数值计算方法 (第五周)

第三章 非线性方程组的数值解法

张晓平



October 10, 2013

目录

- ① 3.1 二分法
- ② 3.2 不动点迭代法
- 3.3 牛顿迭代法
- 4 3.4 弦截法
- 5 3.5 小结

求代数方程

$$x^4 - 10x^3 + 35x^2 - 50x + 24 = 0$$

及超越方程

$$e^{-x} - \sin\left(\frac{n\pi}{2}\right) = 0$$

的解。

定理

高于4次的代数方程无精确的求根公式。

求代数方程

$$x^4 - 10x^3 + 35x^2 - 50x + 24 = 0$$

及超越方程

$$e^{-x} - \sin\left(\frac{n\pi}{2}\right) = 0$$

的解。

定理

高于4次的代数方程无精确的求根公式。

① 3.1 二分法

2 3.2 不动点迭代法

③ 3.3 牛顿迭代法

4 3.4 弦截法

5 3.5 小结

用近似方法求方程的根,需要知道方程的根所在区间。

定义

如果在区间[a,b]内只有方程f(x)=0的一个根,则称[a,b]为隔根区间。

5/80

二分法的基本思想

通过计算隔根区间的中点,逐步将隔根区间缩小,从而可得方程的近似根数列 $\{x_n\}$ 。

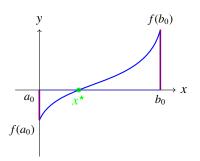
设f(x) = 0的隔根区间是[a,b],且f(a) < 0,f(b) > 0。

二分法的基本思想

通过计算隔根区间的中点,逐步将隔根区间缩小,从而可得方程的近似根数列 $\{x_n\}$ 。

设f(x) = 0的隔根区间是[a,b], 且f(a) < 0, f(b) > 0。

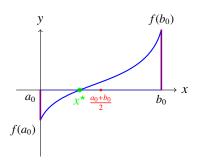
6/80



•
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_0+b_0}{2}$$
就是 $f(x) = 0$ 的根

►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) > 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[a_0, \frac{a_0+b_0}{2}]$

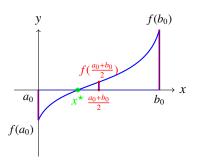
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_0+b_0}{2},b_0]$$



►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_0+b_0}{2}$$
 就 是 $f(x) = 0$ 的 根

►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) > 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[a_0, \frac{a_0+b_0}{2}]$

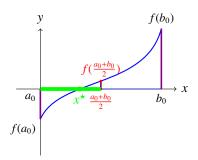
►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) < 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[\frac{a_0+b_0}{2}, b_0]$



•
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_0+b_0}{2}$$
就是 $f(x) = 0$ 的根

►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) > 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[a_0, \frac{a_0+b_0}{2}]$

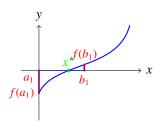
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_0+b_0}{2}, b_0]$$



►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_0+b_0}{2}$$
 就是 $f(x) = 0$ 的根

►
$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) > 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[a_0, \frac{a_0+b_0}{2}]$

$$f(\frac{a_0+b_0}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_0+b_0}{2}, b_0]$$

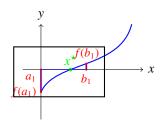


(2) 将新的隔根区间记为 $[a_1,b_1]$, 计算 $f(\frac{a_1+b_1}{2})$:

►
$$f(\frac{a_1+b_1}{2}) = 0$$
 ⇒ $x^* = \frac{a_1+b_1}{2}$ 就是 $f(x) = 0$ 的根

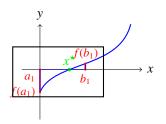
►
$$f(\frac{a_1+b_1}{2}) > 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[a_1, \frac{a_1+b_1}{2}]$

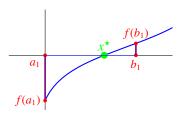
►
$$f(\frac{a_1+b_1}{2}) < 0$$
 ⇒ 隔根区间为 $[\frac{a_1+b_1}{2}, b_1]$



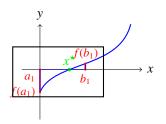
- (2) 将新的隔根区间记为 $[a_1,b_1]$, 计算 $f(\frac{a_1+b_1}{2})$:
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) = 0$ ⇒ $x^* = \frac{a_1+b_1}{2}$ 就是f(x) = 0的根

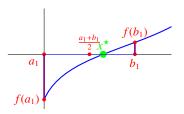
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) < 0$ ⇒ 隔根区间为 $[\frac{a_1+b_1}{2}, b_1]$



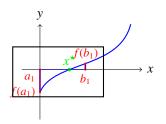


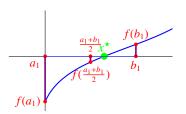
- (2) 将新的隔根区间记为 $[a_1,b_1]$, 计算 $f(\frac{a_1+b_1}{2})$:
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) = 0$ ⇒ $x^* = \frac{a_1+b_1}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) > 0$ ⇒ 隔根区间为 $[a_1, \frac{a_1+b_1}{2}]$
 - ▶ $f(\frac{a_1+b_1}{2}) < 0$ ⇒ 隔根区间为 $[\frac{a_1+b_1}{2}, b_1]$



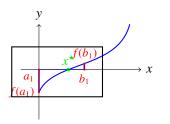


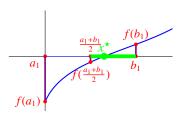
- (2) 将新的隔根区间记为 $[a_1,b_1]$, 计算 $f(\frac{a_1+b_1}{2})$:
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) = 0$ ⇒ $x^* = \frac{a_1+b_1}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) > 0$ ⇒ 隔根区间为 $[a_1, \frac{a_1+b_1}{2}]$
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) < 0$ ⇒ 隔根区间为 $[\frac{a_1+b_1}{2}, b_1]$



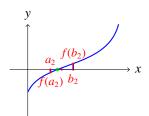


- (2) 将新的隔根区间记为 $[a_1,b_1]$, 计算 $f(\frac{a_1+b_1}{2})$:
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) = 0$ ⇒ $x^* = \frac{a_1+b_1}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) > 0$ ⇒ 隔根区间为 $[a_1, \frac{a_1+b_1}{2}]$
 - ▶ $f(\frac{a_1+b_1}{2}) < 0$ ⇒ 隔根区间为 $[\frac{a_1+b_1}{2}, b_1]$





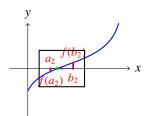
- (2) 将新的隔根区间记为 $[a_1,b_1]$, 计算 $f(\frac{a_1+b_1}{2})$:
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) = 0$ ⇒ $x^* = \frac{a_1+b_1}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) > 0$ ⇒ 隔根区间为 $[a_1, \frac{a_1+b_1}{2}]$
 - ► $f(\frac{a_1+b_1}{2}) < 0$ \implies 隔根区间为 $[\frac{a_1+b_1}{2}, b_1]$



(3) 将新的隔根区间记为 $[a_2,b_2]$, 计算 $f(\frac{a_2+b_2}{2})$:

1
$$f(\frac{a_2+b_2}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_2+b_2}{2}$$
就是 $f(x) = 0$ 的根

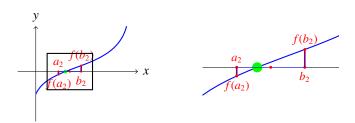
$$2 f(\frac{a_2+b_2}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_2+b_2}{2}, b_2]$$



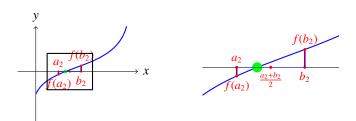
(3) 将新的隔根区间记为 $[a_2,b_2]$, 计算 $f(\frac{a_2+b_2}{2})$:

1
$$f(\frac{a_2+b_2}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_2+b_2}{2}$$
就是 $f(x) = 0$ 的根

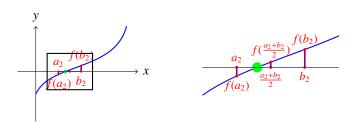
$$2 f(\frac{a_2+b_2}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_2+b_2}{2}, b_2]$$



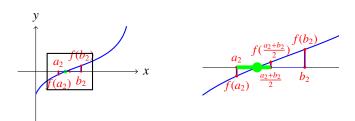
- (3) 将新的隔根区间记为 $[a_2,b_2]$, 计算 $f(\frac{a_2+b_2}{2})$:
 - 1 $f(\frac{a_2+b_2}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_2+b_2}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - $2 f(\frac{a_2+b_2}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_2+b_2}{2}, b_2]$



- (3) 将新的隔根区间记为 $[a_2,b_2]$, 计算 $f(\frac{a_2+b_2}{2})$:
 - 1 $f(\frac{a_2+b_2}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_2+b_2}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - $2 f(\frac{a_2+b_2}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_2+b_2}{2}, b_2]$



- (3) 将新的隔根区间记为 $[a_2,b_2]$, 计算 $f(\frac{a_2+b_2}{2})$:
 - 1 $f(\frac{a_2+b_2}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_2+b_2}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - $2 f(\frac{a_2+b_2}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_2+b_2}{2}, b_2]$



- (3) 将新的隔根区间记为 $[a_2,b_2]$, 计算 $f(\frac{a_2+b_2}{2})$:
 - 1 $f(\frac{a_2+b_2}{2}) = 0 \implies x^* = \frac{a_2+b_2}{2}$ 就是f(x) = 0的根
 - $2 f(\frac{a_2+b_2}{2}) < 0 \implies 隔根区间为[\frac{a_2+b_2}{2}, b_2]$
 - 3 $f(\frac{a_2+b_2}{2}) > 0$ ⇒ 隔根区间为 $[a_2, \frac{a_2+b_2}{2}]$

