

# 计算物理作业 2

李明钰 22307110156

2024 年 9 月 20 日

## 1 题目 1：画函数图像 $x^3 - 5x + 3 = 0$

首先，我们画出大致的函数图像如图1所示，容易观察到，其有两个正根，分别处于 (0,1) 和 (1,2) 上。

### 1.1 第一问：用二分法将两个正根精确到小数点后四位

#### 1.1.1 程序描述

题目要求使用二分法求根，选择最初的区间长度为 1， $2^{14} = 16384$ ，只需迭代 14 次即可达到要求。利用算法1，设置函数为  $f(x) = x^3 - 5x + 3 = 0$ ，区间分别为 (0,1) 和 (1, 2) 并设置  $n = 14$  即可达到所需效果。

#### 1.1.2 伪代码

---

**Algorithm 1** Bisection method

---

**Require:**  $a, b$  :float     $n$ :int     $f$ :function

**Ensure:** root

$$x_{l,0} = a \quad x_{r,0} = b \quad x_0 = \frac{x_{l,0} + x_{r,0}}{2}$$

**for**  $k \leftarrow 0$  **to**  $n$  **do**

**if**  $f(x) \times f(x_{l,k}) < 0$  **then**

$$x_{l,(k+1)} = x_{l,k} \quad x_{r,(k+1)} = x_k$$

**else**

$$x_{l,(k+1)} = x_k \quad x_{r,(k+1)} = x_{r,k}$$

**end if**  $x_{(k+1)} = \frac{x_{l,(k+1)} + x_{r,(k+1)}}{2}$

**end for**

**return**  $x_n$

---

#### 1.1.3 输出实例

如图2所示。

### 1.2 第二问：在第一问基础上用牛顿法将小数点精确到 14 位

先计算出其导数，记为  $g(x) = \frac{df}{dx} = 3x^2 - 5$

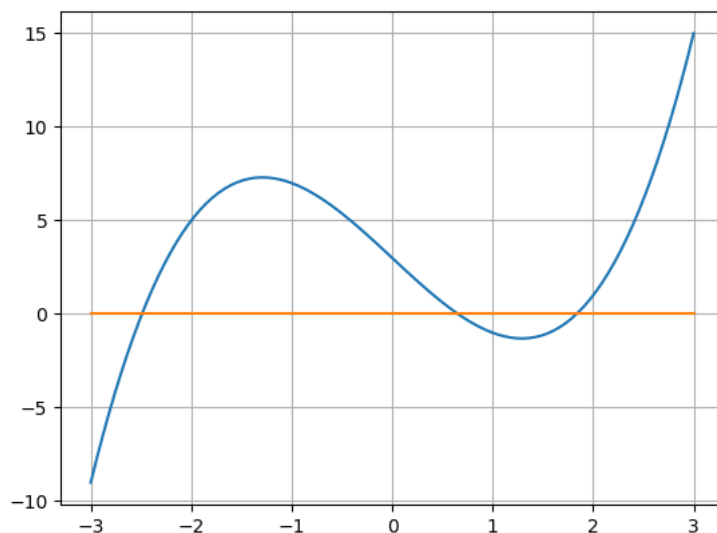


图 1: 第一问函数图像的大致形状

```
... (0.65667724609375, 1.83428955078125)
```

图 2: 第一问输出实例

### 1.2.1 程序描述

由第一问所求出的零点的大致位置，可以得到，在零点位置处的导数约为-3.7 和 5.1，通过估算和实际尝试，用牛顿法 (算法2) 迭代约 20 次 ( $n$  取 20) 的情况下，解将收敛且精度达到 14 位小数。

### 1.2.2 伪代码

---

**Algorithm 2** Newton-Raphson Method

---

**Require:**  $x_0$ :float     $n$ :int     $f$ :function

**Ensure:**  $root$

$g = f'$

**for**  $k \leftarrow 1$  **to**  $n$  **do**

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

**end for**

**return**  $x_n$

---

### 1.2.3 输出实例

如图3所示

```
3 x1,x2,f(x1),f(x2)
] ✓ 0.0s
(0.6566204310471104, 1.834243184313922, 0.0, 8.881784197001252e-16)
```

图 3: 第二问输出实例

```

4  x1,x2,f(x1),f(x2)

(0.6566204310471104, 1.834243184313922, 0.0, 8.881784197001252e-16)

