# 数值计算方法:原理、算法和应用 Numerical Methods: Principles, Algorithms and Applications

授课教师: 周铁

北京大学数学科学学院

2021年10月26日

- 非线性方程的数值解法
  - 二分法
  - 试位法
  - 不动点迭代法
  - Newton 迭代法
  - 割线迭代法
  - 逆二次插值法

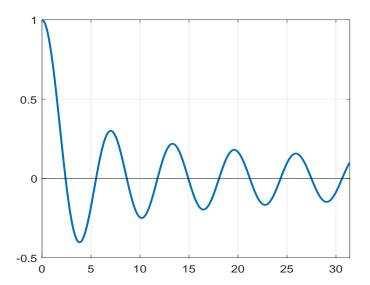
## 图像法

找到单自变量实值函数 y = f(x) 零点的最简单方法是利用数学软件画出 其函数图像. 以第一类 Bessel 函数

$$J_{\alpha}(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(-1)^n}{n!\Gamma(n+\alpha+1)} \left(\frac{x}{2}\right)^{2n+\alpha}, \quad \alpha \ge 0$$

为例,它有很多零点,用 matlab 软件画出其函数图像就能大概知道其零点的大概位置,特别是包含零点的区间.

```
 \begin{array}{ll} 1 & J0 = @(x) & besselj(0,x); \\ 2 & x = 0:pi/50:10*pi; \\ 3 & y = J0(x); \\ 4 & plot(x,y,'-') \\ 5 & line([0 & 10*pi],[0 & 0],'color','black') \\ 6 & axis([0 & 10*pi & -0.5 & 1.0]) \\ 7 & grid & on \\ \end{array}
```



## 二分法 (Bisection Method)

#### 定理

如果 $f(x) \in C[a,b]$ , f(a)f(b) < 0, 则在(a,b)中一定存在f(x)的零点.

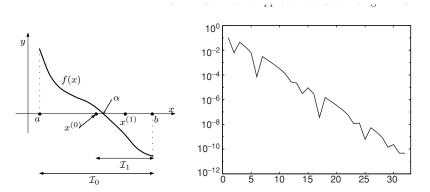
```
1  k = 0;
2  while abs(b-a) > eps * max(abs(a), abs(b))
3  x = (a + b)/2;
4  if sign(f(x)) == sign(f(b))
5  b = x;
6  else a = x;
7  end
8  k = k + 1;
9  end
10  root = (a+b)/2
```

没有利用 f(x) 的具体函数值,是"slow but sure" 的迭代方法. 不能计算偶数重的根.

### 用二分法计算 5次 Legendre 多项式

$$p_5(x) = \frac{x}{8}(63x^4 - 70x^2 + 15)$$

在区间 (0.6,1) 中间的根.



左图:注意  $|x^{(1)} - \alpha| > |x^{(0)} - \alpha|$ ! 右图:横坐标是迭代次数,纵坐标是绝对误差.

## 二分法的收敛性

记函数 f(x) 在 (a,b) 区间中的惟一零点为  $x_*$ . 上述二分法产生一个区间序列  $\{(a_n,b_n)\}_{n=1}^{\infty}$ ,它永远包含零点  $x_*$ ,并且有

$$b_n - a_n = \frac{b_{n-1} - a_{n-1}}{2} = \frac{b - a}{2^n}$$

第 n 次迭代值为  $x_n = \frac{a_n + b_n}{2}$ ,它满足

$$|x_n - x_*| \le \frac{b_n - a_n}{2} = \frac{b - a}{2^{n+1}} \to 0, \quad n \to \infty$$

所以二分法是收敛的. 如果给定一个误差限  $\epsilon$ , 要使  $|x_n - x_*| < \epsilon$ , 只要

$$\frac{b-a}{2^{n+1}} < \epsilon \iff n > \log_2\left(\frac{b-a}{\epsilon}\right) - 1$$

如果希望  $|x_{n+p}-x_*|=|x_n-x_*|/10$ , 需要  $p=\log_2(10)-1\approx 2.32$ .