重复上述过程, 可得到一系列的隔根区间

$$[a_0,b_0]\supset [a_1,b_1]\supset\cdots\supset [a_2,b_2]\supset\cdots$$

并有 $f(a_k) \cdot f(b_k) < 0$, $x^* \in (a_k, b_k)$, 且后一区间的长度都是前一区间长度的一半, 即

$$b_k - a_k = \frac{b_{k-1} - a_{k-1}}{2} = \dots = \frac{b_0 - a_0}{2^k} = \frac{b - a}{2^k} \to 0, \quad k \to \infty.$$

即这些区间最终收缩于一点 x^* ,显然 x^* 就是方程f(x) = 0的根。



重复上述过程, 可得到一系列的隔根区间

$$[a_0,b_0]\supset [a_1,b_1]\supset\cdots\supset [a_2,b_2]\supset\cdots$$

并有 $f(a_k) \cdot f(b_k) < 0$, $x^* \in (a_k, b_k)$, 且后一区间的长度都是前一区间长度的一半, 即

$$b_k - a_k = \frac{b_{k-1} - a_{k-1}}{2} = \dots = \frac{b_0 - a_0}{2^k} = \frac{b - a}{2^k} \to 0, \quad k \to \infty.$$

即这些区间最终收缩于一点 x^* ,显然 x^* 就是方程f(x) = 0的根。



重复上述过程, 可得到一系列的隔根区间

$$[a_0,b_0]\supset [a_1,b_1]\supset\cdots\supset [a_2,b_2]\supset\cdots$$

并有 $f(a_k) \cdot f(b_k) < 0$, $x^* \in (a_k, b_k)$, 且后一区间的长度都是前一区间长度的一半, 即

$$b_k - a_k = \frac{b_{k-1} - a_{k-1}}{2} = \dots = \frac{b_0 - a_0}{2^k} = \frac{b - a}{2^k} \to 0, \quad k \to \infty.$$

即这些区间最终收缩于一点 x^* ,显然 x^* 就是方程f(x) = 0的根。

实际计算时,只要二分的次数n足够大,就可取最后区间的中点 $x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$ 作为方程f(x) = 0的近似值,即

$$x^* \approx \frac{a_k + b_k}{2}.$$

此时所产生的误差为

$$|x_k - x^*| \le \frac{b_k - a_k}{2} = \frac{b - a}{2^{k+1}}.$$

若事先给定的精度要求为ε,则只需

$$|x_k - x^*| \le \frac{b - a}{2^{k+1}} < \epsilon$$

便可停止计算。



实际计算时,只要二分的次数n足够大,就可取最后区间的中点 $x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$ 作为方程f(x) = 0的近似值,即

$$x^* \approx \frac{a_k + b_k}{2}.$$

此时所产生的误差为

$$|x_k - x^*| \le \frac{b_k - a_k}{2} = \frac{b - a}{2^{k+1}}.$$

若事先给定的精度要求为 ϵ ,则只需

$$|x_k - x^*| \le \frac{b - a}{2^{k+1}} < \epsilon$$

便可停止计算。



实际计算时,只要二分的次数n足够大,就可取最后区间的中点 $x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$ 作为方程f(x) = 0的近似值,即

$$x^* \approx \frac{a_k + b_k}{2}.$$

此时所产生的误差为

$$|x_k - x^*| \le \frac{b_k - a_k}{2} = \frac{b - a}{2^{k+1}}.$$

若事先给定的精度要求为 ϵ ,则只需

$$|x_k - x^*| \le \frac{b - a}{2^{k+1}} < \epsilon$$

便可停止计算。



用二分法求方程 $x^3 + 4x^2 - 10 = 0$ 在[1,2]内的根的近似解,要求绝对误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-2}$

解

在[1,2]上

$$f'(x) = 3x^2 + 4x > 0,$$

故f(x)在[1,2]上严格单调增加,且f(1) < 0,f(2) > 0,所以方程在[1,2]内有惟一实根。 令 $\frac{b-a}{2} \le \frac{1}{2} \times 10^{-2}$,则得

$$k+1 \ge \frac{\ln 200}{\ln 2},$$

所以至少对分7次。

用二分法求方程 $x^3 + 4x^2 - 10 = 0$ 在[1,2]内的根的近似解,要求绝对误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-2}$

解

在[1,2]上,

$$f'(x) = 3x^2 + 4x > 0,$$

故f(x)在[1,2]上严格单调增加,且f(1) < 0,f(2) > 0,所以方程在[1,2]内有惟一实根。 令皇 $4 < \frac{1}{2} \times 10^{-2}$,则得

$$k+1 \ge \frac{\ln 200}{\ln 2},$$

所以至少对分7次。

<ロト <回 > < 巨 > < 巨 > < 巨 > 三 の < (で)

用二分法求方程 $x^3 + 4x^2 - 10 = 0$ 在[1,2]内的根的近似解,要求绝对误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-2}$

解

在[1,2]上,

$$f'(x) = 3x^2 + 4x > 0,$$

故f(x)在[1,2]上严格单调增加,且f(1)<0,f(2)>0,所以方程在[1,2]内有惟一实根。 令 $\frac{b-a}{2}\leq \frac{1}{2}\times 10^{-2}$,则得

$$k+1 \ge \frac{\ln 200}{\ln 2},$$

所以至少对分7次。

<ロト <回 > < 巨 > < 巨 > < 巨 > 三 の < (で)

Table: 计算结果

\overline{k}	x_k	$f(x_k)$ 符号	隔根区间
1	$x_1 = 1.5$	+	[1, 1.5]
2	$x_2 = 1.25$	_	[1.25, 1.5]
3	$x_3 = 1.375$	+	[1.25, 1.375]
4	$x_4 = 1.3125$	_	[1.3125, 1.375]
5	$x_5 = 1.34375$	_	[1.34375, 1.375]
6	$x_6 = 1.359375$	_	[1.359375, 1.375]
7	$x_7 = 1.3671875$	+	[1.359375, 1.3671875]

计算步骤

(1) 准备

输入 a, b, ϵ , 计算f(a)

(2) 循环

计算
$$x = \frac{a+b}{2}$$

(3) 控制

 $\ddot{a}|b-a|<\epsilon$,则终止循环,x即为所求的根;否则转(2)继续循环;

优缺点

• 优点

- ▶ 运算简单,方法可靠,易于在计算机上实现
- ▶ 对函数 f(x)的要求不高,只要求y = f(x)在区间 [a,b]连续

• 缺点

- ▶ 不能用于求复根及偶数重根
- ▶ 收敛速度较慢(因为每步误差是以1/2因子下降)

• 作用

常用该方法为其他求根方法提供较好的初始值,再用其他的求根方法精确化。

3.1 二分法

优缺点

• 优点

- ▶ 运算简单,方法可靠,易于在计算机上实现
- ▶ 对函数 f(x)的要求不高,只要求y = f(x)在区间 [a,b]连续

缺点

- ▶ 不能用于求复根及偶数重根
- ▶ 收敛速度较慢(因为每步误差是以1/2因子下降)

• 作用

常用该方法为其他求根方法提供较好的初始值,再用其他的求根方法精确化。

3.1 二分法

优缺点

• 优点

- ▶ 运算简单,方法可靠,易于在计算机上实现
- ▶ 对函数 f(x)的要求不高,只要求y = f(x)在区间 [a,b]连续

缺点

- ▶ 不能用于求复根及偶数重根
- ▶ 收敛速度较慢(因为每步误差是以1/2因子下降)

作用

常用该方法为其他求根方法提供较好的初始值,再用其他的求根方法精确化。

① 3.1 二分法

2 3.2 不动点迭代法

③ 3.3 牛顿迭代法

4 3.4 弦截法

5 3.5 小结

给定方程

$$f(x) = 0, \qquad (1)$$

其中f(x)在有根区间[a,b]上连续,并设 x_0 是方程的一个近似根。

将(1)改写成等价形式

$$x = \varphi(x). \tag{2}$$

为了求得(1)的根,可由(2)构造迭代序列

$$\begin{pmatrix}
x_1 & = & \varphi(x_0), \\
x_2 & = & \varphi(x_1), \\
\vdots & \vdots & \vdots \\
x_{k+1} & = & \varphi(x_k), \\
\vdots & \vdots & \vdots
\end{pmatrix}$$

该方法成为迭代法, $\varphi(x)$ 称为迭代函数。

给定方程

$$f(x) = 0, \qquad (1)$$

其中f(x)在有根区间[a,b]上连续,并设 x_0 是方程的一个近似根。

将(1)改写成等价形式

$$x = \varphi(x). \tag{2}$$

为了求得(1)的根,可由(2)构造迭代序列

$$\begin{pmatrix}
x_1 & = & \varphi(x_0), \\
x_2 & = & \varphi(x_1), \\
\vdots & \vdots & \vdots \\
x_{k+1} & = & \varphi(x_k), \\
\vdots & \vdots & \vdots
\end{pmatrix}$$

该方法成为迭代法,φ(x)称为迭代函数。

给定方程

$$f(x) = 0, \qquad (1)$$

其中f(x)在有根区间[a,b]上连续,并设 x_0 是方程的一个近似根。

将(1)改写成等价形式

$$x = \varphi(x). \tag{2}$$

为了求得(1)的根,可由(2)构造迭代序列

$$\begin{cases} x_1 &= \varphi(x_0), \\ x_2 &= \varphi(x_1), \\ \vdots \\ x_{k+1} &= \varphi(x_k), \\ \vdots \end{cases}$$

