

第四章 非线性方程数值解法

4.1 基本问题

本章主要讨论单变量非线性方程

$$f(x) = 0, \quad (1.1)$$

的求根问题, 这里 $x \in R$, $f(x) \in C[a, b]$. 若 $f(x)$ 为多项式时, 根据代数基本定理可知,

n 次方程在复数域有且只有 n 个根 (含复根, m 重根为 m 个根), $n = 1, 2$ 时方程的根是大

家熟悉的, $n = 3, 4$ 时虽有求根公式但比较复杂, 可在数学手册中查到, 但已不适合数值计

算, 而 $n \geq 5$ 时就不能用公式表示方程的根, 从而近似求解方程就成为必需了, 其中数值解法是近似方法中的重要方法之一. 除了多项式求根之外, 更多的是超越方程求根问题. 例如, 在天体力学中, 有如下 Kepler (开普勒) 方程:

$$x - t - \varepsilon \sin x = 0, \quad 0 < \varepsilon < 1,$$

其中 t 表示时间, x 表示弧度, 行星运动的轨道 x 是 t 的函数, 对于固定的时间 t , 通过上面的方程可解出惟一解 x (运动轨道位置), 但 x 却不能由上述方程精确解出, 通常也是用数值方法求其近似解.

对方程 (1.1) 求根大致分三个步骤:

- (1) 根的存在性: 方程是否有根? 如果有根, 有几个根?
- (2) 根的隔离: 把有根区间分为较小的子区间, 每个子区间或者有一个根, 或者没有根, 这样可以将有根区间的任意一点都可以看成该根的一个近似值.
- (3) 根的精确化: 对根的某个近似值设法逐步精确化, 使其满足一定的精度要求.

本章具体研究求解单变量非线性方程 $f(x) = 0$ 的各种数值解法: 二分法、单点迭代法、多点迭代法, 以及各种迭代法的局部收敛性和收敛阶等问题.

4.2 二分法

二分法是一个把含根区间不断缩短, 使含根区间中点成为一个满足误差要求的近似解的方法.

设函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续, 且 $f(a)f(b) < 0$, 由连续函数根的存在定理, 在 $[a, b]$ 区间上一定有实根, 称 $[a, b]$ 是方程的有根区间, 这里假设 $[a, b]$ 区间内只有一个根 x^* . 取 $[a, b]$ 中点 $x_0 = (a + b)/2$, 若点 x_0 不是 $f(x)$ 的零点, 则进行根的搜索, 即检查 $f(x_0)$ 与 $f(a)$ 是否同号, 如果确系同号, 说明所求的根 x^* 在 x_0 的右侧, 这时令 $a_1 = x_0$, $b_1 = b$;

否则 x^* 必在 x_0 的左侧, 这时令 $a_1 = a$, $b_1 = x_0$. 不管出现哪一种情况, 新的有根区间 $[a_1, b_1]$ 的长度仅为 $[a, b]$ 的一半.

对压缩了的有根区间 $[a_1, b_1]$ 又可施行同样的方法, 即用中点 $x_1 = (a_1 + b_1)/2$ 将区间 $[a_1, b_1]$ 再分为两半, 然后通过根的搜索判定所求的根在 x_1 的那一侧, 从而又确定一个新的有根区间 $[a_2, b_2]$, 其长度是 $[a_1, b_1]$ 的一半.

如此反复下去, 即可得出一系列有根区间

$$[a, b] \supset [a_1, b_1] \supset [a_2, b_2] \supset \cdots \supset [a_k, b_k] \supset \cdots \quad (\text{如图 4—1}),$$

其中每个区间都是前一个区间的一半, 因此 $[a_k, b_k]$ 的长度

$$b_k - a_k = \frac{b - a}{2^k}.$$

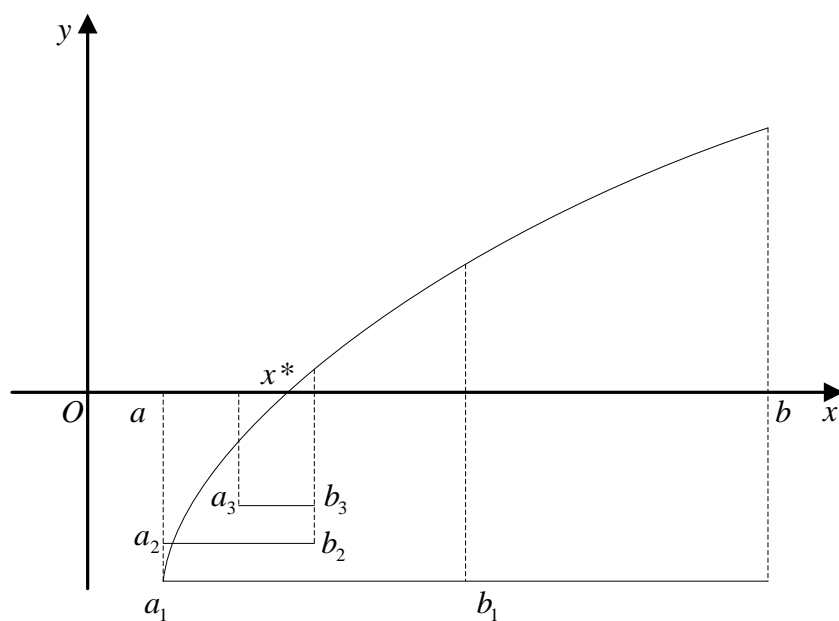


图 4—1

当 $k \rightarrow \infty$ 时趋于零, 就是说, 如果二分过程无限地进行下去, 这些区间最终必收缩于一点 x^* , 该点显然就是所求的根. 每次二分之后, 设有根区间 $[a_k, b_k]$ 的中点

$$x_k = \frac{a_k + b_k}{2},$$

作为根的近似值, 则在二分过程中可以获得一个近似根的序列

$$x_0, x_1, x_2, \cdots, x_k, \cdots,$$

该序列必以根 x^* 为极限.

在实际计算时，我们不可能完成这个无限过程，其实也没有这种必要，因为数值分析的结果允许带有一定的误差。由于

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

对给定的小数 $\varepsilon > 0$ ，要使

$$|x^* - x_k| < \varepsilon,$$

只需令

$$\frac{b-a}{2^{k+1}} < \varepsilon,$$

即

$$2^{k+1} > \frac{b-a}{\varepsilon},$$

所以

$$k = \lceil (\ln(b-a) - \ln \varepsilon) / \ln 2 \rceil. \quad (2.1)$$

其中， $\lceil \cdot \rceil$ 表示取整数。

利用式 (2.1)，对给定的精度 ε ，可预先确定出二分的次数 k 。

例 1 求方程

$$f(x) = x^6 - x - 1 = 0,$$

在区间 $[1, 2]$ 内的一个实根，取允许误差 $\varepsilon = 0.03$ 。

解 首先计算迭代次数 $k = \lceil (\ln(2-1) - \ln 0.03) / \ln 2 \rceil = 5$ ，所以只需迭代 5 次就可以满足要求。

表 4—1 计算结果

| k : 对分次数 | a | b | $c = \frac{1}{2}(a_k + b_k)$ | 区间长度 | $f(c)$ |
|------------|--------|--------|------------------------------|--------|---------|
| 0 | 1 | 2 | 1.5000 | 0.5000 | 8.8906 |
| 1 | 1 | 1.5 | 1.2500 | 0.2500 | 1.5647 |
| 2 | 1 | 1.2500 | 1.1250 | 0.1250 | -0.0977 |
| 3 | 1.1250 | 1.2500 | 1.1875 | 0.0625 | 0.6167 |
| 4 | 1.1250 | 1.1875 | 1.1562 | 0.0312 | 0.233 |
| 5 | 1.1250 | 1.1562 | 1.1406 | 0.0156 | 0.0616 |

