

云南大学数学与统计学院实验教学中心
实验报告

课程名称: 数学建模实验	学期: 2016~2017 学年下学期	
指导教师: 李朝迁		
学生: 刘鹏 20151910042 信计	学生: 王泽坤 20151910011 应数	学生: 段奕臣 20151910002 应数
实验名称: MATLAB 存储方法探究与插值算法		成绩:
实验编号: NO.2	实验日期: 2017 年 3 月 24 日	实验学时: 2
学院: 数学与统计学院	专业: 信息与计算科学	年级: 2015 级

一、实验目的

二、实验内容

1 题

编写程序计算: $\sum_{i=1}^n 0.1$, 其中 $n=10, 100, 1000$, 要求使用 **for** 循环实现, 结果显示用

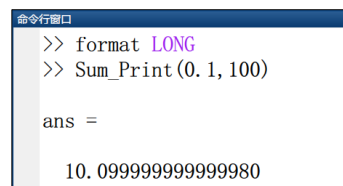
format long。

程序代码:

```
1 % filename: Sum_Print
2 % calculate the sum of QUANTITY NUM
3 function y = Sum_Print(num,quantity)
4     sum_before = num;
5     for i = 1: quantity
6         sum_before = [sum_before,num];
7     end
8     y = sum(sum_before);
9 end
```

程序代码 1

运行结果:



```
命令窗口
>> format LONG
>> Sum_Print(0.1,100)

ans =

    10.099999999999980
```

运行结果 1

2 题

使用 help 学习使用 polyval 命令函数

Solution:

polyval

Polynomial evaluation

Syntax

```

y = polyval(p,x)
[y,delta] = polyval(p,x,S)
y = polyval(p,x,[],mu)
[y,delta] = polyval(p,x,S,mu)

```

Description

`y = polyval(p,x)` returns the value of a polynomial of degree n evaluated at x . The input argument p is a vector of length $n+1$ whose elements are the coefficients in descending powers of the polynomial to be evaluated.

* `y = polyval(p,x)` 返回 n 次多项式在 x 处的数值。输入参数 p 是一个长度为 $n+1$ 的向量，它的元素是多项式按照降幂顺序排列的项的系数。

$$y = p_1x^n + p_2x^{n-1} + \dots + p_nx + p_{n+1}$$

x can be a matrix or a vector. In either case, `polyval` evaluates p at each element of x .

* x 可以是一个矩阵也可以是一个向量，无论是哪一种情况，`polyval` 函数都会计算 x 的每一个元素的对应多项式值。

`[y,delta] = polyval(p,x,S)` uses the optional output structure S generated by `polyfit` to generate error estimates `delta`. `delta` is an estimate of the standard deviation of the error in predicting a future observation at x by $p(x)$. If the coefficients in p are least squares estimates computed by `polyfit`, and the errors in the data input to `polyfit` are independent, normal, and have constant variance, then $y \pm \text{delta}$ contains at least 50% of the predictions of future observations at x .

* `[y,delta] = polyval(p,x,S)` 利用 `polyfit` 生成的可选输出结构体 S 来生成误差估计值 `delta`。`delta` 是使用 $p(x)$ 预测 x 处的未来观测值时的误差标准差的估计值。如果 p 中系数是 `polyfit` 计算的最小二乘估计，`polyfit` 数据输入呈独立正态分布，而且拥有常量方差，那么 $y \pm \text{delta}$ 至少包含 x 处 50% 的未来观测值。

`y = polyval(p,x,[],mu)` or `[y,delta] = polyval(p,x,S,mu)` use $\hat{x} = (x - \mu_1) / \mu_2$ in place of x . In this equation, $\mu_1 = \text{mean}(x)$ and $\mu_2 = \text{std}(x)$. The centering and scaling parameters $\text{mu} = [\mu_1, \mu_2]$ are optional output computed by `polyfit`.

