8.9 Euler 法与改进 Euler 法解 ODE

2. 实验题:

$$\begin{cases}
\frac{dy}{dx} = -\sin(x/y) \\
y(1) = 1
\end{cases} x \in (1,2)$$

MATLAB 程序编辑如下:

(1) 主函数 (注:两道实验题使用相同子函数,故只列出一次)

```
% main function for experment 8.9-1
%Initialize variables.
h=input('请输入步长: \n');
t=[1 \ 2];
y0=1;
%euler method
[tout1, yout1] = eulerm('df1', t, y0, h);
figure(1);
plot(tout1, yout1, 'b. -');
title ('euler method and predict corrector euler method');
hold on:
%predict corrector method
[tout2 yout2]=pceuler('df1', t, y0, h);
plot(tout2, yout2, 'r. --');
legend('EM', 'PCEM');
ylabel('y');
xlabel('x');
hold off;
grid on;
figure (2)
err=abs(yout2-yout1);
plot(tout1, err, '. --');
title('absolute different between euler method and predict corrector euler
method');
ylabel('erro');
xlabel('x');
grid on;
```

(2) 通用子函数

1. Euler 折线法子函数: eulerm

```
%euler explict method
function [tout, yout] = eulerm(F, tspan, y0, h)
% Initialize variables.
syms ts;
syms ys;
tstart=tspan(1);
tfinal=tspan(2);
t=tstart;
y=y0;
ys=y;
ts(1)=t;
i=2;
%main compute
while (t<=tfinal)
    y=y+h*feval(F, t, y)';
    ys(i, :) = y;
    t=t+h;
    ts(i)=t;
    i=i+1;
end
%output.
tout=double(ts);
yout=double(ys');
```

2. 改进 Euler 法子函数: pceuler

```
%Predictor Corrector Euler Methodmethod
function [tout, yout]=pceuler(F, tspan, y0, h)
% Initialize variables.
syms ts;
syms ys;
tstart=tspan(1);
tfinal=tspan(2);
t=tstart;
y=y0;
ys=y;
```

```
ts(1)=t;
i=2;

%main compute
while (t<=tfinal)
    k1=feval(F, t, y);
    k2=feval(F, t+h, y+k1'*h);
    y=y+h*(k1'+k2')/2;
    ys(i,:)=y;
    t=t+h;
    ts(i)=t;
    i=i+1;
end

%output.
tout=double(ts);
yout=double(ys');</pre>
```

3. 待求解 ODE 子函数: df1

```
%目标常微分方程组
function yout=df1(x,y)
yout=-sin(x/y);
```

MATLAB 程序运行结果下:

1. 数值解:

```
为了能够列出数值解故步长取大点取 0.1, 运行程序输入步长。
>> eulermain1
请输入步长:
0.1
程序运行完毕给出自动给出图象解,数值解通过输入命令:
>> [tout1;yout1]
得到:
ans =

1.0000 1.0000
1.1000 0.9159
1.2000 0.8226
```

```
1.3000
      0.7232
1.4000
      0.6258
1.5000
      0.5472
1.6000
      0.5082
1.7000
      0.5089
      0.5287
1.8000
1.9000
      0.5547
2.0000
      0.5827
```

上面结果中第一列为 t 第二列为 y 方法采用的是显式欧拉法

再输入命令:

>> [tout2', yout2']

得到:

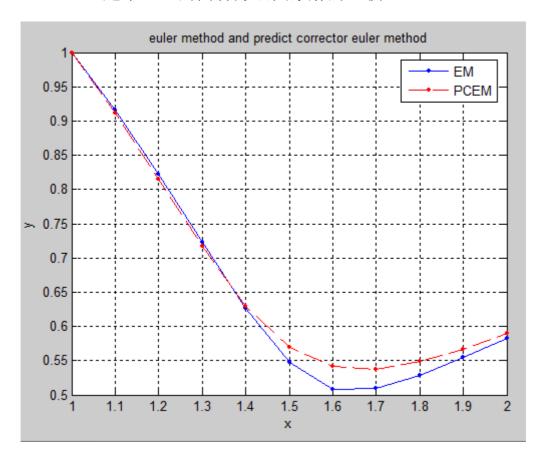
ans =

1.0000	1.0000
1.1000	0.9113
1.2000	0.8148
1.3000	0.7166
1.4000	0.6295
1.5000	0.5696
1.6000	0.5418
1.7000	0. 5378
1.8000	0.5484
1.9000	0.5671
2.0000	0.5904

