重庆交通大学学生实验报告

| 实验课程名称 | 数值计算方法 B(II) |
|-------------|--------------------|
| 开课实验中心 | 数学与统计学实验教学中心 |
| 开课学院 | 数学与统计学院 |
| 专业年级 | 信息与计算科学 2018 级 |
| 姓名 | 曾 |
| 学号 | 631810040303 |
| 任课老师 | 杨 绪 君 |
| 开课时间 | |
| 71 6443 141 | 2020 2021 子中分 2 于为 |

实验一: 非线性方程求根

一、实验目的

掌握二分法、迭代法和牛顿迭代法的基本原理,能够通过上机实验运用二分法、迭代法和牛顿迭代法求解非线性方程的近似根。

二、实验要求

- 1. 能够用 *Matlab* 编程实现求解过程,并将问题分析、程序代码、运算结果等内容写入实验报告。
- 2. 美化文字排版 (数字符号使用 *MathType* 输入、语言通顺、逻辑正确、图片清晰等等)。

三、实验内容

1.1 二分法的算法步骤

- (a) 取初始有根区间 [a,b](满足 $f(a) \cdot f(b) \leq 0$), 以及精度要求 ε ;
- (b) 若 $\frac{b-a}{2}$ < ε , 则停止计算;
- (c) 取 $x = \frac{a+b}{2}$, 若 $f(a) \cdot f(b) \le 0$, 则置 b = x; 否则置 a = x; 转 (b).

1.2 实例分析

利用二分法求方程 $f(x) = x^5 - 4x - 16 = 0$ 在区间 [3,5] 内的根。

1.3 程序代码及运行结果

```
1 fun=inline('x^5-4*x-16');
2 [x_star,index,it]=bisect(fun,3,5)
```

```
1 x_star = 215 3089
2 index = 0
3 it = 0
```

2.1 迭代法的算法步骤

- (a) 取初始点 x_0 , 最大迭代次数 N 和精度要求 ε , 置 k=0;
- (b) 计算 $x_{k+1} = \phi(x_k)$;
- (c) 若 $|x_{k+1} x_k| < \varepsilon$, 则停止计算;
- (d) 若 k = N, 则停止计算; 否则, 置 k = k + 1, 转 (b).

2.2 实例分析

用迭代法求方程 $f(x) = x^4 - 4x + 1 = 0$ 在区间 [0,1] 上的根.

2.3 程序代码及运行结果

```
phi=inline('x^4/4-1/4');
[x_star,index,it]=iterate(phi,0.5)
```

3.1 牛顿法的算法步骤

- (a) 取初始点 x_0 , 最大迭代次数 N 和精度要求 ε , 置 k=0;
- (b) 如果 $f'(x_k) = 0$, 则停止计算;否则计算: $x_{k+1} = x_k \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$;
- (c) 若 $|x_{k+1} x_k| < \varepsilon$, 则停止计算;
- (d) 若 k = N,则停止计算;否则,置 k = k + 1,转 (b).

3.2 实例分析

求方程 $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$ 在区间 1,2 内的根。

3.3 程序代码及运行结果

```
1 fun=inline('[x^5-3*x^3-2*x,5*x^4-9*x^2-2]');
2 [x_star,index,it]=Newton(fun,1.5)
```

```
1 %结果
2 x_star = 1.8872
3 index = 1
4 it = 8
```