* `y = polyval(p,x,[],mu)` 或 `[y,delta] = polyval(p,x,S,mu)` 使用 $\hat{x} = (x - \mu_1) / \mu_2$ 取代 x 。在此方程中， $\mu_1 = \text{mean}(x)$ 且 $\mu_2 = \text{std}(x)$ 。居中和缩放参数 $\text{mu} = [\mu_1, \mu_2]$ 是由 `polyfit` 计算的可选输出。

程序代码：

```

1 % filename: myPolyval
2 % Tsetting function Polyval()
3 fprintf('y = 9 * x^5 + 4 * x^2 + 7 * x + 9\n');
4 p = [9 0 0 4 7 9];
5 myInput = input('Please input a matrix:\n');
6 polyval(p,myInput)

```

程序代码 2

运行结果：

```
命令窗口
>> myPolyval
y = 9 * x^5 + 4 * x^2 + 7 * x + 9
Please input a matrix:
[1 1 2 3 5 8]

ans =

           29           29           327           2253           28269           295233
```

运行结果 2

3 题

选择一些函数，在 n 个节点上（ n 不要太大，如 5~11），用拉格朗日、分段线性、三次样条三种插值方法，计算 m 个插值点的函数值，（ m 要适中，如 50~100）。通过数值和图形输出，将三种插值结果与精确值进行比较。适当增加 n ，再作比较，由此初步分析。下列函数供选择参考。

- (1) $y = \sin x$, $0 \leq x \leq 2\pi$; (2) $y = (1 - x^2)^{1/2}$, $-1 \leq x \leq 1$;
 (3) $y = \cos^{10} x$, $-2 \leq x \leq 2$; (4) $y = \exp(-x^2)$, $-2 \leq x \leq 2$.

程序代码：

```
1  % filename: Compare_three_interpolations
2  %% 这是对函数 (2) 的三种插值应用
3  x_1_real = -1 : 0.1 : 1;
4  y_1_real = (1 - x_1_real.^2).^(1/2);
5
6  y_1_lagr = lagr(x_1,y_1,x_1_real);
7  y_1_interp1 = interp1(x_1,y_1,x_1_real);
8  y_1_spline = spline(x_1,y_1,x_1_real);
9
10 %% 作图比较
11 figure;
12 plot(x_1_real,y_1_real,'k-');
13 text(3,2,'real curve')
14 hold on
15 grid on
16 plot(x_1_real,y_1_lagr,'r-')
17 plot(x_1_real,y_1_interp1,'c-.');
18 plot(x_1_real,y_1_spline,'b-')
19 xlabel('X');
20 ylabel('Y');
21 hold off
```

程序代码 3



运行结果 3

4 题

对 Lagrange 插值方法的程序 (P₄₉) 进行注释 (%), 并对

$$g(x) = \frac{1}{1+x^2}, x \in [-5, 5]$$

区间的已知点 $x_0 = -5:5$ 进行插值, 并画出图像。

算法分析:

$$L_n(x) = y_j, j = 0, 1, \dots, n.$$

$$l_i(x) = \frac{x-x_0}{x_i-x_0} \cdot \dots \cdot \frac{x-x_{i-1}}{x_i-x_{i-1}} \cdot \frac{x-x_{i+1}}{x_i-x_{i+1}} \cdot \dots \cdot \frac{x-x_n}{x_i-x_n}$$

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

可以看出, 算法已经在书中给出了, 而 **lagr()** 函数的主要任务就是带参数地实现这个算法, 得到目的插值点的数值解。由于暂时没有办法对字符串进行下推自动机解读或者输出, 所以这里只能根据插值的这一系列目的自变量值, 输出数值解。其实更理想的做法是输出一个字符串, 该字符串是一个整系数多项式。