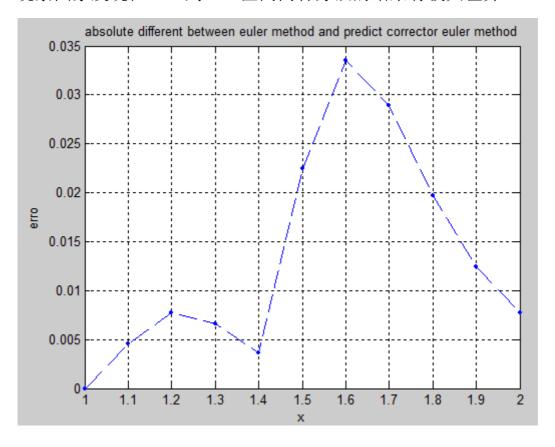
上面结果第一列为 t 第二列为 y 采用的方法是预测校正欧拉法。 对比两次结果发现两种方法所得到的结果有一定差别。

2. 图象解

题中 ODE 的两种方法图象解的比较

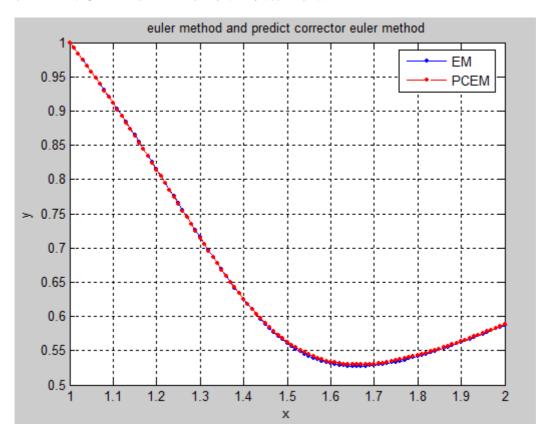


观察图象发现在1.4到2.0区间两种方法的结果有较大差异。

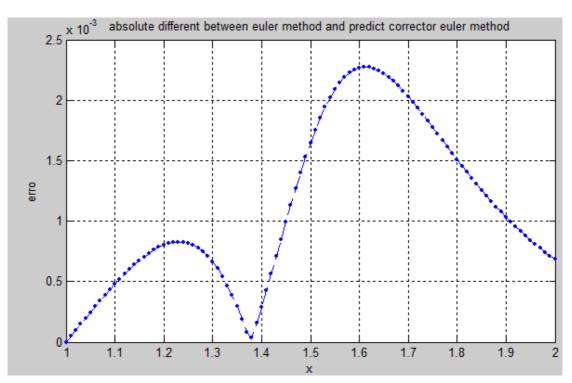


从两种方法的绝对差值曲线中看出 x=1.6 处两种方法结果差别最大。

现在调节步长到 0.01 观察图象解的变化。



观察这幅图象发现两种方法的解比步长为 0.1 时候更为接近。



观察两种方法的绝对差值曲线发现结果相差最大在 x=1.6 附近与步长为 0.1 时候不同。并且两种方法的结果差值在 1e-3 量级。

(2)
$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = x^2 + xy^2 \\ y(1) = 1 \end{cases} x \in (0,1)$$

1. 主函数: (主函数与一题大体相同差别仅仅在于调用的子函数不同)

```
% main function for experment 8.9-2
%Initialize variables.
h=input('请输入步长: \n');
t=[0 \ 1];
v0=1:
%euler method.
[tout1, yout1]=eulerm('df2', t, y0, h);
figure(1);
plot(tout1, yout1, 'b. -');
title('euler method and predict corrector euler method');
hold on:
%predict corrector method.
[tout2 yout2]=pceuler('df2', t, y0, h);
plot(tout2, yout2, 'r. --');
legend('EM', 'PCEM');
ylabel('y');
xlabel('x');
hold off;
grid on;
figure (2)
err=abs(yout2-yout1);
plot(tout1, err, '. --');
title ('absolute different between euler method and predict corrector euler
method');
ylabel('erro');
```

```
xlabel('x');
grid on;
2. 待求解 ODE 子函数:
%目标常微分方程组
function yout=df2(x, y)
 yout=x^2+x*y^2;
MATLAB 运行结果:
1. 数值解: (为了能够列出先取步长为 0.1)
>> eulermain2
请输入步长:
0.1
>> [tout1', yout1']
ans =
        0
             1.0000
   0.1000
             1.0000
   0.2000
             1.0110
   0.3000
             1.0354
   0.4000
             1.0766
   0.5000
             1.1390
   0.6000
             1.2288
   0.7000
             1.3554
   0.8000
             1.5330
   0.9000
             1.7851
   1.0000
             2. 1528
   1.1000
             2.7163
>> [tout2', yout2']
ans =
        0
             1.0000
   0.1000
             1.0055
   0.2000
             1.0234
   0.3000
             1.0568
   0.4000
             1.1103
   0.5000
             1.1900
   0.6000
             1.3055
```