四、实验心得

通过这个实验,我更好的理解了牛顿法的思想,同时我也思考了双点法和单点法同牛顿 法的区别。我认为数值分析主要是通过迭代的方式求出解,所以我们一定要把握好误 差。

附录

(1) 二分法程序

```
\underline{function} [x\_star, index, it] = bisect(fun, a, b)
      %求解非线性计算方程的二分法, 其中, fun(x)为需要求根的函数;
      %a,b为初始区间的端点;
      %ep为精度, 当(b-a)/2<ep时, 算法能终止计算,
      %缺省值为1e-5;
      %当x_star迭代成功时,输出方程的根
      %当x_start迭代失败时,输出两端点的值;
      %index为指标变量,当index=1时,表明迭代成功,
      %当index=0时,表明初始区间不是有根区间;
      %it 为迭代次数
10
      if nargin<4
11
      ep=1e-5;
12
      end
13
      fa=feval(fun,a); fb=feval(fun,b);
14
       if fa*fb>0
      x_star=[fa, fb]; index=0; it=0;
16
      return;
17
      end
18
      k=1;
19
20
      while abs(b-a)/2 \ge ep
21
      x=(a+b)/2; fx=feval(fun,x);
      if fx*fa<0
      b=x; fb=fx;
23
      else
24
      a=x; fa=fx;
25
26
      end
27
      k=k+1;
      x_star=(a+b)/2; index=1; it=k;
29
```

(2) 迭代法程序

```
{\color{red} \textbf{function}} \hspace{0.2cm} [\hspace{0.2cm} \textbf{x\_star}\hspace{0.2cm}, \\ \textbf{index}\hspace{0.2cm}, \\ \textbf{it}\hspace{0.2cm}] = \\ \textbf{iterate}\hspace{0.2cm} (\hspace{0.2cm} \textbf{phi}\hspace{0.2cm}, \\ \textbf{x}, \\ \textbf{ep}\hspace{0.2cm}, \\ \textbf{it\_max})
         %求解非线性方程的一般迭代法,其中phi(x)为迭代函数,其中,x为初始点;
         %ep为精度, 当 | x(k)-x(k-1)| < ep时, 终止计算, 缺省值为le-5;
 3
         %it max为最大迭代次数,缺省值为100;
         %x_star为当迭代成功是,输出方程的根,
                   为当迭代失败时,输出最后的迭代值;
         %inde为指标变量,当index=1时,表明迭代成功,
         %it为迭代次数.
          if nargin<4 it max=100;end
          if nargin<3 ep=1e-5; end
10
          index=0;k=1;
11
12
          while k<it_max
          x1=x; x=feval(phi,x);
13
          if abs(x-x1) < ep
14
15
         index=1;break;
          end
16
          k=k+1;
17
          x_star=x; it=k;
```

(3) 牛顿法程序

```
function [x_star,index,it]=Newton(fun,x,ep,it_max)
%求解非线性方程的牛顿法
```

```
%第一个分量是函数值,第二个分量是导数值
     % ep为精度,当 | x(k)-x(k-1) | < ep时,终止计算,缺省值为1e-5
     % it_max为最大迭代次数,缺省值为100
     % x_star为当迭代成功时,输出方程的根
     % 当迭代失败,输出最后的迭代值
     % index为指标变量,当index=1时,表明迭代成功
     % 当index=0时,表明迭代失败(迭代次数≥it_max)
10
     % it为迭代次数
11
      if nargin<4 it_max=100;end
12
     if nargin<3 ep=1e-5; end
13
     index=0;k=1;
     while k<it max
16
     x1=x; f=feval(fun,x);
      x=x-f(1)/f(2);
17
     if abs(x-x1) < ep
18
     index=1; break;
19
20
     end
     k=k+1;
21
     end
22
23
      x star=x:it=k:
```

实验二:解线性方程组直接法一高斯消元法和矩阵分解法

一、实验目的

- 1. 掌握高斯消元法和高斯列主元消去法的基本原理,能够通过上机实验运用高斯消元 法和高斯列主元消去法求解线性方程组;
- 2. 掌握杜立特分解法的基本原理,能够通过上机实验运用杜立特分解法求解线性方程组;
- 3. 掌握追赶法的基本原理,能够通过上机实验运用追赶法求解三对角线性方程组;
- 4. Matlab 调用不同的方法求解四阶、五阶、六阶等线性方程组(方程组自拟)。

二、实验要求

- 1. 能够用 *Matlab* 编程实现求解过程,并将问题分析、程序代码、运算结果等内容写入实验报告。
- 2. 美化文字排版(数学符号使用 *MathType* 输入、语言通顺、逻辑正确、图片清晰等等)。