#### 定义

给定一个收敛数列  $\{x_n\}_{n=0}^{+\infty}$ ,  $\lim_{n\to\infty}x_n=x_*\in\mathbb{R}$ . 如果存在正整数  $p,\,n_0$ 和一个实数 C>0,使得

$$\frac{|x_{n+1}-x_*|}{|x_n-x_*|^p}\leq C,\quad\forall\,n\geq n_0,$$

则称数列  $\{x_n\}$  是 p 阶收敛的.

特别当 p = 1 时,要使  $x_n \to x_*$ ,必须要求 0 < C < 1,此时称数列  $\{x_n\}$  是 1 阶 (线性) 收敛的.

二分法的迭代数列  $\{x_n\}$  ,如果考虑最坏的情况,即每步的误差都达到上限

$$|x_n - x_*| = (b - a)/2^{n+1}, \forall n \ge 1$$

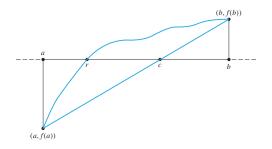
这就得出

$$\frac{|x_{n+1} - x_*|}{|x_n - x_*|} = \frac{1}{2}, \quad \forall \, n \ge 1$$

按照上面的定义,二分法大概是线性收敛的.

## 试位法 (false-position method)

试位法又称为线性插值法,是二分法的改进。它采用过 (a,f(a)),(b,f(b)) 两点的直线与横轴的交点作为 f(x) 在 (a,b) 区间中零点的近似。



#### 如图所示,不难得到

$$c = a - \frac{(b-a)f(a)}{f(b) - f(a)} = \frac{af(b) - bf(a)}{f(b) - f(a)}$$

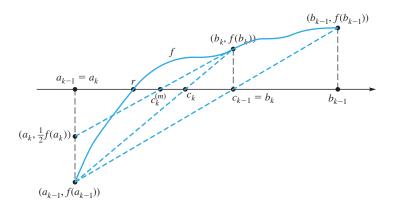
• 试位法从一个两端函数值异号且只含一个零点的区间  $[a_0,b_0]$  开始, 计算

$$x_0 = \frac{a_0 f(b_0) - b_0 f(a_0)}{f(b_0) - f(a_0)}$$

- 如果 $f(x_0)f(a_0) < 0$ , 则取  $[a_1,b_1] = [a_0,x_0]$ ;
- 如果  $f(x_0) f(b_0) < 0$ , 则取  $[a_1, b_1] = [x_0, b_0]$ .
- 每次迭代也产生一个包含零点的区间  $[a_n, b_n]$  和近似零点

$$x_n = \frac{a_n f(b_n) - b f(a_n)}{f(b_n) - f(a_n)}, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

- 它不像二分法每次迭代就取区间中点,而是使用 f(x) 在区间端点的 函数值计算出新的近似零点.
- 如果 f(x) 本身就是线性函数,显然使用一次试位法就可以找到零点位置。二分法就没有这个性质。
- 试位法是整体线性收敛的.



如果发现试位法迭代过程中一边的端点总保持不动,需要采用其它措施 进行改进!

$$x_n = \begin{cases} \frac{a_n f(b_n) - 2b_n f(a_n)}{f(b_n) - 2f(a_n)}, & \text{if } f(a_n) f(b_n) < 0\\ \\ \frac{2a_n f(b_n) - b_n f(a_n)}{2f(b_n) - f(a_n)}, & \text{if } f(a_n) f(b_n) > 0 \end{cases}$$

## 不动点迭代 (fixed-point iteration)

给定一个函数  $\varphi: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ ,如果存在  $x_* \in \mathbb{R}$  使得  $x_* = \varphi(x_*)$  则称  $x_*$  为  $\varphi$  的一个**不动点** (fixed point).