0.7000

0.8000

0.9000

1.0000

1.4721

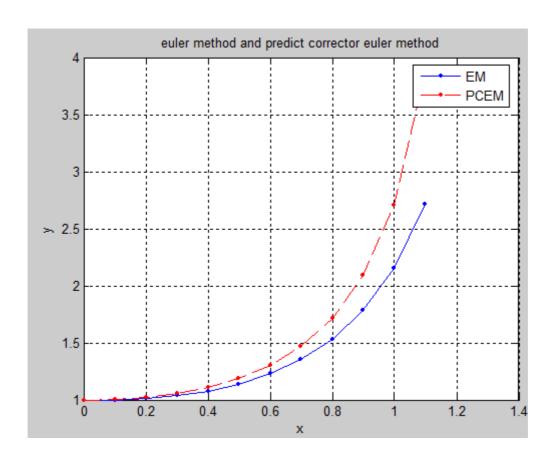
1.7163

2.0895

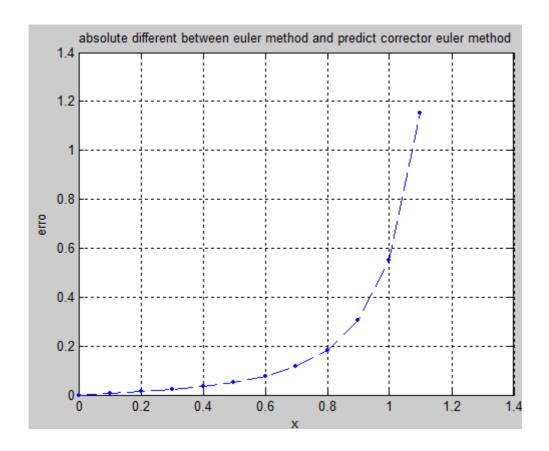
2.7051

第一个 ans 为显式欧拉法解出的结果第一列为 x 第二列为 y,第二个 ans 为改进 欧拉法解出的结果。对比可以发现,两种方法的结果有一定差别。

2. 图象解:

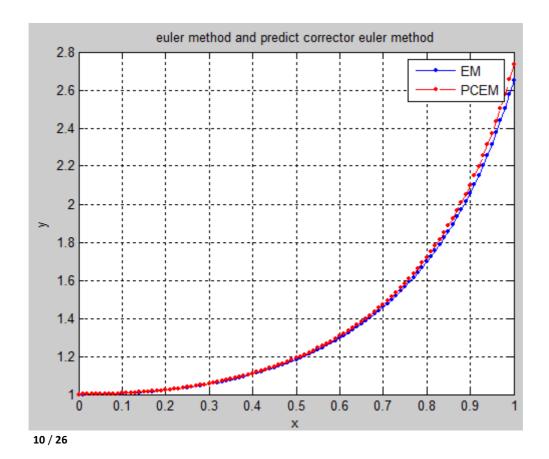


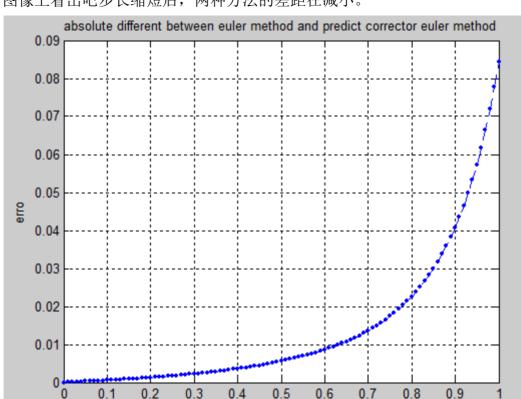
对比两种方法的图象解发现两种方法结果的差距在增大。



从两种方法结果的绝对差值曲线上看出,两种方法结果的差距随着 x 单调递增。

现在把步长缩短到 0.01 观察图象解:





图像上看出吧步长缩短后,两种方法的差距在减小。

显然缩短步长后的绝对差距曲线值在减小但是单调递增的趋势不变。

扩展实验:用改进欧拉法(预测校正欧拉法)和2到3阶Runge-Kutta 法解下列ODE。(RK23采用自动调节步长的BS23算法)并比较结果: ode23tx程序引用自 Cleve Moler. www.mathwork.com

$$\begin{cases} \frac{d^2y}{dx^2} = -y\\ \dot{y}(0) = 0\\ y(0) = 1 \end{cases}$$

显然该微分方程为三角函数的特征方程并且其解为 y=cos(x)