三、实验内容

1.1 高斯消元法的算法步骤

- (a) 找到第 i 列中不为零的那一行 j,要求 j >= i;
- (b) 交换第 *i* 行和第 *j* 行;
- (c) 将第 i 行以下的每一行 k 的第 l 个数都减去 $f[i,l] \times \frac{a[i,j]}{a[k,j]}$;

(d) 此时已经形成下三角,可以用 hyc 的比较差的方法迭代求解,或者如果没有自由元的话,可以用行列比求解, $\frac{d}{dkl}$ 即为 x[i] 的解。

1.2 实例分析:

用高斯消元法解方程组

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

1.3 程序代码及运行结果

2.1 杜立特分解法的算法步骤

- (a) 实现矩阵三角分解 A = LU;
- (b) 利用分解因子 L, U 解方程组 AX = b 即先求解 LY = b 再求解 UX = Y 的子程序。

2.2 实例分析

用杜立特分解法解方程组

$$\begin{bmatrix} -1 & 2 & 2 \\ 0 & 4 & 2 \\ 1 & 3 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 12 \\ 10 \end{bmatrix}$$

2.3 程序代码及运行结果

2. 追赶法的算法步骤

(a) 设直接三角分解为:A = LR;

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ l_2 & 1 & & & \\ & \ddots & \ddots & 1 & \\ & & l_n & 1 \end{bmatrix}, R = \begin{bmatrix} r_1 & p_1 & & & \\ & r_2 & \ddots & & \\ & & \ddots & p_{n-1} \\ & & & r_n \end{bmatrix}$$

(b) 其中 $p_i = c_i (i = 1, 2, ..., n - 1)$, 计算 L 和 R 的其余元素的公式为

$$r_i = b_i$$

$$l_i = \frac{a_i}{r_{i-1}}$$

$$r_i = b_i - l_i c_{i-1}$$

2.2 实例分析

用追赶法解方程组

$$\begin{bmatrix} -4 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

2.3 程序代码及运行结果

```
1 D=[-4 1 0;1 -4 1;0 1 -4];d=[1 1 1]';

2 x=zhuiganfa(D,d)

3 x = -0.357142857143117 -0.428571428571558 -0.357142857142854
```

四、实验心得

最开始没有分清楚高斯消元和列主元素消元法的区别,这次的实验让我明白了什么是列主元素消元法,直接法求解低阶稠密矩阵很有效,但是如果矩阵复杂,那么效率就很低。运行时间特别长。通过将系数矩阵分解成 *LU* 矩阵的方法很多,但是要满足的条件就是顺序主子式不为零。

(1) 高斯消元法程序

```
12
        ep=1e-5;
        end
13
        fa=feval(fun,a); fb=feval(fun,b);
14
        if fa*fb>0
15
16
        x\_star{=}[fa\;,fb\;]\;;index{\,=}0;it{\,=}0;
17
        return;
18
19
        k=1;
        while abs(b-a)/2≥ep
20
        x=(a+b)/2; fx=feval(fun,x);
21
        if fx*fa<0
22
        b=x; fb=fx;
23
24
        else
25
        a=x; fa=fx;
26
        end
        k=k+1;
27
28
        end
        x_star=(a+b)/2;index=1;it=k;
29
```