二分法的优点是计算过程简单，收敛性可保证，对函数 $f(x)$ 的要求低，只要连续，在两个端点异号；它的缺点是收敛速度慢，故一般不单独将其用于求根，只用其为根求得一个较好的近似值；另外二分法不能求偶数重根，也不能求复根和虚根。

4.3 迭代法

4.3.1 不动点迭代法

求方程 $f(x)=0$ 的主要方法是迭代法。它的基本思想是通过构造一个递推关系式，即迭代格式，计算出一个根的近似值序列，并希望该序列能收敛于方程 $f(x)=0$ 的根。

将方程 $f(x)=0$ 改写成等价的形式

$$x = \varphi(x), \quad (3.1)$$

若要求 x^* 满足 $f(x^*)=0$ ，则 $x^* = \varphi(x^*)$ ；反之亦然。称 x^* 为函数 $\varphi(x)$ 的一个不动点。求 $f(x)$ 的零点就等价于求 $\varphi(x)$ 的不动点。选择一个初始值 x_0 ，将它代入 (3.1) 右端，即可求得

$$x_1 = \varphi(x_0),$$

可以反复迭代计算

$$x_{k+1} = \varphi(x_k), \quad (k=0,1,\cdots), \quad (3.2)$$

$\varphi(x)$ 称为迭代函数。如果对任何 $x_0 \in [a,b]$ ，由 (3.2) 得到的序列 $\{x_k\}$ 有极限

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

则称迭代方程 (3.2) 收敛，且 $x^* = \varphi(x^*)$ 为 $\varphi(x)$ 的不动点，故称 (3.2) 为不动点迭代法。

上述迭代法是一种逐次逼近法，其基本思想是将隐式方程 (3.1) 归结为一组显式的计算公式 (3.2)，就是说，迭代过程实质上是一个逐步显式化的过程。

不动点迭代法 (3.2) 的几何意义可作如下解释：

求 $x = \varphi(x)$ 的不动点，在几何上是求直线 $y = x$ 和 $y = \varphi(x)$ 的交点 x^* 。如图 4—2 所示从点 $P_k(x_k, \varphi(x_k))$ 出发，沿平行于 x 轴方向前进交 $y = x$ 与点 $(\varphi(x_k), \varphi(x_k))$ ，从该点沿 y 轴方向前进交 $y = \varphi(x)$ 于点 $P_{k+1}(\varphi(x_k), \varphi(\varphi(x_k)))$ ，点 P_{k+1} 的横坐标就是 $\varphi(x_k) = x_{k+1}$ 。

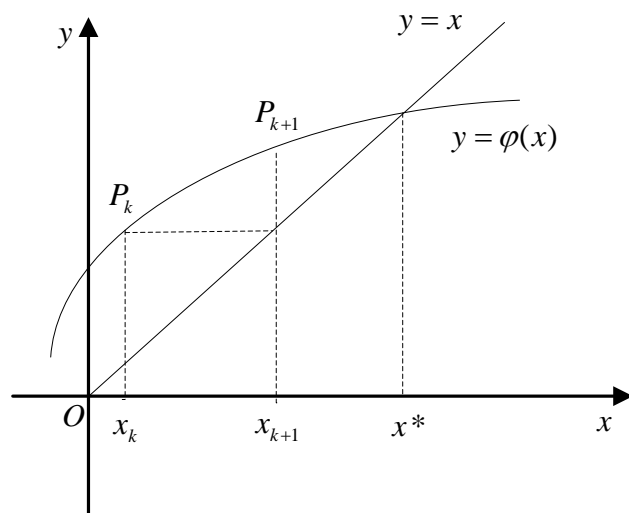


图 4—2

不动点迭代公式 (3.2) 是仅需一个初值 x_0 的迭代法, 称为单点迭代法, 其中 $\varphi(x)$ 称为迭代函数. 相应的, 若迭代格式为

$$x_{k+1} = \varphi(x_k, x_{k-1}, \dots, x_{k-n+1}), \quad (k = 0, 1, \dots) \quad (3.3)$$

称为多点迭代法.

例 2 求方程

$$f(x) = x^3 - x - 1 = 0, \quad (3.4)$$

在 $x_0 = 1.5$ 附近的根 x^* .

解 设将方程 (3.4) 改写成下列形式 $x = \sqrt[3]{x+1}$.

据此建立迭代公式 $x_{k+1} = \sqrt[3]{x_k + 1}$, $(k = 0, 1, 2, \dots)$.

表 4-2 记录了各步迭代的结果. 我们看到如果仅仅取六位数字, 那么结果 x_7 与 x_8 完全相同, 这时我们可以认为 x_7 实际上已满足方程 (3.4), 即为所求的根.

应当指出, 迭代法的效果并不总能令人满意的. 譬如, 设依方程 (3.4)

的另一种等价形式 $x = x^3 - 1$, 建立迭代公式

$$x_{k+1} = x_k^3 - 1.$$

迭代初值仍取 $x_0 = 1.5$,

则有 $x_1 = 2.375$, $x_2 = 12.39$.

表 4-2 计算结果

| k | x_k | k | x_k |
|-----|---------|-----|---------|
| 0 | 1.5 | | |
| 1 | 1.35721 | 5 | 1.32476 |
| 2 | 1.33086 | 6 | 1.32473 |
| 3 | 1.32588 | 7 | 1.32472 |
| 4 | 1.32494 | 8 | 1.32472 |

继续迭代下去已经没有必要, 因为结果显然会越来越大, 不可能趋于某个极限. 这种不收敛的迭代过程称作是发散的. 一个发散的迭代过程, 纵使进行了千百次的迭代, 其结果也是毫无价值的.

例 2 表明原方程化为 (3.1) 的形式不同, 有的收敛, 有的发散, 只有收敛的迭代过程 (3.2) 才有意义. 为此用迭代法解方程 $x = \varphi(x)$ 要解决的问题主要有:

- (1) 迭代函数 $\varphi(x)$ 的构造;
- (2) 由迭代格式 (3.2) 产生的序列 $\{x_k\}$ 的收敛性;
- (3) $\{x_k\}$ 的收敛速度和误差估计.

4.3.2 不动点的存在性与迭代法的收敛性

首先考察 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 上不动点的存在唯一性.

定理 1 设 $\varphi(x) \in C[a, b]$ 满足以下两个条件:

1⁰ 对任意 $x \in [a, b]$ 有 $a \leq \varphi(x) \leq b$.

2⁰ 存在正常数 $L < 1$, 使对任意 $x, y \in [a, b]$ 都有

$$|\varphi(x) - \varphi(y)| \leq L|x - y|. \quad (3.5)$$

则 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 上存在唯一的不动点 x^* .

证明 先证存在性. 做函数 $g(x) = x - \varphi(x)$, 显然 $g(x) \in C[a, b]$, 且满足 $g(a) = a - \varphi(a) \leq 0$, $g(b) = b - \varphi(b) \geq 0$, 由连续函数性质可知存在 $x^* \in [a, b]$ 使 $g(x^*) = 0$, 即 $x^* = \varphi(x^*)$, x^* 即为 $\varphi(x)$ 的不动点.

