#### 第2章 非线性方程求根

非线性科学是当今科学发展的一个重要研究方向,而非线性方程的求根也成了一个不可缺的内容。但是,非线性方程的求根非常复杂。

主讲: 纪庆革副教授

中山大学数据科学与计算机学院

E-Mail: 1024180018@qq.com

#### 第2章 非线性方程求根

通常非线性方程的根的情况非常复杂:

$$\begin{cases} \sin(\frac{\pi}{2}x) = y \\ y = \frac{1}{2} \end{cases}$$
 无穷组解 
$$\begin{cases} y = x^2 + a \\ x = y^2 + a \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = 1 & \text{无解} \\ a = \frac{1}{4} & - \text{个解} \\ a = 0 & \text{两个解} \\ a = -1 & \text{四个解} \end{cases}$$

#### 续

所以,只在某个区域内可能解存在唯一,而且经常很简单的形式的方程得不到精确解:

$$e^x - \cos(\pi x) = 0$$

因此,通常我们用迭代法解非线性方程

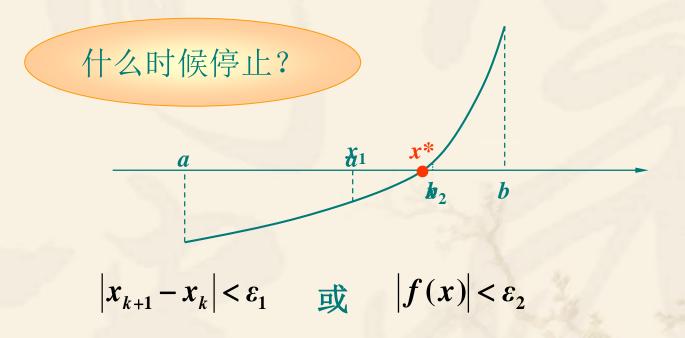
看迭代法之前, 先看看一种简单直观的方法

原理: 
$$f(a) \cdot f(b) < 0 \Rightarrow \exists x, s.t., f(x) = 0$$

### 内容

- **\***二分法
- ❖ 迭代法
- \* 牛顿法
- ❖弦截法 (割线法)

# 2.1 二分法(1/2)



### 二分法(2/2)



**End while** 

每次缩小一倍的区间,收敛速度为1/2,较慢,且只能求一个根,使用条件限制较大

不能保证x的精度 $x^*$ 

#### 2.2 迭代法(1/10)

$$f(x) = 0$$
 等价变换 
$$x = g(x)$$

f(x) 的根 g(x) 的不动点



从一个初值  $x_0$  出发,计算  $x_1 = g(x_0)$ , $x_2 = g(x_1)$ ,…,  $x_{k+1} = g(x_k)$ ,… 若  $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$  收敛,即存在  $x^*$  使得  $\lim_{k\to\infty} x_k = x^*$ ,且 g 连续,则由  $\lim_{k\to\infty} x_{k+1} = \lim_{k\to\infty} g(x_k)$  可知  $x^* = g(x^*)$ ,即 $x^*$  是 g 的不动点,也就是 f 的根。 迭代式 $x_{k+1} = g(x_k)$ , $k=0,1,2,\ldots$ 被称为基本迭代式,也被称为不动点迭代式。

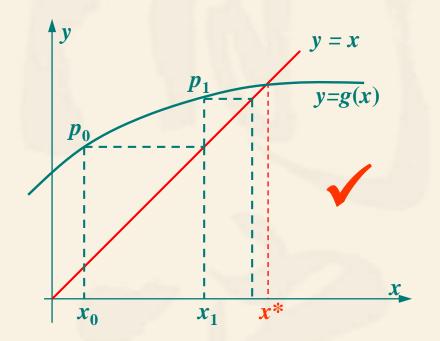
#### 迭代法(2/10)

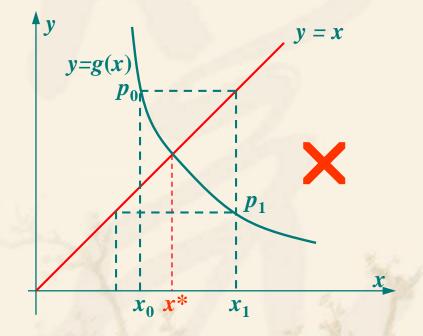
#### 迭代法的基本步骤如下:

- 1、给出方程的局部等价形式  $f(x) = 0 \Leftrightarrow x = \varphi(x)$
- 2、取合适的初值 $x_0$ ,产生迭代序列  $x_{i+1} = \phi(x_i)$
- 3、求极限  $x^* = \lim_{n \to +\infty} x_n$  , 易知, 该值为方程的根

一定收敛吗?

