



第6章 非线性方程和方程组的数值解法

教学目的

1. 掌握解非线性方程（组）的二分法和插值法；
2. 掌握解非线性方程（组）的一般迭代法及有关收敛性的证明与牛顿法；
3. 掌握解非线性方程（组）的牛顿法
4. 了解加速收敛的方法。

教学重点及难点

重点是解非线性方程（组）的牛顿法；

难点是迭代法的收敛性的证明。



第6章 非线性方程和方程组的数值解法

一般的非线性方程组可写成 $\mathbf{F}(\mathbf{x})=\mathbf{0}$,其中 \mathbf{F} 和 \mathbf{x} 都是 n 维向量,或写成

$$f_i(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0, i = 1, 2, \dots, n,$$

其中, f_1, f_2, \dots, f_n 中至少有一个是 x_1, x_2, \dots, x_n 的非线性函数。当 $n=1$ 时, 就是单个的方程 $f(x)=0$ 。非线性方程和方程组的求解是工程和科学领域中最常见的问题。下面举一个例子:

考虑两环节机器人手臂定位问题。设两节臂长分别为 d_1 和 d_2 , 如图6-1所示, 第一臂与水平方向所成的角为 α , 第二臂与第一臂所成的角为 β 。问题是求 α 和 β , 使第二臂的端点位于适当的位置, 比如其坐标为 (p_1, p_2)

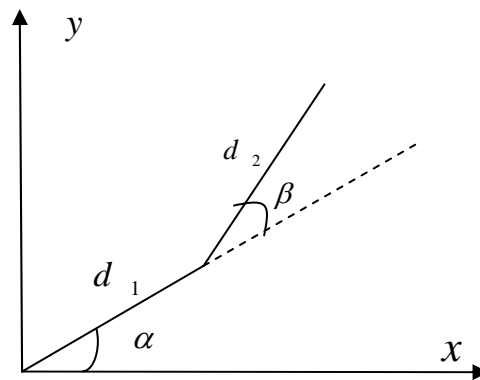


图6-1



设第一臂和第二臂的端点坐标分别为 (x_1, y_1) 和 (x_2, y_2) , 则有

$$\begin{cases} x_1 = d_1 \cos \alpha, \\ y_1 = d_1 \sin \alpha. \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_2 = x_1 + d_2 \cos(\alpha + \beta), \\ y_2 = y_1 + d_2 \sin(\alpha + \beta). \end{cases}$$

这样, 我们的问题是要解下列方程组

$$\begin{cases} d_1 \cos \alpha + d_2 \cos(\alpha + \beta) = p_1 \\ d_1 \sin \alpha + d_2 \sin(\alpha + \beta) = p_2 \end{cases}$$

显然, 这是一个关于 α 和 β 的非线性方程组。



与线性方程组不同，除特殊情况外，求解非线性方程不能用直接法求数值解，而是要用迭代法。迭代法的基本问题是收敛性、收敛速度和计算效率。

对于线性方程组，如前所述，若某迭代法收敛，则取任何初值都收敛。但是，对于非线性方程，不同的初值可能有不同的收敛性态，有的初值使迭代收敛，有的则不收敛。一般说来，为使迭代法收敛，初值应取在解的附近。

我们先详细讨论单个方程的情形，其中有一类是形如

$$a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0 = 0$$

的代数方程。当 $n \geq 5$ 时，其根是不能用加、减、乘、除和开方的有限次运算公式表示的，所以代数方程的解法也主要是迭代法。



方程的数值解法的收敛性，也与方程根的重数有关。对于一般的函数 $f(x) \in C[a, b]$ ，若有

$$f(x) = (x - x^*)^m g(x), g(x) \neq 0,$$

其中 m 为正整数，我们称 x^* 是 $f(x)$ 的 m 重零点，或称 x^* 是方程 $f(x)=0$ 的 m 重根。显然，若 x^* 是 $f(x)$ 的 m 重零点，且 $g(x)$ 充分光滑，则有

$$f(x^*) = f'(x^*) = \dots = f^{(m-1)}(x^*) = 0, f^{(m)}(x^*) \neq 0$$

当 m 为奇数时， $f(x)$ 在 x^* 点处变号，当 m 为偶数时， $f(x)$ 在 x^* 点处不变号。



6.1 方程求根的二分法

设 $f(x) \in C[a, b]$, 若 $f(a)f(b) < 0$, 则方程 $f(x) = 0$ 在 $[a, b]$ 内至少有一个根, 称 $[a, b]$ 为方程的有根区间。通过缩小有根区间, 我们可以形成方程求根的数值解法。