再证唯一性. 设 x_1^* 及 $x_2^* \in [a, b]$ 都是 $\varphi(x)$ 的不动点, 则由式 (3.5) 得

$$|x_1^* - x_2^*| = |\varphi(x_1^*) - \varphi(x_2^*)| \leq L|x_1^* - x_2^*| < |x_1^* - x_2^*|.$$

引出矛盾. 故 $\varphi(x)$ 的不动点只能是唯一的.

最后说明迭代序列的收敛性:

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

所以

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

即

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

证毕.

实际计算中, 定理 1 中的条件 2^0 可以用更强、更便于应用的条件来代替.

推论 1 设 $\varphi(x) \in C[a, b]$ 满足以下两个条件:

1^0 对任意 $x \in [a, b]$ 有 $a \leq \varphi(x) \leq b$.

2^0 $\max_{a \leq x \leq b} |\varphi'(x)| \leq L < 1$.

则 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 上存在唯一的不动点 x^* .

定理 2 设 $\varphi(x) \in C[a, b]$ 满足定理 1 中的两个条件, 则对任意 $x_0 \in [a, b]$, 由 (3.2)

得到的迭代序列 $\{x_k\}$ 收敛到 $\varphi(x)$ 的不动点 x^* , 并有误差估计

$$|x_k - x^*| \leq \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k|, \quad (3.6)$$

$$|x_k - x^*| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0|, \quad (3.7)$$

证明 设 $x^* \in [a, b]$ 是 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 上的唯一不动点, 由条件定理 1 中的条件 1^0 , 可知 $\{x_k\} \in [a, b]$,

$$|x_{k+1} - x^*| = |\varphi(x_k) - \varphi(x^*)| \leq L |x_k - x^*|.$$

另一方面

$$\begin{aligned} |x_k - x^*| &\leq |x_k - x_{k+1}| + |x_{k+1} - x^*| \\ &\leq |x_k - x_{k+1}| + L |x_k - x^*|, \end{aligned}$$

得

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

证毕.

由式 (3.7) 可知, 若 L 已知, 则对预先给定的精度可估计出迭代次数. 但实际计算中, 由于 L 不易求得, 这个方法较难应用. 由式 (3.6) 可知, 只要相邻两次迭代值之差的绝对值充分小, 就能保证近似值 x_k 充分精确. 所以若事先给出精度 ε , 当 $|x_{k+1} - x_k| < \varepsilon$ 时, 就

可结束迭代过程, 取 x_{k+1} 为根的近似值. 但注意, 当 $L \approx 1$ 时, 这个方法就不可靠了.

在例 2 中, 当 $\varphi(x) = \sqrt[3]{x+1}$ 时, $\varphi'(x) = \frac{1}{3}(x+1)^{-2/3}$, 在区间 $[2,3]$ 中, $\varphi'(x) \leq \frac{1}{3}\left(\frac{1}{4}\right)^{1/3} < 1$, 故推论 1 中的条件 2⁰ 成立. 又因 $1 \leq \sqrt[3]{2} \leq \varphi(x) \leq \sqrt[3]{3} \leq 2$, 故推论 1 中条件 1⁰ 也成立. 所以迭代法是收敛的, 而当 $\varphi(x) = x^3 - 1$ 时, $\varphi'(x) = 3x^2$ 在区间 $[1,2]$ 中 $|\varphi'(x)| > 1$ 不满足定理条件.

4.3.3 局部收敛性及收敛速度

对于方程 (1.1) 构造迭代公式 $x = \varphi(x)$, 若对 $\forall x_0 \in [a,b]$, 构造的迭代序列 $\{x_k\}$ 都收敛, 这种收敛称为**全局收敛**. 由于非线性方程的复杂性, 能满足全局收敛的情形并不多, 迭代序列 $\{x_k\}$ 通常只在不动点 x^* 的邻近考察其收敛性, 即局部收敛性.

定义 1 设 $\varphi(x)$ 有不动点 x^* , 如果存在 x^* 的某个邻域 $R: |x - x^*| \leq \delta$, 对任意 $x_0 \in R$, 迭代 (3.2) 产生的序列 $\{x_k\} \in R$, 且收敛到 x^* , 则称迭代法 (3.2) **局部收敛**.

定理 3 设 x^* 为 $\varphi(x)$ 的不动点, $\varphi'(x)$ 在 x^* 的某个邻域连续, 且 $|\varphi'(x^*)| < 1$, 则迭代法 (3.2) **局部收敛**.

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 $x \in R$ 成立

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

此外, 对于任意 $x \in R$, 总有 $\varphi(x) \in R$, 这是因为

$$|\varphi(x) - x^*| = |\varphi(x) - \varphi(x^*)| \leq L|x - x^*| \leq |x - x^*|.$$

于是依据推论 1 可以断定迭代过程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 对于任意初值 $x_0 \in R$ 均收敛. 证毕.

本章重点讨论迭代的局部收敛性.

一种迭代法要具有实用价值, 不但需要迭代收敛, 还要求迭代有较快的收敛速度. 因此, 要讨论迭代在接近收敛时误差下降的速度, 下面给出收敛阶的概念.

定义 2 设迭代过程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 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

$$\frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} \rightarrow C \neq 0,$$

则称该迭代方程是 p 阶收敛的, C 称为渐近误差常数.

收敛阶描述了迭代接近收敛时迭代误差下降的速度, 即迭代收敛速度. 一般来说, p 越大, 收敛速度越快. 特别的, $p=1$ 时称线性收敛, $p>1$ 称超线性收敛, $p=2$ 时称平方收敛.

定义中, $C \neq 0$ 是为了保证收敛阶 p 的惟一性. 若 $p=1$, 则只有 $C < 1$ 时迭代才收敛; 若 $p>1$, 则 C 不要求小于 1.

定理 4 如果迭代函数 $\varphi(x)$ 在不动点 x^* 的邻近有充分多阶连续导数, 则迭代格式(3.2)

关于 x^* 是 p 阶收敛的充分必要条件是

$$\varphi'(x^*) = \varphi''(x^*) = \cdots = \varphi^{(p-1)}(x^*) = 0, \quad \varphi^{(p)}(x^*) \neq 0. \quad (3.8)$$

证明 先证充分性:

将 $\varphi(x_k)$ 在不动点 x^* 处做泰勒展开, 利用条件 (3.8), 则有

$$\varphi(x_k) = \varphi(x^*) + \frac{\varphi^{(p)}(\xi)}{p!} (x_k - x^*)^p, \quad \xi \text{ 在 } x_k \text{ 与 } x^* \text{ 之间.}$$

注意到 $\varphi(x_k) = x_{k+1}$, $\varphi(x^*) = x^*$, 由上式得

$$x_{k+1} = x^* + \frac{\varphi^{(p)}(\xi)}{p!} (x_k - x^*)^p,$$

从而, 当 $k \rightarrow \infty$ 时,

$$\frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = \frac{|x_{k+1} - x^*|}{|x_k - x^*|^p} \rightarrow \frac{|\varphi^{(p)}(x^*)|}{p!} \neq 0, \quad (3.9)$$

由此可得迭代格式 (3.2) 是 p 阶收敛的.

再证必要性:

用反证法. 已知迭代格式 (3.2) 是 p 阶收敛的, 假设式 (3.8) 不成立, 那么必有最小正整数 $p_0 \neq p$, 使得

$$\varphi'(x^*) = \varphi''(x^*) = \cdots = \varphi^{(p_0-1)}(x^*) = 0, \quad \varphi^{(p_0)}(x^*) \neq 0.$$

而由已证明的充分性知迭代格式 (3.2) 是 p_0 阶的, 于是产生矛盾, 故式 (3.8) 成立, 证毕.

