

第五次作业

赖显松 2021214726

1 书面作业题目

P115 1 (2) = 分法求方程 $x^3 - x - 1 = 0$ 在 $[1, 1.5]$ 根解: $k > \log_2 \frac{b-a}{\varepsilon} = \log_2 \frac{0.5}{10^{-2}} = 5.64$ 取 $k=6$ 至少需要6次

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

$$f(1) = 1 - 1 - 1 = -1 < 0$$

$$f(1.5) = 1.5^3 - 1.5 - 1 = 0.875 > 0$$

$$\textcircled{1} f(1.25) = 1.25^3 - 1.25 - 1 = -0.297 < 0$$

$$\textcircled{4} f(1.34375) = 0.0826 > 0$$

$$\textcircled{2} f(1.375) = 1.375^3 - 1.375 - 1 = 0.225 > 0$$

$$\textcircled{5} f(1.328125) = 0.0146 > 0$$

$$\textcircled{3} f(1.3125) = 1.3125^3 - 1.3125 - 1 = -0.052 < 0$$

$$\textcircled{6} f(1.3203125) = -0.0187 < 0$$

$$\therefore \text{此根为 } x_1 = \frac{1.3203125 + 1.328125}{2} = 1.3242$$

P115 3. 解: $x \in [1, 2]$

$$\varphi_1(x) \in [1.25, 2] \text{ 收敛! } \varphi_1'(x) = -2x^{-3}$$

$$\varphi_2(x) \in [1.26, 1.7] \text{ 收敛! } \varphi_2'(x) = \frac{1}{3}(1+x^2)^{-\frac{2}{3}} \cdot 2x$$

$$\varphi_3(x) \in [1, \infty) \text{ 不收敛!}$$

$$\varphi_1'(x^*) \approx \varphi_1'(1.3) = -0.9$$

$$\varphi_2'(x^*) \approx \varphi_2'(1.3) = 0.448 \quad \therefore \varphi_2 \text{ 收敛更快, 选 } \varphi_2 \text{ 进行迭代}$$

$$L \geq \frac{|\varphi(x) - \varphi(y)|}{|x - y|} = \frac{|1.7 - 1.26|}{1} = 0.45$$

若要满足绝对误差界 $|x^* - x_k| \leq 10^{-2}$

$$\text{则 } |x_k - x_{k-1}| < \frac{1-L}{L} 10^{-2} = \frac{0.55}{0.45} \times 10^{-2} = 0.012$$

$$x_0 = 1.5$$

$$x_1 = \sqrt[3]{1 + 1.5^2} = 1.481248 \quad |x_1 - x_0| = 0.012$$

$$x_2 = \sqrt[3]{1 + x_1^2} = 1.4720573 \quad |x_2 - x_1| = 0.0085427 < 0.012 \text{ 迭代结束}$$

$$\text{方程的根为 } x = 1.4727$$

P116 T11

$$\begin{aligned}
 x^3 - 3x + 2 &= (x-1)x^2 + (x-1)x + (x-1)x^2 \\
 &= (x-1)(x^2 + x - 2) \\
 &= (x-1)^2(x+2)
 \end{aligned}$$

$\therefore x^* = 1$ 是方程的二重根

(1) Newton 法

$$\text{迭代式 } x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} = x_k - \frac{x_k^3 - 3x_k + 2}{3x_k^2 - 3}$$

$$x_1 = x_0 - \frac{x_0^3 - 3x_0 + 2}{3x_0^2 - 3} = 1.103$$

$$x_2 = x_1 - \frac{x_1^3 - 3x_1 + 2}{3x_1^2 - 3} = 1.052$$

$$x_3 = x_2 - \frac{x_2^3 - 3x_2 + 2}{3x_2^2 - 3} = 1.0264$$

结论:

相对于普通的牛顿法,
修改后的牛顿法迭代
速度要更快, 收敛
更早.

$$(2) \text{ 迭代式 } x_{k+1} = x_k - 2 \frac{x_k^3 - 3x_k + 2}{3x_k^2 - 3}$$

$$x_1 = x_0 - 2 \frac{x_0^3 - 3x_0 + 2}{3x_0^2 - 3} = 1.006$$

$$x_2 = x_1 - 2 \frac{x_1^3 - 3x_1 + 2}{3x_1^2 - 3} = 1.0000061$$

$$x_3 = x_2 - 2 \frac{x_2^3 - 3x_2 + 2}{3x_2^2 - 3} = 1$$

$$(3) \text{ 迭代式 } x_{k+1} = x_k - \frac{(x_k^3 - 3x_k + 2)(3x_k^2 - 3)}{(3x_k^2 - 3)^2 - (x_k^3 - 3x_k + 2) \times 6x_k}$$

$$x_1 = x_0 - \frac{(x_0^3 - 3x_0 + 2)(3x_0^2 - 3)}{(3x_0^2 - 3)^2 - (x_0^3 - 3x_0 + 2) \times 6x_0} = 0.994152$$

$$x_2 = x_1 - \frac{(x_1^3 - 3x_1 + 2)(3x_1^2 - 3)}{(3x_1^2 - 3)^2 - (x_1^3 - 3x_1 + 2) \times 6x_1} = 0.999994277965$$

$$x_3 = x_2 - \frac{(x_2^3 - 3x_2 + 2)(3x_2^2 - 3)}{(3x_2^2 - 3)^2 - (x_2^3 - 3x_2 + 2) \times 6x_2} = 1$$