给定  $x_0 \in \mathbb{R}$ ,可以考虑用迭代序列

$$x_{n+1} = \varphi(x_n), \quad n = 0, 1, 2 \cdots$$
 (不动点迭代序列) (1)

计算不动点. 如果序列收敛并且函数  $\varphi(x)$  连续,极限就是不动点. 计算函数零点的问题很容易转化为不动点迭代问题,例如:

非线性方程: 
$$f(x) = x^3 - x - 1 = 0$$

写成: 
$$x = x^3 - 1$$
, 对应迭代  $x_{n+1} = \varphi_1(x_n) = x_n^3 - 1$ ;

写成: 
$$x = \sqrt[3]{x+1}$$
 对应迭代  $x_{n+1} = \varphi_2(x_n) = \sqrt[3]{x_n+1}$ ;

写成: 
$$x = 1/(x^2 - 1)$$
 对应迭代  $x_{n+1} = \varphi_3(x_n) = 1/(x_n^2 - 1)$ ;

关键是生成的迭代序列是否收敛!

#### 定理(不动点存在的充分条件)

如果  $\varphi(x) \in C[a,b]$ , 且  $\varphi(x) \in [a,b]$ , 划 $x \in [a,b]$ , 则必存在  $x_* \in [a,b]$  是  $\varphi(x)$  的不动点.

证明: 记 $f(x) = x - \varphi(x)$ .

由于  $a \le \varphi(x) \le b$ ,  $\forall x \in [a,b]$ , 所以有

$$f(a) = a - \varphi(a) \le 0, \quad f(b) = b - \varphi(b) \ge 0$$

不妨设f(a) < 0, f(b) > 0, 否则 a 或 b 就是f(x) 的零点.

现在 f(x) 在 [a,b] 上连续且  $f(a)<0,\ f(b)>0.$  利用连续函数的性质,必存在  $x_*\in(a,b)$  使得  $f(x_*)=0$ ,即  $\varphi(x_*)=x_*.$ 



## 定理(不动点迭代全局收敛的充分条件)

如果  $\varphi$  是 [a,b] 到自身的映射,并且存在  $L \in (0,1)$  使得

$$|\varphi(x_1) - \varphi(x_2)| \le L|x_1 - x_2|, \quad \forall \ x_1, x_2 \in [a, b],$$
 (2)

则  $\varphi(x)$  必存在惟一的不动点  $x_* \in [a,b]$ ,并且  $\forall x_0 \in [a,b]$ ,不动点迭代序列(1)必收敛到  $x_*$ ,同时还有误差估计

$$|x_n - x_*| \le \frac{L^n}{1 - L} |x_1 - x_0|.$$

证明:不等式(2)称为 Lipschitz 条件,其中的 L 称为 Lipschitz 常数. 利用不等式(2)不难证明  $\varphi(x)$  在 [a,b] 区间上 (一致) 连续. 由上一个定理,在 [a,b] 区间中函数  $\varphi(x)$  必然存在不动点. 设  $x_*$ ,  $\tilde{x}_* \in [a,b]$  都是  $\varphi(x)$  的不动点. 由 Lipschitz 条件,

$$|x_* - \tilde{x}_*| = |\varphi(x_*) - \varphi(\tilde{x}_*)| \le L|x_* - \tilde{x}_*|, \quad L \in (0, 1)$$

由此可得:  $(1-L)|x_* - \tilde{x}_*| \le 0$ . 因为 0 < L < 1,所以必有  $x_* = \tilde{x}_*$ .

#### 在定理的条件下,不动点迭代产生的序列 $\{x_n\}$ 满足:

$$|x_n - x_*| = |\varphi(x_{n-1}) - \varphi(x_*)| \le L|x_{n-1} - x_*| \le L^n|x_0 - x_*|, \quad L \in (0, 1)$$

由此可得  $x_n \to x_*$   $(n \to +\infty)$ .

$$|x_{n+1}-x_n|=|\varphi(x_n)-\varphi(x_{n-1})|\leq L|x_n-x_{n-1}|, n=1,2,\ldots$$

所以对任意正整数 n, m, 有

$$|x_{n+m} - x_n| \le |x_{n+m} - x_{n+m-1}| + \dots + |x_{n+1} - x_n|$$

$$\le (L^{n+m-1} + L^{n+m-2} + \dots + L^n)|x_1 - x_0|$$

$$\le \frac{L^n}{1 - L}|x_1 - x_0|.$$

最后一个不等号用到了 0 < L < 1,  $\sum_{k=0}^{\infty} L^k = 1/(1-L)$ .

