

# 数值计算方法

## 第二章 非线性方程求根

[ruiluo@outlook.com](mailto:ruiluo@outlook.com)

# 单变量非线性方程

- 单变量非线性方程

$$f(x) = 0$$

其中  $x \in R$ ,  $f(x) \in C[a, b]$ 。这里  $C$  表示在区间上连续

- 有根区间, 逐次搜索
- 确定根所在的区间, 进行根的隔离
- 通过数值方法, 近似求解, 并保证精度要求

# 求有根区间

例：求  $f(x) = x^3 - 10x^2 + 30x - 25 = 0$  的有根区间

# 求有根区间

例：求  $f(x) = x^3 - 10x^2 + 30x - 25 = 0$  的有根区间

$f(x)$  连续，所以可以通过检测  $x = 0, 1, 2, \dots, 6$  上函数的正负来初步确定函数的有根区间

# 二分法

- 逐次搜索法：将区间 $[a, b]$ 分成若干小的子区间，由零点定理确定根所在的子区间，不断细分直到满足精度要求
- 二分法（逐次搜索法的一种）：
  - ① 有根区间 $[a, b]$ 令为有根区间 $[a_0, b_0], i = 0$
  - ② 考察有根区间 $[a_i, b_i]$ ，取中点 $x_i = (a_i + b_i)/2$ ，
  - ③ 根据 $f(x_i)$ ， $f(a_i)$ ， $f(b_i)$ 的符号，判断根在 $[a_i, x_i]$ 还是 $[x_i, b_i]$ 内
  - ④ 将折半过后的有根区间作为 $[a_{i+1}, b_{i+1}]$
  - ⑤ 重复步骤2-4，直到达到求解精度
- 二分法的优点是算法简单，且总是收敛的
- 缺点是事先要确定有根区间，且收敛较慢，且不能用于求复根或偶数重根

# 二分法

例：求方程  $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$  在区间  $[1.0, 1.5]$  内的一个实根,要求准确到小数点后的第2位

# 不动点迭代法(简单迭代法)

- 将方程 $f(x) = 0$ 改写成等价的形式:

$$x = g(x)$$

- 若 $x^*$  满足 $f(x^*) = 0$  ,则 $x^* = g(x^*)$  ,反之亦然。称 $x^*$ 为函数 $g(x)$  的一个不动点。
- 选择一个初始近似值 $x_0$  ,将它代入上式右端, 即可求得:

$$x_1 = g(x_0)$$

可以如此反复迭代计算: $x_{k+1} = g(x_k)$  ,  $k = 0, 1, 2, \dots$

- 如果有

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

则认为算法收敛

# 不动点迭代法(简单迭代法)

例：求方程  $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$  在  $x = 1.5$  附近的根



# 不动点迭代法(简单迭代法)

例：求方程  $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$  在  $x = 1.5$  附近的根

解：将原方程写成

$$x = \sqrt[3]{x+1}$$

的形式。所以迭代形式应为：

$$x_{k+1} = \sqrt[3]{x_k + 1}$$

# 不动点迭代法(简单迭代法)

例：求方程  $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$  在  $x = 1.5$  附近的根

解：将原方程写成

$$x = \sqrt[3]{x+1}$$

的形式。所以迭代形式应为：

$$x_{k+1} = \sqrt[3]{x_k + 1}$$

0	1.50000
1	1.35721
2	1.33086
3	1.32588
4	1.32494
5	1.32476
6	1.32473
7	1.32472
8	1.32472

# 不动点迭代法(简单迭代法)

采用迭代形式  $x_{k+1} = x_k^3 - 1$  能不能行?

# 不动点迭代法(简单迭代法)

- 求解方程

$$f(x) = x - x^{1/3} - 2 = 0$$

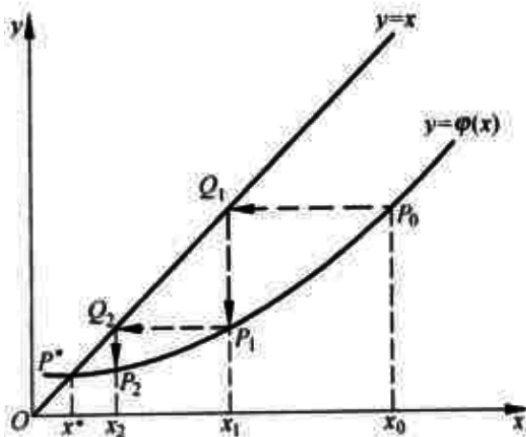
在3.5附近的根

- 求解格式可以有：
  - $g_1(x) = x^{1/3} + 2$
  - $g_2(x) = (x - 2)^3$
  - $g_3(x) = \frac{6+2x^{1/3}}{3-x^{-2/3}}$