该方法成为迭代法, φ(x)称为迭代函数。



给定方程

$$f(x) = 0, \qquad (1)$$

其中f(x)在有根区间[a,b]上连续,并设 x_0 是方程的一个近似根。

将(1)改写成等价形式

$$x = \varphi(x). \tag{2}$$

为了求得(1)的根,可由(2)构造迭代序列

$$\begin{cases} x_1 &= \varphi(x_0), \\ x_2 &= \varphi(x_1), \\ \vdots \\ x_{k+1} &= \varphi(x_k), \\ \vdots \end{cases}$$

该方法成为迭代法, $\varphi(x)$ 称为迭代函数。

若由迭代法产生的序列 $\{x_k\}$ 的极限存在,即

$$\lim_{k\to\infty}x_k=x^{\star},$$

则称迭代法收敛, 否则称迭代法发散。

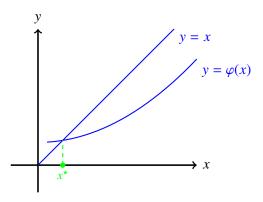


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

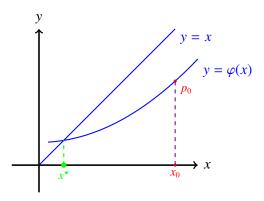


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

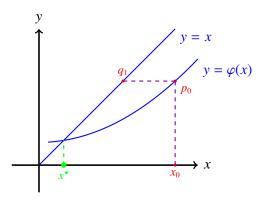


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

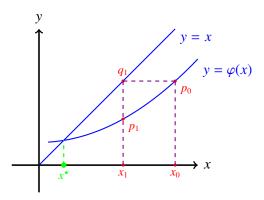


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

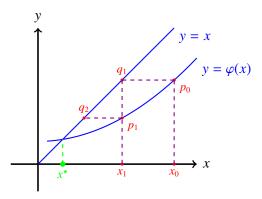


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

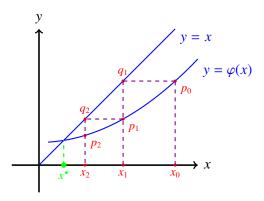


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

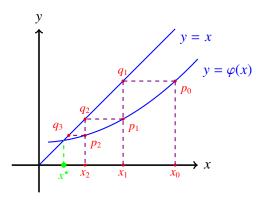


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

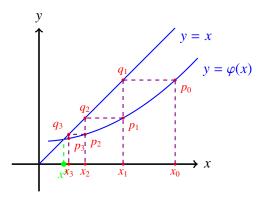


图: 几何解释(1): $0 < \varphi'(x^*) < 1$

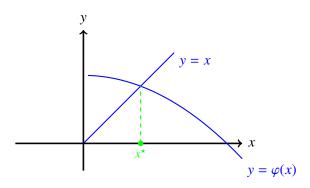


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

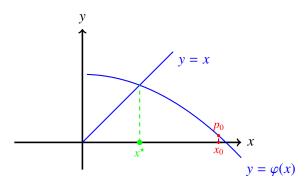


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

20 / 80

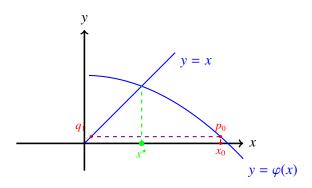


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

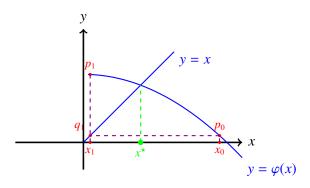


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

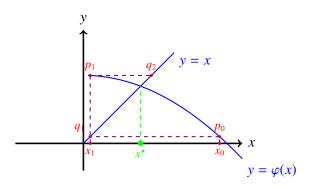


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

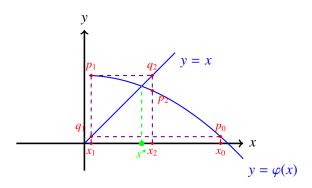


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

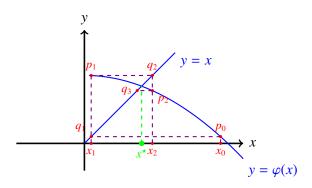


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

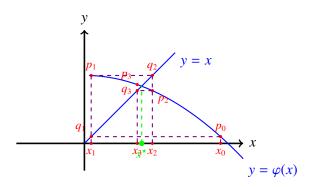


图:几何解释(2): $-1 < \varphi'(x^*) < 0$

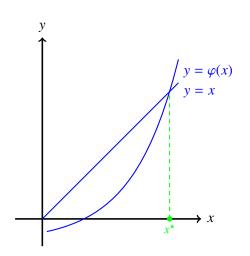


图: 几何解释(3): $\varphi'(x^*) > 1$

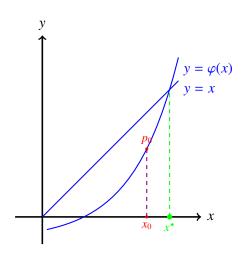


图: 几何解释(3): $\varphi'(x^*) > 1$

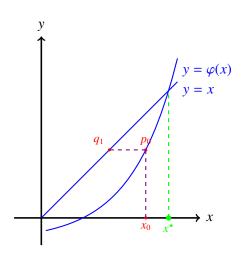


图: 几何解释(3): $\varphi'(x^*) > 1$

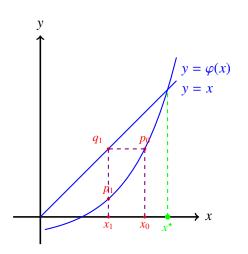


图: 几何解释(3): $\varphi'(x^*) > 1$

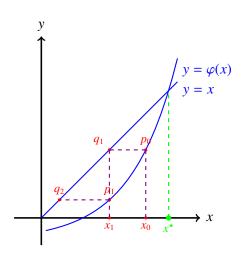


图: 几何解释(3): $\varphi'(x^*) > 1$

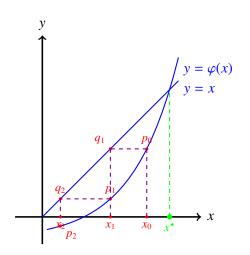


图: 几何解释(3): $\varphi'(x^*) > 1$

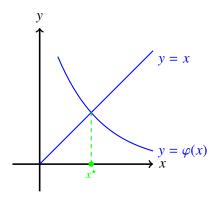


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

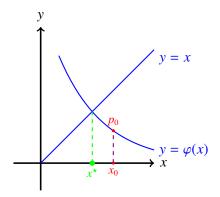


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

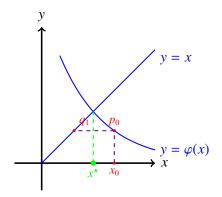


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

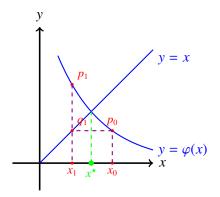


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

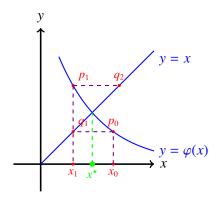


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

22 / 80

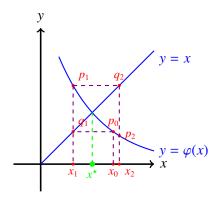


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

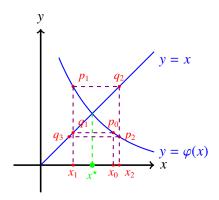


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

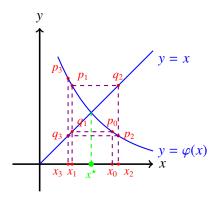


图: 几何解释(4): $\varphi'(x^*) < -1$

由图可看出,

- 当φ'(x)在x*处满足不同条件时, 迭代过程的收敛情况也有所不同。
- 迭代过程的收敛依赖于迭代函数的构造,为使迭代法有效,必须保证其收敛性。

定义(不动点)

设 $\varphi(x)$ 为连续函数,则

$$\lim_{k\to\infty} x_k = x^* \implies x^* = \varphi(x^*) \implies x^* \not\equiv x = \varphi(x) \text{ in } \mathbb{M},$$

称x*为迭代函数的不动点,简单迭代法又称为不动点迭代法。

将f(x)=0转化为等价方程x=arphi(x)的方法有多种,且不惟一。 如

$$f(x) = x - \sin x - 0.5 = 0 \iff \begin{cases} (1) & x = \varphi_1(x) = \sin x + 0.5 \\ (2) & x = \varphi_2(x) = \arcsin(x - 0.5) \end{cases}$$

对于不动点迭代法,选择迭代函数非常重要。不同的迭代函数会产生不同的 迭代序列,且收敛情况也不一定相同,即使初始值选择相同。

(ㅁㅏㅓ@ㅏㅓㅌㅏㅓㅌㅏ ㅌ 쒸٩♡

定义(不动点)

设 $\varphi(x)$ 为连续函数,则

$$\lim_{k\to\infty} x_k = x^* \implies x^* = \varphi(x^*) \implies x^* \not\equiv x = \varphi(x) \text{ in } \mathbb{M},$$

称x*为迭代函数的不动点,简单迭代法又称为不动点迭代法。

将 f(x) = 0 转化为等价方程 $x = \varphi(x)$ 的方法有多种,且不惟一。如

$$f(x) = x - \sin x - 0.5 = 0 \iff \begin{cases} (1) & x = \varphi_1(x) = \sin x + 0.5 \\ (2) & x = \varphi_2(x) = \arcsin(x - 0.5). \end{cases}$$