程序代码:

```
1 % filename: lagr
2 % lagrange interpolation algorithm
3 function y = lagr(x_known,y_known,myInput)
4 % x_known, y known, the collection of the points already known
5 % myInput, the variable I need to predict y
6 % y, a vector of the prediction based on muInput
7 n = length(x_known); % how many of x already known
8 len = length(myInput); % len, number of the points to calculate
9 for i = 1 : len % loop i, calculate once in one circle
10 z = myInput(i); % get one independent variable, naming z
11 s = 0; % initial value of the prediction
12 for k = 1 : n % loop k, sum
13 p = 1; % initial value of l(x)
14 for j = 1 : n % loop j, continuous multiple
15 if j ~= k
16 p = p * (z - x_known(j)) / (x_known(k) - x_known(j));
17 end
18 end
19 s = s + p * y_known(k);
20 end
21 y(i) = s;
22 end
23 end
24 % This function is very easy, just a rewriting of the funtions in book
```

程序代码 4

```
1 % filename: Test_Lagrange
2 % 测试拉格朗日插值算法, 对比插值产生的图像与实际图像的差别
3
4 %% 设置插值的数目为 4, 进行计算与画图
5 x = -5 : 10/4 : 5; % 生成 4 组已知点
6 y = 1 ./ (1 + x.^2);
```

```
7
8   x_real = -5 : 0.01 : 5;           % 这是比较接近实际的稠密的矩阵
9   y_real = 1 ./ (1 + x_real.^2);
10
11  myInput = x_real;                  % 赋值, 利于代码阅读
12  myOutput = lagr(x,y,x_real);       % 根据算法得出的插值
13
14  subplot(2,2,1);
15      plot(x_real,y_real,'g -');
16      hold on;
17      plot(x,y,'b o');
18      plot(myInput,myOutput,'r .');
19      xlabel('X');
20      ylabel('Y');
21      axis([-5 5 -1 2])
22      axis('square');
23      title('4 个插值点')
24
25  %% 设置插值的数目为 6, 再次进行计算与画图
26  x = -5 : 10/6 : 5;                 % 生成 6 组已知点
27  y = 1 ./ (1 + x.^2);
28
29  x_real = -5 : 0.01 : 5;           % 这是比较接近实际的稠密的矩阵
30  y_real = 1 ./ (1 + x_real.^2);
31
32  myInput = x_real;                  % 赋值, 利于代码阅读
33  myOutput = lagr(x,y,x_real);       % 根据算法得出的插值
34
35  subplot(2,2,2);
36      plot(x_real,y_real,'g -');
37      hold on;
38      plot(x,y,'b o');
39      plot(myInput,myOutput,'r .');
40      xlabel('X');
41      ylabel('Y');
42      axis([-5 5 -1 2])
43      axis('square');
44      title('6 个插值点')
45
46  %% 设置插值的数目为 8, 再次进行计算与画图
47  x = -5 : 10/8 : 5;                 % 生成 10 组已知点
48  y = 1 ./ (1 + x.^2);
49
50  x_real = -5 : 0.01 : 5;           % 这是比较接近实际的稠密的矩阵
51  y_real = 1 ./ (1 + x_real.^2);
52
53  myInput = x_real;                  % 赋值, 利于代码阅读
54  myOutput = lagr(x,y,x_real);       % 根据算法得出的插值
55
```

```
56 subplot(2,2,3);
57     plot(x_real,y_real,'g -');
58     hold on;
59     plot(x,y,'b o');
60     plot(myInput,myOutput,'r .');
61     xlabel('X');
62     ylabel('Y');
63     axis([-5 5 -1 2])
64     axis('square');
65     title('8 个插值点')
66
67 %% 设置插值的数目为 10，再次进行计算与画图
68 x = -5 : 5; % 生成 10 组已知点
69 y = 1 ./ (1 + x.^2);
70
71 x_real = -5 : 0.01 : 5; % 这是比较接近实际的稠密的矩阵
72 y_real = 1 ./ (1 + x_real.^2);
73
74 myInput = x_real; % 赋值，利于代码阅读
75 myOutput = lagr(x,y,x_real); % 根据算法得出的插值
76
77 subplot(2,2,4);
78     plot(x_real,y_real,'g -');
79     hold on;
80     plot(x,y,'b o');
81     plot(myInput,myOutput,'r .');
82     xlabel('X');
83     ylabel('Y');
84     axis([-5 5 -1 2])
85     axis('square');
86     title('10 个插值点')
87
88 %% 设置插值的数目与实际已知点数目相同，再次进行计算与画图
89 x = -5 : 0.1 : 5; % 生成 100 组已知点
90 y = 1 ./ (1 + x.^2);
91
92 x_real = -5 : 0.1 : 5; % 这是比较接近实际的稠密的矩阵
93 y_real = 1 ./ (1 + x_real.^2);
94
95 myInput = x_real; % 赋值，利于代码阅读
96 myOutput = lagr(x,y,x_real); % 根据算法得出的插值
97
98 figure
99     plot(x_real,y_real,'g -');
100     hold on;
101     plot(x,y,'b o');
102     plot(myInput,myOutput,'r .');
103     xlabel('X');
104     ylabel('Y');
```