其相空间曲线为一个圆, $z = e^{i\theta} \theta \in (0, 2\pi)$

首先化高次的常微分方程为一阶的方程组 $\begin{cases} \frac{dy}{dx} = z \\ \frac{dz}{dx} = -y \end{cases}$

或者将其改为矩阵形式 $\frac{d}{dx}\begin{pmatrix} y(x) \\ \dot{y}(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y(x) \\ \dot{y}(x) \end{pmatrix}$

1. 主函数:

```
%compare between Runge-kutta methods and predict corrector euler method.
%this case's absolute solution is sin(t) and cos(t)
%so the phase space is a circle-->x^2+y^2=1
%in some ways, this is a numerical method to generate circle....
%Initialize variables.
%由于预测校正欧拉法没有自动步长调节功能所以需要指定步长
h=input('请输入预测校正欧拉法步长: \n');
t = [0 \ 2*pi]:
y0=[1 \ 0];
%euler method
[tout1, yout1]=pceuler1('harmonic', t, y0, h);
figure(1);
subplot(1, 2, 1);
plot(tout1, yout1, 'b. -');
legend('EM');
title ('Runge-kutta method and predict corrector euler method');
hold on:
%predict corrector method
[tout2 yout2]=ode23tx(@harmonic, t, y0);
plot(tout2, yout2, 'r. --');
legend('EM' , 'RK23');
ylabel('y');
xlabel('x');
hold off:
grid on;
%draw phase space line
subplot (1, 2, 2);
plot(yout1(1,:), yout1(2,:), 'r.-', yout2(:,1), yout2(:,2), 'b.--',0,0, 'r*');
legend('EM', 'RK23');
ylabel('y"');
xlabel('y');
title('phase space line');
```

```
axis equal;
grid on;
%err line
figure (2)
err1=abs(yout1(1)-cos(tout1));
err2=abs(yout2(1)-cos(tout2));
subplot(1, 2, 1);
plot(tout1, err1, 'r. -', tout2, err2, 'b. --');
legend('EM', 'RK23');
title('absolute erro for y');
ylabel('y erro');
xlabel('x');
grid on;
subplot(1, 2, 2)
err1=abs(yout1(2)-cos(tout1));
err2=abs(yout2(2)-cos(tout2));
plot(tout1, err1, 'r. -', tout2, err2, 'b. --');
legend('EM', 'RK23');
title('absolute erro for y"');
ylabel('y" erro');
xlabel('x');
grid on;
```

2. Pceuler 子函数(改进欧拉法计算函数)

```
%Predictor Corrector Euler Methodmethod
function [tout, yout]=pceuler1(F, tspan, y0, h)
% Initialize variables.
syms ts;
syms ys;
tstart=tspan(1);
tfinal=tspan(2);
t=tstart;
y=y0;
y_S = y;
ts(1)=t;
i=2;
%main compute
while (t<=tfinal)
    k1=feval(F, t, y);
    k2=feval(F, t+h, y+h*k1');
    y=y+h*(k1'+k2')/2;
    y_{S}(i, :) = y;
```

```
t=t+h:
        ts(i)=t;
        i=i+1;
    end
    %output.
    tout=double(ts);
yout=double(ys');
```

3. ode23tx 子函数 (采用自动调节步长的 BS23 算法 (RK23)):

```
function [tout, yout] = ode23tx(F, tspan, y0, arg4, varargin)
    %ODE23TX Solve non-stiff differential equations. Textbook version of
ODE23.
    %
        ODE23TX(F, TSPAN, YO) with TSPAN = [TO TFINAL] integrates the system
    %
    %
        of differential equations dy/dt = f(t, y) from t = T0 to t = TFINAL.
        The initial condition is y(T0) = Y0.
    %
    %
    %
        The first argument, F, is a function handle or an anonymous function
    %
        that defines f(t, y). This function must have two input arguments,
        t and y, and must return a column vector of the derivatives, dy/dt.
    %
    %
        With two output arguments, [T, Y] = ODE23TX(...) returns a column
    %
        vector T and an array Y where Y(:,k) is the solution at T(k).
    %
        With no output arguments, ODE23TX plots the emerging solution.
    %
    %
        ODE23TX(F, TSPAN, YO, RTOL) uses the relative error tolerance RTOL
    %
        instead of the default 1.e-3.
    %
    %
    %
        ODE23TX(F, TSPAN, YO, OPTS) where OPTS = ODESET('reltol', RTOL, ...
        'abstol', ATOL, 'outputfcn', @PLOTFUN) uses relative error RTOL instead
    %
    %
        of 1.e-3, absolute error ATOL instead of 1.e-6, and calls PLOTFUN
        instead of ODEPLOT after each successful step.
    %
    %
        More than four input arguments, ODE23TX(F, TSPAN, YO, RTOL, P1, P2, ...),
    %
        are passed on to F, F(T, Y, P1, P2, ...).
    %
    %
    %
        ODE23TX uses the Runge-Kutta (2,3) method of Bogacki and Shampine
(BS23).
    %
    %
        Example
```