对于不动点迭代法,选择迭代函数非常重要。不同的迭代函数会产生不同的 迭代序列,且收敛情况也不一定相同,即使初始值选择相同。

(ロト (個) (注) (注) (注) (注) からの

定义(不动点)

设 $\varphi(x)$ 为连续函数,则

张晓平 ()

$$\lim_{k\to\infty} x_k = x^* \implies x^* = \varphi(x^*) \implies x^* \not\equiv x = \varphi(x) \text{ if } \mathbb{R},$$

称x*为迭代函数的不动点,简单迭代法又称为不动点迭代法。

将 f(x) = 0 转化为等价方程 $x = \varphi(x)$ 的方法有多种,且不惟一。如

$$f(x) = x - \sin x - 0.5 = 0 \iff \begin{cases} (1) & x = \varphi_1(x) = \sin x + 0.5 \\ (2) & x = \varphi_2(x) = \arcsin(x - 0.5). \end{cases}$$

对于不动点迭代法,选择迭代函数非常重要。不同的迭代函数会产生不同的 迭代序列,且收敛情况也不一定相同,即使初始值选择相同。

<ロト < 個 ト < 重 ト < 重 ト 三 重 の < @ ・

24 / 80

已知 $10^{x} - x - 2 = 0$ 在[0.3, 0.4]内有一个根,用两种不同的迭代公式,

(1)
$$x_{k+1} = 10^{x_k} - 2$$

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

Table: 计算结果

k	迭代格式(1)	迭代格式(2)
()	$x_0 = 0.3$	$x_0 = 0.3$
1	$x_1 = -0.0047$	$x_1 = 0.3617$
2	$x_2 = -1.0108$	$x_2 = 0.3732$
3		$x_3 = 0.3753$
4		$x_4 = 0.3757$

25 / 80

例

已知 $10^{x} - x - 2 = 0$ 在[0.3, 0.4]内有一个根,用两种不同的迭代公式,

(1)
$$x_{k+1} = 10^{x_k} - 2$$

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

Table: 计算结果

k	迭代格式(1)	迭代格式(2)
0	$x_0 = 0.3$	$x_0 = 0.3$
1	$x_1 = -0.0047$	$x_1 = 0.3617$
2	$x_2 = -1.0108$	$x_2 = 0.3732$
3		$x_3 = 0.3753$
4		$x_4 = 0.3757$

由迭代法的几何意义可知,为了保证迭代过程收敛,就要求迭代函数 $\varphi(x)$ 在区间[a,b]上变化不是很大,即 $\varphi'(x)$ 的绝对值应较小。

定理

设有方程 $x = \varphi(x)$, 若

- (1) 当 $x \in [a,b]$ 时, $\varphi(x) \in [a,b]$
- (2) $\varphi(x)$ 在[a,b]上可导,且有 $|\varphi'(x)| \le L < 1, x \in [a,b]$

则

- (1) $x = \varphi(x)$ 存在惟一解 x^*
- (2) 对任意初值 $x_0 \in [a,b]$, 迭代公式

$$x_{k+1} = \varphi(x_k), \quad k = 0, 1, 2, \cdots$$

产生的数列 $\{x_k\}$ 收敛于方程的惟一根 x^* ,即 $\lim_{k\to\infty} x_k = x^*$

(3) 误差估计

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

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

定理

设有方程 $x = \varphi(x)$, 若

- (1) 当 $x \in [a,b]$ 时, $\varphi(x) \in [a,b]$
- (2) $\varphi(x)$ 在[a,b]上可导,且有 $|\varphi'(x)| \le L < 1, x \in [a,b]$

则

- (1) $x = \varphi(x)$ 存在惟一解 x^*
- (2) 对任意初值 $x_0 \in [a,b]$, 迭代公式

$$x_{k+1} = \varphi(x_k), \quad k = 0, 1, 2, \cdots$$

产生的数列 $\{x_k\}$ 收敛于方程的惟一根 x^* ,即 $\lim_{k\to\infty} x_k = x^*$

(3) 误差估计

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

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

◆□▶◆圖▶◆臺▶◆臺▶ 臺 釣۹@

利用

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

可用于

- 估计迭代k次时的误差
- 估计达到给定精度要求 ϵ 时,所需迭代的次数k

若欲使 $|x_k - x^*| \le \epsilon$,只要

$$\frac{L^k}{1-L}|x_1-x_0| \le \epsilon \implies k > \frac{\ln\frac{\epsilon(1-L)}{|x_1-x_0|}}{\ln L}$$

利用

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

可用于

- 估计迭代k次时的误差
- 估计达到给定精度要求 ϵ 时,所需迭代的次数k

若欲使 $|x_k - x^*| \le \epsilon$, 只要

$$\frac{L^k}{1-L}|x_1-x_0| \le \epsilon \implies k > \frac{\ln\frac{\epsilon(1-L)}{|x_1-x_0|}}{\ln L}$$

利用

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

可用于

- 估计迭代k次时的误差
- 估计达到给定精度要求 ϵ 时,所需迭代的次数k

若欲使 $|x_k - x^*| \le \epsilon$, 只要

$$\frac{L^k}{1-L}|x_1-x_0| \le \epsilon \implies k > \frac{\ln\frac{\epsilon(1-L)}{|x_1-x_0|}}{\ln L}$$

由

$$|x_k - x^*| \le \frac{L}{1 - L} |x_k - x_{k-1}|,$$

可知:

- 0 < L < 1越小, {x_k}收敛越快。
- ullet 只要相邻两次迭代的差 $|x_k-x_{k-1}|$ 足够小,就可保证近似解 x_k 有足够的精度

实际计算时, 常采用条件

$$|x_k - x_{k-1}| \le \epsilon$$

来控制迭代终止。

由

$$|x_k-x^\star|\leq \frac{L}{1-L}|x_k-x_{k-1}|,$$

可知:

- 0 < L < 1越小, {x_k}收敛越快。
- 只要相邻两次迭代的差 $|x_k x_{k-1}|$ 足够小,就可保证近似解 x_k 有足够的精度

实际计算时, 常采用条件

$$|x_k - x_{k-1}| \le \epsilon$$

来控制迭代终止。

局部收敛性

定理 (设x*是方程 $x = \varphi(x)$ 的根)

条件:

- φ'(x)在x*的某一邻域连续
- $|\varphi'(x^*)| < 1$

结论:

• $\exists x^*$ 的一个邻域 $S = \{x : |x - x^*| \le \delta\}$, $\forall x_0 \in S$, 迭代公式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$, $k = 0, 1, 2, \cdots$ 产生的数列 $\{x_k\}$ 收敛于方程的根 x^* 。

证明.

取 $[a,b] = [x^* - \delta, x^* + \delta]$,只需验证前面定理的条件(1)。设 $x \in S$,即 当 $|x - x^*| \le \delta$ 时,由微分中值定理及 $|\varphi'(x)| < 1$,有

$$|\varphi(x) - x^{\star}| = |\varphi(x) - \varphi(x^{\star})| = |\varphi'(x - x^{\star})| \le L|x - x^{\star}| < |x - x^{\star}| \le \delta,$$

局部收敛性

定理 (设x*是方程 $x = \varphi(x)$ 的根)

条件:

- φ'(x)在x*的某一邻域连续
- $\bullet \ |\varphi'(x^{\star})| < 1$

结论:

• $\exists x^*$ 的一个邻域 $S = \{x : |x - x^*| \le \delta\}$, $\forall x_0 \in S$, 迭代公式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$, $k = 0, 1, 2, \cdots$ 产生的数列 $\{x_k\}$ 收敛于方程的根 x^* 。

证明.

取 $[a,b] = [x^* - \delta, x^* + \delta]$,只需验证前面定理的条件(1)。设 $x \in S$,即 当 $|x-x^*| \le \delta$ 时,由微分中值定理及 $|\varphi'(x)| < 1$,有

$$|\varphi(x) - x^*| = |\varphi(x) - \varphi(x^*)| = |\varphi'(x - x^*)| \le L|x - x^*| < |x - x^*| \le \delta,$$

局部收敛性

定理 (设 x^* 是方程 $x = \varphi(x)$ 的根)

条件:

- φ'(x)在x*的某一邻域连续
- $|\varphi'(x^*)| < 1$

结论:

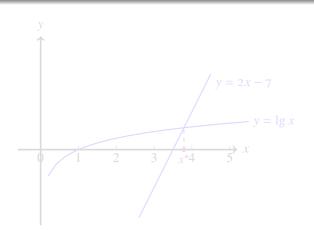
• $\exists x^*$ 的一个邻域 $S = \{x : |x - x^*| \le \delta\}$, $\forall x_0 \in S$, 迭代公式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$, $k = 0, 1, 2, \cdots$ 产生的数列 $\{x_k\}$ 收敛于方程的根 x^* 。

证明.