# 不动点迭代法(简单迭代法)

$k$	$g_1(x)$	$g_2(x)$	$g_3(x)$
0	3	3	3
1	3.4422495703	1	3.5266442931
2	3.5098974493	-1	3.5213801474
3	3.5197243050	-27	3.5213797068
4	3.5211412691	-24389	3.5213797068
5	3.5213453678	$-1.45107e + 13$	
6	3.5213747615	$-3.05539e + 39$	
7	3.5213789946	$-2.85233e + 118$	
8	3.5213796042	- inf	
9	3.5213796920	- inf	
10	3.5213797047	- inf	
11	3.5213797065	- inf	

# 迭代法的几何意义



还有三种情况参看教材，图2-4

# 迭代法收敛的充分条件

## 定理1

设  $g(x) \in [a, b]$  满足以下两个条件:

- ① 对任意  $x \in [a, b]$ , 有  $g(x) \in [a, b]$ ;
- ② 存在常数  $L$ ,  $0 < L < 1$ , 使对任意  $x, y \in [a, b]$ , 有

$$|g(x) - g(y)| \leq L|x - y|$$

则

- ①  $x = g(x)$  在  $[a, b]$  上存在唯一实根  $x^*$
- ② 对任意初值  $x_0 \in [a, b]$ , 由  $x_{k+1} = g(x_k)$  得到的迭代序列  $\{x_k\}$  收敛到  $x = g(x)$  在  $[a, b]$  的唯一实根  $x^*$
- ③ 并有误差估计:

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

# 迭代法收敛的充分条件:局部收敛性

- 迭代序列 $\{x_k\}$  对于任何初始值 $x_0 \in [a, b]$  都收敛, 这种收敛性通常称为**全局收敛性**。这种情况常常不易检验, 通常只在不动点 $x^*$  的邻近考察其收敛性
- 设 $g(x)$  有不动点 $x^*$ , 如果存在 $x^*$  的某个邻域 $S = \{x \mid |x - x^*| \leq \delta\}$ , 对任意 $x_0 \in S$ , 迭代 $x_{k+1} = g(x_k)$  产生的序列 $\{x_k\} \in S$ , 且收敛到 $x^*$ , 则称迭代法**局部收敛**

## 定理2

设 $x^*$  为 $x = g(x)$  的不动点,  $g'(x)$  在 $x^*$  的某个邻域连续, 且 $|g'(x)| < 1$ , 则迭代法 $x_{k+1} = g(x_k)$ 局部收敛



# 迭代法收敛的充分条件

例：方程  $x = e^{-x}$  有唯一实根位于  $(0, 1)$ ，试分析迭代过程

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

的收敛性

# 牛顿迭代法

- 基本思想：将非线性方程  $f(x) = 0$  逐步归结为某种线性方程求解
- 将  $f(x)$  在  $x_k$  处做Taylor展开，保留一阶（线性）项，则  $f(x) = 0$  近似写作：

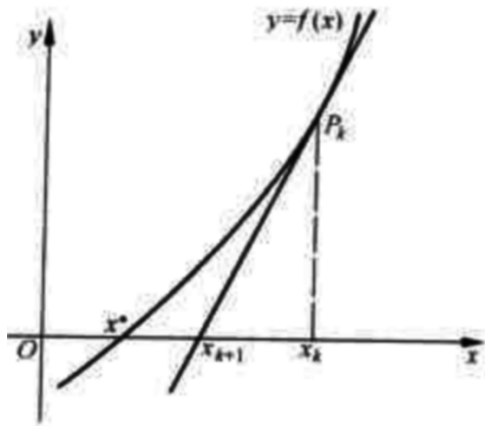
$$f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) = 0$$

该方程的根  $x$  作为迭代的  $x_{k+1}$  则得到：

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

即牛顿迭代法

# 牛顿迭代法的几何意义



# 牛顿迭代法

例：用牛顿迭代法计算方程

$$x - \cos x = 0$$

的实根，要求精确到

$$|x_{k+1} - x_k| < 10^{-5}$$

# 牛顿迭代法的收敛条件

## 定理3

对于方程  $f(x) = 0$  , 若存在区间  $(a, b)$  , 使

- ① 区间  $(a, b)$  上存在方程的单根  $x^*$
- ②  $f''(x)$  在区间  $(a, b)$  内连续

则牛顿迭代法在  $x^*$  局部收敛

# 牛顿迭代法的收敛条件

## 定理4

对方程  $f(x) = 0$ , 若存在区间  $[a, b]$ , 使

- $f''(x)$  在  $[a, b]$  上连续
- $f(a)f(b) < 0$
- 对任意  $x \in [a, b]$ , 都有  $f'(x) \neq 0$
- $f''(x)$  在  $[a, b]$  上保号