```

图 4: 第三问输出实例

### 1.3 第三问：用混合方法计算根至小数点后 14 位

#### 1.4 程序描述

从收敛性角度来看，二分法是线性收敛而牛顿法是二次收敛，因此牛顿法更好，但是牛顿法有一个致命缺点，当迭代过程中出现某一  $x_k$  使得  $\frac{df}{dx}|_{x_k} = 0$  时，将无法继续迭代，因此，采用与二分法相结合的方式，在牛顿法无法迭代时，采用二分法进行迭代，即算法在本题目中，不再人为限定迭代次数，而是设置为持续迭代至  $|f(x_k)| < \epsilon$  时认为其已经收敛，因为主要还是靠牛顿法进行迭代，由第二问所算出的在根附近  $f$  的导数值，认为设  $\epsilon = 10^{-15}$  即可达到所要求的精度。

##### 1.4.1 伪代码

---

**Algorithm 3** Newton Bisection Hybrid

---

**Require:**  $(a, b) : \text{float}$   $\epsilon : \text{float}$   $f : \text{function}$

**Ensure:** root

```

 $x_0 = \frac{a+b}{2}$    $x_l = a$    $x_r = b$    $g(x) = \frac{df}{dx}$ 
while  $|f(x)| > \epsilon$  do
  if  $g(x_r) = 0$  then
    if  $f(x_l) \cdot f(x_0) < 0$  then
       $x_l \leftarrow x_l$    $x_r \leftarrow x_0$    $x_0 \leftarrow \frac{x_l+x_r}{2}$ 
    else
       $x_l \leftarrow x_0$    $x_r \leftarrow x_r$    $x_0 \leftarrow \frac{x_l+x_r}{2}$ 
    end if
  else
     $x_0 \leftarrow x_0 - \frac{f(x_0)}{g(x_0)}$ 
  end if
end while
return  $x_0$ 

```

---

##### 1.4.2 输出实例

如图4所示。

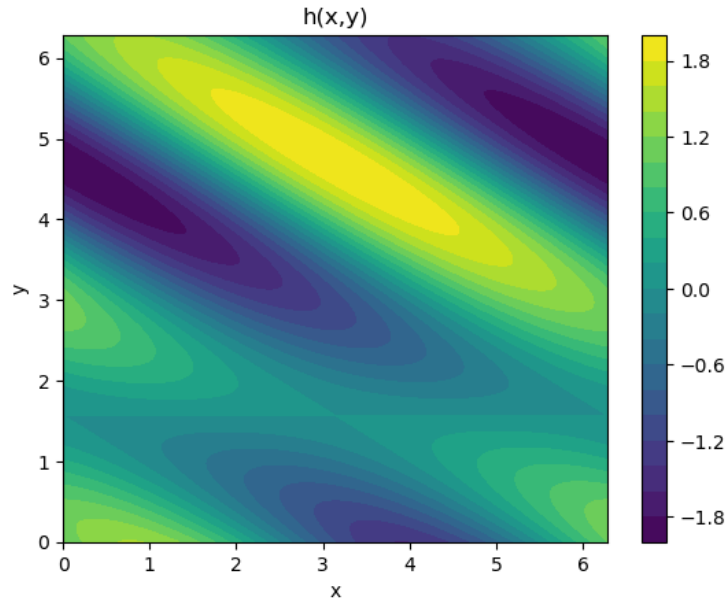


图 5: 第二题目函数图像

## 2 题目 2: Search for the minimum of the function $h(x, y) = \sin(x + y) + \cos(x + 2y)$ in the whole space

### 2.1 程序描述

$g(x, y)$  在  $x$  轴和  $y$  轴上均具有周期  $2\pi$ , 因此只需要计算  $(x, y) \in (0, 2\pi]^2$  范围内的最小值即可, 其就为全局最小值。可以直接解析算出, 其落在该范围内的全局最小值点在  $(0, 1.5\pi)$  处得到。

先通过将该区域分为 1000 个小方格, 分别计算其函数值画出函数大致图像 (如图5所示) 并找到最小值大概位置。然后将该点记为梯度下降的起始点  $(x_0, y_0)$  借助最速梯度下降算法 (算法4) 将结果精确到小数点后 4 位数

### 2.2 伪代码

---

**Algorithm 4** Steepest-descent method

---

**Require:**  $h(x, y) : \text{function}((\text{float}, \text{float}) \rightarrow \text{float}) \quad (x_0, y_0), a, \epsilon : \text{float}$

