

# 《数值计算方法》第二周作业



姓名与学号	王德茂(3220105563)
指导教师	徐祖华
年级与专业	机器人 2202
所在学院	

# 第二周作业

## 一、问题提出:

工程师经常需要计算抛物的轨迹。假设坐标系如图所示,左边的球向右抛出后的轨迹可由如下公式计算:

$$y = tan(\theta)x - \frac{g}{2v^2cos^2(\theta)}x^2 + y_0$$

假设: 球抛出的初始速度为:30

抛出点的高度为:1.8

重力加速度为:9.81

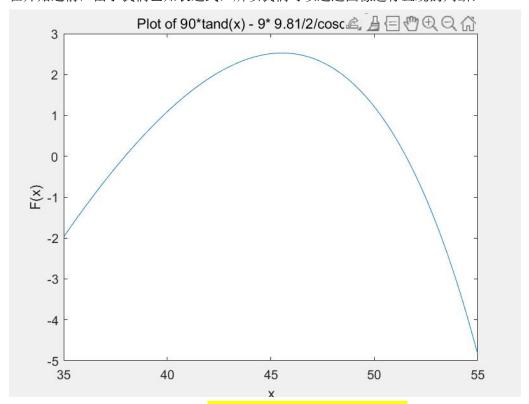
若球到达离抛出点水平距离处时90,球的高度为1

请: 计算球的抛出角。要求分别用二分法、试位法、不动点迭代、Newton-Raphson 法和割线法求解,并对各种方法进行比较。(提示:存在两个根)

## 二、解决思路:

按照计算方程根的几种方法, 分别执行。

在开始之前,由于我们已知表达式,所以我们可以通过图像进行直观的判断:



从中,我们可以看到根有两个,<mark>并且大约位于 35-40, 50-55 之间</mark>。这为我们选择根的 起始点有了依据。

## 三、二分法

在确定方程感兴趣的根值区间后,找到一个两端点函数值异号的子区间,并考察该子区间的中点的函数值,反复利用根的存在性定理,循环减半根估计区间,递归求得确定精度下的根的估计值。

在这里,我们确定当小数点后7位不再改变时,停止迭代。 程序实现如下:

```
format long;
F=@(x) 90* tand(x)-9*9.81 / 2 / cosd(x)^2+0.8;
x1=35;
x2=40;
x3=50;
x4=52;
count1=0;
count2=0;
G=@(x) 90/cosd(x)^2 - 9 * 9.81 *sind(x) / cosd(x)^3;
while count1 < 10
   x1 = x1 - F(x1)/G(x1);
   count1 = count1+1;
end
disp(x1)
while count2 < 10
   x4 = x4 - F(x4)/G(x4);
   count2 = count2 + 1;
end
disp(x4)
```

#### 执行结果如下:

>> project\_one

循环了: 26次 结果为: 37.95898192 循环了: 26次 结果为: 51.53173573

# 四、试位法

试位法是计算作为一个方程的根的未知量的一种方法,是先做出一个或者一些估计,再 从这个或者这些估计出发并根据未知量的性质求出代求的未知量。

试位法类似于二分法,也是将含根区间逐渐缩小,但它并不是单一的二分区间,而是利用区间两个端点的线性插值来求一个近似根。

根据相似三角形,直线与x轴的交点估计值如下式:

$$\frac{f(x_l)}{x_r-x_l}=\frac{f(x_u)}{x_r-x_u}$$

解得

$$x_r = x_u - rac{f(x_u)(x_l - x_u)}{f(x_l) - f(x_u)} = rac{x_u f(x_l) - x_l f(x_u)}{f(x_l) - f(x_u)}$$

