

# 第八章

## 解线性方程组的迭代法

### 8.1 迭代法及常用迭代格式.

1) 直接法的缺点: 1° 舍入误差积累

2° 方程阶数高时, 内存量大

3° 解稀疏矩阵, 工作量难减少.

迭代法的缺点: 1° 可能不收敛

一种组合方法: 先用直接法解出迭代初值, 再用迭代法提高精度.

2) 对线性方程组  $A\vec{x} = \vec{b}$ , 作分解  $A = R + S$ , 其中  $R$  可逆且易于求逆.

$$\text{则 } R\vec{x} = \vec{b} + (R - A)\vec{x}$$

$$\text{即 } \vec{x} = R^{-1}\vec{b} + (I - R^{-1}A)\vec{x}$$

$$\text{令 } B = I - R^{-1}A, \vec{g} = R^{-1}\vec{b}, \text{ 则}$$

$$\vec{x} = B\vec{x} + \vec{g}$$

递推公式为

$$\vec{x}^{(k+1)} = B\vec{x}^{(k)} + \vec{g}, \text{ 其中 } B \text{ 称为迭代矩阵}$$

注: 这里  $B, \vec{g}$  与迭代步数  $k$  无关, 称为定常迭代.

3) 简单迭代法 (Jacobi 迭代)

令  $R = \text{diag}\{a_{ii}\}$ , 则  $R^{-1} = \text{diag}\{a_{ii}^{-1}\}$ , 且

$$b_{ij} = \delta_{ij} - a_{ii}^{-1}a_{ij} = \begin{cases} -\frac{a_{ij}}{a_{ii}} & (i \neq j) \\ 0 & (i = j) \end{cases}$$

$$g_i = \frac{b_i}{a_{ii}}$$

迭代公式为

$$\vec{x}^{(k+1)} = B\vec{x}^{(k)} + \vec{g}$$

$$\text{停止准则: } \|\vec{x}^{(k+1)} - \vec{x}^{(k)}\|_{\infty} < \varepsilon$$

4) Seidel 迭代法 (赛得尔迭代法)

在简单迭代的第  $k+1$  步的第  $i$  个方程中

$$x_i^{(k+1)} = \sum_{j=1, j \neq i}^n b_{ij} x_j^{(k)} + g_i$$

可以调整为

$$x_i^{(k+1)} = \sum_{j=1, j < i} b_{ij} x_j^{(k+1)} + \sum_{j=i+1}^n b_{ij} x_j^{(k)} + g_i$$

(因为  $x_j^{(k+1)}$  ( $j=1, \dots, i-1$ ) 已知)

迭代公式的整体形式为

$$\vec{x}^{(k+1)} = L\vec{x}^{(k+1)} + U\vec{x}^{(k)} + \vec{g}$$

$$\text{或 } \vec{x}^{(k+1)} = (I-L)^{-1}U\vec{x}^{(k)} + (I-L)^{-1}\vec{g}$$

其中  $B = L+U$ , 为下三角阵和上三角阵. (这里  $B$  不是 Seidel 迭代法的迭代矩阵.)

5) 松弛法 (SOR: successive over relaxation) (加速 Seidel 迭代法)

对 Seidel 迭代法, 记

$$\Delta\vec{x}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k+1)} - \vec{x}^{(k)} = L\vec{x}^{(k+1)} + U\vec{x}^{(k)} + \vec{g} - \vec{x}^{(k)}$$

定义新的迭代公式

$$\vec{x}^{(k+1)} = \vec{x}^{(k)} + w\Delta\vec{x}^{(k+1)}$$

$$= (1-w)\vec{x}^{(k)} + w(L\vec{x}^{(k+1)} + U\vec{x}^{(k)} + \vec{g})$$

其中,  $w$  为松弛因子. 当  $w < 1$  时, 此法称为低松弛法或亚松弛法; 当  $w > 1$  时, 此法称为超松弛法. 特别地, 在  $w=1$  时, 此法就是 Seidel 迭代法.

$$\text{因为 } (I-wL)\vec{x}^{(k+1)} = [(1-w)I + wU]\vec{x}^{(k)} + w\vec{g}$$

$$\text{且 } |I-wL| = I \neq 0.$$

$$\text{所以 } \vec{x}^{(k+1)} = (I-wL)^{-1}[(1-w)I + wU]\vec{x}^{(k)} + w(I-wL)^{-1}\vec{g}$$

得到松弛法的迭代矩阵  $B_w = (I-wL)^{-1}[(1-w)I + wU]$ .

注: 最优松弛因子  $w_{opt}$  是收敛最快的松弛因子, 比 Jacobi 迭代或 Seidel 迭代快得多.

8.2 迭代法的收敛性.

1. 迭代公式  $\vec{x}^{(k+1)} = M\vec{x}^{(k)} + \vec{f}$  收敛且与初值  $\vec{x}^{(0)}$  无关

$$\Leftrightarrow \rho(M) < 1 \quad (\text{证明见 [冯康]})$$

2.  $\|M\| < 1 \Rightarrow$  迭代公式收敛. ( $\because \rho(M) \leq \|M\|$ )

不可约: 如果矩阵  $A$  不能用行列对换变成  $\begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}$  的形式, 其中  $A_1, A_2$  为方阵, 则称  $A$  不可约.

对角优势:  $|a_{ii}| \geq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|$ , ( $\forall i=1, 2, \dots, n$ )

则  $A$  有对角优势. 若不等式取  $>$ , 则称为严格对角优势.

3° ~~幕~~ (A 严格对角优势)  $\Rightarrow$  简单迭代法、Seidel 迭代法收敛。  
 (行交换) 或 (A 有对角优势且不可约) 若  $0 < \omega \leq 1$ , 则松弛法收敛。

4° A 对称正定  $\Rightarrow$  Seidel 迭代法收敛  
 若  $0 < \omega < 2$ , 则松弛法收敛。

顺序:

5° ~~松弛法收敛~~  $\Rightarrow 0 < \omega < 2$   
 $4^\circ \rightarrow 5^\circ \rightarrow 2^\circ \rightarrow 1^\circ$  (注:  $1, 2^\circ$  中是迭代矩阵,  $3, 4^\circ$  中是系数矩阵)

8-3 收敛速率

1)  $0 < \omega < 1$   
 2)  $1 < \omega < 2$   
 3) Jacobi  $3^\circ \rightarrow 2^\circ \rightarrow 1^\circ$

定常迭代: 各步迭代中, ~~迭代~~ 迭代矩阵和常数项不变的迭代法。

注: 此前学过的 ~~三个~~ 三个迭代法都是定常迭代。

平均收敛速率:  $R_k(M) = \frac{-\ln(\|M^k\|)}{k}$ , 其中  $M$  是迭代矩阵。

渐近收敛速率:  $R_\infty(M) = \lim_{k \rightarrow \infty} R_k(M) = -\ln \rho(M)$

注:  $M$  的谱半径越  $\downarrow$  ( $\rho < 1$ ), 收敛速率越快。