

# 微分方程数值解课程项目报告

## 项目 1: 刚性方程数值方法对比

胡维佳

22339032

2025 年 4 月 14 日

### 1 问题描述

考虑刚性微分方程初值问题：

$$y' = -1000y + 3000 - 2000e^{-t}, \quad y(0) = 0 \quad (1)$$

其真实解（下文会验证）为：

$$y(t) = 3 - \frac{2000}{999}e^{-t} - \frac{997}{999}e^{-1000t} \quad (2)$$

任务要求为：1. 设定不同时间步长，绘制数值解 2. 分析三种方法的绝对稳定区域  
3. 用真实解（请验证其为真实解）计算全局误差：

$$\|E(h)\|_{\infty} = \max |y_{\text{数值}} - y_{\text{真实}}| \quad (3)$$

4. 分析误差随步长变化的行为，数值验证方法的收敛阶

### 2 数值方法

本项目采用以下三种数值方法进行求解：

## 2.1 显式欧拉方法

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n) \quad (4)$$

## 2.2 隐式欧拉方法

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_{n+1}, y_{n+1}) \quad (5)$$

## 2.3 改进欧拉方法

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}[f(t_n, y_n) + f(t_{n+1}, y_{n+1}^*)] \quad (6)$$

其中  $y_{n+1}^* = y_n + hf(t_n, y_n)$  为预测值。

# 3 稳定性分析

由课本 P40 定义 5.1: 如果

$$\rho(\lambda) - \bar{h}\sigma(\lambda) = 0 \quad (7)$$

的根都在单位圆内, 则称线性 k 步法关于  $\bar{h}$  绝对稳定。若存在复数域  $D_A$ , 使多步法对  $\forall \bar{h} \in D_A$  都绝对稳定, 则称  $D_A$  为绝对稳定域。

## 3.1 显式欧拉方法

### 3.1.1 离散格式

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_n, y_n) = y_n + h\lambda y_n = (1 + h\lambda)y_n \quad (8)$$

### 3.1.2 稳定性条件

- 要求放大因子  $|1 + h\lambda| \leq 1$ 。
- 设  $z = h\lambda$ ，则稳定区域为： $|1 + z| \leq 1$ 。
- 在复平面上，这是以  $(-1, 0)$  为中心、半径为 1 的圆内区域。

### 3.1.3 刚性方程分析

- 对于刚性方程，参数  $\lambda = -1000$ 。
- 显式欧拉法的稳定性条件为：

$$|1 - 1000h| \leq 1 \quad \Rightarrow \quad h \leq 0.002$$

- 结论：步长  $h$  必须极小 ( $\leq 0.002$ )，表明显式方法对刚性方程不适用。

## 3.2 隐式欧拉方法

### 3.2.1 离散格式

$$y_{n+1} = y_n + hf(t_{n+1}, y_{n+1}) = y_n + h\lambda y_{n+1} \quad (9)$$

解得：

$$y_{n+1} = \frac{y_n}{1 - h\lambda} \quad (10)$$

### 3.2.2 稳定性条件

- 要求放大因子  $|\frac{1}{1-h\lambda}| \leq 1$ 。
- 设  $z = h\lambda$ ，则稳定区域为： $|1 - z| \geq 1$ 。
- 在复平面上，这是以  $(1, 0)$  为中心、半径为 1 的圆外区域。

### 3.2.3 刚性方程分析

当  $\text{Re}(\lambda) < 0$  时, 对所有  $h > 0$  均满足稳定性条件, 因此隐式欧拉是无条件稳定的, 特别适合求解刚性方程。

## 3.3 改进欧拉方法

### 3.3.1 离散格式

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2}[f(t_n, y_n) + f(t_{n+1}, y_{n+1}^*)] = y_n + \frac{h}{2}(\lambda y_n + \lambda y_{n+1}) \quad (11)$$

其中  $y_{n+1}^* = y_n + hf(t_n, y_n)$  为预测值。解得:

$$y_{n+1} = \frac{1 + \frac{h\lambda}{2}}{1 - \frac{h\lambda}{2}} y_n \quad (12)$$