(2) 杜立特分解法程序

```
1 function[x,R,index]=DoolittleR(A,b)
 2 %A为要分解的矩阵;
3 %R下三角阵为L的下三角阵(不包括对角线);
4 %R上三角阵为U的上三角阵;
5 % 为方程组的右端项;
 6 %x为方程组Ax=b的解;
 7 %index以为指标变量, index=0, 表示计算失败, index=1, 表示计算成功
   [m,n] = size(A);
   if m≠n
10 disp('Argument matrix A must be square!');
index=0;
12 return;
13 end
14 %开始计算,赋初值
index=1;
16 R(1,1:n)=A(1,1:n);
17 R(2:n,1)=A(2:n,1)/R(1,1);
18 for k=2:n
19 for i=k:n
20 R(k,i)=A(k,i)-R(k,1:(k-1))*R(1:(k-1),i);
21 end
22 if R(k,k) == 0
23 disp('The Linear System is singular!');
_{24} index=0;
25 return;
26 end
27 for j=(k+1):n
^{28}\ R(j\ ,k){=}(A(j\ ,k)\, {\text{-R}}(j\ ,1{:}(\,k{\text{-}}1)\,)\, {*R}(\,1{:}(\,k{\text{-}}1)\ ,k)\,)\,/R(k\, ,k)\,;
29 end
30 end
31
   y(1)=b(1);
   for k=1:n
33 y(k)=b(k)-R(k,1:k-1)*y(1:k-1)';
34 end
^{35}\quad x\left( n\right) \!\!=\!\!\! y\left( n\right) /\!R(n\,,n)\,;
36 for k=n:-1:1
_{37}\quad x(\,k)\!=\!\!(y(\,k)\,\text{-R}(\,k\,,k\!+\!1\!:\!n)\,*x(\,k\!+\!1\!:\!n)\,\,')\,/R(\,k\,,k)\,;
```

(2) 追赶法程序

```
function x=zhuiganfa(A,d)
      %首先说明: 追赶法适用于三对角矩阵的线性方程组求解的方法,并不适用于其他类型矩阵。
      %定义三对角矩阵A的各组成单元, 方程为Ax=d.
      %b为A的对角线元素(1\neg n),a为-1对角线元素(2\neg n),c为+1对角线元素(1\neg n-1)
      a = [0 \text{ diag}(A, -1)'];
      b=diag(A)';
      c=diag(A,1)';
      n=length(b);
      u0=0;y0=0;a(1)=0;
      %"追"的过程
11
      L(1)=b(1)-a(1)*u0;
      y(1)=(d(1)-y0*a(1))/L(1);
12
      u(1)\!\!=\!\!c(1)/L(1)\,;
13
      for i=2:(n-1)
14
      L(i)=b(i)-a(i)*u(i-1);
      y(i)=(d(i)-y(i-1)*a(i))/L(i);
      u(i)=c(i)/L(i);
17
      end
18
      L(n)=b(n)-a(n)*u(n-1);
19
      y(n)=(d(n)-y(n-1)*a(n))/L(n);
20
      %"赶"的过程
      x(n)=y(n);
23
      for i=(n-1):-1:1
      x(i)=y(i)-u(i)*x(i+1);
24
25
```

实验三:解线性方程组直接法一分析 Hilbert 矩阵的病态特征

一、实验目的

- 1. 掌握矩阵范数和矩阵条件数的概念;
- 2. 运用 Matlab 还原课本第 170 页例 9 的求解过程,分析 Hilbert 矩阵的病态现象;
- 3. 自选四阶或更高阶的 Hilbert 矩阵,运用 Matlab 分析其病态特性。

二、实验要求

- 1. 能够用 *Matlab* 编程实现求解过程,并将问题分析、程序代码、运算结果等内容写入实验报告。
- 2. 美化文字排版(数学符号使用 MathType 输入、语言通顺、逻辑正确、图片清晰等等)。

三、实验内容

己知 Hilbert 矩阵

$$H_n = \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} & \dots & \frac{1}{n} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \dots \frac{1}{n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \dots \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{1+n} & \dots & \frac{1}{2n-1} \end{bmatrix}$$

分析不同阶 Hilbert 矩阵的病态特性。

- 1 三阶 Hilbert 矩阵 (a) 计算 3 的条件数 $(3)_{\infty}$:
- (b) $\hat{\mathbf{m}}\lambda$: H = [11/21/3; 1/21/31/4; 1/31/41/5];
- (c) 计算 $_3$ 的逆: h = inv(H);
- (d) 当 n 愈大, 矩阵病态愈严重;

```
input m:=3
      1.0000
              0.5000
                        0.3333
      0.5000
               0.3333
                        0.2500
      0.3333
               0.2500
                        0.2000
      Hilbert 矩阵阶数
      实际误差 er_actual
      9.4019e - 16
      近似的最大可能差 er_approx
9
      1.1636e - 13
      最大可能误差 er_max
      2.6873e-13
```