由定理 4 可看出, 不动点迭代格式 (3.2) 的收敛阶一定是正整数.

例 3 用不同方法求方程 $x^2 - 3 = 0$ 的根 $x^* = \sqrt{3}$.

解 这里 $f(x) = x^2 - 3$ 可改写为各种不同的等价形式 $x = \varphi(x)$, 其不动点为

$x^* = \sqrt{3}$. 由此构造不同的迭代法:

(1) 令 $\varphi(x) = x - \frac{1}{4}(x^2 - 3)$,

则迭代格式为

$$x_{k+1} = x_k - \frac{1}{4}(x_k^2 - 3),$$

计算

$$\varphi'(x) = 1 - \frac{1}{2}x, \quad \varphi'(\sqrt{3}) = 1 - \frac{\sqrt{3}}{2} \approx 0.134 < 1.$$

由定理 4, 迭代格式 $x_{k+1} = x_k - \frac{1}{4}(x_k^2 - 3)$ 为线性收敛.

(2) 令 $\varphi(x) = \frac{1}{2}\left(x + \frac{3}{x}\right)$,

则迭代格式为

$$x_{k+1} = \frac{1}{2}\left(x_k + \frac{3}{x_k}\right),$$

计算

$$\begin{aligned} \varphi'(x) &= \frac{1}{2}\left(1 - \frac{3}{x^2}\right), \quad \varphi'(\sqrt{3}) = \frac{1}{2}\left(1 - \frac{3}{(\sqrt{3})^2}\right) = 0, \\ \varphi''(x) &= \frac{3}{x^3}, \quad \varphi''(\sqrt{3}) \neq 0. \end{aligned}$$

由定理 4, 迭代格式 $x_{k+1} = \frac{1}{2}\left(x_k + \frac{3}{x_k}\right)$ 为平方收敛.

取 $x_0 = 2$ 对上述 2 种迭代法, 计算三步所得的结果如下表 4-3.

表 4-3 计算结果

| k | x_k | 迭代法 1 | 迭代法 2 |
|----------|----------|----------|----------|
| 0 | x_0 | 2 | 2 |
| 1 | x_1 | 1.75 | 1.75 |
| 2 | x_2 | 1.73475 | 1.732143 |
| 3 | x_3 | 1.732361 | 1.732051 |
| \vdots | \vdots | \vdots | \vdots |

注意 $\sqrt{3}=1.7320508\dots$ ，从计算结果看到迭代法 (2) 比 (1) 收敛快。

定理 4 告诉我们，迭代方程的收敛速度依赖于迭代函数 $\varphi(x)$ 的选取。如果当 $x \in [a, b]$ 时 $\varphi'(x) \neq 0$ ，则该迭代过程只可能是线性收敛。

4.4 Newton 迭代法

4.4.1 Newton 迭代公式

Newton (牛顿) 法是一种常见的单点迭代法，其思想是将非线性方程 $f(x)=0$ 逐步归结为某种线性方程来求解。

考虑非线性方程

$$f(x)=0,$$

假定 $f(x)$ 二次连续可导， x_k 为其近似解 (假定 $f'(x_k) \neq 0$)，将函数在点 x_k 展开，有

$$f(x) = f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) + R(x),$$

其中 $R(x) = \frac{1}{2}f''(\xi)(x - x_k)^2$ (ξ 在 x 与 x_k 之间)。略去余项 $R(x)$ ，可得

$$f(x) \approx f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k),$$

于是方程 $f(x)=0$ 可近似表示为

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

这是个线性方程，记其根为 x_{k+1} ，则 x_{k+1} 计算公式为

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, \quad (k=0,1,\dots), \quad (4.1)$$

这就是 Newton 迭代法。

Newton 迭代法是一种特殊的单点迭代法，相当于取迭代函数

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} \quad (f'(x) \neq 0). \quad (4.2)$$

Newton 迭代法的几何意义是明显的，如图 4—3 所示。方程 $f(x)=0$ 的根 x^* 是曲线 $y=f(x)$ 与直线 $y=0$ 的交点的横坐标。Newton 迭代法是取过 $(x_k, f(x_k))$ 点的切线方程

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

与 $y = 0$ 的交点的横坐标

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

作为根的新的近似值. 此即由式 (4.1) 得到的 $f(x) = 0$ 根的第 $k+1$ 次近似值. 继续取过点 $(x_{k+1}, f(x_{k+1}))$ 作切线与 x 轴的相交点, 又可得 x_{k+2}, \dots . 由此可见, 只有初值充分接近根 x^* , 这个序列就会很快收敛于 x^* . 因此, 由上述几何意义, Newton 迭代法又称为切线法.

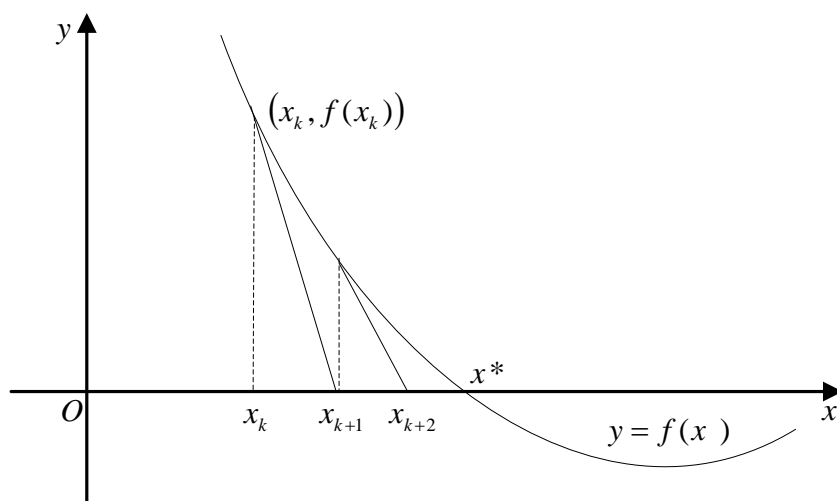


图 4—3 Newton 迭代法的几何意义

4.4.2 Newton 迭代法收敛定理

定理 5 如果 $f(x)$ 在解 x^* 附近连续可导, 且 $f'(x^*) \neq 0$, 则存在 $\delta > 0$, 只要 $|x_0 - x^*| \leq \delta$, Newton 迭代法产生的迭代序列超线性收敛于 x^* , 即

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - x^*}{x_k - x^*} = 0.$$

证明 只需证明由 (4.2) 所给迭代函数 $\varphi(x)$ 满足 $\varphi'(x^*) = 0$ 即可, 注意 $f(x^*) = 0$,

$$\varphi(x) - \varphi(x^*) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} - \left[x^* - \frac{f(x^*)}{f'(x^*)} \right]$$

$$\begin{aligned}
&= (x - x^*) - \frac{f(x) - f(x^*)}{f'(x)} \\
&= \frac{f'(x) - f'(\xi)}{f'(x)}(x - x^*)
\end{aligned}$$

其中 ξ 介于 x 与 x^* 之间, 所以

$$\frac{\varphi(x) - \varphi(x^*)}{x - x^*} = \frac{f'(x) - f'(\xi)}{f'(x)},$$

两边令 $x \rightarrow x^*$, 由 $f'(x) \rightarrow f'(x^*) \neq 0$, $f'(\xi) \rightarrow f'(x^*)$, 得 $\varphi'(x^*) = 0$, 证毕.