### 3.3.2 稳定性条件

- 要求放大因子  $|\frac{1 + \frac{h\lambda}{2}}{1 - \frac{h\lambda}{2}}| \leq 1$ 。
- 设  $z = h\lambda$ , 则稳定区域为:  $|\frac{1 + \frac{z}{2}}{1 - \frac{z}{2}}| \leq 1$ 。
- 等价于  $|1 + \frac{z}{2}| \leq |1 - \frac{z}{2}|$ 。
- 在复平面上, 这表示所有实部小于 0 的点 (左半平面)。

### 3.3.3 刚性方程分析

- 理论上, 改进欧拉法和隐式欧拉法的绝对稳定区域相同 (均为左半平面)。
- 实际数值实验中, 由于显式预测步的存在, 改进欧拉法对刚性方程 (如  $\lambda \ll 0$ ) 仍需满足  $h \leq \frac{2}{|\lambda|}$  才能避免振荡。

表 1: 三种数值方法的稳定性比较

方法	绝对稳定区域	适合刚性方程
显式欧拉	$ 1 + h\lambda  \leq 1$	不适合
隐式欧拉	$\text{Re}(h\lambda) < 0$	非常适合
改进欧拉	$\text{Re}(h\lambda) < 0$ (理论上)	条件适合

### 3.4 三种数值方法稳定性对比

## 4 数值实验与结果

### 4.1 不同时间步长下的数值解（要求 1）

- 三种数值方法的 matlab 函数：

- 显式欧拉方法函数

Listing 1: MATLAB 示例代码

```

1      function [t, y] = expliciteuler(f, tspan
      , y0, h)
2      %显式欧拉法求解ODE: dy/dt = f(t, y)
3      t_start = tspan(1);
4      t_end = tspan(2);
5      t = t_start:h:t_end;
6      y = zeros(size(t));
7      y(1) = y0;
8      %迭代
9      for n = 1:length(t)-1
10         y(n+1) = y(n) + h * f(t(n), y(n));
11     end
12     end

```

— 隐式欧拉方法函数

Listing 2: MATLAB 示例代码

```
1      function [t, y] = impliciteuler(f, tspan
      , y0, h, tol, maxiter)
2
      if nargin<5
3          tol = 1e-6;
4      end
5      if nargin<6
6          maxiter = 1000;
7      end
8      %隐式欧拉法求解ODE: dy/dt = f(t, y)
9      t_start = tspan(1);
10     t_end = tspan(2);
11     t = t_start:h:t_end;
12     y = zeros(size(t));
13     y(1) = y0;
14     %迭代
15     for n = 1:length(t)-1
16         t_new = t(n+1);
17         y_prev = y(n);
18         %牛顿迭代求解y_{n+1}
19         y_next = y_prev;%初始猜测
20         for k = 1:maxiter
21             F = y_next-y_prev-h*f(t_new, y_next);%定
              义隐式方程
22             dfdy = -1000;%线性方程自己计算
23             dFdy = 1-h*dfdy;
24             delta = -F/dFdy;
25             y_next = y_next+delta;
26             %检查收敛
27             if abs(delta)<tol
```

```

28         break;
29     end
30 end
31 y(n+1) = y_next;
32 end
33 end

```

#### — 改进欧拉方法函数

Listing 3: MATLAB 示例代码

```

1         function [t, y] = improvedeuler(f, tspan
           , y0, h)
2         %改进欧拉法求解ODE: dy/dt = f(t, y)
3         t_start = tspan(1);
4         t_end = tspan(2);
5         t = t_start:h:t_end;
6         y = zeros(size(t));
7         y(1) = y0;
8         %迭代
9         for n = 1:length(t)-1
10            y_p = y(n)+h*f(t(n), y(n));%预测步
11            y(n+1) = y(n)+(h/2)*(f(t(n), y(n))+f(t(n)
              +1), y_p));%校正步 (梯形)
12        end
13    end

```

- 主程序：引用上述函数

Listing 4: MATLAB 示例代码

```

1         f = @(t, y)-1000*y+3000-2000*exp(-t);
2         y_exact = @(t)3-(2000/999)*exp(-t)-(997/999)*exp
           (-1000*t);