再令  $m \to +\infty$ , 就有  $x_{m+n} \to x_*$ , 就得到定理的完整证明.

## 定理(不动点迭代局部收敛的充分条件)

如果  $\varphi(x)$  在其不动点  $x_*$  的一个邻域内连续可微,并且  $|\varphi'(x_*)| < 1$ ,则只要迭代初值  $x_0$  离  $x_*$  充分近,序列(1)就收敛到  $x_*$ ,并且

$$\lim_{n\to\infty}\frac{x_{n+1}-x_*}{x_n-x_*}=\varphi'(x_*).$$

证明:由于  $\varphi(x)$  在  $x_*$  的一个邻域内连续可微,且  $|\varphi'(x_*)| < 1$ ,所以存在充分小的正数  $\delta$  和  $L \in (0,1)$  使得

$$|\varphi'(x)| \le L < 1, \quad \forall x \in [x_* - \delta, x_* + \delta]$$

所以对  $|x-x_*| \leq \delta$  有

$$\varphi(x) - \varphi(x_*) = \varphi'(\xi)(x - x_*), \quad \xi \in (x_* - \delta, x_* + \delta)$$

这就得到

$$|\varphi(x) - x_*| \le |\varphi'(\xi)||x - x_*| \le L\delta < \delta$$

这就说明  $\varphi(x)$  是  $[x_* - \delta, x_* + \delta]$  到自身的映射.

任取  $x_1, x_2 \in [x_* - \delta, x_* + \delta]$ ,都有

$$|\varphi(x_1) - \varphi(x_2)| \le |\varphi'(\xi)||x_1 - x_2| \le L|x_1 - x_2|$$

即在区间  $[x_* - \delta, x_* + \delta]$  上满足不等式(2)(Lipschitz 条件).

现在已经满足了前面一个定理的条件,所以对于  $[x_* - \delta, x_* + \delta]$  中的任意初值,不动点迭代序列  $x_{n+1} = \varphi(x_n)$  都收敛于  $x_*$ .

$$x_{n+1} - x_* = \varphi'(\xi_n)(x_n - x_*), \ \xi_n$$
介于 $x_n$ 与 $x_*$ 之间,

又因为 $x_n \to x_*$ ,  $n \to +\infty$ , 所以有

$$\lim_{n\to\infty}\frac{x_{n+1}-x_*}{x_n-x_*}=\varphi'(x_*).$$

由此可以看出,当  $0 < |\varphi'(x_*)| < 1$  时,不动点迭代是线性收敛的.

## 定理(不动点迭代的局部收敛阶)

如果  $\varphi(x)$  在其不动点  $x_*$  的一个邻域内 p 阶连续可微,  $p \in \mathbb{N}, p \geq 2$ , 而且有

$$\varphi'(x_*) = \varphi''(x_*) = \dots = \varphi^{(p-1)}(x_*) = 0, \quad \varphi^{(p)}(x_*) \neq 0.$$

则不动点迭代序列(1)必局部p 阶收敛到 $x_*$ .

证明:首先  $\varphi'(x_*)=0$  已经保证了  $x_n$  必局部收敛于  $x_*$ . 利用 Taylor 展开公式,有

$$x_{n+1} - x_* = \varphi(x_n) - \varphi(x_*) = \frac{1}{p!} \varphi^{(p)}(\xi_n) (x_n - x_*)^p, \quad \xi_n$$
介于 $x_n$ 与 $x_*$ 之间.