Newton 迭代法在一般情况下是二阶收敛的.

定理 6 如果 $f(x)$ 在解 x^* 附近二次连续可导, 且 $f'(x^*) \neq 0$, 则存在 $\delta > 0$, 只要

$|x_0 - x^*| \leq \delta$, Newton 迭代法产生的至少迭代序列二阶收敛于 x^* , 且

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - x^*}{(x_k - x^*)^2} = \frac{f''(x^*)}{2f'(x^*)}. \quad (4.3)$$

证明 由定理 5 知, Newton 迭代法局部超线性收敛.

$$\begin{aligned}
x_{k+1} - x^* &= x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} - x^* \\
&= \frac{(x_k - x^*)f'(x_k) - f(x_k) + f(x^*)}{f'(x_k)}.
\end{aligned}$$

由 Taylor 展开

$$f(x^*) = f(x_k) + f'(x_k)(x^* - x_k) + \frac{f''(\eta_k)}{2!}(x^* - x_k)^2,$$

得

$$x_{k+1} - x^* = \frac{f''(\eta_k)}{2f'(x_k)}(x_k - x^*)^2,$$

其中 η_k 介于 x_k 与 x^* 之间. 两边对 k 取极限得式 (4.3). 当 $f''(x^*) = 0$ 时, Newton 迭代法是超二阶收敛的. 证毕.

定理 5 和定理 6 说明 Newton 迭代法是局部收敛的方法. 因此, 它是否收敛, 与初值的选取有关. 当初值 x_0 充分接近根 x^* 时, 一般可保证迭代收敛.

例 4 设 $a > 0$ 为实数, 试建立求 $\frac{1}{a}$ 的 Newton 迭代格式, 要求在迭代函数中不含除法

$$x_{k+1} = \frac{1}{x_k} + \frac{1}{a}$$

运算. 并证明: 当初值 x_0 满足 $0 < x_0 < \frac{2}{a}$ 时, 此格式是收敛的.

解 作函数 $f(x) = \frac{1}{x} - a$, 则 $f(x) = 0$ 的根即为 $\frac{1}{a}$. 由式 (4.1) 得 Newton 迭代格式

$$\frac{ax^2 - x}{1} = \frac{\frac{1}{x} - a}{x^2}$$

它表征了迭代误差. 而

$$x_{k+1} = x_k(2 - ax_k),$$

$$r_k = 1 - ax_k,$$

$$r_{k+1} = 1 - ax_{k+1} = 1 - ax_k(2 - ax_k)$$

$$= (1 - ax_k)^2 = r_k^2,$$

所以

$$r_k = r_0^{2^k}.$$

于是, 当初值 x_0 满足 $0 < x_0 < \frac{2}{a}$ 时, 对 $r_0 = 1 - ax_0$ 有

$$|r_0| < 1,$$

所以

$$\lim_{k \rightarrow \infty} r_k = \lim_{k \rightarrow \infty} r_0^{2^k} = 0,$$

即

$$\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \frac{1}{a},$$

从而迭代收敛.

定理 5 和定理 6 都要求满足 $|x_0 - x^*| \leq \delta$, 在应用中对初值要求高, 初值选择较困难. 下面的定理在一定条件下放宽了对初值的要求.

定理 7 设 $f(x)$ 在有根区间 $[a, b]$ 上二阶导数存在, 且满足:

$$(1) f(a)f(b) < 0;$$

$$(2) f'(x) \neq 0, x \in [a, b];$$

$$(3) f''(x) \text{ 不变号}, x \in [a, b];$$

$$(4) \text{初值 } x_0 \in [a, b] \text{ 且使 } f''(x_0)f(x_0) > 0.$$

则 Newton 迭代法产生的迭代序列 $\{x_k\}$ 收敛于 $f(x) = 0$ 在 $[a, b]$ 内的惟一根.

本定理证明从略, 只给出其几何解释. 图 4—4 的四种情况都满足定理条件.

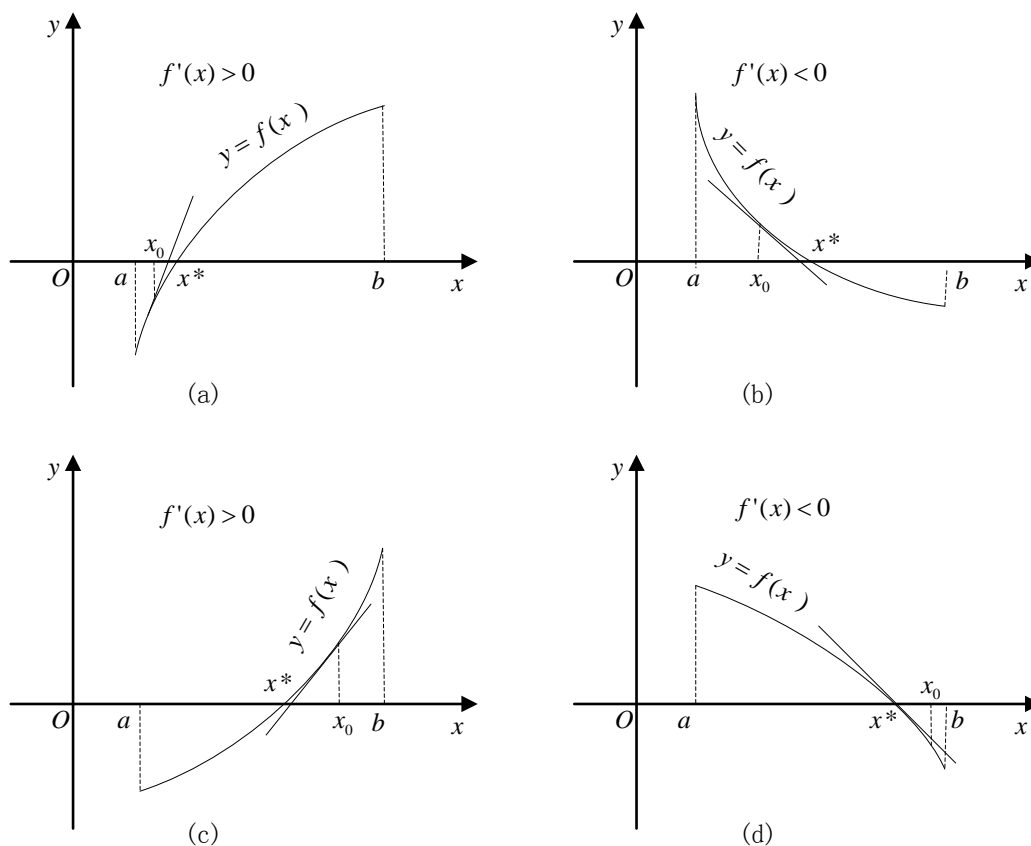


图 4—4 定理 7 的几何解释

在定理 7 中，条件 1 保证方程在 (a,b) 中有根，条件 2 保证函数 $f(x)$ 单调，条件 3 保证曲线 $y = f(x)$ 在 (a,b) 内的凹凸性不变，从而方程 $f(x) = 0$ 在 $[a,b]$ 上有惟一根，条件 4 保证当 $x \in [a,b]$ 时，Newton 迭代函数 $\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} \in [a,b]$ 。从 Newton 迭代法的几何解释可以断定，迭代序列是收敛的。

