

第六章 方程求根

- 很多方程的求解没有相应的求解公式，本章讨论单变量非线性方程的求解，采用数值方式求解
- 设非线性方程 $f(x) = 0$

其中 $x \in R, f(x) \in C[a, b]$

- 方程 $f(x) = 0$ 的根 x^* 称为函数 $f(x)$ 的零点。也就是有： $f(x^*) = 0$
- 若有 $f(x) = (x - x^*)^m g(x)$, $g(x^*) \neq 0$, 则 x^* 称为函数 $f(x)$ 的 m 重零点或 m 重根， $m=1$ 时称为单根。

第一节 二分法

- 设函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续，且 $f(a)*f(b)<0$ ，根据连续函数的性质可知，方程 $f(x)$ 在 (a, b) 内一定有实零点（ $f(x)$ 有实根）。相应地， $[a, b]$ 称为 $f(x)=0$ 的有根区间
- 考虑有根区间 $[a, b]$ ，取其中点 $x_0=(a+b)/2$ ，检查 $f(x_0)$ 和 $f(a)$ 的符号
 - ◆如果同号，说明根在 (x_0, b) 之间， $a = x_0$
 - ◆如果异号，说明根在 (a, x_0) 之间， $b = x_0$

继续这个过程

二分法

- 停止条件(下列条件之一):
 1. 找到中间点 x_0 : $f(x_0)=0$
 2. $|b-a|<\varepsilon$, $\varepsilon>0$, 预先给定
 - 若满足条件1, 则找到精确解
 - 若满足条件2, 取 $x=(a+b)/2$ 为方程的根, 近似解
- 特点: 有根区间每次缩小一半, 即搜索区间减少, 二分的过程可继续下去, 直到满足精度要求为止。

二分法算法

- 计算 $f(x)$ 在有根区间 $[a, b]$ 端点处的值 $f(a)$ 和 $f(b)$
- 计算 $f(x)$ 在区间中点 $x_0=(a+b)/2$ 处的值 $f(x_0)$
- 若 $f(x_0)=0$ ，则 x_0 即是根，结束（若 $|a-b|<\varepsilon$ ，也结束）；否则
 - ◆ 若 $f(x_0)$ 与 $f(a)$ 同号，则 $a= x_0$
 - ◆ 若 $f(x_0)$ 与 $f(a)$ 异号，则 $b= x_0$
- 在新的有根区间 $[a, b]$ 内继续前述过程

示例

- 例，求方程 $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$ 在区间 $[1.0 \ 1.5]$ 内的一个根

第二节 迭代法

- 迭代法一般由一个初始值 x_0 ，通过某一个公式，算出一个新值 x_1 ，用 x_1 替代 x_0 ，继续计算新值，由此得到一个值的序列。
- 如果该序列收敛，则收敛的极限即是所求的根
- 迭代法中要有一个计算公式：

$$x=\varphi(x)$$

迭代过程

- 给定初始值 x_0 ，计算 $x_1 = \varphi(x_0)$ ，由 x_1 可计算出 x_2 ，

一般地： $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ ，

极限
$$x^* = \lim_{k \rightarrow \infty} x_k$$

- 迭代法不能保证总是收敛，是否收敛依赖于计算公式 $\varphi(x)$ and x_0

示例

- 对于前述的方程 $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$ ，可以有两种迭代方式：
 - $x = x^3 - 1$
 - $x = \sqrt[3]{x + 1}$
- 有根区间是 $[1.0 \ 1.5]$ ，如果选择的初始值不好（例如1.4），则按照第一个公式计算，得到的值序列是发散的，显然不能求出方程的根。

- **定理1:** 设方程 $x=\varphi(x)$ 在区间 $[a, b]$ 内有根 x^* , 则迭代过程 $x_{k+1}=\varphi(x_k)$ 收敛的条件为:
存在定数 $0<L<1$, 使对任意 $x\in[a, b]$, 成立

$$|\varphi'(x_k)|\leq L$$

- **证明:** 由迭代公式 $x=\varphi(x)$ 及微分中值定理

$$x_{k+1} - x^* = \varphi(x_k) - \varphi(x^*) = \varphi'(\xi)(x_k - x^*) \quad \xi \text{ 是 } x_k \text{ 与 } x^* \text{ 之间的某一点}$$

$$|x_{k+1} - x^*| \leq L|x_k - x^*| \leq L^2|x_{k-1} - x^*| \leq \cdots \leq L^k|x_0 - x^*| \quad L^k \rightarrow 0$$

故 $\lim_{k \rightarrow \infty} |x_{k+1} - x^*| = 0$ 即 $\lim_{k \rightarrow \infty} x_{k+1} = x^*$

