



DUT

大连理工大学

DALIAN UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

第3章 逐次逼近法

基本迭代法的加速



3.4 迭代法的加速

使用迭代法的困难所在是计算量难以估计。有时迭代过程虽然收敛，但由于收敛速度缓慢，使计算量变的很大而失去使用价值。因此，迭代过程的加速具有重要意义。 **迭代法加速**，就是要寻找一种改进迭代法直接产生的序列的收敛速度的方法，使原来不收敛的序列变成收敛，使原来收敛较慢的序列变得收敛快。

3.4.1 基本迭代法的加速

在3.1中介绍了线性方程组求解的**Jacobi**和**Gauss-Seidel**基本迭代法通过对基本迭代法加速可得其它迭代法。

一、超松弛法（SOR法）

Gauss-Seidel法的迭代格式为：

$$\begin{cases} x_i^{(k+1)} = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right) \\ a_{ii} \neq 0, \quad i = 1, 2, \dots, n \end{cases} \quad (3-52)$$

如果将（3-52）的右端记为 $\bar{x}_i^{(k+1)}$ ，并用 $\bar{x}_i^{(k+1)}$ 和 $x_i^{(k)}$ 的线性组合作迭代加速，得到

$$(1-\omega) x_i^{(k)} + \omega \bar{x}_i^{(k+1)} = x_i^{(k+1)} \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (3-53)$$



将 (3-52) 的右端代入 (3-53) , 得

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

这就是逐次超松弛法, 简称SOR法,

ω 称为松弛因子。SOR法的收敛速度与 ω 的取值有关, 当 $\omega=1$ 时, 它就是Gauss-Seidel法。因此, 可选取 ω 的值使 (3-55) 的收敛速度较Gauss-Seidel法快, 从而起到加速作用。

为了讨论 ω 的取值与收敛性的关系, 特将 (3-54) 改写成矩阵形式。由 (3-54) 可得

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

设 $A=D-L-U$ ，其中 $D = \text{diag}(a_{11}, a_{22}, \dots, a_{nn})$ ， L ， U 同 (3-7)
 则上式可写成矩阵形式

$$D\mathbf{x}^{(k+1)} = (1-\omega)D\mathbf{x}^{(k)} + \omega(\mathbf{b} + L\mathbf{x}^{(k+1)} + U\mathbf{x}^{(k)})$$

整理

$$(D - \omega L)\mathbf{x}^{(k+1)} = [(1-\omega)D + \omega U]\mathbf{x}^{(k)} + \omega\mathbf{b}$$

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = (D - \omega L)^{-1}[(1-\omega)D + \omega U]\mathbf{x}^{(k)} + \omega(D - \omega L)^{-1}\mathbf{b}$$

令

$$L_{\omega} = (D - \omega L)^{-1}[(1-\omega)D + \omega U] \quad f_{\omega} = \omega(D - \omega L)^{-1}\mathbf{b}$$

则

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = L_{\omega}\mathbf{x}^{(k)} + f \quad (3-56)$$

其中 L_{ω} 为SOR法的迭代矩阵。

显然，SOR法收敛 $\Leftrightarrow \rho(L_{\omega}) < 1$ 。



①可以证明 $\rho(L_\omega) \geq |\omega - 1|$ ，故若SOR法收敛，则

$$|\omega - 1| \leq \rho(L_\omega) < 1$$

即 $0 < \omega < 2$ 是 (3-56) 收敛的**必要条件**。

②证明如果 A 是对称正定矩阵，则满足 $0 < \omega < 2$ 的 ω 和任意初始向量 $\mathbf{x}^{(0)}$ ，SOR法均收敛。

特别地，取 $\omega = 1$ ，则是Gauss-Seidel法。从而得到结论：

如果 A 为对称正定阵时，**Gauss-Seidel**迭代法必收敛。（充分条件）

使SOR法收敛最快的松弛因子 ω 称**最优松弛因子**，一般用表示 ω_{opt} 。



DUT

大连理工大学

DALIAN UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

但是在实际计算时， ω_{opt} 是很难事先确定，一般可用试算法取近似最优值。在有些数学软件平台中有取 ω_{opt} 近似值的算法。

在设计SOR算法时，应注意Jacobi法、Gauss-Seidel法和SOR法的异同点，即（3.6），（3.11）和（3-55）的异、同点，使设计的算法更具一般性。

算例，见第84页。

3.4.2 Aitken加速

若某迭代法产生的数列 $\{x_k\}$ 为线性收敛，即

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{e_{k+1}}{e_k} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - \alpha}{x_k - \alpha} = c \neq 0$$

此时，当 k 充分大时，

$$\frac{x_{k+1} - \alpha}{x_k - \alpha} \approx c, \quad \frac{x_k - \alpha}{x_{k-1} - \alpha} \approx c$$

则有

$$\frac{x_k - \alpha}{x_{k-1} - \alpha} \approx \frac{x_{k+1} - \alpha}{x_k - \alpha}$$

$$(x_k - \alpha)^2 \approx (x_{k+1} - \alpha)(x_{k-1} - \alpha)$$

$$x_k^2 - 2\alpha x_k - \alpha^2 \approx x_{k+1}x_{k-1} - \alpha(x_{k-1} + x_{k+1}) + \alpha^2$$

$$x_k^2 - x_{k+1}x_{k-1} \approx \alpha(2x_k - x_{k+1} - x_{k-1})$$

由此推出

$$\alpha \approx \frac{x_{k-1}x_{k+1} - x_k^2}{x_{k-1} - 2x_k + x_{k+1}} = x_{k+1} - \frac{(x_{k+1} - x_k)^2}{x_{k-1} - 2x_k + x_{k+1}}$$

$$\text{令} \quad \bar{x}_k = x_{k+1} - \frac{(x_{k+1} - x_k)^2}{x_{k-1} - 2x_k + x_{k+1}} \quad (3-57)$$