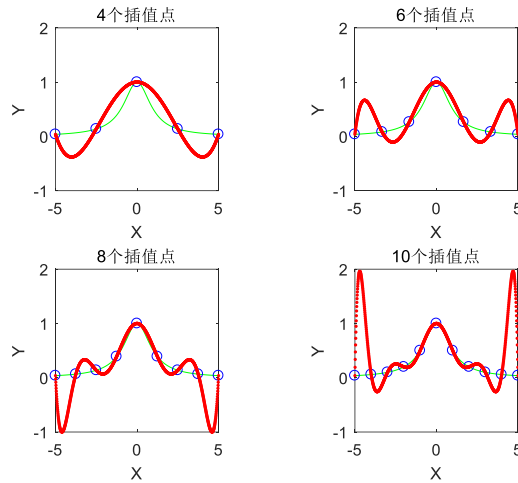
```

105     axis([-5 5 -1 2])
106     axis('square');
107     title('同指标个插值点')

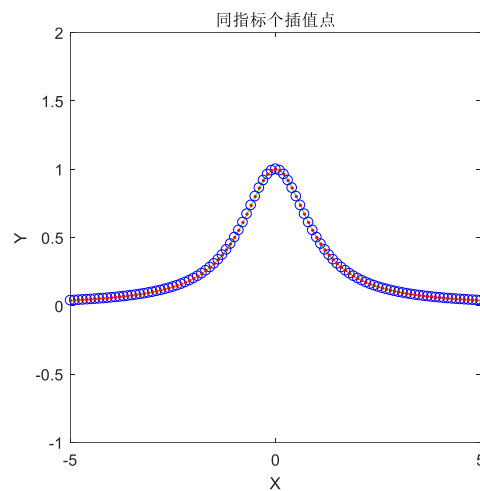
```

程序代码 5

运行结果：



运行结果 4



运行结果 5

我们可以看到运行结果 5，我将插值点与已知坐标设置为一样的，结果惊奇地发现所有的插值点都在实际曲线上。这个结果可以从高等代数的知识中得到解答，即拟合的多项式曲线与原曲线有 n 个交点，交点数目与已知点数目相同。所以这个结果是显然的。

5 题

用梯形公式和辛普森公式计算由表 3.6 数据给出的积分 $\int_{0.3}^{1.5} y(x) dx$ 。

k	1	2	3	4	5	6	7
x_k	0.3	0.5	0.7	0.9	1.1	1.3	1.5
y_k	0.3985	0.6598	0.9147	1.1611	1.3971	1.6212	1.8325

