)}}{9} \approx \frac{7 + 0.972 + 0.975}{9} \approx 0.994, \\ x_2^{(2)} &= \frac{7 + x_1^{(2)}}{8} \approx \frac{7 + 0.994}{8} \approx 0.999, \\ x_3^{(2)} &= \frac{8 + x_1^{(2)}}{9} \approx \frac{8 + 0.994}{9} \approx 0.999. \\ x^{(2)} &\approx (0.994, 0.999, 0.999)^T \end{aligned}$$

- 第 3 次迭代

$$\begin{aligned} x_1^{(3)} &\approx \frac{7 + 0.999 + 0.999}{9} \approx 0.9998, \\ x_2^{(3)} &\approx \frac{7 + 0.9998}{8} \approx 1.0000, \\ x_3^{(3)} &\approx \frac{8 + 0.9998}{9} \approx 1.0000. \end{aligned}$$

已经非常接近稳定值，因此可认为

$$x \approx (1, 1, 1)^T.$$

由此 G-S 迭代后得到的解为：

$$\boxed{x_1 = 1, \quad x_2 = 1, \quad x_3 = 1.}$$


---