例 5 用 Newton 迭代法求解方程

$$x - \cos x = 0, \quad x \in [0,1].$$

解 $f(x) = x - \cos x$ ， $f(0) < 0$ ， $f(1) > 0$ ，在 $[0,1]$ 上， $f'(x) = 1 + \sin x > 0$ ， $f''(x) = \cos x > 0$ ，由定理 7，只要 $x_0 \in [0,1]$ ， $f(x_0) > 0$ ，Newton 迭代法产生的迭代序列收敛到 $f(x) = 0$ 在 $[0,1]$ 内的惟一根 x^* 。

取初值 $x_0 = 1$ ，计算结果如下表 4—4

表 4—4 计算结果

| k | x_k | $f(x_k)$ | $f'(x_k)$ |
|-----|-------------|-------------|-------------|
| 0 | 1 | 0.459697694 | 1.841470984 |
| 1 | 0.75036867 | 0.018923073 | 1.681904952 |
| 2 | 0.73911289 | 0.000046454 | 1.673632544 |
| 3 | 0.739085133 | 0 | |

4.5 多点迭代法

在单点迭代法中, 在计算新的迭代值 x_{k+1} 时, 仅用到了 x_k 点的信息, 而函数 $f(x)$ 及导数 $f'(x)$ 在点 x_{k-1}, x_{k-2}, \dots , 这些点上的信息并没有被充分利用. 因此, 考虑充分利用这些有价值的信息, 来减少计算量, 提高迭代收敛速度.

若迭代格式为

$$x_{k+1} = \varphi(x_k, x_{k-1}, \dots, x_{k-n+1}), \quad (k = 0, 1, \dots), \quad (5.1)$$

称式 (5.1) 为**多点迭代法**.

最简单的多点迭代法是弦截法和抛物线法.

用牛顿法求方程 (1.1) 的根, 每步除计算 $f(x_k)$ 外还要算 $f'(x_k)$, 当函数 $f(x)$ 比较复杂时, 计算 $f'(x)$ 往往较困难, 为此可以利用已求函数值 $f(x_k), f(x_{k-1}), \dots$ 来回避导数值 $f'(x_k)$ 的计算. 这类方法是建立在插值原理基础上的, 下面介绍上述两种常用方法.

4.5.1 弦截法

设 x_k, x_{k-1} 是 $f(x) = 0$ 的近似根, 我们利用 $f(x_k), f(x_{k-1})$ 构造一次插值多项式 $p_1(x)$, 并用 $p_1(x) = 0$ 的根作为 $f(x) = 0$ 的新的近似根 x_{k+1} .

由于

$$p_1(x) = f(x_k) + \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}(x - x_k), \quad (5.2)$$

因此有

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k - x_{k-1}}{f(x_k) - f(x_{k-1})} f(x_k), \quad k = 1, 2, \dots, \quad (5.3)$$

进一步改写为

$$x_{k+1} = \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})} x_{k-1} - \frac{f(x_{k-1})}{f(x_{k-1}) - f(x_k)} x_k, \quad (5.4)$$

这个方法称为**弦截法**，也叫**割线法**。其几何意义是，过点 $(x_{k-1}, f(x_{k-1}))$ 和 $(x_k, f(x_k))$ 作直线，直线方程为

$$\frac{y - f(x_k)}{x - x_k} = \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}},$$

用此直线代替曲线 $f(x)$ ，且以此直线与 x 轴交点的横坐标

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

作为根 x^* 的近似。如图4—5所示。

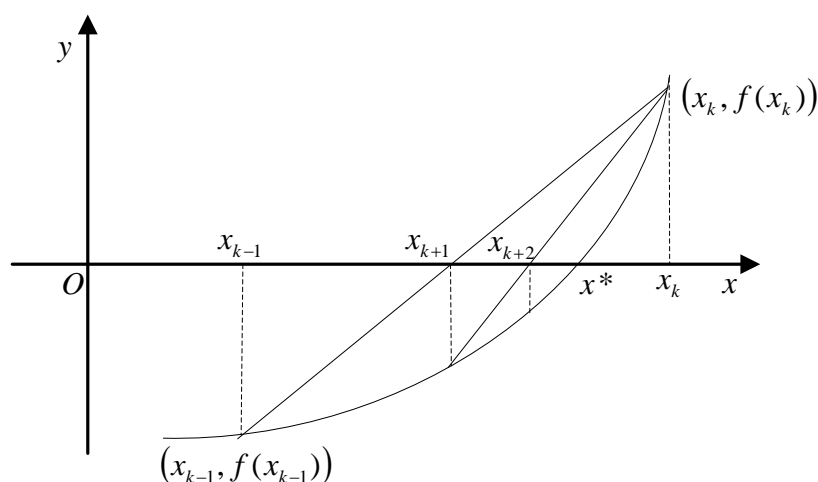


图4—5 弦截法几何意义

弦截法迭代公式(5.3)可以看作 Newton 公式

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

中的导数 $f'(x_k)$ 用差商 $\frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$ 取代的结果，但两者有着本质的区别。Newton 法

在计算 x_{k+1} 是只用到前一步的值 x_k ，而弦截法(5.3)，在求 x_{k+1} 时要用到前两步的结果 x_k 、

x_{k-1} ，因此使用这两种方法必须先给出两个初始值 x_0 、 x_1 。

例6 用弦截法解方程

$$f(x) = x^3 - 3x^2 - x - 9 = 0,$$

在 $(-2, -1.5)$ 内的根。

解 取初值 $x_0 = -2$, $x_1 = -1$, 计算结果如下表 4—5

表 4—5 计算结果

| k | x_k | $f(x_k)$ |
|-----|-----------|-----------|
| 0 | -2 | -9 |
| 1 | -1 | 6 |
| 2 | -1.4 | 1.77600 |
| 3 | -1.499 | 0.389743 |
| 4 | -1.526841 | -0.026330 |
| 5 | -1.525079 | 0.000348 |
| 6 | -1.525102 | 0.000000 |

下面给出弦截法局部收敛性和收敛速度的结论.

定理 8 假设 $f(x)$ 在根 x^* 的邻域 $\Delta: |x - x^*| \leq \delta$ 内具有二阶连续导数, 且对任意 $x \in \Delta$ 有 $f'(x) \neq 0$, 又初值 $x_0, x_1 \in \Delta$, 那么当邻域 Δ 充分小时, 弦截法 (5.3) 将按阶

$p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.618$ 收敛到根 x^* . 这里 p 是方程 $\lambda^2 - \lambda - 1 = 0$ 的正根.

4.5.2 抛物线法

设已知方程 $f(x) = 0$ 的三个近似根 x_k, x_{k-1}, x_{k-2} , 我们以这三点为结点构造二次插值多项式 $p_2(x)$, 并适当选取 $p_2(x)$ 的一个零点 x_{k+1} 作为新的近似根, 这样确定的迭代过程称抛物线法. 在几何图形上, 这种方法的思想是用抛物线 $y = p_2(x)$ 与 x 轴的交点 x_{k+1} 作为求根 x^* 的近似位置.