# 迭代法(3/10)





### 迭代法(4/10)

❖ 定义1 设x\*是g(x)的不动点,若存在x\*的一个邻域 $B: |x - x*| \le \delta$ ,使得对任何初值 $x_0 \in B$ ,由基本迭代法生成的序列满足 $\{x_k\} \subset B$ ,且收敛到x\*,则称基本迭代法是局部收敛的。

### 迭代法(5/10)

定理2.1  $\varphi(x), x \in [a,b]$ , 若满足:

- 1  $a \le \varphi(x) \le b, x \in [a,b]$
- $2 \cdot \varphi(x)$  可导,且存在正数L < 1,使得对任意的x,

有  $|\varphi'(x)| \leq L$ 

#### 则有:

- **1、存在唯一的点**  $x^*, x^* = \varphi(x^*)$
- 2、 $\forall x_0 \in [a,b]$ , 迭代序列{x<sub>k</sub>}收敛 到  $\varphi(x)$ 的不动点

x\*,且有误差估计

$$|x*-x_k| \le \frac{L^k}{1-L}|x_1-x_0|$$

### 迭代法(6/10)

证明: ①存在唯一性

做辅助函数 
$$\psi(x) = x - \varphi(x)$$
, 则有  $\psi(a) \le 0$ ,  $\psi(b) \ge 0$ 

所以,存在点 
$$x^*$$
,  $s.t.$ ,  $\psi(x^*) = 0 \Rightarrow x^* = \varphi(x^*)$ 

若 
$$x^{**} = \varphi(x^{**})$$
, 则有:

$$|x^* - x^{**}| = |\varphi(x^*) - \varphi(x^{**})| = |\varphi'(\xi)(x^* - x^{**})| \le L|x^* - x^{**}|$$

$$\nabla$$
,  $L < 1 \implies x^* = x^{**}$ 

② 
$$\forall x_0 \in [a,b]$$
 则

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

$$|x_{k+1} - x^*| \le L|x_k - x^*| \le \Lambda \le L^{k+1}|x_0 - x^*|$$

#### 所以,任意的初值都收敛

### 迭代法(7/10)

#### ③误差估计

$$\begin{aligned} |x_{k+1} - x_k| &= |\varphi(x_k) - \varphi(x_{k-1})| \le L |x_k - x_{k-1}| \le \Lambda \le L^k |x_1 - x_0| \\ \therefore |x_{k+p} - x_k| &\le |x_{k+p} - x_{k+p-1}| + \Lambda + |x_{k+1} - x_k| \\ &\le (L^{k+p+1} + \Lambda + L^k) |x_1 - x_0| \\ &= \frac{L^k (1 - L^p)}{1 - L} |x_1 - x_0| < \frac{L^k}{1 - L} |x_1 - x_0| \end{aligned}$$

#### 由p的任意性,令 $p \to +\infty$

$$|x^* - x_k| \le \frac{L^k}{1 - L} |x_1 - x_0|$$

证毕

### 迭代法(8/10)

定义2.2 设序列 $\{x_n\}$ 收敛于 $x^*$ ,令 $\varepsilon_n=x^*-x_n$ ,若存在某实数 $p\geq 1$ 及正常数C,使

$$\lim_{n\to\infty}\frac{\left|\mathcal{E}_{n+1}\right|}{\left|\mathcal{E}_{n}\right|^{p}}=C$$

则称序列 $\{x_n\}p$ 阶收敛,其中C称为渐进误差常数。

如果序列 $\{x_n\}$  是由迭代 $x_{n+1} = g(x_n)$ 产生的,且p阶收敛,则称这种迭代过程是p阶收敛。

当p=1,且C<1时,称为线性收敛。

当p>1,称为超线性收敛;

当p=2, 称为平方收敛(二次收敛)。

### 迭代法(9/10)

\* 迭代法的加速

∞埃特金(Altken)加速方法的计算公式:

$$�$$
第一步: 校正  $\widetilde{x}_{k+1} = \varphi(x_k)$ ;

第二步: 再校正 
$$\overline{x}_{k+1} = \varphi(\widetilde{x}_{k+1});$$

\*第三步: 加速 
$$x_{k+1} = \overline{x}_{k+1} - \frac{(\overline{x}_{k+1} - \widetilde{x}_{k+1})^2}{\overline{x}_{k+1} - 2\widetilde{x}_{k+1} + x_k}$$

#### 迭代法(10/10)

构造满足定理条件的等价形式一般难于做到。要构造收敛迭代格式有两个要素:

- 1、等价形式
- 2、初值选取

下面我们开始介绍若干种迭代法的构造方法:

- 1、切线法
- 2、割线法

#### 2.3 Newton迭代法(切线法)(1/5)

#### 将f(x)在初值处作Taylor展开

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!}(x - x_0)^2 + \Lambda$$

#### 取线性部分作为f(x)的近似,有:

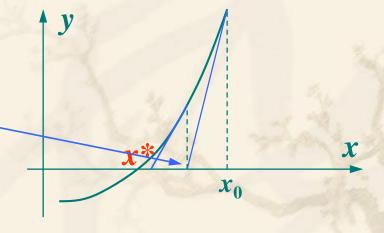
$$f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) \approx 0$$