 $tspan = [0 \ 2*pi];$

```
y0 = [1 \ 0]';
%
       F = @(t, y) [0 1; -1 0]*y;
       ode23tx(F, tspan, y0);
%
    See also ODE23.
% Initialize variables.
rtol = 1.e-3;
ato1 = 1.e-6;
plotfun = @odeplot;
if nargin >= 4 & isnumeric(arg4)
   rtol = arg4;
elseif nargin >= 4 & isstruct(arg4)
   if ~isempty(arg4.RelTol), rtol = arg4.RelTol; end
   if ~isempty(arg4.AbsTol), atol = arg4.AbsTol; end
   if ~isempty(arg4.OutputFcn), plotfun = arg4.OutputFcn; end
end
t0 = tspan(1);
tfinal = tspan(2);
tdir = sign(tfinal - t0);
plotit = (nargout == 0);
threshold = atol / rtol;
hmax = abs(0.1*(tfinal-t0));
t = t0;
y = y0(:);
% Initialize output.
if plotit
   plotfun(tspan, y, 'init');
else
   tout = t;
   yout = y.';
end
% Compute initial step size.
s1 = F(t, y, varargin\{:\});
r = norm(s1./max(abs(y), threshold), inf) + realmin;
h = tdir*0.8*rtol^(1/3)/r;
% The main loop.
while t \sim= tfinal
```

```
hmin = 16*eps*abs(t);
if abs(h) > hmax, h = tdir*hmax; end
if abs(h) < hmin, h = tdir*hmin; end
% Stretch the step if t is close to tfinal.
if 1.1*abs(h) >= abs(tfinal - t)
   h = tfinal - t;
end
% Attempt a step.
s2 = F(t+h/2, y+h/2*s1, varargin\{:\});
s3 = F(t+3*h/4, y+3*h/4*s2, varargin{:});
tnew = t + h;
ynew = y + h*(2*s1 + 3*s2 + 4*s3)/9;
s4 = F(tnew, ynew, varargin{:});
% Estimate the error.
e = h*(-5*s1 + 6*s2 + 8*s3 - 9*s4)/72:
err = norm(e./max(max(abs(y), abs(ynew)), threshold), inf) + realmin;
% Accept the solution if the estimated error is less than the tolerance.
if err <= rtol
   t = tnew;
   y = ynew;
   if plotit
      if plotfun(t, y, '');
         break
      end
   else
      tout (end+1, 1) = t;
      yout (end+1, :) = y.';
   end
   s1 = s4;
                % Reuse final function value to start new step.
end
% Compute a new step size.
h = h*min(5, 0.8*(rtol/err)^(1/3)):
% Exit early if step size is too small.
```

```
if abs(h) <= hmin
     warning('Step size %e too small at t = %e.\n',h,t);
     t = tfinal;
    end
end

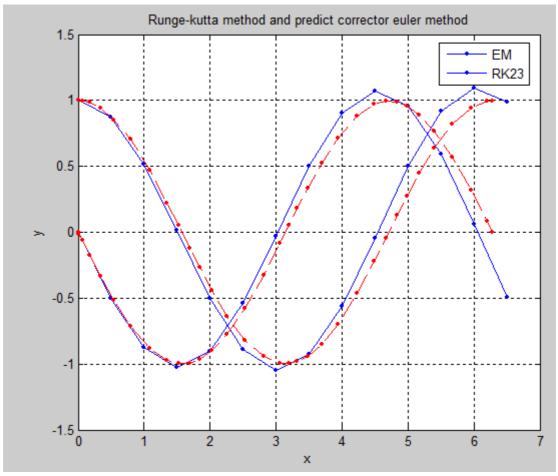
if plotit
    plotfun([],[],'done');
end</pre>
```