2 编程题目

2.1 P116 T1

不动点迭代法函数

编写不动点迭代法函数（输入： x 初值，误差要求，迭代函数 Fx ；返回：迭代求解结果）。代码如下：

```
1. # fixed-point Iteration
2. def fixedPtIter(x_old, eps, Fx, *args, **kwargs):
3.     max_iter = 100
4.     err = 10
5.     it_num = 1
6.     while err > eps and it_num <= max_iter:
7.         x_new = Fx(x_old)
8.         err = abs(x_new-x_old)
9.         x_old = x_new
10.        it_num += 1
11.    print ('iteration times: ', it_num)
12.    return x_new
```

编写(1)、(2)、(5)方法的迭代公式：

(1):

```
1. def iterFx1(x):
2.     return 20 / (x**2 + 2*x + 10)
```

(2):

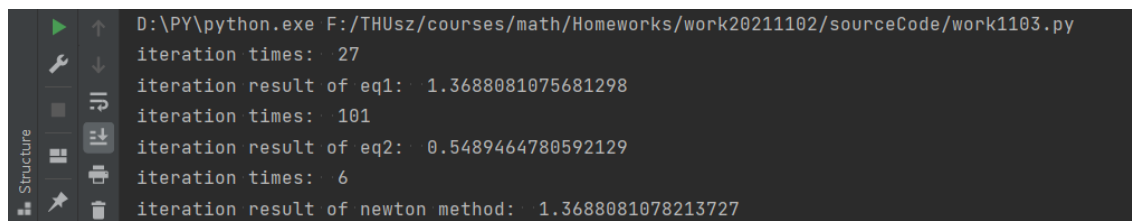
```
1. def iterFx2(x):
2.     return (20 - 2*x**2 - x**3)/10
```

(5):

```
1. def Fx(x):
2.     return x**3 + 2*x**2 + 10*x - 20
3.
4.
5. def dFx(x):
6.     return 3*x**2 + 4*x + 10
7.
8.
9. def newtonIter(x):
10.    return x - Fx(x) / dFx(x)
```

结果

待验证的迭代结果约为 1.368808107，所以迭代精度设置为 10^{-9} 。初值取 1，求得不同迭代方法的迭代次数以及结果如图 2.1 所示：



```
D:\PY\python.exe F:/THUsh/courses/math/Homeworks/work20211102/sourceCode/work1103.py
iteration times: 27
iteration result of eq1: 1.3688081075681298
iteration times: 101
iteration result of eq2: 0.5489464780592129
iteration times: 6
iteration result of newton method: 1.3688081078213727
```

图 2.1 3 种方法的迭代结果

证明 Leonardo 所得到结果是准确的。

从结果我们能够看出，迭代法(1)、(5)牛顿法都是可以收敛的，且牛顿法的收敛速度要快得多。而(2)迭代式最终并没有成功收敛。

2.2 附加题

已知根多项式方程可以表示为(2-1)：

$$\omega(n) = \prod_{i=1}^n (x - x_i) = 0 \quad (2-1)$$

根据乘法求导法则，其一阶导数为(2-2)：

$$[\omega(n)]' = \sum_{j=1}^n \prod_{i=1, i \neq j}^n (x - x_i) = 0 \quad (2-2)$$

以此类推，这种多项式的导数相当于每次求导，将连乘项减少一项进行组合，并将组合相加，例如(2-3)：

$$((x-1)(x-2)(x-3))' = (x-2)(x-3) + (x-1)(x-3) + (x-1)(x-2) \quad (2-3)$$

编程细节

通过编程实现这种多项式的生成及求导，采用查表的方式：

一个二维数组表示用来生成已知根多项式及其导数，数组中的元素代表 x_i 这些根，表格中的每一行元素相乘，最后将所有行相加。

例如： $(x-2)(x-3) + (x-1)(x-3) + (x-1)(x-2)$ 可以表示为： $[[2, 3], [1, 3], [1, 2]]$ 。

这种表示方法我称为“乘加表”。

函数 1： 除外组合

这个函数输入一个这样的乘加表，输出对应多项式导数的乘加表。原理在于，对于源数组的每一行，求其减少一个元素的组合（暗顺序依次去掉其中的一个元素，剩下的元素就是一个组合），最后将所有组合作为一行按照从上至下的顺序排列。若输入是 $m \times n$ 维的数组，则输出为 $(m \cdot n) \times (n-1)$ 维的数组。代码如下：

```

1. def exceptTable(na):
2.     m, n= na.shape[0], na.shape[1]
3.     nb = np.zeros((n*m, n-1), dtype=int)
4.     for i1 in range(m):
5.         for j1 in range(n):
6.             ej = 0
7.             j2 = 0
8.             while ej < n:
9.                 if ej != j1:
10.                    nb[i1*n+j1, j2] = na[i1, ej]
11.                    j2 += 1
12.                    ej += 1
13.     return nb