2 四阶或更高阶的 Hilbert 矩阵

```
input m:=4
       1.0000e+00
                   5.0000e-01
                                3.3333e-01
                                            2.5000e-01
2
                                2.5000e - 01
       5.0000e - 01
                   3.3333e-01
                                            2.0000e-01
                                2.0000e-01 1.6667e-01
       3.3333e-01
                   2.5000e-01
       2.5000e-01
                   2.0000e-01
                               1.6667e-01
                                            1.4286e-01
       Hilbert 矩阵阶数
       实际误差 er_actual
       8.9514e - 14
       近似的最大可能差 er_approx
10
11
       3.4447e - 12
       最大可能误差 er_max
12
       5.5116e-11
13
```

四、实验心得

在上课的时候曾听到老师说到实验会分析 *Hilbert* 矩阵的病态特性,所以留意一下。希尔伯特矩阵是一个典型的病态矩阵。这个实验最主要的目的就是对矩阵进行误差分析,判断矩阵是否病态。*Hilbert* 在阶数越大的时候,误差越大。**附录**

分析不同阶 Hilbert 矩阵的病态特性代码

```
m=input('input m:=');
       N=[m];
2
       for k=1:length(N)
        n=N(k);
       H⊨hilb(n);
5
       disp(H)
6
       Hi=invhilb(n);
       b=ones(n,1);
        x\_approx\!\!=\!\!\!H\backslash b\,;
        x_{exact=Hi*b};
10
11
        ndb=norm(H*x_approx-b); nb=norm(b);
        ndx\!\!=\!\!norm(x\_approx\!-\!x\_exact); nx\!\!=\!\!norm(x\_approx);
12
        er_actual(k)=ndx/nx;
13
       K=cond(H);
14
15
        er_approx(k)=K*eps;
        er_max(k)=K*ndb/nb;
17
        disp('Hilbert 矩阵阶数'), disp(N)
18
        format short e
19
        disp('实际误差 er_actual'), disp(er_actual), disp('')
20
        disp('近似的最大可能差 er_approx'), disp(er_approx), disp('')
        disp('最大可能误差 er_max'), disp(er_max), disp('')
```

实验四:解线性方程组迭代法

一、实验目的

- 1. 掌握雅可比迭代法的基本原理,能够通过上机实验运用雅可比迭代法求解线性方程组:
- 1. 掌握高斯-赛德尔迭代法的基本原理,能够通过上机实验运用高斯-赛德尔迭代法求解 线性方程组;
- 4. *Matlab* 调用雅可比迭代法和高斯-赛德尔迭代法程序求解四阶、五阶线性方程组 (方程组自拟)。

二、实验要求

- 1. 能够用 *Matlab* 编程实现求解过程,并将问题分析、程序代码、运算结果等内容写入实验报告。
- 2. 美化文字排版(数学符号使用 *MathType* 输入、语言通顺、逻辑正确、图片清晰等等)。

三、实验内容

- 1. 用雅可比迭代法求解线性方程组
- 1.1 算法步骤

- (a) 置初始矩阵 R=I. 置精度要求 ϵ .
- (b) 选取 A 中非对角元素绝对值的最大元素,制定指标 i, j,即令

$$|a_{ij}| = max|a_{lk}||1 \le l < k \le n|.$$

(c) 若 $|a_{ij}| < \epsilon$, 则停止计算。

1.2 雅可比迭代法求四阶或五阶方程组

计算方程组如下:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 4 \\ 10 \\ 9 \end{bmatrix}$$

要求误差小于等于 10-5.

