# 计算方法及 MATLAB 实现

### 郑勋烨 编著

主审: 高世臣 褚宝增 王祖朝 王翠香

副审: 李少琪 李明霞 赵琳琳 赵俊芳

#### 国防工业出版社

# 第三节 Aitken 加速算法和 Steffensen迭代法

# • 3.1. 埃特金加速算法 (Aitken Algorithm)

对于收敛的迭代法,只要迭代次数足够多,总可以达到任意指定的精度。然而正如人们要用喷射引擎取代螺旋桨,更快的速度和更高的效率一向是我们所追求的.兔子不偷懒,总会胜过乌龟.

# 【 定义 1 埃特金加速算法 (Aitken Algorithm) 】

因迭代  $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ , 故由微分中值定理或 Taylor 公式,有

$$x_{k+1} - x^* = \varphi'(\xi)(x_k - x^*) \tag{3.1}$$

若记  $y_k = x_{k+1} = \varphi(x_k), L \approx \varphi'(\xi), 则上式成为$ 

$$y_k - x^* \approx L(x_k - x^*) \tag{3.2}$$

同理再令  $z_k = y_{k+1} = \varphi(y_k) = \varphi(\varphi(x_k))$ ,则又得

$$z_k - x^* \approx L(y_k - x^*) \tag{3.3}$$

上述两等式联立,相除消去 L 可得改良近似公式

$$\frac{y_k - x^*}{z_k - x^*} \approx \frac{x_k - x^*}{y_k - x^*} 
\Rightarrow (y_k - x^*)^2 \approx (x_k - x^*)(z_k - x^*) 
\Rightarrow y_k^2 - 2y_k x^* \approx x_k z_k - x_k x^* - z_k x^* 
\Rightarrow (x_k + z_k - 2y_k) x^* \approx x_k z_k - y_k^2 
\Rightarrow x^* \approx \frac{x_k z_k - y_k^2}{x_k + z_k - 2y_k} 
\Rightarrow x^* \approx \frac{x_k (x_k + z_k - 2y_k) - x_k^2 + 2x_k y_k - y_k^2}{x_k + z_k - 2y_k} 
\Rightarrow x^* \approx x_k - \frac{(x_k - y_k)^2}{x_k + z_k - 2y_k}$$
(3.4)

即

$$x^* \approx \frac{x_k \varphi(\varphi(x_k)) - (\varphi(x_k))^2}{x_k + \varphi(\varphi(x_k)) - 2\varphi(x_k)}$$

$$= x_k - \frac{(x_k - \varphi(x_k))^2}{x_k + \varphi(\varphi(x_k)) - 2\varphi(x_k)}$$
(3.5)

我们得到了二重迭代的新的改进值  $x^*$ , 较之原有近似更为精准.

记

$$\Delta x_k = \varphi(x_k) - x_k, \Delta^2 x_k = x_k + \varphi(\varphi(x_k)) - 2\varphi(x_k)$$
 (3.6)

则

$$x^* \approx x_k - \frac{(\triangle x_k)^2}{\triangle^2 x_k} \tag{3.7}$$

称为埃特金加速算法 (Aitken Algorithm).

【 **注记** 1 **首次加速** 】我们看到,若利用微分中值定理进行 首次加速,则有

$$y_k - x^* \approx L(x_k - x^*) \Rightarrow x^* \approx \frac{y_k - Lx_k}{1 - L}$$
 (3.8)

加速公式系数构成 凸线性组合:

$$\frac{1}{1-L} + \frac{-L}{1-L} \equiv 1 \tag{3.9}$$

但因含有导函数的信息  $(L \approx \varphi'(\xi))$ ,故转而考察利用迭代函数进行一次和二次改良,即二重迭代,由此获得埃特金加速算法的公式.

• 3.2. 斯蒂芬森迭代法 (Steffensen Iteration)

# 【 定义 2 斯蒂芬森迭代法 (Steffensen Iteration) 】

由埃特金加速算法,记我们得到的不动点 x\* 的二重迭代下的新的改进值所对应的不动点迭代函数为

$$\psi(x) = x - \frac{(x - \varphi(x))^2}{x + \varphi(\varphi(x)) - 2\varphi(x)} = \frac{x\varphi(\varphi(x)) - (\varphi(x))^2}{x + \varphi(\varphi(x)) - 2\varphi(x)}$$
(3.10)

则

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

$$= \frac{x_k \varphi(\varphi(x_k)) - (\varphi(x_k))^2}{x_k + \varphi(\varphi(x_k)) - 2\varphi(x_k)}$$
(3.11)

称为 斯蒂芬森迭代法 (Steffensen Iteration).