```

函数 2：乘加表变为多项式

行元素相乘，最后将每一行相加，代码如下：

```

1. def mulPlus(x, na):
2.     y = 0
3.     for i in range(na.shape[0]):
4.         yr = 1
5.         for j in range(na.shape[1]):
6.             yr = yr * (x-na[i, j])
7.         y += yr
8.     return y

```

函数 3：生成已知根多项式及其导数

输入自变量、最初的已知根多项式系数序列、求导次数，输出代入自变量的多项式计算结果，没求一次导，相当于多调用一次除外组合函数。代码如下：

```

1. def omigaPolynomial(x, xi, d_times):
2.     for k in range(d_times):
3.         xi = exceptTable(xi)
4.     return mulPlus(x, xi)

```

多根多项式求解需要用到修正的牛顿迭代函数。进入实现环节，先定义原多项式，再定义其一阶导、二阶导函数。代码如下：

```

1. def MrFx(x, xi):
2.     return nleqi.omigaPolynomial(x, xi, 0)

```

```

3.
4.
5. def dMrFx(x, xi):
6.     return nleqi.omigaPolynomial(x, xi, 1)
7.
8.
9. def d2MrFx(x, xi):
10.    return nleqi.omigaPolynomial(x, xi, 2)

```

再定义不动点迭代法迭代函数 $\varphi(x)$ ，代码如下：

```

1. def mrNewtonIterF(x, xi: np.ndarray):
2.     return x - (MrFx(x, xi)*dMrFx(x, xi)) / ((dMrFx(x, xi)**2)-
        (MrFx(x, xi)*d2MrFx(x, xi)))

```

定义多项式根序列及初值，每次求解得到一个根之后，更新根序列表，最后一个根为一次函数，直接输出根的值。代码如下：

```

1. xi = np.array([[1, 2, 3, 4]])
2. root_nums = xi.shape[1]
3. x_0 = 28
4. x_solve_mn = []
5. for i in range(root_nums):
6.     # only one root left
7.     if xi.shape[1] == 1:
8.         x_solve_mn.append(xi[0, 0])
9.         break
10.    else:
11.        x_star = nleqi.mrNewtonFP(x_0, 10**(-3), mrNewtonIterF, xi)
12.        x_solve_mn.append(x_star)
13.        temp = np.zeros((1, xi.shape[1]-1))
14.        k = 0
15.        for j in range(xi.shape[1]):
16.            if round(xi[0, j]) != round(x_star):
17.                temp[0, k] = xi[0, j]
18.                k += 1
19.            if k == temp.shape[1]:
20.                break
21.        xi = temp.copy()
22. print('iteration result of fixed newton method: ', x_solve_mn)

```

结果

代入初值为 0 时的求解结果为如图 2.2:

```

D:\PY\python.exe F:\THU\sz\courses\math\Homeworks\work20211102\sourceCode\work1029_aq.py
iteration times: 2
iteration times: 8
iteration times: 7
iteration result of fixed newton method: [1.0, 2.0000000033058503, 3.000000000005372, 4.0]

```

图 2.2 初值为零时的多根多项式修正牛顿法迭代结果

求出了四个根[1, 2, 3, 4]。

初值敏感性分析

以 0.1 为间隔，多次取不同的初值，得到四个解随初值求解先后顺序，画出变化图线。如图 2.3:

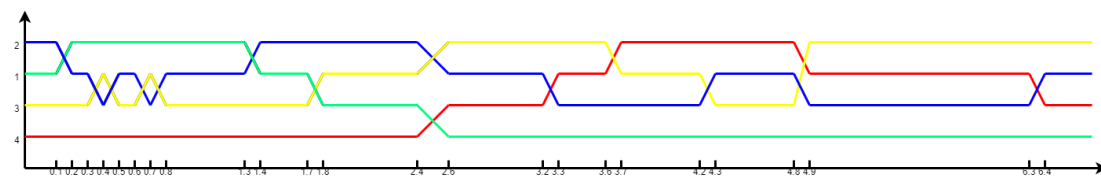


图 2.3 求根先后顺序随初值变化曲线

X 轴为初值，先求出的根在 Y 轴的高度更高。在不同初值情况下，根被计算出来的先后次序不同。在初值很小的时候，先被计算出来的根为 2，最后直接得出的是 4；在初值很大的时候，先被计算出来的根为 3，最后直接得出的是 1。所以 1 和 4 的初值敏感度较大，初值不好时不易得到，粗略比较计算得出顺序，可以认为 4 的初值敏感性大于 1，而 2 的初值敏感性小于 3。最后的初值敏感性顺序为：2<3<1<4。

参考文献

- [1] 关治. 数值方法[M]. 北京: 清华大学出版社, 2006: 66-92.

附录

见附件 python 源代码。