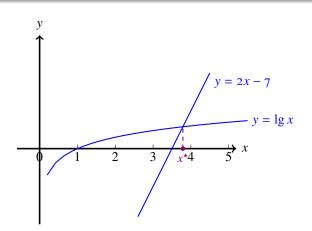
取[a,b] = [$x^* - \delta, x^* + \delta$],只需验证前面定理的条件(1)。设 $x \in S$,即 当[$x - x^*$] $\leq \delta$ 时,由微分中值定理及[$\varphi'(x)$] < 1,有

$$|\varphi(x) - x^*| = |\varphi(x) - \varphi(x^*)| = |\varphi'(x - x^*)| \le L|x - x^*| < |x - x^*| \le \delta,$$

求 $f(x) = 2x - \log x - 7 = 0$ 的最大根,要求精度为 10^{-4} 。



求 $f(x) = 2x - \log x - 7 = 0$ 的最大根,要求精度为 10^{-4} 。



解

(1) 等价方程为

$$2x - 7 = \log x$$

由示意图知方程的最大根在[3.5,4]内。

(2) 建立迭代公式,判别收敛性

将方程等价变形为

$$x = \frac{1}{2}(\log x + 7)$$

迭代公式为

$$x_{k+1} = \frac{1}{2}(\log x_k + 7)$$

因 $\varphi'(x) = \frac{1}{2 \ln 10} \cdot \frac{1}{x}$, 故 $\varphi(x)$ 在[3.5,4]内可导。因 $\varphi(x)$ 在[3.5,4]内为增函数

$$\varphi(3.5) \approx 3.77, \quad \varphi(4) \approx 3.80$$

故当 $x \in [3.5, 4]$ 时, $\varphi(x) \in [3.5, 4]$ 。因为

$$L = \max |\varphi'(x)| \approx \varphi'(3.5) \approx 0.06 < 1$$

故迭代法收敛

(ロ) (部) (注) (注) 注 り(で)

(2) 建立迭代公式,判别收敛性

将方程等价变形为

$$x = \frac{1}{2}(\log x + 7)$$

迭代公式为

$$x_{k+1} = \frac{1}{2}(\log x_k + 7)$$

因 $\varphi'(x) = \frac{1}{2 \ln 10} \cdot \frac{1}{x}$, 故 $\varphi(x)$ 在[3.5,4]内可导。因 $\varphi(x)$ 在[3.5,4]内为增函数,

$$\varphi(3.5) \approx 3.77$$
, $\varphi(4) \approx 3.80$

故当 $x \in [3.5, 4]$ 时, $\varphi(x) \in [3.5, 4]$ 。因为

$$L = \max |\varphi'(x)| \approx \varphi'(3.5) \approx 0.06 < 1$$

故迭代法收敛。

4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 4□ > 4□

(3) 计算

取
$$x_0 = 3.5$$
,有

$$x_1 = \frac{1}{2}(\log x_0 + 7) \approx 3.78989,$$

$$x_2 = \frac{1}{2}(\log x_1 + 7) \approx 3.78931,$$

$$x_3 = \frac{1}{2}(\log x_2 + 7) \approx 3.78928.$$

因为
$$|x_3-x_2| \leq 10^{-4}$$
,故方程的最大根为

$$x^* \approx x_3 = 3.789.$$

34 / 80

例

用迭代法求 $x^3 - x^2 - 1 = 0$ 在隔根区间[1.4, 1.5]内的根,要求精确到小数点后第4位。

解

(1) 构造迭代公式

方程的等价形式为

$$x = (x^2 + 1)^{1/3} = \varphi(x)$$

迭代公式为

$$x_{k+1} = (x_k^2 + 1)^{1/3}$$

例

用迭代法求 $x^3 - x^2 - 1 = 0$ 在隔根区间[1.4, 1.5]内的根,要求精确到小数点后第4位。

解

(1) 构造迭代公式

方程的等价形式为

$$x = (x^2 + 1)^{1/3} = \varphi(x)$$

迭代公式为

$$x_{k+1} = (x_k^2 + 1)^{1/3}$$

(2) 判断迭代法的收敛性

$$\varphi'(x) = \frac{2x}{3(x^2+1)^{2/3}}$$

因 $\varphi(x)$ 在区间[1.4,1.5]内可导,且

$$|\varphi'(x)| \le 0.5 < 1$$

故迭代法收敛

(3) 计算结果

k	x_k	$ x_{k+1} - x_k \le \frac{1}{2} \times 10^{-4}$
0	$x_0 = 1.5$	
1	$x_1 = 1.4812480$	$ x_1 - x_0 \approx 0.02$
2	$x_2 = 1.4727057$	$ x_2 - x_1 \approx 0.009$
3	$x_3 = 1.4688173$	$ x_2 - x_1 \approx 0.004$
4	$x_4 = 1.4670480$	$ x_2 - x_1 \approx 0.002$
5	$x_5 = 1.4662430$	$ x_2 - x_1 \approx 0.0009$
6	$x_6 = 1.4658786$	$ x_2 - x_1 \approx 0.0004$
7	$x_7 = 1.4657020$	$ x_2 - x_1 \approx 0.0002$
8	$x_8 = 1.4656344$	$ x_2 - x_1 \approx 0.00007$
9	$x_9 = 1.4656000$	$ x_2 - x_1 \le \frac{1}{2} \times 10^{-4}$

不动点迭代法计算步骤

(1) 准备

选取初值 x_0 ,确定f(x) = 0的等价方程 $x = \varphi(x)$;

(2) 迭代

依公式

$$x_1 = \varphi(x_0)$$

迭代一次得新近似值 x_1 ;

(3) 控制

(4) 准备迭代

若迭代次数超过预先指定的次数N,则方法失败;

否则

$$x_1 \rightarrow x_0$$

转(2)继续迭代。

优缺点

优点:

- 计算程序简单,可计算复根
- 若迭代公式收敛,只要迭代次数足够,可使结果达到指定精度
- L越接近于零,收敛速度越快

缺点:

- 需自行选取合适的迭代函数
- L接近于1时,收敛速度越很慢

优缺点

优点:

- 计算程序简单, 可计算复根
- 若迭代公式收敛,只要迭代次数足够,可使结果达到指定精度
- L越接近于零,收敛速度越快

缺点:

- 需自行选取合适的迭代函数
- L接近于1时,收敛速度越很慢

1 3.1 二分法

2 3.2 不动点迭代法

3 3.3 牛顿迭代法

4 3.4 弦截法

5 3.5 小结

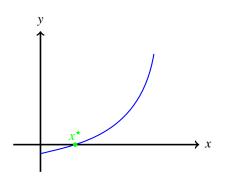
3.3 牛顿迭代法

牛顿法的条件

设 x^* 为f(x) = 0在隔根区间[a,b]内的根,

- *f*(*x*)在[*a*,*b*]上可导
- $\forall x \in [a,b] \land f'(x) \neq 0$.

3.3 牛顿迭代法



(1) 任取初值 $x_0 \in [a,b]$, 过点 $(x_0,f(x_0))$ 作切线, 切线方程为

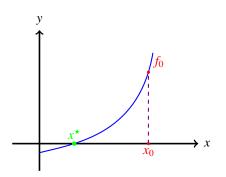
$$y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0).$$

它与x轴交点的横坐标为

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



3.3 牛顿迭代法



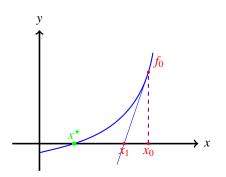
(1) 任取初值 $x_0 \in [a,b]$, 过点 $(x_0,f(x_0))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0).$$

它与x轴交点的横坐标为

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



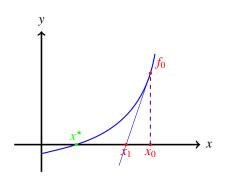


(1) 任取初值 $x_0 \in [a,b]$, 过点 $(x_0,f(x_0))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0).$$

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



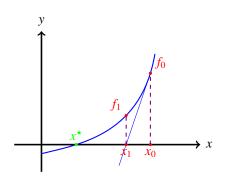


(2) 过点 $(x_1, f(x_1))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_1) + f'(x_1)(x - x_1).$$

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



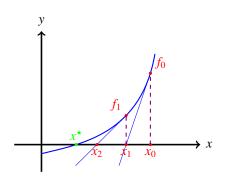


(2) 过点 $(x_1, f(x_1))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_1) + f'(x_1)(x - x_1).$$

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



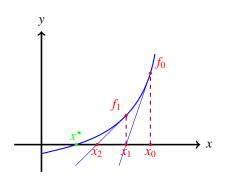


(2) 过点 $(x_1, f(x_1))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_1) + f'(x_1)(x - x_1).$$

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



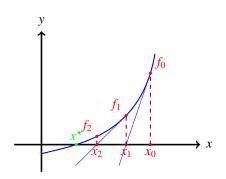


(3) 过点 $(x_2, f(x_2))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_2) + f'(x_2)(x - x_2).$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)}$$



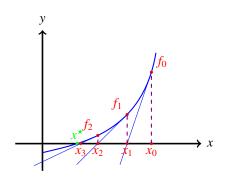


(3) 过点 $(x_2, f(x_2))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_2) + f'(x_2)(x - x_2).$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)}$$





(3) 过点 $(x_2, f(x_2))$ 作切线, 切线方程为

$$y = f(x_2) + f'(x_2)(x - x_2).$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)}$$



如此下去,第n+1条切线为

$$y = f(x_n) + f'(x_n)(x - x_n).$$

它与x轴交点的横坐标为

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

该方法称为牛顿法,(2)为牛顿迭代公式。

45 / 80

因为

$$f(x) = 0 \implies x = x - \frac{f(x)}{f'(x)},$$

故牛顿迭代法可由等价方程写出, 迭代函数为

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

定理(局部收敛性定理)

设 x^* 为f(x) = 0的根,若

- 1 f(x)在x*的邻域内有连续的二阶导数
- 2 在x*的邻域内 $f'(x) \neq 0$

则∃ $S = \{x \mid |x - x^*| \le \delta\}, s.t. \forall x_0 \in S$, 牛顿迭代所产生的数列收敛到 x^* 。

定理(局部收敛性定理)

设 x^* 为f(x) = 0的根,若

- 1 f(x)在x*的邻域内有连续的二阶导数
- 2 在x*的邻域内 $f'(x) \neq 0$

则 $\exists S = \{x | |x - x^*| \le \delta\}, s.t. \ \forall x_0 \in S$, 牛顿迭代所产生的数列收敛到 x^* 。

证明.