**Ensure:**  $(x_{min}, y_{min}), h_{min}$

$x = x_0, y = y_0$

**while**  $\|\nabla h\|^2 < \epsilon$  **do**

$x \leftarrow x - a \cdot \frac{\nabla_x h}{\|\nabla h\|} \quad y \leftarrow y - a \cdot \frac{\nabla_y h}{\|\nabla h\|}$

**end while**

**return**  $x_{min} = x \quad y_{min} = y \quad h_{min} = h(x, y)$

---

### 2.3 输出实例

首先, 直接进行遍历求最小值, 得到结果如图6所示, 与解析解  $1.5\pi \approx 4.71238898$  对比精度只有小数点后 2 位, 借助最速下降算法 (算法4) 进一步求解后得到结果如图7, 精度提升至小数点后 4 位。

```
7 h_min,X_min,Y_min
✓ 0.0s
(-1.9999938191460434, 0.0, 4.710816611689199)
```

图 6: 第二题直接遍历输出结果

```
1 X_min_1,Y_min_1 = SteepestDescent(np.pi,np.pi,0.00001,0.00005)
2 X_min_1,Y_min_1,h(X_min_1,Y_min_1),nabla_h(X_min_1,Y_min_1)
✓ 5.1s
(0.000252653577679369,
4.7123232653568453,
-1.9999999935605741,
(3.632670653458649e-05, -2.3673348224565125e-05))
```

图 7: 第二题输出实例

### 3 第四题：解电子在特定有限深方势阱的束缚态波函数

对电子的定态薛定谔方程

$$-\frac{\hbar^2}{2m} \frac{d^2\psi(x)}{dx^2} + V(x)\psi(x) = E\psi(x) \quad (1)$$

其中  $V(x)$  满足：

$$V(x) = \begin{cases} V_0 & x \leq -a \\ 0 & -a < x < a \\ V_0 & x \geq a \end{cases} \quad (2)$$

则其解可以被写为

$$\begin{aligned} \psi_{\text{I}} &= Ce^{\beta x} \quad \beta = \sqrt{2m(V_0 - E)}/\hbar \\ \psi_{\text{II}} &= A \sin \alpha x + B \cos \alpha x \quad \alpha = \sqrt{2mE}/\hbar \\ \psi_{\text{III}} &= Fe^{-\beta x} \end{aligned} \quad (3)$$

借助边界条件和群论，可以得到其解可以被分为两种

- 偶态：  $A = 0 \quad B \cos \alpha a = Ce^{-\beta a} \quad C = F$
- 奇态：  $B = 0 \quad -A \cos \alpha a = Ce^{-\beta a} \quad C = -F$

因此对偶态和奇态，只需要分别解满足方程

$$\begin{aligned} f_{\text{even}}(E) &= \alpha \sin \alpha a - \beta \cos \alpha a = 0 \\ f_{\text{odd}}(E) &= \alpha \sin \alpha a + \beta \cos \alpha a = 0 \end{aligned} \quad (4)$$

分别画出其大致函数图像如图8所示，能量最低的两个本征态中有两个是偶数态（0.2 到 0.3 之间）和（1.5 到 1.6 之间），一个为奇数态（0.8 到 0.9 之间），考虑最后一个根距离边界  $1.6 \times 10^{-18} J$  很近，外加函数导数情况难以判断，用差分法求导数后借助混合法（算法3）求其根，再带回公式3得到相应波函数。

#### 3.1 输出示例

求得三个最低的本征能量以焦耳 J 为单位和以电子伏特 eV 分别如图9所示，得到归一化前的波函数  $\psi$  图像如图10，对应概率密度图像  $|\Psi|^2$  如图11所示。