4. Harmonic 子函数 (ODE 方程,描述谐波振荡):

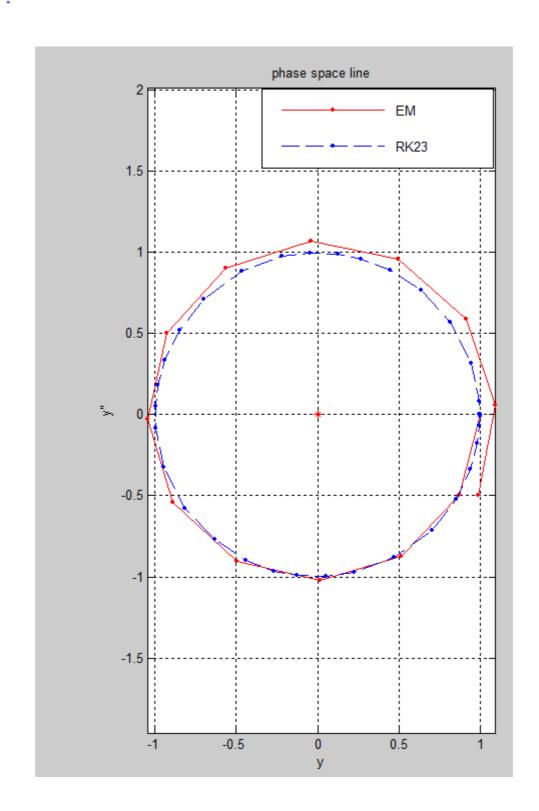
```
function yout=harmonic(t,y)
yout=[y(2);-y(1)];
```

运行结果: (图象比较)