• **定理2**: 设函数 $\varphi(x)$ 满足条件:

1. 对任意的 $x \in [a, b]$ 有 $a \leq \varphi(x) \leq b$
2. 存在正数 $L < 1$, 使对任意 $x \in [a, b]$ 有

$$|\varphi'(x_k)| \leq L < 1$$

则迭代过程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 对于任意初值 $x_0 \in [a, b]$ 均收敛于方程

$x = \varphi(x)$ 的根 x^* , 且误差估计为:

$$|x_k - x^*| \leq L^k / (1 - L) |x_1 - x_0|$$

- 证明：收敛性由定理1保证。

$$|x_{k+1} - x_k| = |\varphi(x_k) - \varphi(x_{k-1})| \leq L|x_k - x_{k-1}| \leq L^2|x_{k-1} - x_{k-2}| \leq \cdots \leq L^k|x_1 - x_0|$$

对任意正整数 p ，有

$$\begin{aligned} |x_{k+p} - x_k| &\leq |x_{k+p} - x_{k+p-1}| + |x_{k+p-1} - x_{k+p-2}| + \cdots + |x_{k+1} - x_k| \\ &\leq (L^{k+p-1} + L^{k+p-2} + \cdots + L^k)|x_1 - x_0| \leq L^k/(1-L)|x_1 - x_0| \end{aligned}$$

在上式中，令 $p \rightarrow \infty$ ，有 $\lim_{p \rightarrow \infty} x_{k+p} = x^*$

则有， $|x_k - x^*| \leq L^k/(1-L)|x_1 - x_0|$

- **定义1**: 如果存在 x^* 的某个邻域 $R: |x - x^*| \leq \delta$, 使迭代过程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 对于任意初值 $x_0 \in R$ 均收敛, 则称迭代过程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 在根 x^* 邻近具有局部收敛性。

- **定理3:** 设 x^* 为方程 $x=\varphi(x)$ 的根, $\varphi'(x)$ 在 x^* 的邻近连续, 且 $|\varphi'(x^*)|<1$, 则迭代过程 $x_{k+1}=\varphi(x_k)$ 在 x^* 邻近具有局部收敛性。
- 证明: 由连续函数的性质, 存在 x^* 的某个邻域 R : $|x-x^*|\leq\delta$, 使对于任意的 $x\in R$, 成立:

$$|\varphi'(x)|\leq L<1$$

$$\text{而 } |\varphi(x)-x^*| = |\varphi(x)-\varphi(x^*)| \leq L|x-x^*| \leq |x-x^*| \leq \delta$$

即, 对于任意 $x\in R$, 总有 $\varphi(x)\in R$, 则由定理1可知, 对任意初始值 $x_0\in R$, $x_{k+1}=\varphi(x_k)$ 均收敛。

示例

- 例：求方程 $x=e^{-x}$ 在 $x=0.5$ 附近的一个根，要求精度 $\varepsilon=10^{-5}$

迭代收敛的速度

- 迭代法中的收敛速度是很关键的
- 设 x_0 是根 x^* 的某个预测值，迭代一次后，得到

$$x_1 = \varphi(x_0)$$

由微分中值定理，有

$$x_1 - x^* = \varphi(x_0) - \varphi(x^*) = \varphi'(\xi)(x_0 - x^*)$$

其中， ξ 介于 x_0 与 x^* 之间

- 如果 $\varphi'(x)$ 改变不大，可以认为 $\varphi'(x)$ 近似于某个常数 L ，则

$$x_1 - x^* \approx L(x_0 - x^*) = Lx_0 - Lx^*$$

$$x^*(L-1) \approx Lx_0 - x_1$$

$$x^* \approx x_1/(1-L) - Lx_0/(1-L)$$

希望用 $x^* \approx x_1/(1-L) - Lx_0/(1-L)$ 来近似，能得到比 x_1 更好的值

$$x_2 \approx x_1/(1-L) - L/(1-L)x_0 = x_1 + L/(1-L)(x_1 - x_0)$$

- 由此，迭代算法表示为

$$\overline{x_{k+1}} = \varphi(x_k)$$

$$x_{k+1} = \overline{x_{k+1}} + \frac{L}{1-L} (\overline{x_{k+1}} - x_k)$$

- 进一步的，需要消去L，

$$\mathbf{x}_2 = \varphi(\mathbf{x}_1)$$

$$\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}^* \approx \mathbf{L}(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}^*)$$

$$\begin{cases} x_1 - x^* \approx L(x_0 - x^*) \\ x_2 - x^* \approx L(x_1 - x^*) \end{cases}$$