由（3-57）对数列 $\{x_k\}$ 进行加速的方法称 **Aitken加速**。

如果原数列 $\{x_k\}$ 为线性收敛，可以证明：

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\bar{x}_k - \alpha}{x_k - \alpha} = 0$$

故由（3-57）进行加速后得到的新数列 $\{\bar{x}_k\}$ ，其收敛速度一般都比原数列快。将这种加速方法用于具体的迭代法上，可对原迭代法进行有效的加速，有时甚至能将发散的具体迭代格式通过这种加速后变成收敛。

非线性方程迭代求根的加速

设 x^* 是 $f(x)=0$ 的根。 作简单迭代法 $x_k = \varphi(x_{k-1})$

1) 任取初始值 x_0

2) 取 $k=1,2,\dots$

$$\begin{array}{l} \text{2.1 计算} \end{array} \quad \left\{ \begin{array}{l} y_k = \varphi(x_k) \\ z_k = \varphi(y_k) \end{array} \right. \quad (3-58)$$

2.2 用 (3-57) 对 (3-58) 进行加速, 得到

$$x_{k+1} = z_k - \frac{(z_k - y_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k} \quad (3-59)$$

这就是对迭代格式 $x_k = \varphi(x_{k-1})$, 使用**Aitken**加速后的新迭代公式。



DUT

大连理工大学

DALIAN UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

它可以合并为

$$x_{k+1} = \varphi(\varphi(x_k)) - \frac{[\varphi(\varphi(x_k)) - \varphi(x_k)]^2}{\varphi(\varphi(x_k)) - 2\varphi(x_k) + x_k} \quad (3-60)$$

这种加速后的迭代法 (3-60) 称 **Steffensen** 迭代法。



例1 用Steffensen迭代法计算 $x=x_3-1$ 在 $x_0=1.5$ 附近的近似解。

解 1) 直接使用迭代格式: $x_{k+1} = x_k^3 - 1$, 则

$$\varphi(x) = x^3 - 1, \text{ 且有 } |\varphi'(1.5)| = 2 \times 1.5^2 - 1 = 2.5 > 1$$

显然该迭代过程发散。

2) 使用Steffensen法, 即

$$y_k = \varphi(x_k), \quad z_k = \varphi(y_k), \quad x_{k+1} = z_k - \frac{(z_k - y_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k} \quad k=1,2,\dots$$

$$x_1 = z_0 - \frac{(z_0 - y_0)^2}{z_0 - 2y_0 + x_0} \approx 12.3965 - \frac{100.4305}{9.1465} \approx 1.41629$$

$$y_1 = x_1^3 - 1 = (1.41629)^3 - 1 \approx 1.84091$$

$$z_1 = y_1^3 - 1 = (1.84091)^3 - 1 \approx 5.23875$$

$$x_2 = z_1 - \frac{(z_1 - y_1)^2}{z_1 - 2y_1 + x_1} = 5.23875 - \frac{11.54532}{2.97384} \approx 1.35646$$

$$y_2 = x_2^3 - 1 = (1.35646)^3 - 1 \approx 1.49586$$

$$z_2 = y_2^3 - 1 = (1.49586)^3 - 1 \approx 2.34714$$

$$x_3 = z_2 - \frac{(z_2 - y_2)^2}{z_2 - 2y_2 + x_2} \approx 2.34714 - \frac{0.72468}{0.71188} \approx 1.32916$$

⋮

从上面的计算可以看出，加速后的迭代是收敛的。对于原线性收敛或不收敛的数列，通过加速后可以达到更快的收敛，在一定条件下，甚至可达到二阶收敛。

用简单迭代、Newton迭代、弦截法、steffensen迭代法求方程 $f(x)=xe^x-1=0$ 在 $x=0.5$ 附近的根的数值结果比较。 $\delta = 10^{-3}$

简单迭代法的迭代公式: $x_{k+1} = e^{-x_k}$

Newton迭代法的迭代公式: $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k - e^{-x_k}}{1 + x_k}$

弦截法迭代公式: $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k - x_{k-1}}{x_k e^{x_k} - x_{k-1} e^{x_{k-1}}} (x_k e^{x_k} - 1)$

steffensen迭代法的迭代公式:

$$x_k = e^{-x_{k-1}}, \quad y_k = e^{-x_k}, \quad z_k = e^{-y_k},$$

$$x_{k+1} = z_k - \frac{(z_k - y_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k}$$



DUT

大连理工大学

DALIAN UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

迭代的数值结果比较表

k	简单迭代法	弦截法	Newton	Setteffensen
0	0.5	0.3	0.5	0.5
1	0.606531	0.5	0.571020	0.567624
2	0.545239	0.583757	0.567156	0.567143
3	0.579703	0.562923	0.567144	0.567143
4	0.560065	0.567086		
5	0.571172	0.567143		
6	0.564863			
7	0.568439			
8	0.566409			
9	0.567560			
10	0.566907			



DUT

大连理工大学

DALIAN UNIVERSITY OF TECHNOLOGY

THE END