表 3.6 数值积分数据

已知该表数据为函数 $y = x + \sin\left(\frac{x}{3}\right)$ 所产生，将计算值与精确值作比较。

算法分析：

为了提高精度采用分段二次差值函数代替分段线性函数 $f(x)$ 。因为每一段都要用到相邻的两个小区间，所以小区间的数目必须是偶数。我们根据课本上的零开头方法进行分析。假设区间左端点是第 0 个端点，每两个区间视为一组，且开头组是第 0 组。那么我们会发现，第 k 个区间组包含三个端点，而且分别是 $2k$ ， $2k+1$ ， $2k+2$ ，根据书中所给的插值积分公式，知道在这个区间组上面积分所得为

$$\int_{2k}^{2k+2} S_k(x) dx = \frac{h}{3} (f_{2k} + 4f_{2k+1} + f_{2k+2}).$$

抛开符号看函数，可以知道这个最终的数值积分就是：所有区间组的中点对应函数值的 4 倍与非首、尾端点的 2 倍（因为前后加了两次），最后加上首尾端点对应的函数值；该数值乘以单个区间长度的三分之一。

经过这一番分析，我们知道了具体在 MATLAB 里面如何写代码。毕竟 MATLAB 是从 1 开始的，单纯从公式去写代码可能会乱。

程序代码：

```

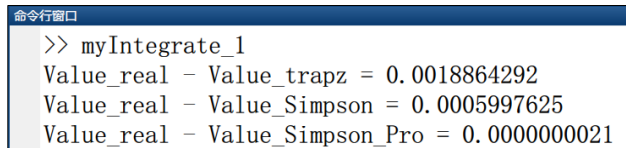
1  % filename: myIntegrate_1
2  % Page 64
3  %% 数据输入
4  x = [0.3 : 0.2 : 1.5];
5  y = [0.3895 0.6598 0.9147 1.1611 1.3971 1.6212 1.8325];
6  %% 经过手工求定积分公式的精确值
7  Value_real = 1/2 * (1.5^2 - 0.3^2) + 1/3 * (cos(0.3) - cos(1.5));
8  %% 梯形公式
9  Value_trapz = trapz(x,y);
10 %% 辛普森公式
11 len = length(y);
12 point_middle = [ y(2:2:len-1) ];
13 sum_point_middle = sum(point_middle);
14
15 point_double_edge = [ y(3:2:len-1) ];
16 sum_point_double_edge = sum(point_double_edge);
17
18 Value_Simpson = ...
19     ( y(1)+y(len)...
20     + 4 * sum_point_middle ...
21     + 2 * sum_point_double_edge ) * 0.2 / 3;
22 %% 自适应辛普森公式
23 Value_Simpson_Pro = quad('x+sin(x)/3',0.3,1.5);
24
25 %% 不同类型的数值积分对比
26 fprintf('Value_real - Value_trapz = %1.10f\n', ...

```

```
27     Value_real - Value_trapz);  
28 fprintf('Value_real - Value_Simpson = %1.10f\n',...  
29     Value_real - Value_Simpson);  
30 fprintf('Value_real - Value_Simpson_Pro = %1.10f\n',...  
31     Value_real - Value_Simpson_Pro);
```

程序代码 6

运行结果:



```
命令窗口  
>> myIntegrate_1  
Value_real - Value_trapz = 0.0018864292  
Value_real - Value_Simpson = 0.0005997625  
Value_real - Value_Simpson_Pro = 0.0000000021
```

运行结果 6

为了更加细致观察插值积分的结果，我们把数值积分结果与实际结果做差，并且保留 10 位小数，发现自适应的辛普森方法结果是最精确的。

6 题

选择一些函数用梯形、辛普森和 Gauss-Lobatto 三种方法计算积分。改变步长（对梯形），改变精度要求（对辛普森和 Gauss-Lobatto），进行比较、分析。如下函数供选择参考：

$$(1) y = \frac{1}{x+1}, 0 \leq x \leq 1;$$

$$(2) y = e^{3x} \sin 2x, 0 \leq x \leq 2;$$

$$(3) y = \sqrt{1+x^2}, 0 \leq x \leq 2;$$

$$(4) y = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, -2 \leq x \leq 2。$$