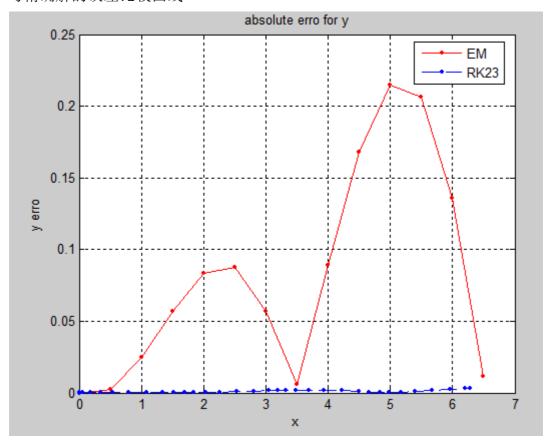
两种方法的数值解曲线

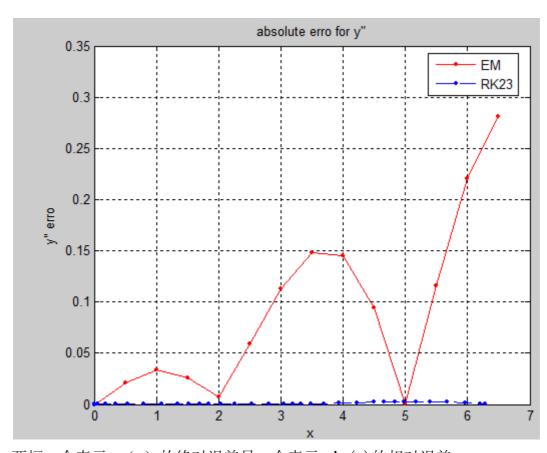


两种方法的数值解相空间曲线



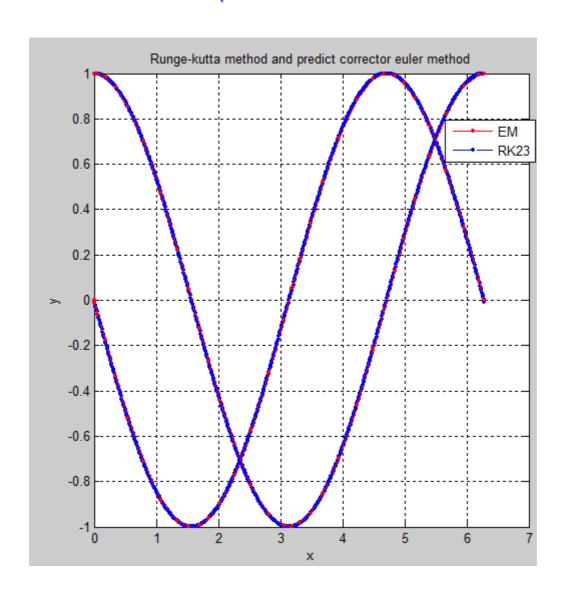
与精确解的误差比较曲线



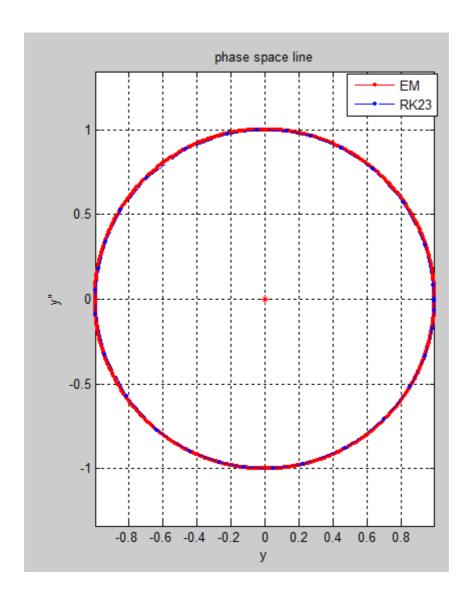


两幅一个表示 y (x) 的绝对误差另一个表示 y'(x)的相对误差。

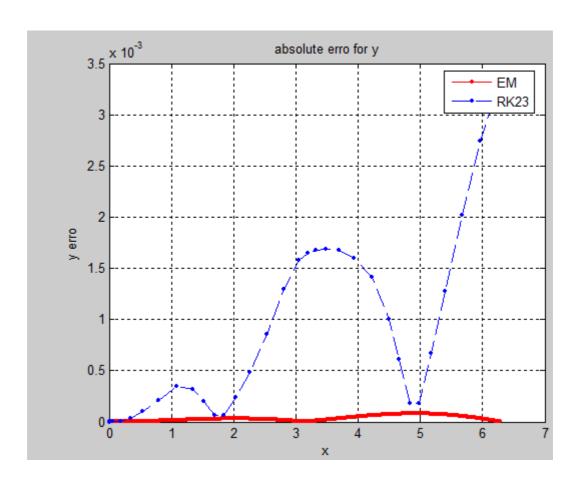
现在把欧拉法的步长缩小到 0.01 观察结果并比较:

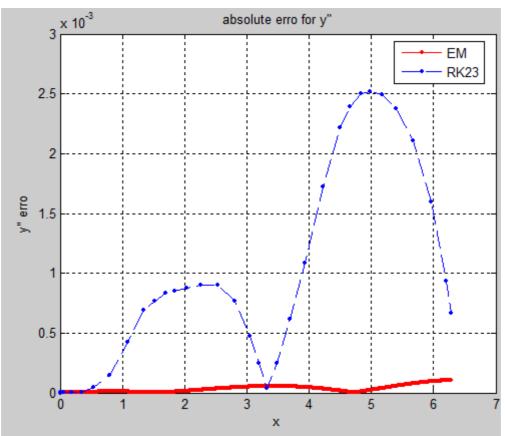


观察图象可以发现两种方法的解基本重叠在一起,两条曲线表示 y(x) 下,与 y'(x) 上。



解的空间相曲线。可以看出其为一个非常好的圆,半径为1,原点在(0,0)点。

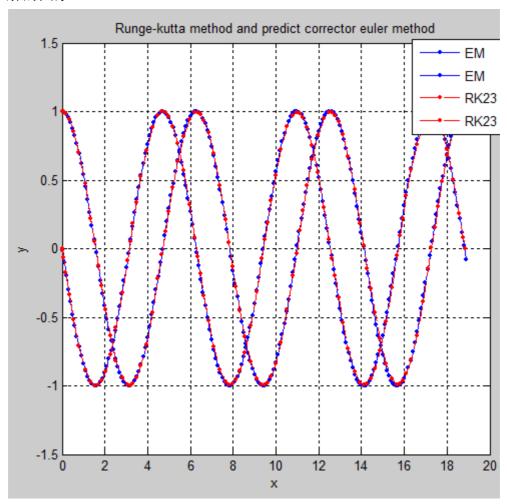




改进欧拉法数值方法的解与精确解之间的绝对误差缩到很小,由于步长选的很短,其绝对误差已经比自适应2到3阶runge-kutta法得到的数值解小。

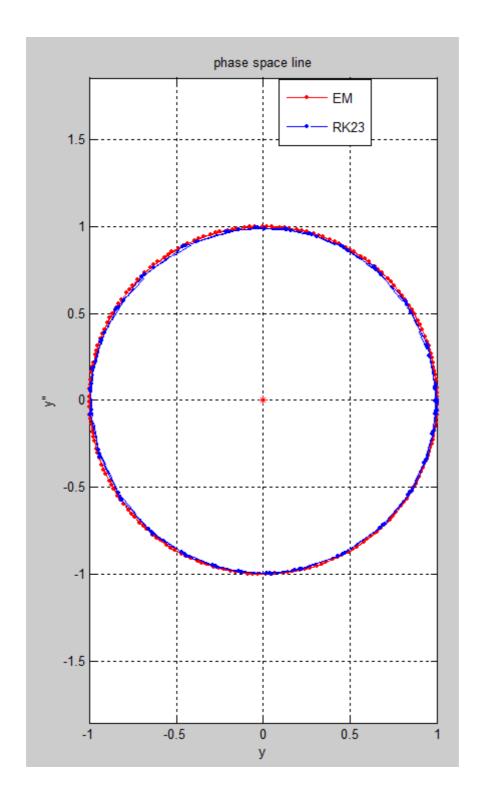
现在将时间取长一些取到 6π: 观察误差的传播情况:

解的图象:



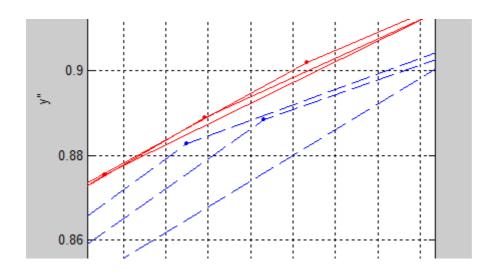
从表面上看起图形就是 $\cos(x)$ 与 $-\sin(x)$ 正弦余弦曲线的图象,似乎方法没有问题。

相空间(拓扑空间)曲线:



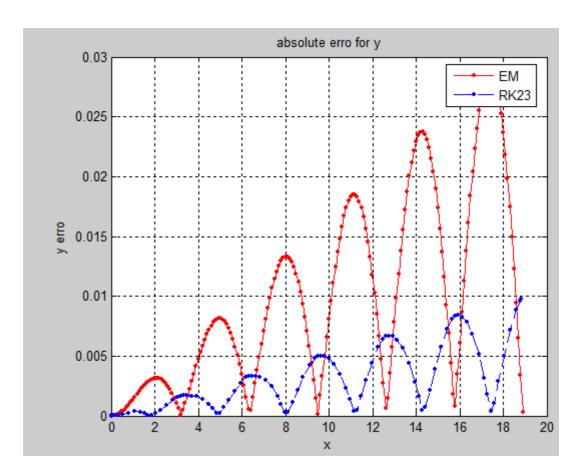
其拓扑空间的曲线仍然为一个圆,只不过已经转了三圈了。表面上看好像就 是两条轨迹一红一蓝。

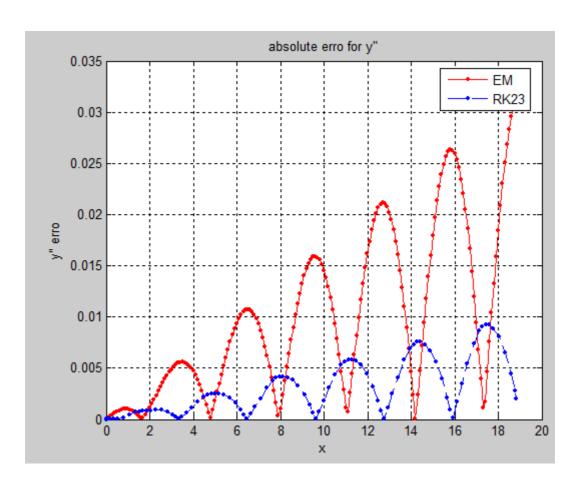
现在把图像放大:



这样可以发现明显空间相曲线是转了三圈形成的。精确解的空间相曲线无论转多少圈都应该重合。所以这里也可以看出数值方法的误差。

观察误差曲线:





观察改进 Euler 法的误差曲线(红色)发现数值解无论是 y 还是其导数 y'与精确解 cos(t),-sin(t)的误差都在不断的较快累积,虽然正大过程不是单调的是在震荡,但是总体的趋势是在不断的增大。所以该数值方法在解决这一类谐波振荡器问题时, t 偏离初始值太远后解的可靠性会较差。

观察 RK23 法的误差曲线(蓝色)发现虽然误差是在增加(积累)但是增加的较慢,而且整体而言误差比改进 Euler 法要小,随着 t 的增长 RK23 算法的误差将明显小于改进 Euler 法。所以自适应的 RK23 算法比改进 Euler 算法要好。

实验总结:

运用了 MATLAB 的向量处理功能,所编辑的欧拉法与改进欧拉法程序不但可以计算常微分方程,还可以计算高阶的常微分方程,即常微分方程组。 所编程序中步长需要事先指定,并且可以观察到步长缩短,数值解在向精确解逼近。而 BS23 算法利用的是常微分方程的 Runge-Kutta 算法并且还有自动调节步长功能,使得数值解更加可靠并且所占用空间也更合理。