由 $\varphi'(x) = \frac{f(x)f''(x)}{[f'(x)]^2}$ 及条件(1)、(2)可知, $\varphi(x)$ 在 x^* 的邻域内可导。由 $\varphi'(x^*)$ 及连续函数的性质,必存在 x^* 的某个邻域 $S = \{x \mid |x - x^*| \le \delta\}$, $s.t. \ \forall x \in S$ 有 $|\varphi'(x)| \le L < 1.$

牛顿法的局部收敛性对初值 x_0 要求较高,即要求初值必须选取得充分接近方程的根才能保证迭代序列 $\{x_n\}$ 收敛到 x^* 。

事实上,若x₀不是选取得充分接近根x*时,牛顿法则收敛得很慢,甚至会发散。

牛顿法的局部收敛性对初值 x_0 要求较高,即要求初值必须选取得充分接近方程的根才能保证迭代序列 $\{x_n\}$ 收敛到 x^* 。

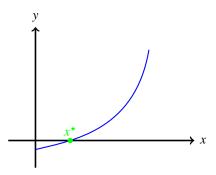
事实上,若 x_0 不是选取得充分接近根 x^* 时,牛顿法则收敛得很慢,甚至会发散。

定理

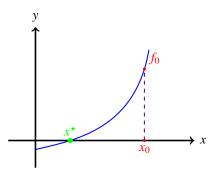
设 x^* 为f(x) = 0在[a,b]内的根,若

- $\forall x \in [a,b]$, f'(x), f''(x)连续且不变号
- 选取 $x_0 \in [a,b]$, 使 $f(x_0)f''(x_0) > 0$

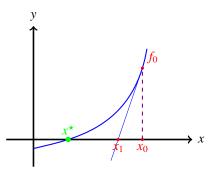
则牛顿迭代所产生的数列收敛到x*。



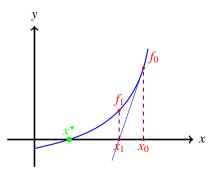
\(\mathbb{B} : $f'(x) > 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0 \)$



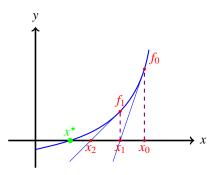
\(\mathbb{B} : $f'(x) > 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0 \)$



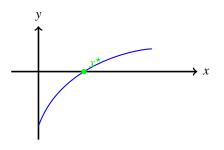
\(\mathbb{B} : $f'(x) > 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0 \)$



\(\mathbb{B} : $f'(x) > 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0 \)$

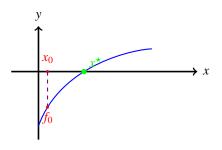


\(\mathbb{B} : $f'(x) > 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0 \)$

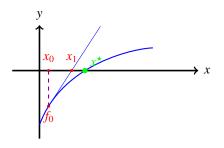


 \boxtimes : f'(x) > 0, f''(x) < 0, $f(x_0) < 0$

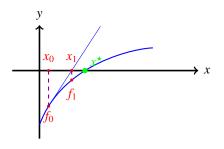
51/80



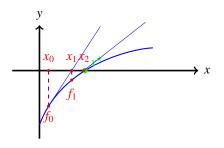
 $\mathbb{E}: f'(x) > 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$



 $\mathbb{E}: f'(x) > 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$

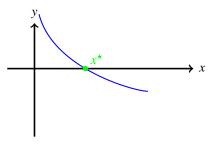


 $\mathbb{E}: f'(x) > 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$

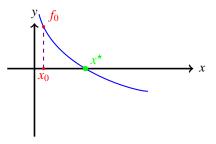


 $\mathbb{E}: f'(x) > 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$

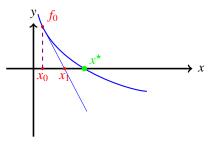
51/80



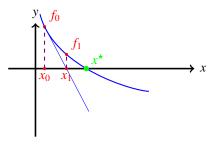
\(\mathbb{B} : $f'(x) < 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0 \)$



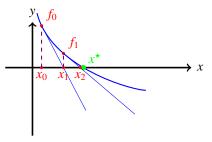
 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0$



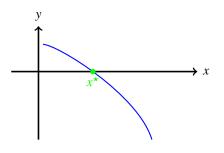
 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0$



 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0$

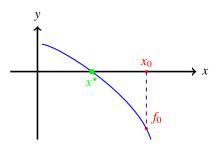


 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, \ f''(x) > 0, \ f(x_0) > 0$

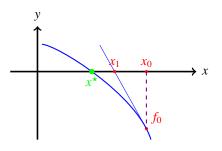


 \boxtimes : f'(x) < 0, f''(x) < 0, $f(x_0) < 0$

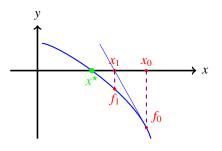
53 / 80



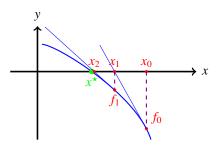
 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$



 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$



 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$



 $\mathbb{E}: f'(x) < 0, f''(x) < 0, f(x_0) < 0$

53 / 80

由图可看出,用牛顿法求得的序列{x_n}都是单调地趋于x*,故牛顿法是收敛的,并且凡满足关系式

$$f(x_0)f''(x_0) > 0$$

的x₀都可做初值。

初值的选取

使用牛顿法, 初始值的选取非常重要。

问题

若[a,b]上f'(x), f''(x)的符号不容易判别,该如何选取初值?

初值的选取

$$x_{1} = x_{0} - \frac{f(x_{0})}{f'(x_{0})}$$

$$\implies \underbrace{x_{1} - x^{\star}}_{e_{1}} = \underbrace{(x_{0} - x^{\star})}_{e_{0}} - \frac{f(x_{0})}{f'(x_{0})}$$

$$\implies \frac{e_{1}}{e_{0}} = 1 - \frac{f(x_{0})}{f'(x_{0})(x_{0} - x^{\star})} = -\frac{f(x_{0}) - f'(x_{0})(x_{0} + x^{\star})}{f'(x_{0})(x^{\star} - x_{0})}$$

由泰勒展开

$$0 = f(x^*) = f(x_0) + f'(x_0)(x^* - x_0) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_0)^2$$

$$0 = f(x^*) = f(x_0) + f'(\eta)(x^* - x_0)$$

可得

$$\frac{e_1}{e_0} = \frac{\frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_0)^2}{-f'(x_0)(x^* - x_0)} = -\frac{1}{2}\frac{f''(\xi)(x^* - x_0)}{f'(x_0)} = \frac{f''(\xi)f(x_0)}{2f'(x_0)f'(\eta)}$$

初值的选取

$$x_{1} = x_{0} - \frac{f(x_{0})}{f'(x_{0})}$$

$$\Rightarrow \underbrace{x_{1} - x^{\star}}_{e_{1}} = \underbrace{(x_{0} - x^{\star})}_{e_{0}} - \frac{f(x_{0})}{f'(x_{0})}$$

$$\Rightarrow \frac{e_{1}}{e_{0}} = 1 - \frac{f(x_{0})}{f'(x_{0})(x_{0} - x^{\star})} = -\frac{f(x_{0}) - f'(x_{0})(x_{0} + x^{\star})}{f'(x_{0})(x^{\star} - x_{0})}$$

由泰勒展开

$$0 = f(x^*) = f(x_0) + f'(x_0)(x^* - x_0) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_0)^2$$

$$0 = f(x^*) = f(x_0) + f'(\eta)(x^* - x_0)$$

可得

$$\frac{\textbf{e}_1}{\textbf{e}_0} = \frac{\frac{1}{2}f''(\xi)(x^\star - x_0)^2}{-f'(x_0)(x^\star - x_0)} = -\frac{1}{2}\frac{f''(\xi)(x^\star - x_0)}{f'(x_0)} = \frac{f''(\xi)f(x_0)}{2f'(x_0)f'(\eta)}$$

初值的选取

$$\frac{\mathbf{e}_1}{\mathbf{e}_0} \approx \frac{f''(x_0)f(x_0)}{2[f'(x_0)]^2}$$

要使牛顿法收敛,则误差必须减少,即 $|e_1| < |e_0|$,亦即

$$[f'(x_0)]^2 > \left| \frac{f''(x_0)}{2} \right| \cdot |f(x_0)|$$
 (*)

初值的选取

若在 x_0 处,f(x)满足式(*)且 $f'(x_0) \neq 0$,就可用 x_0 作为牛顿法的初值。

4□ > 4□ > 4 ≡ > 4 ≡ > 9 Q Q

初值的选取

若f'(x), f''(x)在 x_0 附近变化不大, 可用 $f'(x_0)$, $f''(x_0)$ 近似代替 $f'(\xi)$, $f''(\eta)$ 。 于是,只要 $f'(x_0) \neq 0$,就有近似公式

$$\frac{{\color{red} e_1}}{{\color{red} e_0}} \approx \frac{f''(x_0) f(x_0)}{2 [f'(x_0)]^2}$$

要使牛顿法收敛,则误差必须减少,即|e1| < |e0|, 亦即

$$[f'(x_0)]^2 > \left| \frac{f''(x_0)}{2} \right| \cdot |f(x_0)|$$
 (*)