#### 若 $f'(x_0) \neq 0$ ,则有

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

#### 类似,我们可以得到

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



### 2.3 Newton迭代法(2/5)

这样一直下去,我们可以得到迭代序列

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

Newton迭代的等价方程为:

$$f(x) = 0 \Leftrightarrow x = \varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

所以

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

若f(x)在a处为单根,则

$$f(a) = 0, f'(a) \neq 0, :. \varphi'(a) = 0$$

所以, 迭代格式收敛

### 2.3 Newton迭代法(3/5)

#### 若a为p重根,取迭代格式为:

$$x_{k+1} = x_k - p \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$
 函数在a处作 Taylor展开

#### 收敛速度

$$x_{n+1} - a = \varphi(x_n) - \varphi(a) = (x_n - a)\varphi'(a) + \frac{(x_n - a)^2}{2}\varphi''(\xi_n)$$

$$= \frac{(x_n - a)^2}{2}\varphi''(\xi_n) \approx \frac{(x_n - a)^2}{2}\varphi''(a)$$

$$\mathbb{EI} \quad \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^2} = M$$

即  $\frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^2} = M$  Newton迭代收敛速度快,格式简单,应用广泛

#### 2.3 Newton迭代法(4/5)

例 用Newton迭代法求方程 $xe^x$ -1=0在0.5附近的根, 精度要求 $\varepsilon$ =10-5.

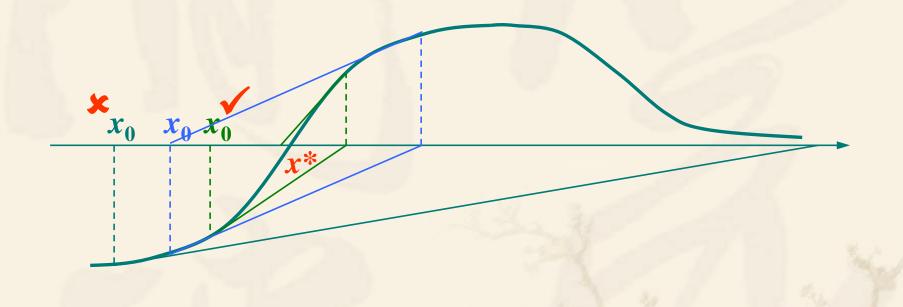
解 Newton 迭代格式为

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k e^{x_k} - 1}{e^{x_k} + x_k e^{x_k}} = x_k - \frac{x_k - e^{-x_k}}{1 + x_k}$$
,  $k = 0,1,2,\Lambda$ 

0       0.5       -0.17563936         1       0.57102044       0.01074751       0.07102044	
	8.7
2 0.56715557 0.00003393 0.00386487	
3 0.56714329 0.0000000000 0.00001228	1
4 0.56714329 0.0000000000 0.000000000	1

### 2.3 Newton迭代法(5/5)

注: Newton's Method 收敛性依赖于x<sub>0</sub> 的选取。

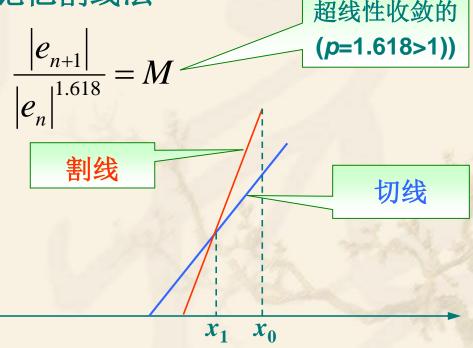


### 2.4 弦截法 (割线法) (1/3)

将Newton迭代中的导数,用差商代替,有格式

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

又称双点割线法, 也称有记忆割线法



双点割线法是

## 弦截法(割线法)(2/3)

把上式中的 $x_{n-1}$ 换为 $x_0$ ,则得 迭代公式:

$$x_{k+1} = x_k - f(x_k) \frac{x_k - x_0}{f(x_k) - f(x_0)}$$

该式称为单点割线法。 单点割线法在单根附近是 线性收敛的。

注:双点割线法、单点割线法都需要x\*邻近的两个初始近似值 $x_0, x_1$ 才能开始计算。

#### 弦截法(3/3)

定理: 设方程 f(x) = 0 的根为 $x^*$ . 若f(x) 在 $x^*$  附近有连续的二阶导数,  $f(x) \neq 0$  , 而初值 $x_0,x_1$ 充分接近 $x^*$ ,则双点割线法的迭代过程收敛,收敛速度为

$$|x_{n+1} - x^*| \approx \left| \frac{f''(x^*)}{2f'(x^*)} \right|^{0.618} |x_n - x^*|^{1.618}$$

### 实验2 非线性方程求根

- 1.分别编写用Newton迭代和弦截法求根的通用程序
- 2.用如上程序求根

$$f(x) = \frac{x^3}{3} - x = 0$$

取初值x<sub>0</sub> 为 0.1,0.2,0.9,9.0

3.简单分析你得到的数据

本课件是在中国科技大学张瑞老师课件基础上修改而成的,在此表示感谢!