1.3 实例代码

2 用高斯-赛德尔迭代法求解线性方程组

2.1 算法步骤

(a) 将方阵 A 分裂为 A = M - N. 其中 M 可逆,则线性方程组 Ax = b 可写成等价形式

$$Mx = Nx + b$$

- (b) 称 $x^{(k+1)} = Bx^k + g$ 为简单迭代矩阵。
- (c) 在计算新分量 x_i^k 时,将前面已经算出的分量替代式中分量,即为高斯赛德尔迭代法。

2.2 高斯-赛德尔迭代法求四阶或五阶方程组

计算方程组如下:

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 4 \\ 10 \\ 9 \end{bmatrix}$$

要求误差小于等于 10-6

2.3 实例代码

四、实验心得

这是最后一个实验啦, 听说杨老师以后都不教我们了, 好舍不得杨老师呀。谢谢老师的 悉心培养。这个实验完成于结课考试之后, 因为认真复习过了, 所以这次的实验相对于 以前来说, 更简单了。高斯赛德尔求解时, 比雅克比更快。说明高斯赛德尔的收敛速度 比雅克比的收敛速度更快。

附录

(1) 雅可比迭代法程序

```
function[x,k,index] = Jacobi(A,b,ep,it_max)
 1
        %求线性方程组的雅可比迭代法;
 2
        %A为方程组的系数矩阵;
 3
        %b为方程组的右端项;
        %x为方程组的解;
        %ep为精度要求,缺省值为1e-5;
        %it max为最大迭代次数, 缺省值为100;
        %k为迭代次数:
        %index为指标变量, index=0表示计算失败, index=1表示计算成功;
         if nargin<4
10
         it_max=100;
11
         end
12
         if nargin<3
13
14
         ep=1e-5;
15
         end
         n\!\!=\!\! l\,ength\left(A\right); k\!\!=\!\!0; \!x\!\!=\!\!zero\left(n\,,\!1\right); y\!\!=\!\!zeros\left(n\,,\!1\right); index\!=\!\!1;
16
17
         \textcolor{red}{\textbf{while}} \hspace{0.1cm} k {\leq} it \underline{\hspace{0.1cm}} max
18
         for i=1:n
         if abs(A(i,i))<1e-10</pre>
19
         index=0;
20
         return;
21
```

```
22 end
23 y(i)=(b(i)-A(i,1:n)*x(i:n)+A(i,i)*x(i)/A(i,i);
24 end
25 if norm(y-x,inf)<ep
26 break;
27 end
28 k=k+1;
29 x=y;
30 end
```

(2) 高斯-赛德尔迭代法程序

```
function[x,k,index]=Gau_Seid(A,b,ep,it_max)
       %求线性方程组的高斯一赛德尔迭代法;
 2
       %A为方程组的系数矩阵;
 3
       %b为方程组的右端项;
 4
       %x为方程组的解;
       %ep为精度要求,缺省值为1e-5;
       %it_max为最大迭代次数, 缺省值为100;
       %k为迭代次数;
       %index为指标变量, index=0表示计算失败, index=1表示计算成功;
        if nargin < 4 it_max = 100; end
10
        if nargin<3 ep=le-5;end
11
        n=length(A); k=0;
12
13
        x=zeros(n,1); y=zeros(n,1); index=1;
        while k<it_max
14
        for i=1:n
15
        if abs(A(i,i))<1e-10
16
        index=0;
17
18
        return;
19
        \quad \text{end} \quad
        if i==1
20
        y(\,i\,) {=} (b\,(\,i\,)\, {\cdot} A(\,i\,\,,\,i\,{+}1{:}n)\, {*}x\,(\,i\,{+}1{:}n)\,)\,/A(\,i\,\,,\,i\,)\, :
21
        elseif i = n
22
        y(i)=(b(i)-A(i,1:i-1)*y(1:i-1))/A(i,i);
23
24
        y(i)=(b(i)-A(i,i:i-1)*y(1:i-1)-A(i,i+1:n))/A(i,i);
        end
26
        end
27
        if norm(y-x,inf)<ep</pre>
28
29
        break;
30
        end
31
        k=k+1;
32
        x=y;
33
        end
```