现在推导抛物线法的计算公式. 插值多项式

$$p_2(x) = f(x_k) + f[x_k, x_{k-1}](x - x_k) + f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}](x - x_k)(x - x_{k-1}),$$

有两个零点

$$x_{k+1} = x_k - \frac{2f(x_k)}{\omega \pm \sqrt{\omega^2 - 4f(x_k)f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]}} \quad (5.5)$$

式中

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

为了从 (5.5) 式定出一个值 x_{k+1} , 我们需要讨论根式前正负号的取舍问题. 在 $x_k, x_{k-1},$

x_{k-2} 三个正负根中, 自然假定 x_k 更接近所求的根 x^* , 这时, 为了保证精度, 我们

选式 (5.5) 中较接近 x_k 的一个值作为新的近似根 x_{k+1} . 为此, 只要取根式前的符号与 ω 的符号相同.

抛物线法也是超线性收敛的, 其收敛的阶 $p = 1.840$ (是方程 $\lambda^3 - \lambda^2 - \lambda - 1 = 0$ 的根), 其收敛速度比弦截法更接近于牛顿法.

从 (5.5) 看到, 即使 x_{k-2}, x_{k-1}, x_k 均为实数, x_{k+1} 也可以是复数, 所以抛物线法适用于求多项式的实根和复根.

4.6 数值实验及程序

4.6.1 二分法实验

二分法是计算机上的一种常用算法, 下面列出计算步骤:

步骤 1 准备 计算 $f(x)$ 在有根区间 $[a, b]$ 端点处的值 $f(a), f(b)$.

步骤 2 准备 计算 $f(x)$ 在区间中点 $\frac{a+b}{2}$ 即是值 $f(\frac{a+b}{2})$.

步骤 3 判断 若 $f(\frac{a+b}{2}) = 0$, 则 $\frac{a+b}{2}$ 即是根, 计算过程结束, 否则检验.

若 $f(\frac{a+b}{2})f(a) < 0$, 则以 $\frac{a+b}{2}$ 代替 b , 否则以 $\frac{a+b}{2}$ 代替 a . 反复执行步骤 2 和步骤 3, 直到区间 $[a, b]$ 长度小于允许误差 ε , 此时中点 $\frac{a+b}{2}$ 即为所求近似根.

matlab 程序如下: (Dichotomy.m)

```
% 二分法求解方程 f_name(x)=0 在区间[a,b]的解
% eps 为误差限, 区间端点 a 和 b 由键盘输入,
% 函数 f_name 在区间[a,b]连续, 且 f_name(a)*f_name(b)<0
% 逐次将有根区间长度缩半, 当区间长度小于 eps 时, 区间中点为近似解
function [x,it]= Dichotomy(f_name,eps)
if nargin<2
    eps=1e-3; % 默认误差限
end

it=0;

% 输入两端点
a=input('\n 输入左端点 a=: ');
b=input('输入右端点 b=: ');
fa=feval(f_name,a);
fb=feval(f_name,b);
```

```

while fa*fb>0      % 两端点函数值同号，重新输入
    fprintf('\n 两端点函数值同号，请重新输\n');
    a=input('输入左端点 a=: ');
    b=input('输入右端点 b=: ');
    fa=feval(f_name,a);
    fb=feval(f_name,b);
end

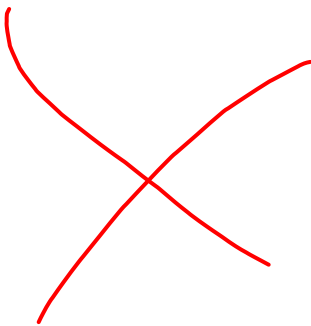
```

% 二分法计算方程的根

```

while b-a>=eps
    it=it+1;      % 循环次数
    xm=(b+a)/2;   % 计算中点
    fxm=feval(f_name,xm); % 中点的函数值
    if fxm*fa>0
        a=xm;
        fa=fxm;
    else
        b=xm;
        fb=fxm;
    end
end
end
x=(b+a)/2;
fprintf('\n 二分次数: %d\n',it);
fprintf('方程的近似解: %f\n',x);

```



matlab 程序 (f3.m)

```

function y=f3(x)
y=x^3-x-1;

```

例 7 计算方程 $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$ 在区间 $[1.0, 1.5]$ 内的一个实根.

解 计算过程如下:

输入:

```
[x,it]= Dichotomy('f3');
```

输出:

输入左端点 a=: 1

输入右端点 b=: 1.5

二分次数: 9, 方程的近似解: 1.324707

4. 6. 2 Newton 法实验

Newton 迭代法公式为

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, \quad (k = 0, 1, \dots).$$

Newton 法求解方程的根，不但要知道函数 $f(x)$ ，还要知道其导数 $f'(x)$ 的情况；另外，牛顿迭代法计算过程中，初始点 x_0 的选取非常关键，只有在根 x^* 附近的初始点才能保证迭代收敛，若 x_0 给的不合适可能不收敛。因此，考虑画出函数 $y = f(x)$ 的图形，然后适当选取初始点 x_0 。

matlab 程序如下：(Newton.m)

```
% 牛顿法求解方程 f_name(x)=0 在区间[a,b]的解
% eps 为误差限，区间端点 a 和 b 由键盘输入，
% 函数 f_name(x)在区间[a,b]连续，fd_name(x)为函数 f_name(x)的导函数
% fd_name(x)不为 0；
% 逐次迭代，当相邻两次计算出的点之间距离小于 eps 时，迭代结束。
function [x,it]= Newton(f_name,fd_name,eps)
if nargin<3
    eps=1e-3; % 默认误差限
end
it=1;
a=input('\n 输入左端点 a=: '); % 输入两端点
b=input('输入右端点 b=: '); t=a:eps:b; y=feval(f_name,t);
plot(t,y); % 绘制函数图像，寻找初始点
leap=input('\n 是否重新输入区间端点—YES (输入非 0), NO (输入 0): ');
while leap~=0
    fprintf('\n 请重新输入\n');
    a=input('输入左端点 a=: '); b=input('输入右端点 b=: ');
    t=a:eps:b; y=feval(f_name,t); plot(t,y);
    leap=input('\n 是否重新输入区间端点—Y (输入非 0), N (输入 0): ');
end
% 牛顿迭代法计算方程的根
x0=input('输入起始点:x0=');
x1=x0-feval(f_name,x0)/feval(fd_name,x0);
while abs(x1-x0)>=eps
    it=it+1; % 循环次数
    x0=x1; x1=x0-feval(f_name,x0)/feval(fd_name,x0);
end
x=x1;fprintf('\n 迭代次数: %d\n',it);fprintf('方程的近似解: %f\n',x);

matlab 程序: (f4.m)
function y=f4(x)y=x.*exp(x)-1;
```

matlab 程序: (f5.m)

```
function y=f5(x) % 函数 f4 的导函数
y=(x+1).*exp(x);
```

例 8 利用 Newton 法计算方程 $xe^x - 1 = 0$ 的实根.