则当初值  $x_0 \in [a, b]$  且  $f(x_0)f''(x_0) > 0$  时, 牛顿迭代法产生的迭代序列  $\{x_k\}$  收敛于方程  $f(x) = 0$  在  $[a, b]$  上的唯一实根  $x^*$

# 牛顿法

- 牛顿法的优点是收敛快
- 缺点(1): 每步迭代要计算  $f(x_k)$  和  $f'(x_k)$ , 计算量较大且有时  $f'(x_k)$  计算较困难
- 缺点(2): 初始近似  $x_0$  只在根  $x$  附近才能保证收敛, 如  $x_0$  给的不合适可能不收敛

# 牛顿下山法

迭代公式：

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

$\lambda$  称为下山因子，目的为了保证收敛，其在每一步中可不同，收敛的目的要求  $|f(x_{k+1})| < |f(x_k)|$



# 弦割法

思路：近似表示一阶微分

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

迭代公式：

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})}(x_k - x_{k-1}), \quad k = 1, 2, \dots$$

# 弦割法

思路：近似表示一阶微分

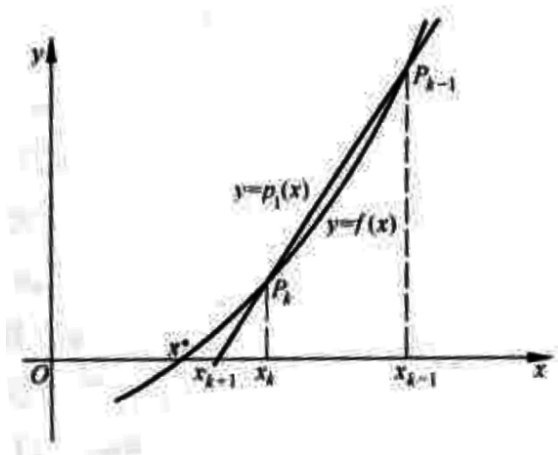
$$f'(x_k) = \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$$

迭代公式：

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})}(x_k - x_{k-1}), \quad k = 1, 2, \dots$$

好处：避免了求微分

# 弦割法



# 非线性方程组求根

非线性方程组

$$\begin{cases} f_1(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, \dots, x_n) = 0 \\ \dots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

可以写成

$$F(X) = 0$$

的形式，其中

$$F \equiv \{f_1, f_2, \dots, f_n\}^T, \quad X \equiv \{x_1, x_2, \dots, x_n\}^T$$

# 非线性方程组求根

我们可以写出相关的Jacobi矩阵

$$F'(X) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ h \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

仿造牛顿迭代法的方式，可以得到方程组的迭代公式

$$X_{k+1} = X_k - [F'(X_k)]^{-1} \cdot F(X_k)$$

# 收敛阶

一个迭代格式是  $p$  阶收敛的，它应该满足

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|x^* - x_{k+1}|}{|x^* - x_k|^p} = c$$

**定理：** 设  $x^*$  是方程  $x = g(x)$  的根，  
 $g(x), g'(x), \dots, g^{(p)}(x)$  在  $x^*$  的邻近连续

- 当  $0 < |g'(x^*)| < 1$  时, 迭代法是线性收敛的
- 当  $g'(x^*) = 0, g''(x^*) \neq 0$  时, 迭代法是平方收敛的

# 艾特肯方法

对线性收敛速度的迭代格式，可有近似：

$$\frac{x^* - x_{k+1}}{x^* - x_k} \approx \frac{x^* - x_{k+2}}{x^* - x_{k+1}}$$

容易解出

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

这样求解出来的  $x^*$  可以作为一个很好的近似：

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

# 艾特肯方法

所以，迭代格式可以是：

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

- 这里调用了两次  $g(x)$ ，仍然可以降低计算量（迭代次数可大幅减小）
- 注意：对线性收敛的迭代格式  $g(x)$  适用
- 思考：若  $g(x)$  是平方收敛的，迭代格式如何？