```

```

3      %要求1.设定不同时间步长，绘制数值解
4      tspan = [0, 0.1];
5      y0 = 0;
6      h_values = [0.001, 0.002, 0.005, 0.01, 0.02,
7                  0.1];
8      figure;
9      for i = 1:length(h_values)
10         h = h_values(i);
11
12         [t1, y1] = expliciteuler(f, tspan, y0, h);
13         [t2, y2] = impliciteuler(f, tspan, y0, h);
14         [t3, y3] = improvedeuler(f, tspan, y0, h);
15
16         %绘制数值解
17         subplot(3, 2, i);
18         plot(t1, y1, 'r-', t2, y2, 'g--', t3, y3, 'b-',
19              t1, y_exact(t1), 'k-');
20         title(['h=', num2str(h)]);
21         legend('显式欧拉', '隐式欧拉', '改进欧拉', '真实
22                解');
23         xlabel('t');
24         ylabel('y(t)');
25         grid on;
26     end

```

- 结果图像对比（图 1）

## 4.2 全局误差分析

### 4.2.1 验证真实解（用代码）

Listing 5: MATLAB 示例代码



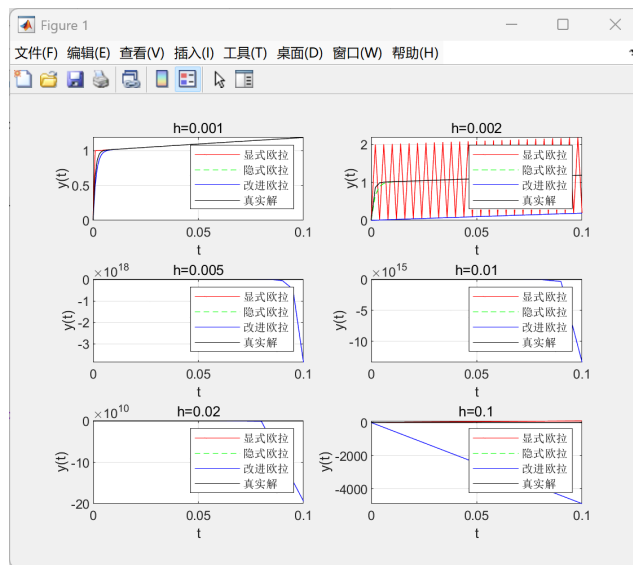


图 1: 不同数值方法在不同步长下的解对比

```

1      syms t;
2      % 定义解析解
3      y_exact = 3 - (2000/999)*exp(-t) - (997/999)*exp(-1000*t)
4      ;
5
6      % 计算解析解的导数
7      dy_exact = diff(y_exact, t);
8
9      % 定义微分方程的右边
10     f = -1000*y_exact + 3000 - 2000*exp(-t);
11
12     % 检查 dy_exact 是否等于 f
13     simplify(dy_exact - f)