在这里,我们确定当小数点后7位不再改变时,停止迭代。 程序实现如下:

```
format long;
F=@(x) 90* tand(x)- 9 * 9.81 / 2 / cosd(x)^2+ 0.8;
x1=35;
x2=40;
x3=50;
x4=55;
count1=0;
count2=0;
err = 1e-7;
help = 0;
xr1=1;
xr2=1;
while abs(help-xr1) > err
   xr1=x2-F(x2) * (x1 - x2) / (F(x1) - F(x2));
   if (F(xr1) == 0)
       break;
    end
   if F(xr1)*F(x2)<0</pre>
      help = x1;
       x1 = xr1;
    else
       help = x2;
       x2 = xr1;
    count1 = count1 + 1;
end
s1="循环了: "+num2str(count1)+"次 结果为: "+num2str(xr1,10);
disp(s1)
help=0;
while abs(help - xr2)>err
   xr2=x4-F(x4) * (x3 - x4) / (F(x3) - F(x4));
   if (F(xr2) == 0)
       break;
   if F(xr2)*F(x4)<0</pre>
```

```
help = x3;

x3 = xr2;

else

help = x4;

x4 = xr2;

end

count2 = count2 + 1;

end

s2="循环了: "+num2str(count2)+"次 结果为: "+num2str(xr2,10);

disp(s2)
```

#### 输出结果:

>> project\_two 循环了: 9次 结果为: 37.95898188 循环了: 16次 结果为: 51.5317357

从中可以看出,在该问题中,试位法较快的得到了结果,效果优于二分法。

### 五、不动点迭代

不动点迭代法是求单变量线性方程近似根的一种重要方法,首先确定一个方程根附近的近似初始值,采用逐次逼近的方法,使用迭代公式不断地更新这个初始值,使这个初始值不断趋近于准确值。

不动点迭代法的思想原理:将方程 f(x) 转换成一个等价的方程 ,以此构造一个迭代公式:

$$x_{n+1}=arphi(x_n)\quad n=0,1,2...$$

在这里,我们由于考虑到收敛性,构造了两个不同的迭代函数。

定理: 如果  $\varphi(x)$  在 [a,b] 上具有连续的一阶导数,并且满足下列条件:

- (1)、对任意  $x \in [a,b]$  ,总存有  $\varphi(x) \in [a,b]$
- (2)、对任意  $x \in [a,b]$  ,总存在 0 < L < 1 ,使  $|arphi'(x)| \le L < 1$

则方程 f(x)=0 在 [a,b] 上有唯一的根  $x^*$  ,且对任意初值  $x_0\in [a,b]$  时, 迭代序列 $\{x_n\}$ 收敛  $x^*$ 

重点: 迭代函数只有满足上面的不动点迭代的收敛条件, 才能使用不动点迭代法解方程。

代码实现如下:

```
format long;
F=@(x) 90* tand(x)- 9 * 9.81 / 2 / cosd(x)^2+ 0.8;
```

```
x1=35;
x2=40;
x3=52;
x4=55;
count1=0;
count2=0;
err= 1e-7;
G1=@(x) at and (9*9.81/2/cosd(x)^2-0.8)/90);
G2=0(x) 90* tand(x) - 9* 9.81 / 2 / cosd(x)^2 + 0.8 + x;
while abs( G1(x1) - x1 )>err
   x1 = G1(x1);
   count1 = count1 + 1;
s1="循环了: "+num2str(count1)+"次 结果为: "+num2str(G1(x1),10);
disp(s1)
while abs(G2(x4)-x4)>err
   x4 = G2(x4);
   count2 = count2 + 1;
end
s1="循环了: "+num2str(count2)+"次 结果为: "+num2str(G2(x4),10);
disp(s1)
```

#### 结果如下:

```
>> project_three
循环了: 58次 结果为: 37.95898155
循环了: 8次 结果为: 51.53173572
```

从中我们很明显的看出,给定不同的迭代函数,其收敛速度不同。 当我们改变初始值时,(x1=40, x4=50) 结果如下:

# >> project\_three

循环了: 59次 结果为: 37.95898214 循环了: 7次 结果为: 51.53173572

#### 可以看到,初值和迭代函数都对不动点法有影响。

**不动点迭代的几何意义**:不动点迭代求解单变量非线性方程的几何意义就是求解方程 y=x 与  $y=\varphi(x)$  的几何曲线交点的横坐标 $x^*$ 。

# 六、Newton-Raphson 法

多数方程不存在求根公式,因此求精确根非常困难,甚至不可解,从而寻找方程的近似

根就显得特别重要。方法使用函数的泰勒级数的前面几项来寻找方程的根。牛顿迭代法是求方程根的重要方法之一,其最大优点是在方程的单根附近具有平方收敛,而且该法还可以用来求方程的重根、复根,此时线性收敛,但是可通过一些方法变成超线性收敛。另外该方法广泛用于计算机编程中。

代码实现如下:

```
format long;
F=@(x) 90* tand(x)- 9* 9.81 / 2 / cosd(x)^2+ 0.8;
x1=35;
x2=40;
x3=50;
x4=52;
count1=0;
count2=0;
err = 1e-7;
G=@(x) 90/cosd(x)^2 - 9 * 9.81 *sind(x) / cosd(x)^3;
help = 0;
while abs(help - x1) > err
   help = x1;
   x1 = x1 - F(x1)/G(x1);
   count1 = count1+1;
end
s1="循环了: "+num2str(count1)+"次 结果为: "+num2str(x1,10);
disp(s1)
help = 0;
while abs(help - x4) >err
   help = x4;
   x4 = x4 - F(x4)/G(x4);
   count2 = count2 + 1;
end
s2="循环了: "+num2str(count2)+"次 结果为: "+num2str(x4,11);
disp(s2)
```

其结果令人吃惊:

>> project\_four

循环了: 755次 结果为: 37.95897626 循环了: 647次 结果为: 51.531741305

可以看到,此时的 Newton-Raphson 法效率极低。 我们来分析一下,输出每一步的导数值以及函数值。 代码如下:

```
format long;
F=@(x) 90* tand(x)- 9 * 9.81 / 2 / cosd(x)^2+ 0.8;
x1=35;
x2=40;
```

```
x3=50;
x4=52;
count1=0;
count2=0;
G=\Omega(x) 90/\cos d(x)^2 - 9 * 9.81 * \sin d(x) / \cos d(x)^3;
while count1<10
   x1 = x1 - F(x1)/G(x1);
   count1 = count1+1;
   s1="循环了: "+num2str(count1)+"次 结果为: "+num2str(x1,10)...
       +"F(x1)为: "+num2str(F(x1)) +" G(x1)为: "+ num2str(G(x1))
   disp(s1)
end
while count2<10
   x4 = x4 - F(x4)/G(x4);
   count2 = count2 + 1;
   s2="循环了: "+num2str(count2)+"次 结果为: "+num2str(x4,11)...
           +"F(x4)为: "+num2str(F(x4)) +" G(x4)为: "+ num2str(G(x4));
   disp(s2)
end
```

#### 结果如下:

```
>> four analysis
           结果为:
                   35.04691576F(x1)为: -1.9359 G(x1)为: 41.8818
循环了:
      1次
                   35.09313773F(x1)为: -1.9021 G(x1)为: 41.7704
           结果为:
循环了:
       2次
          结果为:
                  35.13867513F(x1)为: -1.869 G(x1)为: 41.6603
循环了:
      3次
          结果为: 35.18353705F(x1)为: -1.8364 G(x1)为: 41.5515
循环了:
      4次
          结果为: 35.22773249F(x1)为: -1.8044 G(x1)为: 41.4439
循环了:
       5次
循环了:
       6次
          结果为: 35.27127034F(x1)为: -1.7729 G(x1)为: 41.3375
循环了:
      7次
          结果为: 35.31415937F(x1)为: -1.742 G(x1)为: 41.2323
循环了:
      8次 结果为: 35.35640828F(x1)为: -1.7117 G(x1)为: 41.1284
           结果为: 35.39802565F(x1)为: -1.6818 G(x1)为: 41.0256
循环了:
      9次
      10次
循环了:
           结果为: 35.43901996F(x1)为: -1.6525 G(x1)为: 40.9241
            结果为: 51.992242862F(x4)为: -0.46261
循环了:
       1次
                                             G(x4)为: -60.5915
循环了:
       2次
            结果为:
                   51.98460789F(x4)为: -0.45455 G(x4)为: -60.4891
                  51.977093355F(x4)为: -0.44662
循环了:
       3次
            结果为:
                                             G(x4)为: -60.3883
                  51.969697548F(x4)为: -0.43883 G(x4)为: -60.2893
循环了:
            结果为:
       4次
循环了:
           结果为: 51.962418776F(x4)为: -0.43118 G(x4)为: -60.1919
       5次
循环了:
      6次
           结果为: 51.955255367F(x4)为: -0.42366 G(x4)为: -60.0961
循环了:
      7次
           结果为: 51.948205668F(x4)为: -0.41627 G(x4)为: -60.002
循环了:
      8次
          结果为: 51.941268041F(x4)为: -0.40901 G(x4)为: -59.9094
循环了:
      9次
          结果为: 51.934440871F(x4)为: -0.40188 G(x4)为: -59.8183
      10次 结果为: 51.927722557F(x4)为: -0.39487 G(x4)为: -59.7288
循环了:
```