算法分析：

直接调用 MATLAB 函数。

选择题目（1）。

程序代码：

```

1  % filename: Compare_integral
2  % compare the influence of STEP and TOL
3  x = 0 : 0.01 : 1;
4  y = 1 ./ (x + 1);
5  Value_real = log(2);
6  Value_trapz = trapz(x,y);
7  Value_Simpson_Pro = quad('1./(x+1)',0,1);
8  % Gauss-Lobatto (GL)
9  Value_GL = quadl('1./(x+1)',0,1);
10 %% 不同类型的数值积分对比
11 fprintf('Value_real - Value_trapz = %1.10f\n',...
12     abs(Value_real - Value_trapz));
13 fprintf('Value_real - Value_Simpson_Pro = %1.10f\n',...
14     abs(Value_real - Value_Simpson_Pro));
15 fprintf('Value_real - Value_GL = %1.10f\n',...
16     abs(Value_real - Value_GL));
17 fprintf('-----\n');
18 %% New
19 x = 0 : 0.8 : 1;
20 y = 1 ./ (x + 1);
21 Value_real = log(2);
22 Value_trapz_wide = trapz(x,y);
23 Value_Simpson_Pro_wide = quad('1./(x+1)',0,1,1e-12);
24 % Gauss-Lobatto (GL)
25 Value_GL_wide = quadl('1./(x+1)',0,1,1e-12);
26 %% 不同类型的数值积分对比
27 fprintf('Value_real - Value_trapz = %1.10f\n',...
28     abs(Value_real - Value_trapz_wide));
29 fprintf('Value_real - Value_Simpson_Pro = %1.10f\n',...
30     abs(Value_real - Value_Simpson_Pro_wide));
31 fprintf('Value_real - Value_GL = %1.10f\n',...
32     abs(Value_real - Value_GL_wide));

```

程序代码 7

运行结果:

```
命令窗口
>> Compare_integral
Value_real - Value_trapz = 0.0000062499
Value_real - Value_Simpson_Pro = 0.0000000193
Value_real - Value_GL = 0.0000000056
-----
Value_real - Value_trapz = 0.0709249583
Value_real - Value_Simpson_Pro = 0.0000000000
Value_real - Value_GL = 0.0000000000
```

运行结果 7

7 题

表 3.7 给出的 x , y 数据位于机翼剖面的轮廓线上, y_1 和 y_2 分别对应轮廓的上下线。假设需要得到 x 坐标每改变 0.1 时的 y 坐标。试完成加工所需数据, 画出曲线, 求机翼剖面的面积。

x	0	3	5	7	9	11	12	13	14	15
y_1	0	1.8	2.2	2.7	3.0	3.1	2.9	2.5	2.0	1.6
y_2	0	1.2	1.7	2.0	2.1	2.0	1.8	1.2	1.0	1.6

表 3.6 机翼剖面轮廓线数据

算法分析:

表中给出了一些轮廓曲线的样本点, 那么我们考虑先通过插值函数, 进行精细刻画, 得到插值函数之后, 利用积分公式进行积分。

程序代码:

```

1  %% 实际数据录入
2  x = [0 3 5 7 9 11 12 13 14 15];
3  y_upside = [0 1.8 2.2 2.7 3.0 3.1 2.9 2.5 2.0 1.6];
4  y_downside = [0 1.2 1.7 2.0 2.1 2.0 1.8 1.2 1.0 1.6];
5
6  %% 目标插值点
7  x_real = [0 : 0.1 : 15];
8
9  y_upside_spline = spline(x,y_upside,x_real);
10 y_downside_spline = spline(x,y_downside,x_real);
11
12 y_upside_interp1 = interp1(x,y_upside,x_real);
13 y_downside_interp1 = interp1(x,y_downside,x_real);
14
15 %% 三次样条插值与梯形积分
16 area_big_trapz = trapz(x_real,y_upside_spline);
17 area_small_trapz = trapz(x_real,y_downside_spline);
18 fprintf('area_real_trapz_spline = %2.20f\n',...
19     area_big_trapz - area_small_trapz);
20
21 %% 三次样条插值与辛普森积分
22 % 大面积
23 len = length(y_upside_spline);
24
25 point_middle = [ y_upside_spline(2:2:len-1) ];
26 sum_point_middle = sum(point_middle);
27
28 point_double_edge = [ y_upside_spline(3:2:len-1) ];
29 sum_point_double_edge = sum(point_double_edge);
30
31 area_Simpson_big = ...
32     ( y_upside_spline(1) + y_upside_spline(len) ...
33     + 4 * sum_point_middle ...
34     + 2 * sum_point_double_edge ) * 0.1 / 3;
35 % 小面积
36 len = length(y_downside_spline);
37