解 计算过程如下:

输入:

```
[x,it]= Newton('f4','f5');
```

输出:

输入左端点 a=: -1

输入右端点 b=: 1

是否重新输入区间端点——YES (输入非 0), NO (输入 0): 0

输入起始点:

x0=0.5

迭代次数: 3

方程的近似解: 0.567143

4.6.3 弦截法实验

弦截法的迭代公式为

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

与 Newton 法相比, 弦截法在迭代过程中不需要计算 $f'(x)$. 弦截法属于多点迭代法,

要给出两个初始值 x_0 和 x_1 .

matlab 程序如下: (Xian_J.m)

```
% 弦解法求解方程 f_name(x)=0 在区间[a,b]的解
% eps 为误差限, 区间端点 a 和 b 由键盘输入,
% 函数 f_name(x) 在区间[a,b]连续
% 逐次迭代, 当计算的函数值小于 eps 时, 迭代结束.
function [x,it]= Xian_J(f_name,eps)
if nargin<2
    eps=1e-5; % 默认误差限
end

it=0;

% 输入两端点
a=input('\n 输入左端点 a=: ');
b=input(' 输入右端点 b=: ');
t=a:eps:b;
```

```

y=feval(f_name,t);
plot(t,y); % 绘制函数图像, 寻找初始点
leap=input('\n 是否重新输入区间端点——YES (输入非 0), NO (输入 0): ');

while leap~=0
    fprintf('\n 请重新输入\n');
    a=input('输入左端点 a=: ');
    b=input('输入右端点 b=: ');
    t=a:eps:b;
    y=feval(f_name,t);
    plot(t,y);
    leap=input('\n 是否重新输入区间端点——Y (输入非 0), N (输入 0): ');
end

% 弦解法迭代法计算方程的根
x0=input('输入第一个起始点:x0=');
x1=input('输入第二个起始点:x1=');
f0=feval(f_name,x0); f1=feval(f_name,x1);
while abs(f1)>=eps
    it=it+1; % 循环次数
    x2=x1-f1/(f1-f0)*(x1-x0); % 弦解法迭代公式
    x0=x1;x1=x2; f0=feval(f_name,x0); f1=feval(f_name,x1);
end
x=x1;
fprintf('\n 迭代次数: %d\n',it); fprintf('方程的近似解: %f\n',x);

```

例 9 利用弦截法计算方程 $xe^x - 1 = 0$ 的实根.

解 计算过程如下:

输入:

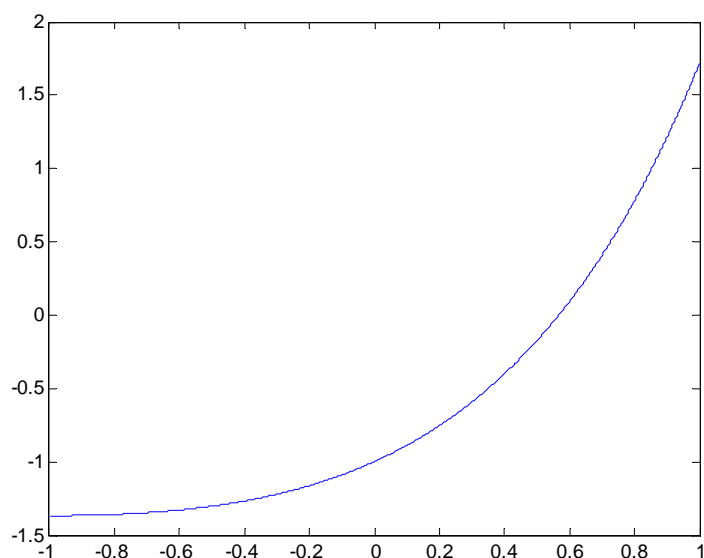
```
[x,it]= Xian_J('f4');
```

输出:

输入左端点 a=: -1

表 4-2 记录了各步迭代的结果. 我们看到如果仅仅取六位数字, 那么结果 x_7 与 x_8 完全相同, 这时我们可以认为 x_7 实际上已满足方程 (3.4), 即为所求的根.

应当指出, 迭代法的效果并不总能令人满意的. 譬如, 设依方程 (3.4) 的另一种等价形式 $x = x^3 - 1$,



是否重新输入区间端点——YES (输入非 0), NO (输入 0): 0

输入第一个起始点: $x_0=0.5$

输入第二个起始点: $x_1=0.6$

迭代次数: 3

方程的近似解: 0.567143.

习 题 四

1. 用二分法求方程 $x^4 - 2x^3 - 4x^2 + 4x + 4 = 0$ 在区间 $[0, 2]$ 内的根, 使误差不超过 10^{-2} .
2. 若将方程 $x^3 - x^2 - 1 = 0$ 写成下列几种迭代函数形式, 求不动点附近的一个根, 并建立相应的迭代公式.
 - (1) $x = \varphi_1(x) = \sqrt[3]{1+x^2}$;
 - (2) $x = \varphi_2(x) = 1 + \frac{1}{x^2}$;
 - (3) $x = \varphi_3(x) = \sqrt{\frac{1}{x-1}}$.

试判断由它们构成的迭代法在 $x_0 = 1.5$ 附近的收敛性.

3. 给定函数 $f(x)$, 设对一切 x , $f'(x)$ 存在且 $0 < m \leq f'(x) \leq M$, 证明对于范围 $0 < \lambda < \frac{2}{M}$ 内的任意定数 λ , 迭代过程 $x_{k+1} = x_k - \lambda f(x)$ 均收敛于 $f(x) = 0$ 的根 x^* .
4. 设 $\varphi(x) = x + c(x^2 - 3)$, 应如何选取 c , 才能使迭代 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 具有局部收敛性? c

取何值时, 这个迭代收敛最快?

5. 设 $f(x) = 0$ 有单根 x^* , $x = \varphi(x)$ 是 $f(x) = 0$ 的等价方程, $\varphi(x)$ 可表示为

$$\varphi(x) = x - m(x)/f(x),$$

证明: 当 $m(x^*) \neq \frac{1}{f'(x^*)}$ 时, 迭代公式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 是一阶收敛的; 当 $m(x^*) = \frac{1}{f'(x^*)}$ 时,

迭代公式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 至少是二阶收敛的.

6. 用下列方法求 $f(x) = x^2 + 2xe^{-x} + e^{-2x} = 0$ 的根, 初值 $x_0 = 0$.

(1) 用 Newton 迭代法;

(2) $x_{k+1} = x_k - 2f(x_k)/f'(x_k)$, $(k = 0, 1, \dots)$;

7. 用 Newton 迭代法求方程 $x^x = 10$ 的一个实根, 精度要求 $\varepsilon_k = |x_k - x_{k-1}| \leq 10^{-6}$.

8. 常数 A 的 m 次根可由对方程 $x^m - A = 0$ 或 $1 - \frac{A}{x^m} = 0$ 用 Newton 迭代法求得, 验证它们相应的 Newton 迭代格式分别为

$$x_{k+1} = \frac{1}{m} \left[(m-1)x_k + \frac{A}{x_k^{m-1}} \right],$$

$$x_{k+1} = \frac{1}{m} \left[(m+1)x_k - \frac{x_k^{m+1}}{A} \right].$$

9. 设 x^* 为 $f(x)$ 的 m 重零点, 若将 Newton 迭代法修改为

$$x_{k+1} = x_k - m \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, \quad (k = 0, 1, \dots),$$

证明: 此迭代格式具有 2 阶收敛速度.

10. 应用牛顿法于方程 $f(x) = 1 - \frac{a}{x^2} = 0$, 导出求 \sqrt{a} 的迭代公式, 并用此公式求 $\sqrt{115}$ 的值.

11. 用弦截法求方程

$$f(x) = x^3 - 3x - 1 = 0,$$

在 $x_0 = 2$ 附近的实根, 要求 $|x_k - x_{k-1}| \leq 10^{-3}|x_{k+1}|$ 或 $|f(x_k)| \leq 10^{-3}$.

12. 证明迭代公式

$$x_{k+1} = \frac{x_k(x_k^2 + 3a)}{3x_k^2 + a},$$

是计算 \sqrt{a} 的三阶方法. 假定初值 x_0 充分靠近根 x^* , 求 $\lim_{k \rightarrow \infty} (\sqrt{a} - x_{k+1}) / (\sqrt{a} - x_k)^3$.