```

运行结果为 0，是真实解，验证完毕。

#### 4.2.2 计算全局误差

- 代码

Listing 6: MATLAB 示例代码

```
1      f = @(t, y)-1000*y+3000-2000*exp(-t);
2      y_exact = @(t)3-(2000/999)*exp(-t)-(997/999)
        *exp(-1000*t);
3      tspan = [0, 0.1];
4      y0 = 0;
5      %要求3. 计算全局误差
6      h_values = logspace(-6, -3, 20);
7      errors = zeros(3, length(h_values));
8      for i = 1:length(h_values)
9          h = h_values(i);
10         try
11             [t1, y1] = expliciteuler(f, tspan, y0, h);
12             [t2, y2] = impliciteuler(f, tspan, y0, h);
13             [t3, y3] = improvedeuler(f, tspan, y0, h);
14
15             errors(1, i) = max(abs(y1-y_exact(t1)));
16             errors(2, i) = max(abs(y2-y_exact(t2)));
17             errors(3, i) = max(abs(y3-y_exact(t3)));
18             catch ME
19                 warning('Error at h=%g: %s', h, ME.message)
20                 errors(:,i) = NaN;
21             end
22         end
23         % 显示误差对比表
24         valid_idx = ~any(isnan(errors));
```

```

25     T = table(h_values(valid_idx)', errors(1,
        valid_idx)', errors(2, valid_idx)',
        errors(3, valid_idx)', ...
26     'VariableNames', {'StepSize', 'ExplicitEuler
        ', 'ImplicitEuler', 'ImprovedEuler'});
27     disp('Global Errors (||E(h)||_inf):');
28     disp(T);
29
29     % 导出表格为图片
30
31     tableText = evalc('disp(T)');
32     f_table = figure('Position', [100 100 600
        300], 'Color', 'white');
33     axis off;
34     text(0, 1, tableText, 'FontName', '
        Monospaced', 'FontSize', 10, ...
35     'VerticalAlignment', 'top', 'Interpreter', '
        none');
36     exportgraphics(f_table, 'GlobalErrors_Table.
        png', 'Resolution', 300);
37     close(f_table);
38
38     % 绘制误差曲线
39
40     figure;
41     loglog(h_values(valid_idx), errors(1,
        valid_idx), 'ro-', 'DisplayName', '
        Explicit Euler'); hold on;
42     loglog(h_values(valid_idx), errors(2,
        valid_idx), 'bs-', 'DisplayName', '
        Implicit Euler');
43     loglog(h_values(valid_idx), errors(3,
        valid_idx), 'gd-', 'DisplayName', '

```

```

Improved Euler');
44 xlabel('Step Size (h)');
45 ylabel('Global Error ||E(h)||_\infty');
46 legend('Location', 'best');
47 title('Error vs. Step Size for Stiff ODE');
48 grid on;

```

- 误差分析表

StepSize	ExplicitEuler	ImplicitEuler	ImprovedEuler
1e-06	0.00018365	0.0001835	6.1237e-08
1.4384e-06	0.00026422	0.0002639	1.2675e-07
2.0691e-06	0.00038016	0.00037951	2.6239e-07
2.9764e-06	0.00054705	0.0005457	5.4328e-07
4.2813e-06	0.00078734	0.00078453	1.1252e-06
6.1585e-06	0.0011334	0.0011276	2.3315e-06
8.8587e-06	0.0016322	0.0016202	4.8341e-06
1.2743e-05	0.0023517	0.0023269	1.0031e-05
1.833e-05	0.0033908	0.0033394	2.0844e-05
2.6367e-05	0.004894	0.0047877	4.3392e-05
3.7927e-05	0.0070747	0.0068539	9.0564e-05
5.4556e-05	0.01025	0.0097917	0.00018976
7.8476e-05	0.014888	0.013955	0.00039986

图 2: 误差分析表

- 误差随步长变化图像（见图 3）

### 4.3 收敛阶分析

- 观察图 3，有全局误差  $E = O(h^p)$
- 收敛阶数通常与全局误差阶数  $p$  一致

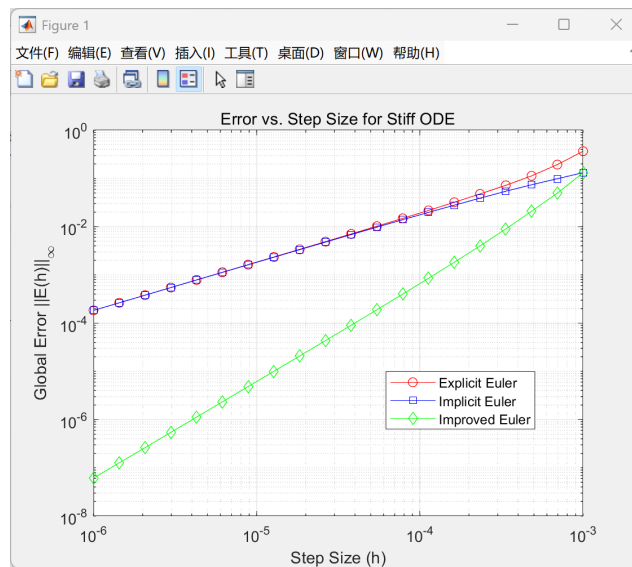


图 3: 误差随步长变化图像

- 由此可见，显式欧拉法的收敛阶为 1 阶，隐式欧拉法的收敛阶为 1 阶，改进欧拉法的收敛阶为 2 阶。