初值的选取

若在 x_0 处,f(x)满足式(*)且 $f'(x_0) \neq 0$,就可用 x_0 作为牛顿法的初值。

◆ロト ◆回 ト ◆ 恵 ト ◆ 恵 ・ 夕 Q (*)

初值的选取

若f'(x), f''(x)在 x_0 附近变化不大, 可用 $f'(x_0)$, $f''(x_0)$ 近似代替 $f'(\xi)$, $f''(\eta)$ 。 于是,只要 $f'(x_0) \neq 0$,就有近似公式

$$\frac{{\color{red} e_1}}{{\color{red} e_0}} \approx \frac{f''(x_0) f(x_0)}{2 [f'(x_0)]^2}$$

要使牛顿法收敛,则误差必须减少,即 $|e_1| < |e_0|$,亦即

$$[f'(x_0)]^2 > \left| \frac{f''(x_0)}{2} \right| \cdot |f(x_0)|$$
 (*)

初值的选取

若在 x_0 处,f(x)满足式(*)且 $f'(x_0) \neq 0$,就可用 x_0 作为牛顿法的初值。

初值的选取

若f'(x), f''(x)在 x_0 附近变化不大,可用 $f'(x_0)$, $f''(x_0)$ 近似代替 $f'(\xi)$, $f''(\eta)$ 。于是,只要 $f'(x_0) \neq 0$,就有近似公式

$$\frac{{\color{red} e_1}}{{\color{red} e_0}} \approx \frac{f''(x_0) f(x_0)}{2 [f'(x_0)]^2}$$

要使牛顿法收敛,则误差必须减少,即 $|e_1| < |e_0|$,亦即

$$[f'(x_0)]^2 > \left| \frac{f''(x_0)}{2} \right| \cdot |f(x_0)|$$
 (*)

初值的选取

若在 x_0 处,f(x)满足式(*)且 $f'(x_0) \neq 0$,就可用 x_0 作为牛顿法的初值。

4 D > 4 A > 4 B > 4 B > B 990

牛顿迭代法计算步骤

(1) 准备

选取初值 x_0 , 计算 $f(x_0)$, $f'(x_0)$

(2) 迭代

依公式

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

迭代一次得新近似值 x_1 ,并计算 $f(x_1)$, $f'(x_1)$

(3) 控制

若 $|f(x_1)| < \epsilon$, 则终止迭代, x_1 即为所求的根; 否则转(4)

(4) 准备迭代

若迭代次数超过预先指定的次数N,或 $f'(x_1) = 0$,则方法失败;否则

$$x_1 \to x_0, \ f(x_1) \to f(x_0), \ f'(x_1) \to f'(x_0),$$

转(2)继续迭代

例(1)

例题

用牛顿迭代法求解 $x^3 - x^2 - 1 = 0$ 在[1.4, 1.5]内的根

解

$$\diamondsuit f(x) = x^3 - x^2 - 1$$

- (1) 牛顿迭代公式为 $x_{n+1} = \frac{2x_n^3 x_n^2 + 1}{3x_n^2 2x_n}$
- (2) 判断牛顿迭代法的收敛性

$$f(1.4) \approx -0.2, \quad f(1.5) \approx 0.2,$$

 $f'(x) = 3x^2 - 2x > 0 \quad (x \in [1.4, 1.5]),$
 $f''(x) = 6x - 2 > 0 \quad (x \in [1.4, 1.5]),$

因为f(1.5)f''(1.5) > 0,故可选取初值 $x_0 = 1.5$,此时牛顿迭代法收敛。

例(1)

例题

用牛顿迭代法求解 $x^3 - x^2 - 1 = 0$ 在[1.4, 1.5]内的根

解

$$\diamondsuit f(x) = x^3 - x^2 - 1$$

- (1) 牛顿迭代公式为 $x_{n+1} = \frac{2x_n^3 x_n^2 + 1}{3x_n^2 2x_n}$
- (2) 判断牛顿迭代法的收敛性

$$f(1.4) \approx -0.2$$
, $f(1.5) \approx 0.2$,
 $f'(x) = 3x^2 - 2x > 0$ $(x \in [1.4, 1.5])$,
 $f''(x) = 6x - 2 > 0$ $(x \in [1.4, 1.5])$,

因为f(1.5)f''(1.5) > 0,故可选取初值 $x_0 = 1.5$,此时牛顿迭代法收敛。

例题

Table: 计算结果

\overline{n}	χ_n	$ x_{n+1} - x_n \le \frac{1}{2} \times 10^{-4}$
0	$x_0 = 1.5$	
1	$x_1 = 1.466667$	$ x_2 - x_1 \approx 0.04$
2	$x_2 = 1.465572$	$ x_3 - x_2 \approx 0.002$
3	$x_3 = 1.465571$	$ x_4 - x_3 \le \frac{1}{2} \times 10^{-4}$

例题

例 (2)

用牛顿法求方程

$$f(x) = x^{41} + x^3 + 1 = 0$$

(1) 牛顿迭代公式为

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^{41} + x_n^3 + 1}{41x_n^{40} + 3x_n^2}$$

(2) 判断收敛性

$$f'(x) = 41x^{40} + 3x^2, \quad \frac{1}{2}f''(x) = 820x^{39} + 3x,$$

$$f(-1) = -1, \quad f'(-1) = 44, \quad \frac{1}{2}f''(-1) = -823,$$

$$[f'(-1)]^2 = 44^2 = 1936 > |\frac{1}{2}f''(-1)| \cdot |f(-1)| = 823$$

故可取 $x_0 = -1$ 为初始值。

例(2)

用牛顿法求方程

$$f(x) = x^{41} + x^3 + 1 = 0$$

(1) 牛顿迭代公式为

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^{41} + x_n^3 + 1}{41x_n^{40} + 3x_n^2}$$

(2) 判断收敛性

$$f'(x) = 41x^{40} + 3x^2, \quad \frac{1}{2}f''(x) = 820x^{39} + 3x,$$

$$f(-1) = -1, \quad f'(-1) = 44, \quad \frac{1}{2}f''(-1) = -823,$$

$$[f'(-1)]^2 = 44^2 = 1936 > |\frac{1}{2}f''(-1)| \cdot |f(-1)| = 823$$

故可取 $x_0 = -1$ 为初始值。

例题

Table: 计算结果

n	X_n
0	$x_0 = -1$
1	$x_1 = -0.9773$
2	$x_2 = -0.9605$
3	$x_3 = -0.9525$
4	$x_4 = -0.9525$

例 (3)

例题

用牛顿法建立计算 $\sqrt{C}(C>0)$ 近似值的迭代公式。

解

$$x = \sqrt{C} \implies f(x) = x^2 - C = 0$$

(1) 牛顿迭代公式为

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2 - C}{2x_n} = \frac{1}{2} \left(x_n + \frac{C}{x_n} \right)$$

(2) 收敛性判别

当x>0时,f'(x)>0,f''=2>0,故任意选取 $x_0>\sqrt{C}$ 作为初值,迭代序列必收敛到 \sqrt{C} ,故迭代公式是收敛的。

例 (3)

例题

用牛顿法建立计算 $\sqrt{C}(C>0)$ 近似值的迭代公式。

解

$$x = \sqrt{C} \implies f(x) = x^2 - C = 0$$

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2 - C}{2x_n} = \frac{1}{2} \left(x_n + \frac{C}{x_n} \right)$$

例(3)

例题

用牛顿法建立计算 $\sqrt{C}(C>0)$ 近似值的迭代公式。

解

$$x = \sqrt{C} \implies f(x) = x^2 - C = 0$$

(1) 牛顿迭代公式为

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2 - C}{2x_n} = \frac{1}{2} \left(x_n + \frac{C}{x_n} \right)$$

(2) 收敛性判别

当x>0时,f'(x)>0,f''=2>0,故任意选取 $x_0>\sqrt{C}$ 作为初值,迭代序列必收敛到 \sqrt{C} ,故迭代公式是收敛的。

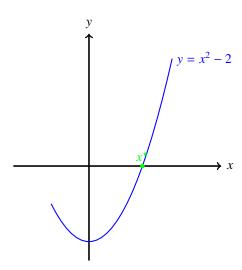


图: 用牛顿法求√2

图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

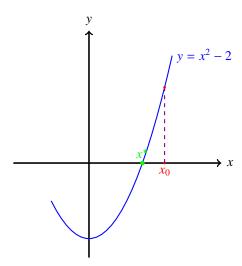


图: 用牛顿法求√2

图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

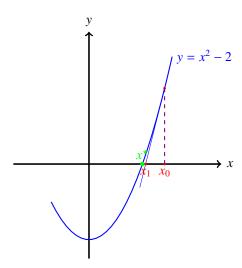


图: 用牛顿法求√2

图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

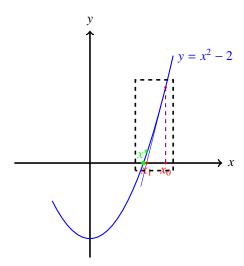


图: 用牛顿法求√2

图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

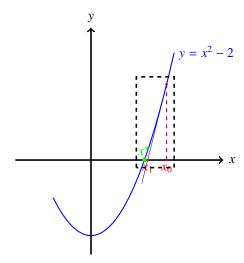


图: 用牛顿法求√2

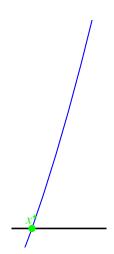
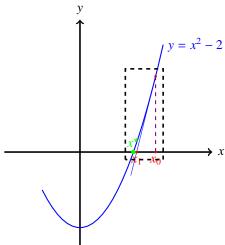