从中我们可以明白,导数值较大,而函数值大小,使得每一次变化很小,收敛很慢。

## 七、割线法

割线法,又称弦割法、弦法,是基于牛顿法的一种改进,基本思想是用弦的斜率近似代 替目标函数的切线斜率,并用割线与横轴交点的横坐标作为方程式的根的近似。 它是求解 非线性方程的根的一种方法,属于逐点线性化方法。

代码实现:

```
format long;
F=@(x) 90* tand(x)- 9* 9.81 / 2 / cosd(x)^2+ 0.8;
x1=35;
x2=40;
x3=50;
x4=55;
count1=0;
count2=0;
err= 1e-7;
help = 0;
while abs(x2-help) > err
   help=x2;
  x2 = x1 - F(x1) * (x1 - x2) / (F(x1) - F(x2));
   count1 = count1 + 1;
s1="循环了: "+num2str(count1)+"次 结果为: "+num2str(x2,10);
disp(s1)
help = 0;
while abs(x4 - help) > err
   help = x4;
   x4 = x3 - F(x3) * (x3 - x4) / (F(x3) - F(x4));
   count2 = count2 + 1;
end
s2="循环了: "+num2str(count2)+"次 结果为: "+num2str(x4,10);
disp(s2)
```

获得结果如下:

```
>> project five
循环了: 9次 结果为: 37.95898188
```

循环了: 12次 结果为: 51.53173573 >>

可以看到,**割线法有较好的收敛速度**。

割线法收敛定理:

设 
$$f(x)\in C^2[a,b]$$
 ,  $[a,b]\triangleq [x^*-\delta,x^*+\delta]$  ,  $\delta$  为足够小的正数,  $x^*$  是  $f(x)=0$  的根, 如果

$$q=rac{M_2}{2m_1}\delta < 1$$

其中,
$$M_2=\max_{a\leq x\leq b}|f''(x)|, m_1=\max_{a\leq x\leq b}|f'(x)|>0$$
,则由

$$x_{n+1} = x_n - rac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f\left(x_{n-1}
ight)} f(x_n) \ \ (n = 1, 2, \dots)$$

确定的序列 
$$\{x_n\}$$
以  $p=rac{\sqrt{5}+1}{2}$  的速度收敛到  $x^*$ 

## 八、小结:

在这个问题中,我们通过二分法、试位法、不动点迭代、Newton-Raphson 法和割线法分别求解了球的抛出角,并对各种方法进行了比较。通过实际计算和结果分析,我们发现试位法和割线法在这个问题中表现较好,收敛速度较快,而 Newton-Raphson 法的效率较低。并且我们进行了分析出现这一情况的原因。

在不动点迭代法中,不同的迭代函数和初始值会影响结果,需要谨慎选择。综合来看, 选择合适的方法和参数对于求解抛物轨迹问题至关重要。