令  $n \to \infty$ ,  $x_n \to x_* \Rightarrow \xi_n \to x_*$ , 所以有

$$\lim_{n \to \infty} \frac{|x_{n+1} - x_*|}{|x_n - x_*|^p} = \frac{1}{p!} \left| \varphi^{(p)}(x_*) \right| > 0$$

这就证明了p 阶收敛.

## Newton 迭代法

如果函数 f(x) 在  $x_0$  处的导数存在且非零,可以写出在此点的切线方程为

$$l(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

线性函数 l(x) 的零点为:

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}.$$

如果 f(x) 在  $x_1$  处可导且  $f'(x_1) \neq 0$ ,则过此点切线的零点为:

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)}.$$

这就得到 Newton 迭代法

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \quad f'(x_n) \neq 0, \quad n = 0, 1, 2 \cdots$$
 (3)

Newton 迭代法可以写成不动点迭代的形式,对应的  $\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$ .

## 定理 (Newton 法的收敛性与收敛速率)

设 f(x) 在其零点  $x_*$  的某个开邻域内二次连续可微,且  $f'(x_*) \neq 0$ ,则存在正数  $\delta$ ,当迭代初值  $x_0 \in (x_* - \delta, x_* + \delta)$  时,由 Newton 迭代(3)产生的序列  $\{x_n\} \subset (x_* - \delta, x_* + \delta), x_n \to x_*$ ,而且收敛速度至少是二阶的.

证明:由 $f'(x_*) \neq 0$ 和f(x)在 $x_*$ 附近一阶导数连续,必存在 $\delta_1 > 0$ 使得 $f'(x) \neq 0$ , $\forall x \in [x_* - \delta_1, x_* + \delta_1]$ .记

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}, \quad x \in [x_* - \delta_1, x_* + \delta_1]$$

则 f(x) 的零点  $x_*$  就是  $\varphi(x)$  的不动点. 而且有

$$\varphi'(x) = 1 - \frac{(f'(x))^2 - f(x)f''(x)}{(f'(x))^2} = \frac{f(x)f''(x)}{(f'(x))^2} \quad \Rightarrow \quad \varphi'(x_*) = 0$$

这就满足了不动点迭代局部收敛定理的条件  $|\varphi'(x_*)| < 1$ .

根据不动点迭代的局部收敛定理,必存在  $\delta_2\in(0,\delta_1]$ ,只要迭代初值  $x_0\in[x_*-\delta_2,x_*+\delta_2]$ ,则 Newton 迭代产生的整个数列  $\{x_n\}$  就都落在区间  $[x_*-\delta_2,x_*+\delta_2]$  中,而且

$$\lim_{n\to\infty}x_n=x_*.$$

再研究一下收敛速度问题.

$$\varphi''(x) = \frac{f'(x)f''(x) + f(x)f'''(x)}{(f'(x))^2} - \frac{2f(x)(f''(x))^2}{(f'(x))^3} \ \Rightarrow \ \varphi''(x_*) = \frac{f''(x_*)}{f'(x_*)}$$

所以只要  $f'(x_*) \neq 0$ ,  $f''(x_*) \neq 0$ , 就有  $\varphi''(x_*) \neq 0$ , 所以 2 阶收敛. 如果  $f'(x_*) \neq 0$ ,  $f''(x_*) = 0$ , 就有  $\varphi''(x_*) = 0$ , 还会更高阶收敛.

需要强调的是,上述定理中的邻域可能很小,即迭代的初值可能要取到离零点很近才能保证收敛,所以 Newton 迭代法一般只是"局部"2 阶收敛的方法.