#### 【注记2斯蒂芬森迭代法的几何意义】

定义绝对误差函数

$$\varepsilon(x) = \varphi(x) - x \tag{3.12}$$

设不动点 x\* 的首次和二次迭代的近似值为

$$y_k = \varphi(x_k), z_k = y_{k+1} = \varphi(y_k) = \varphi(\varphi(x_k)) \tag{3.13}$$

则其相应绝对误差函数值为

$$\varepsilon(x_k) = \varphi(x_k) - x_k = y_k - x_k, \varepsilon(y_k) = \varphi(y_k) - y_k = z_k - y_k$$
(3.14)

现在 将绝对误差外推到 0 ,即由 误差曲线  $\Gamma: \varepsilon = \varepsilon(x)$  上两点  $P(x_k, \varepsilon(x_k))$  和  $Q(y_k, \varepsilon(y_k))$  作成直线

$$l_k : \varepsilon = \varepsilon(x_k) + \frac{\varepsilon(y_k) - \varepsilon(x_k)}{y_k - x_k} (x - x_k)$$
 (3.15)

令误差为零,即  $\varepsilon = 0$  ,即得直线与 x 轴交点,可以作为误差曲线与 x 轴交点即不动点的近似点  $x_{k+1}$ .

由

$$0 = \varepsilon(x_k) + \frac{\varepsilon(y_k) - \varepsilon(x_k)}{y_k - x_k} (x - x_k)$$
 (3.16)

解得

$$x_{k+1} \approx x_k - \frac{y_k - x_k}{\varepsilon(y_k) - \varepsilon(x_k)} \varepsilon(x_k)$$

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

$$\Rightarrow x_{k+1} \approx x_k - \frac{(y_k - x_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k}$$
(3.17)

即为斯蒂芬森迭代法.

【定理 1 不动点等价定理】 二重迭代下的斯蒂芬森迭代法 (Steffensen Iteration) 不动点迭代函数为

$$\psi(x) = x - \frac{(x - \varphi(x))^2}{x + \varphi(\varphi(x)) - 2\varphi(x)} = \frac{x\varphi(\varphi(x)) - (\varphi(x))^2}{x + \varphi(\varphi(x)) - 2\varphi(x)}$$

则若  $x^*$  为  $\psi(x)$  的不动点,必为  $\varphi(x)$  的不动点,反之,若  $x^*$  为连续可微函数  $\varphi(x)$  的不动点,且满足  $\varphi'(x^*) \neq 1$ ,则必 为  $\psi(x)$  的不动点.

#### 【证明略】

【注记 1 】 事实上,  $\varphi'(x) = 1$  时,即 x 为  $\varphi(x) - x = 0$  的 重根时,  $\varphi(x)$  的不动点亦为  $\psi(x)$  的不动点.证明可见 Isaacson E and H.B.Keller. *Analysis of Numerical Methods*, New York, 1966.

【注记 2 】 设  $\varphi^{(p+1)}(x)$  存在.  $p=1,\varphi'(x)\neq 1$  时, Steffensen 迭代法是二阶收敛的; p>1, 若迭代  $x_{k+1}=\varphi(x_k)$  是 p 阶收敛的,则 Steffensen 迭代法是 2p-1 阶收敛的. 但应用中因为 p>1 的情况 Steffensen 迭代改善并不显著,通常只用 p=1 时即二阶收敛的 Steffensen 迭代法. 证明可见: (清华大学) 关治,陆金甫. 数值分析基础. 高等教育出版社.

### • 3.3. 例题选讲

## 【例 1. Steffensen 迭代法对发散迭代的改良】

非线性方程初值问题  $f(x) = x^3 - x - 1 = 0, x_0 = 1.5$ ,用 Steffensen 迭代法对发散迭代

$$x_{k+1} = x_k^3 - 1$$

进行改良, 求迭代函数  $\psi(x)$  并试计算近似根.

# 【解】 Steffensen 迭代函数

$$\psi(x) = x - \frac{(x - \varphi(x))^2}{x + \varphi(\varphi(x)) - 2\varphi(x)}$$
$$= x - \frac{(x^3 - x - 1)^2}{(x^3 - 1)^3 - 1 + x - 2(x^3 - 1)}$$

比如

$$x_{1} = \psi(x_{0}) = x_{0} - \frac{(x_{0} - \varphi(x_{0}))^{2}}{x_{0} + \varphi(\varphi(x_{0})) - 2\varphi(x_{0})}$$

$$= x_{0} - \frac{(x_{0}^{3} - x_{0} - 1)^{2}}{(x_{0}^{3} - 1)^{3} - 1 + x_{0} - 2(x_{0}^{3} - 1)}$$

$$= 1.5 - \frac{(1.5^{3} - 1.5 - 1)^{2}}{(1.5^{3} - 1)^{3} - 1 + 1.5 - 2 \cdot (1.5^{3} - 1)}$$

$$= 1.5 - \frac{(2.37500 - 1.5)^{2}}{12.3965 + 1.5 - 2 \cdot 2.37500}$$

$$= 1.5 - \frac{(0.875)^{2}}{9.1465} = 1.5 - \frac{0.765625}{9.1465}$$

$$= 1.5 - 0.08371 = 1.41629$$

如是递推即得各次 Steffensen 迭代近似根.

# 根据迭代函数利用迭代递推公式作出近似根表如下:

$oxed{k}$	$x_k$	$y_k = \varphi(x_k)$	$z_k = \varphi(\varphi(x_k))$	
0	1.5	2.37500	12.3965	
1	1.41629	2.84092	5.23888	
2	1.35565	1.49140	2.31728	
3	1.32895	1.34710	1.44435	
4	1.32480	1.32518	1.32714	
5	1.32472			