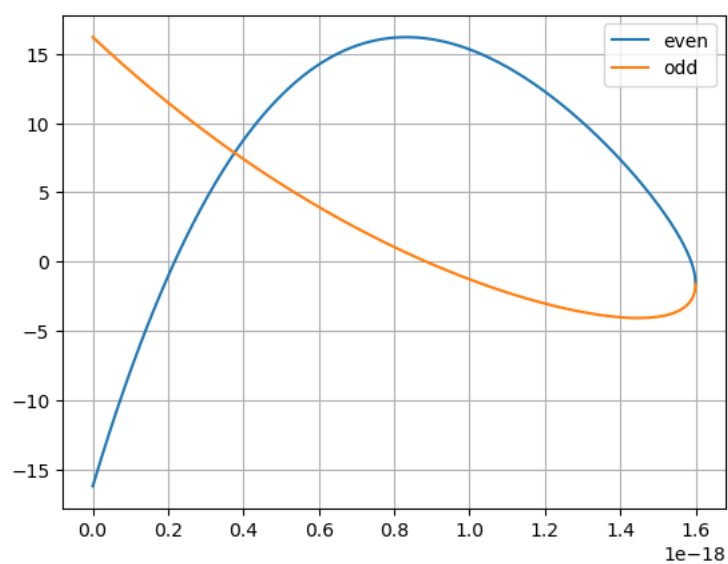


图 8: 第三题待解方程大致图像

```

1 E1 = NewtSafeForf_even(0.2e-18,0.3e-18,0.00001)
2 print(E1,f_even(E1))
3 E2 = NewtSafeForf_odd(0.8e-18,0.9e-18,0.00001)
4 print(E2,f_odd(E2))
5 E3 = NewtSafeForf_even(1.5e-18,1.6e-18,0.00001)
6 print([E3,f_even(E3)])

```

[365] ✓ 0.0s

```

... 2.1715444818719253e-19 -8.526956918331052e-11
    8.85008319579106e-19 3.184536513600733e-06
    1.5881749557790007e-18 -8.999037150569933e-06

```

```

1 E1/1.6e-19,E2/1.6e-19,E3/1.6e-19

```

[366] ✓ 0.0s

```

... (1.3572153011699533, 5.531301997369413, 9.926093473618755)

```

图 9: 三个最低本征能量

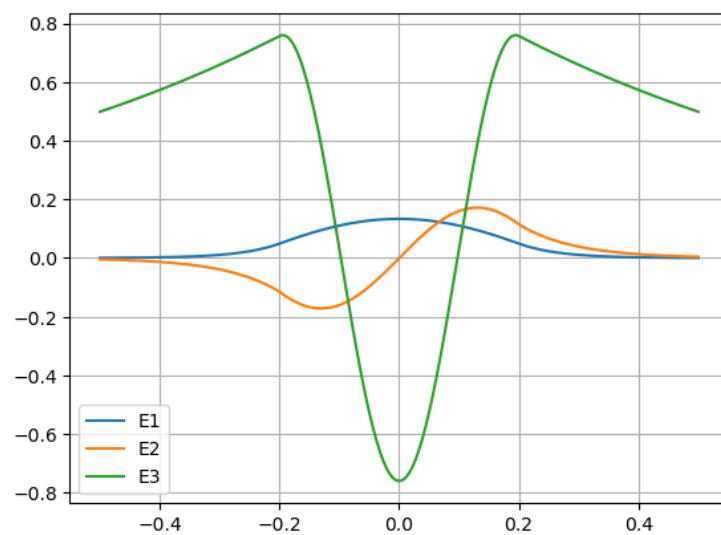


图 10: 波函数（未归一化）图像

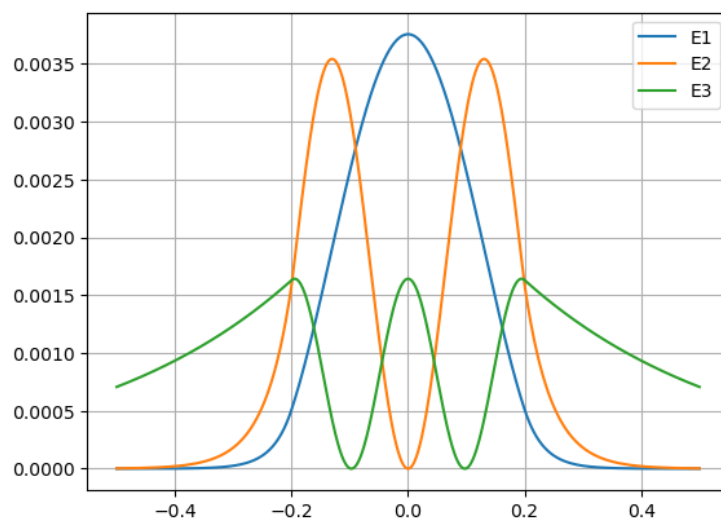


图 11: 概率密度函数图像