如果  $x_*$  是 f(x) 的重根,即  $f'(x_*) = 0$ ,并且知道重数  $m(m \ge 2)$ ,则有

$$f(x) = (x - x_*)^m h(x), \quad h(x_*) \neq 0,$$
  

$$\Rightarrow f'(x) = (x - x_*)^{m-1} [mh(x) + (x - x_*)h'(x)],$$
  

$$\Rightarrow f''(x) = (x - x_*)^{m-2} [m(m-1)h(x) + 2m(x - x_*)h'(x) + (x - x_*)^2 h''(x)].$$

于是 Newton 迭代法的不动点迭代函数  $\varphi(x)$  满足

$$\varphi'(x) = \frac{f(x)f''(x)}{(f'(x))^2} = \frac{h(x)[m(m-1)h(x) + (x-x_*)(\cdots)]}{[mh(x) + (x-x_*)h'(x)]^2}.$$

所以

$$\varphi'(x_*) = 1 - \frac{1}{m} \neq 0,$$

这表明对重根来说 Newton 迭代法只有线性收敛速率!

可以把 Newton 迭代法修改为:

$$x_{n+1} = x_n - m \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \quad n = 0, 1, 2 \cdots$$

此时的不动点迭代函数为

$$\varphi_1(x) = x - m \frac{f(x)}{f'(x)}$$

它就满足

$$\varphi_1'(x_*) = 0$$

因此,修改后的 Newton 迭代法至少具有二阶收敛性.

但根的重数很多时候不太容易知道!

## 迭代停止准则

迭代法产生一个数列  $\{x_n\}$ ,  $x_n \to x_*$ , 但是  $x_*$  并不知道,迭代过程什么时候停止?

- 残差准则:  $|f(x_n)| < \epsilon$  实现  $f(x_n) \approx 0$ ;
- ② 收敛准则:  $|x_{n+1} x_n| < \epsilon$  实现  $|x_n x_*| \approx 0$ .
- 一般要求二者同时成立.

当 $x_*$ 不在0附近时,收敛准则也可以用相对误差

$$\frac{2|x_{n+1}-x_n|}{|x_{n+1}|+|x_n|}<\epsilon.$$

## Newton 迭代法的应用: 平方根的计算

对一些特殊的函数, Newton 迭代也可以整体收敛.

## 定理 (Newton 法的收敛性与收敛速率)

设  $f(x) \in C^2(\mathbb{R})$  是严格单调上升的凸函数 (f'' > 0),并且有一个零点  $x_*$ . 则 Newton 迭代对任意初值  $x_0 \in \mathbb{R}$  都收敛于  $x_*$  且收敛速度至少是 2 阶的.

设  $a \in \mathbb{R}, a > 0$ ,要计算  $x_* = \sqrt{a}$ .

显然  $x_*$  是方程  $f(x) = x^2 - a = 0$  的正根. 用 Newton 迭代法求解,

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} = \frac{1}{2} \left( x_n + \frac{a}{x_n} \right).$$

- a = 2; x1 = a; k = 0;
- 2 while abs(x1 sqrt(a)) > eps
- $x^2 = 0.5*(x^1 + a/x^1); x^1 = x^2$
- 4 k = k + 1
- 5 end

## 非线性方程组的 Newton 迭代法

#### 现在要数值求解非线性方程组

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, x_3) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, x_3) = 0 \\ f_3(x_1, x_2, x_3) = 0 \end{cases}$$

记  $x=(x_1,x_2,x_3)^{\mathrm{T}}$ ,  $F(x)=(f_1(x_1,x_2,x_3),f_2(x_1,x_2,x_3),f_3(x_1,x_2,x_3))^{\mathrm{T}}$ ,则上述非线性方程组的向量形式为 F(x)=0. 定义 F(x) 的 Jacobi 矩阵为

$$F'(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \frac{\partial f_1}{\partial x_3} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \frac{\partial f_2}{\partial x_3} \\ \frac{\partial f_3}{\partial x_1} & \frac{\partial f_3}{\partial x_2} & \frac{\partial f_3}{\partial x_3} \end{bmatrix}$$