消去L: $\frac{x_1 - x^*}{x_2 - x^*} \approx \frac{x_0 - x^*}{x_1 - x^*}$

埃特金Aitken算法

- 整理得：

$$x^* \approx x_0 - \frac{(x_0 - x_1)^2}{x_0 - 2x_1 + x_2} \quad (\text{右侧的值记为}\overline{x_1})$$

- 埃特金Aitken算法：由 x_k 得到 x_{k+1} 、 x_{k+2}

$$x_{k+1} = \varphi(x_k)$$

$$x_{k+2} = \varphi(x_{k+1})$$

然后计算： $\overline{x_{k+1}} = x_k - \frac{(x_{k+1} - x_k)^2}{x_k - 2x_{k+1} + x_{k+2}}$

- 含义：在原序列 $\{x_k\}$ 的基础上，得到新的序列 $\{\overline{x_{k+1}}\}$
- 新序列的收敛速度，比原序列的收敛速度更快

Steffensen迭代法

将埃特金方法与方程迭代求根方法结合：

$$y_k = \varphi(x_k)$$

$$z_k = \varphi(y_k)$$

则得到Steffensen迭代法：

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

也可以写为另一种形式：

若将迭代方程表示为： $\mathbf{x}_{k+1}=\psi(\mathbf{x}_k)$ ， 则

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

第三节 牛顿法

- 对于方程 $f(x) = 0$

迭代公式为
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

- 定义：设迭代方程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 收敛于方程 $x = \varphi(x)$ 的根 x^* ，如果迭代误差 $e_k = x_k - x^*$ 当 $k \rightarrow \infty$ 时成立下列渐近关系式：

$$\frac{e_{k+1}}{e_k^p} \rightarrow c \quad c \neq 0 \text{ 是一个常数}$$

则称该迭代过程是 p 阶收敛的。

$p=1$ 时，称为线性收敛

$p>1$ 时，称为超线性收敛

$p=2$ 时，称为平方收敛

- **定理4**: 对于迭代过程 $x_{k+1}=\varphi(x_k)$, 如果 $\varphi^{(p)}(x)$ 在所求根 x^* 的邻近连续, 并且

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

则该迭代过程在点 x^* 邻近是 p 阶收敛的。

- **定理5**: 设函数 $f(x)$ 有 $m(>2)$ 阶连续导数, p 是方程 $f(x)=0$ 的单根, 则当 x_0 充分接近 p 时, 牛顿法收敛, 且至少为二阶收敛。

- 证明:

牛顿迭代函数: $\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$

$$\varphi'(x) = \frac{f(x)f''(x)}{(f'(x))^2}$$

因为 $f(x^*)=0$, 所以 $\varphi'(x^*)=0$, 至少是二阶收敛的。

算法

- 选初始点 x_0 , 计算 $f_0 = f(x_0)$ $f'_0 = f'(x_0)$
- 计算 $x_1 = x_0 - \frac{f_0}{f'_0}$ $f_1 = f(x_1)$ $f'_1 = f'(x_1)$

- 计算

$$\delta = \begin{cases} |x_1 - x_0| & \text{当 } |x_1| < C \\ \frac{|x_1 - x_0|}{|x_1|} & \text{当 } |x_1| \geq C \end{cases} \quad \text{通常 } C \text{ 可取 } 1$$

如果 $|\delta| < \varepsilon_1$, 或 $|f_1| < \varepsilon_2$, 则结束, x_1 即为根, 否则执行下步

- 迭代次数加1, 若次数大于预定的次数, 或者 $f'_1=0$, 则方法失败
否则 $x_0 = x_1, f_0 = f_1, f'_0 = f'_1$, 继续迭代

第四节 弦截法与抛物线法

- 使用函数值替代导数值，以避免导数计算。
- 对于方程 $f(x) = 0$

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

（同学们可以找出这个公式和牛顿公式的差异，看看**导数**是用什么取代的，这实际上是**差商**的概念，插值一章中要介绍的内容）

- 弦截法中，要使用前两步的结果，所以需要两个初值。
- 具有超线性的收敛性。

- 抛物线法的迭代公式:

$$x_{k+1} = x_k - \frac{2f(x_k)}{\omega \pm \sqrt{\omega^2 - 4f(x_k)f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]}}$$

其中: $\omega = f[x_k, x_{k-1}] + f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}](x_k - x_{k-1})$

($f[x_k, x_{k-1}]$ 和 $f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]$ 是均差, 插值一章介绍)

上式中, 正负号的取法: 取较接近 x_k 的一个值作为新的近似根 x_{k+1}

- 抛物线法比弦截法收敛得更快。