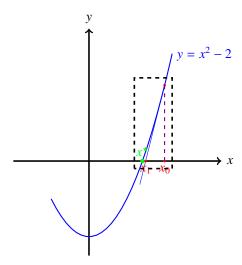
图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

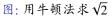


 x_0

图: 用牛顿法求√2

图: 用牛顿法求√2 (局部放大)





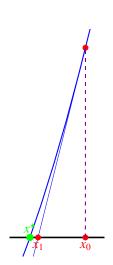
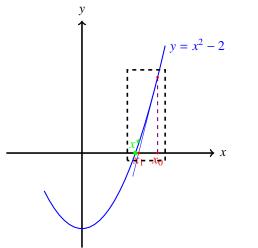


图: 用牛顿法求√2 (局部放大)





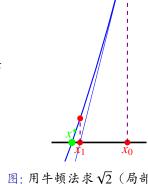


图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

图: 用牛顿法求√2

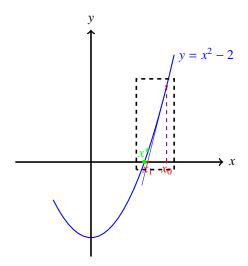


图: 用牛顿法求√2

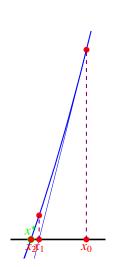


图: 用牛顿法求√2 (局部放大)

迭代法的收敛阶

定义(迭代法的收敛阶)

设数列 $\{x_n\}$ 收敛于 x^* ,令误差 $e_n=x_n-x^*$,若存在某个实数 $p\geq 1$ 及常数C>0使得

$$\lim_{n\to\infty} \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^p} = C$$

则称数列 $\{x_n\}$ 为p阶收敛,相应的迭代法是p阶方法。

- 线性收敛: p = 1且0 < C < 1
- 平方收敛: p = 2
- 超线性收敛: p > 1

p越大,数列收敛越快。故迭代法的收敛阶是对迭代法收敛速度的一种度量。

迭代法的收敛阶

定义(迭代法的收敛阶)

设数列 $\{x_n\}$ 收敛于 x^* ,令误差 $e_n=x_n-x^*$,若存在某个实数 $p\geq 1$ 及常数C>0使得

$$\lim_{n\to\infty} \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^p} = C$$

则称数列 $\{x_n\}$ 为p阶收敛,相应的迭代法是p阶方法。

- 线性收敛: p = 1且0 < C < 1
- 平方收敛: p = 2
- 超线性收敛: p>1

p越大,数列收敛越快。故迭代法的收敛阶是对迭代法收敛速度的一种度量。

迭代法的收敛阶

定理

- (1) 若在根 x^* 的某个领域内有 $\varphi'(x) \neq 0$,则不动点迭代法线性收敛
- (2) 若在根x*的某个领域内连续,且有

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

而 $\varphi^{(p)}(x^*) \neq 0$,则不动点迭代法p阶收敛

(3) 牛顿迭代法平方收敛

① 3.1 二分法

2 3.2 不动点迭代法

③ 3.3 牛顿迭代法

4 3.4 弦截法

5 3.5 小结

对于牛顿迭代法,

- 优点
 - 1 迭代格式自动生成
 - 2 收敛速度快,具有2阶精度
- 缺点
 - 1 对初值敏感
 - 2 每次迭代都需要计算f的导数

当f比较复杂时,计算f的导数就可能十分麻烦,特别是当 $f'(x_k)$ 很小时,必须精确计算,否则会产生很大的误差

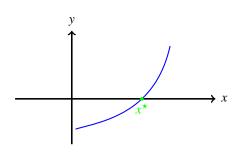
本节介绍的弦截法,不需要计算导数,其收敛速度低于牛顿迭代法但高于不动点迭代法。

对于牛顿迭代法,

- 优点
 - 1 迭代格式自动生成
 - 2 收敛速度快,具有2阶精度
- 缺点
 - 1 对初值敏感
 - 2 每次迭代都需要计算f的导数

当f比较复杂时,计算f的导数就可能十分麻烦,特别是当 $f'(x_k)$ 很小时,必须精确计算,否则会产生很大的误差

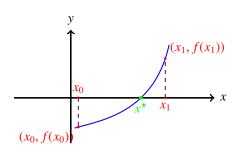
本节介绍的弦截法,不需要计算导数,其收敛速度低于牛顿迭代法但高于不动 点迭代法。



(1) 设方程 f(x) = 0的一个隔根区间为 [a,b],连接 $(x_0,f(x_0))$ 与 $(x_1,f(x_1))$,得弦的方程为

$$y = f(x_1) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}(x - x_1)$$

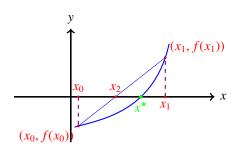
$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f(x_1) - f(x_0)} (x_1 - x_0)$$



(1) 设方程 f(x) = 0的一个隔根区间为 [a,b],连接 $(x_0,f(x_0))$ 与 $(x_1,f(x_1))$,得弦的方程为

$$y = f(x_1) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}(x - x_1)$$

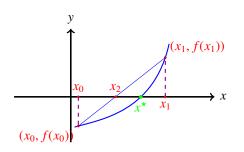
$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f(x_1) - f(x_0)}(x_1 - x_0)$$



(1) 设方程 f(x) = 0的一个隔根区间为 [a,b],连接 $(x_0,f(x_0))$ 与 $(x_1,f(x_1))$,得弦的方程为

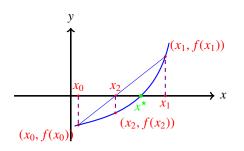
$$y = f(x_1) + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}(x - x_1)$$

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f(x_1) - f(x_0)}(x_1 - x_0)$$



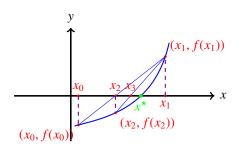
(2) 以
$$x_2$$
为 x^* 的近似值,连接 $(x_1, f(x_1))$ 与 $(x_2, f(x_2))$,得弦的方程为
$$y = f(x_2) + \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}(x - x_2)$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f(x_2) - f(x_1)}(x_2 - x_1)$$



(2) 以
$$x_2$$
为 x^* 的近似值,连接 $(x_1, f(x_1))$ 与 $(x_2, f(x_2))$,得弦的方程为
$$y = f(x_2) + \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}(x - x_2)$$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f(x_2) - f(x_1)}(x_2 - x_1)$$



(2) 以
$$x_2$$
为 x^* 的近似值,连接 $(x_1, f(x_1))$ 与 $(x_2, f(x_2))$,得弦的方程为
$$y = f(x_2) + \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}(x - x_2)$$

它与x轴交点的横坐标为

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f(x_2) - f(x_1)}(x_2 - x_1)$$

如此下去,即可得到迭代公式

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

该方法称为弦截法。

几何意义: 依次用弦线代替曲线,用线性函数的零点作为函数f(x)零点的近似值。

如此下去,即可得到迭代公式

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

该方法称为弦截法。

几何意义: 依次用弦线代替曲线,用线性函数的零点作为函数f(x)零点的近似值。

弦截法计算步骤

(1) 准备

选取初值 x_0, x_1 , 计算 $f(x_0), f(x_1)$

(2) 迭代

依公式

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f(x_1) - f(x_0)}(x_1 - x_0)$$

迭代一次得新近似值 x_2 ,并计算 $f(x_2)$

(3) 控制

(4) 准备迭代

若迭代次数超过预先指定的次数N,则方法失败;

否则

$$(x_1, f(x_1)) \to (x_0, f(x_0)), (x_2, f(x_2)) \to (x_1, f(x_1)).$$

转(2)继续迭代

◆□▶◆□▶◆□▶◆□▶
 □

定理

条件

- f在x*的某邻域S内有二阶连续导数
- $\forall x \in S$, $f'(x) \neq 0$

结论

- 当S充分小时, $\forall x_0, x_1 \in S$,弦截法生成的迭代序列 $\{x_n\}$ 收敛到 x^*
- 弦截法的收敛速度为 $p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.618$

与牛顿法的区别

牛顿法和弦截法都是先将f(x)线性化后再求根(化曲为直),但线性化方式不同:

- 牛顿法是作切线的方程
- 弦截法是作弦线的方程

另外

- 牛顿法只需一个初值
- 弦截法需要两个初值

① 3.1 二分法

② 3.2 不动点迭代法

③ 3.3 牛顿迭代法

4 3.4 弦截法

5 3.5 小结

本章介绍f(x) = 0求根的一些数值方法,在这些求根方法中,

- 先要对f(x)的形态及根的近似位置有一个粗略了解,使用较小的有根区间把根分离出来。
- 在考察一种解法的有效性时,一般要讨论其收敛速度
- 除二分法仅限于求实根外,其他均无此限制

二分法

- 简单易行,对f(x)的性质要求不高
- 收敛较慢, 仅有线性收敛速度
- 不能用于求偶数重根或复根
- 可用于确定迭代法初值

不动点迭代法

- 一种逐次逼近的方法,是数值计算中求根的一种主要方法
 - 使用各种迭代公式关键要判断其收敛性以及了解收敛速度
 - 具有收敛速度
 - 只具有局部收敛性的简单迭代法,往往对初值的选取要求特别高

3.5 小结 牛顿迭代法

- 具有二阶收敛速度
- 对初值非常敏感

弦截法

牛顿法的一种修改

- 比牛顿法收敛慢
- 不需要求导数
- 对初值非常敏感