给定一个初始向量  $x^{(0)} = \left(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, x_3^{(0)}\right)^{\mathrm{T}}$ ,数值求解非线性方程组 F(x) = 0 的 Newton 迭代公式就可以写为:

$$x^{(n+1)} = x^{(n)} - [F'(x^{(n)})]^{-1}F(x^{(n)}), \quad n = 0, 1, 2...$$

当然,这个迭代法有意义需要 Jacobi 矩阵  $F'(x^{(n)})$  可逆. 实际计算时并不直接计算 Jacobi 矩阵的逆,而是先解线性方程组

$$F'(x^{(n)})\delta x^{(n)} = -F(x^{(n)})$$

得到  $\delta x^{(n)}$ , 然后令

$$x^{(n+1)} = x^{(n)} + \delta x^{(n)}$$

### 定理

设 F(x) 在其零点  $x_*$  的某个邻域内二次连续可微,且  $\det(F'(x_*)) \neq 0$ ,则存在正数  $\delta$ ,当迭代初值  $\|x^{(0)}-x_*\| \leq \delta$  时,由 Newton 迭代产生的序列  $\{x^{(n)}\}$  都收敛于  $x_*$ ,而且收敛至少是 2 阶的.

## 割线迭代法

在 Newton 迭代法(3)式中用差商代替导数就得到割线迭代法

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{s_n}, 
ot \exists r = \frac{f(x_n) - f(x_{n-1})}{x_n - x_{n-1}}, 
ot n = 0, 1, 2 \cdots$$

割线法需要两个初值  $x_0, x_1$ ,每次迭代只计算函数值,不需要计算导数.

## 定理(收敛性与收敛速率)

设  $f(x) \in C^2(B_\delta(x_*))$ ,  $f'(x) \neq 0$ ,  $x \in B_\delta(x_*) = [x_* - \delta, x_* + \delta]$ . 如果初值  $x_0, x_1 \in B_\delta(x_*)$  且充分靠近  $x_*$ ,则割线法的迭代序列收敛于零点  $x_*$ ,而且存在 C > 0 使得

$$|x_{n+1} - x_*| \le C|x_n - x_*|^r$$
,  $n \ge n_0$ ,  $r = \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \cong 1.618$ .

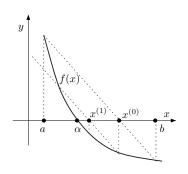
即割线法是局部超线性收敛的方法.

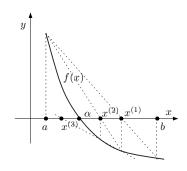
割线迭代法又称为"拟 Newton 法",它也可以推广到非线性方程组.

#### 设函数 f(x) 在 [a,b] 区间中的有惟一零点, 迭代法

$$x_0 = a - \frac{f(a)}{s}, \quad s = \frac{f(b) - f(a)}{b - a},$$
  
 $x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{s}, \quad n = 0, 1, 2 \cdots$ 

#### 称为固定割线法.





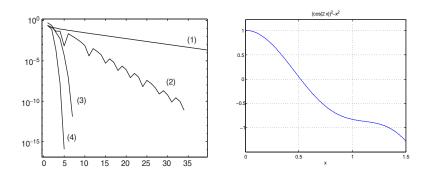


图: 收敛速率的比较:  $f(x) = \cos^2(2x) - x^2$ ,  $x \in [0, 1.5]$ , 零点  $x_* \approx 0.5149$ , 迭代 初值  $x_0 = 0.75$  或者  $x_0 = 0, x_1 = 0.75$ . (1) 固定割线法, (2) 二分法, (3) 割线法, (4)Newton 法.

## 逆二次插值法

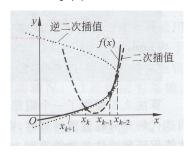
割线法用已有的两次迭代值得到下一次迭代值. 那为何从第三次迭代开始不用前面三次迭代值呢?

如果已经有三次迭代值及其函数值:

$$(x_{n-2},y_{n-2}), (x_{n-1},y_{n-1}), (x_n,y_n),$$

就可以用二次插值多项式 p(x) 在局部近似 f(x),并用 p(x) 的零点作为下一次的迭代值.