下面我们给出方程求根的二分法。

设 $[a_0, b_0] = [a, b]$ 为有限区间, $[a_n, b_n]$ 的中点是 x_n , 若有 $f(a_n)f(x_n) < 0$, 则令新的有根区间



$[a_{n+1}, b_{n+1}] = [a_n, x_n]$, 若 $f(a_n)f(x_n) > 0$, 则令
 $[a_{n+1}, b_{n+1}] = [x_n, b_n]$ 。这样, 若反复二分下去,
即可得出一系列有限区间。

$[a, b] \supset [a_1, b_1] \supset [a_2, b_2] \supset \dots \supset [a_n, b_n] \supset \dots$,

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

$$b_k - a_k = \frac{b - a}{2^k} \rightarrow 0 (k \rightarrow \infty).$$



由此可见，如果二分过程能无限地继续下去，这些区间最终必收敛于一点 x^* ，该点显然就是所求的根。

每次二分之后，设去有限区间 $[a_k, b_k]$ 的中点， $x_k = (a_k + b_k) / 2$ 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 $\{x_k\}$ ，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



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

只要二分足够多次（即 k 充分大），

则有 $\left| x^* - x_k \right| < \varepsilon$ ，这里 ε 为预定的精度。

例6.1 求方程 $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$ 在区间 $[1, 1.5]$ 内的一个实根，要求准确到小数点后的第2位。

解 这里 $a = 1, b = 1.5, f(a) < 0, f(b) > 0$ 。取 $[a, b]$ 的中点 $x_0 = 1.25$ ，将区间 $[a, b]$ 二等分，由于 $f(x_0) < 0$ ，



即 $f(a)$ 与 $f(x_0)$ 同号，故在 x_0 的右侧有方程的一个实根，这时，令 $a_1 = x_0 = 1.25, b_1 = b = 1.5$ 而新的有限区间为 $[a_1, b_1]$ 。二分过程可如此反复下去，计算结果如表 6-1。

表6-1

k	0	1	2	3	4	5	6
a_k	1	1.25	1.25	1.3125	1.3125	1.3125	1.3203
b_k	1.5	1.5	1.375	1.375	1.3438	1.3281	1.3281
x_k	1.25	1.375	1.3125	1.3438	1.3281	1.3203	1.3242
$f(x_k)$	-	+	-	+	-	+	-



我们现在预估所要二分的次数。令 $(b - a) / 2^{k+1} \leq 0.005$ 可得 $k \geq 6$, 既二分 6 次就能达到预定的精度 $|x^* - x_6| \leq 0.005$, 与实际计算结果相符。

上述二分法的优点是算法简单, 而且在有限区间内, 收敛性总能得到保证。值得注意的是, 为了求出足够精确的近似解, 往往需要计算很多函数值, 是一种收敛较慢的方法, 通常用求根的粗略近似值, 把它作为后面要讨论的迭代法的初始值。另一方面, 二分法只使用于求一元方程的奇数重实根。



在二分法中，是逐次将有根区间折半。更一般地是，从有限区间的左端点出发，按预定的步长 h 一步一步地向右跨，每跨一步进行一次根的“搜索”，即检查所在节点上的函数值的符号，一旦发现其与左端的函数值异号，则可确定一个缩小了的有限区间，其宽度等于预定的步长 h 。然后，再对新的

有限区间，取新的更小的预定步长，继续“搜索”，直到有限区间的宽度足够小。称这种方法为**逐步搜索法**。