这样做有个问题:插值多项式 p(x) 很可能没有零点.



逆插值:把y当自变量考虑对反函数 $x = f^{-1}(y)$ 做插值,用插值数据

$$(y_{n-2},x_{n-2}), (y_{n-1},x_{n-1}), (y_n,x_n)$$

构造二次插值多项式 x = P(y). 然后取 x = P(0) 作为下一次的迭代值.

显然, 逆二次插值法需要一个关键条件:  $y_{n-2}, y_{n-1}, y_n$  要互异.

反函数  $x = f^{-1}(y)$  的二次 Lagrange 插值多项式为

$$P(y) = \frac{(y - y_{n-1})(y - y_n)}{(y_{n-2} - y_{n-1})(y_{n-2} - y_n)} x_{n-2} + \frac{(y - y_{n-2})(y - y_n)}{(y_{n-1} - y_{n-2})(y_{n-1} - y_n)} x_{n-1} + \frac{(y - y_{n-2})(y - y_{n-1})}{(y_n - y_{n-2})(y_n - y_{n-1})} x_n.$$

取  $x_{n+1} = P(0)$  就得到如下的迭代法

$$\begin{split} x_{n+1} &= \frac{f(x_{n-1})f(x_n)}{(f(x_{n-2}) - f(x_{n-1}))(f(x_{n-2}) - f(x_n))} x_{n-2} + \\ &+ \frac{f(x_{n-2})f(x_n)}{(f(x_{n-1}) - f(x_{n-2}))(f(x_{n-1}) - f(x_n))} x_{n-1} + \\ &+ \frac{f(x_{n-2})f(x_{n-1})}{(f(x_n) - f(x_{n-2}))(f(x_n) - f(x_{n-1}))} x_n, \end{split}$$

其中  $n = 2, 3, 4, \dots$ ,需要 3 个初值  $x_0, x_1, x_2$ .

#### 定理(收敛性与收敛速率)

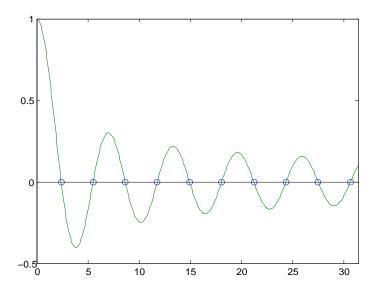
设 f(x) 满足与割线法收敛定理类似的条件. 如果初值  $x_0,x_1,x_2$  充分靠近 f(x) 的零点  $x_*$ ,则逆二次插值法迭代序列收敛于零点  $x_*$ ,而且存在常数 C>0 使得

$$|x_{n+1} - x_*| \le C|x_n - x_*|^r$$
,  $n \ge n_0$ ,  $r \cong 1.839$ .

成立,即逆二次插值法是局部超线性收敛的方法.

#### Matlab 中的 fzero 函数就是二分法与上述割线法和逆插值方法的结合.

```
1  J0 = @(x) besselj(0,x);
2  for n = 1:10
3  z(n) = fzero(J0,[(n-1) n]*pi);
4  end
5  x = 0:pi/50:10*pi;
6  y = J0(x);
7  plot(z,zeros(1,10),'o',x,y,'-')
8  line([0 10*pi],[0 0],'color','black')
9  axis([0 10*pi -0.5 1.0])
```



## 参考书

- Alfio Quarteroni, Riccardo Sacco, Fausto Saleri, Numerical Mathematics(2nd Edition), Springer, 2007.
- Steven C. Chapra, Applied Numerical Methods with MATLAB for Engineers and Scientists, Third Edition, McGraw-Hill, 2012.
- Walter Gander, Martin J. Gander, Felix Kwok, Scientific Computing: an introduction using Maple and MATLAB, Springer 2014.
- Ward Cheney, David Kincaid, Numerical Mathematics and Computing (6th Edition), Thomson Brooks/Cole, 2008.