```

```

38 point_middle = [ y_downside_spline(2:2:len-1) ];
39 sum_point_middle = sum(point_middle);
40
41 point_double_edge = [ y_downside_spline(3:2:len-1) ];
42 sum_point_double_edge = sum(point_double_edge);
43
44 area_Simpson_small = ...
45     ( y_downside_spline(1) + y_downside_spline(len) ...
46     + 4 * sum_point_middle ...
47     + 2 * sum_point_double_edge ) * 0.1 / 3;
48 % 实际面积
49 fprintf('area_real_Simpson_spline = %2.20f\n',...
50     area_Simpson_big - area_Simpson_small);
51
52 %% 分段线性插值与梯形积分
53 y_upside_interp1 = interp1(x,y_upside,x_real);
54 y_downside_interp1 = interp1(x,y_downside,x_real);
55
56 area_big_trapz = trapz(x_real,y_upside_interp1);
57 area_small_trapz = trapz(x_real,y_downside_interp1);
58 fprintf('area_real_trapz_interp1 = %2.20f\n',...
59     area_big_trapz - area_small_trapz);
60
61 %% 分段线性插值与辛普森积分
62 % 大面积
63 len = length(y_upside_interp1);
64
65 point_middle = [ y_upside_interp1(2:2:len-1) ];
66 sum_point_middle = sum(point_middle);
67
68 point_double_edge = [ y_upside_interp1(3:2:len-1) ];
69 sum_point_double_edge = sum(point_double_edge);
70
71 area_Simpson_big = ...
72     ( y_upside_interp1(1) + y_upside_interp1(len) ...
73     + 4 * sum_point_middle ...
74     + 2 * sum_point_double_edge ) * 0.1 / 3;
75 % 小面积
76 len = length(y_downside_interp1);
77
78 point_middle = [ y_downside_interp1(2:2:len-1) ];
79 sum_point_middle = sum(point_middle);
80
81 point_double_edge = [ y_downside_interp1(3:2:len-1) ];
82 sum_point_double_edge = sum(point_double_edge);
83
84 area_Simpson_small = ...
85     ( y_downside_interp1(1) + y_downside_interp1(len) ...
86     + 4 * sum_point_middle ...

```

```

87     + 2 * sum_point_double_edge ) * 0.1 / 3;
88 % 实际面积
89 fprintf('area_real_Simpson_interp1 = %2.20f\n',...
90     area_Simpson_big - area_Simpson_small);
91
92 %% 作图
93 subplot(2,1,1);
94 plot(x_real,y_upside_spline,'k-');
95 hold on;
96 plot(x_real,y_downside_spline,'k-');
97
98 plot(x_real,y_upside_interp1,'r-');
99 hold on;
100 plot(x_real,y_downside_interp1,'r-');
101 xlabel('X');
102 ylabel('Y');
103 text(6.5,1.3,'red:interp1');
104 text(6.5,1,'black:spline');
105 hold off;

```

程序代码 8

运行结果:

```

命令窗口
>> Plane_Wing
area_real_trapz_spline = 11.34438531293331600000
area_real_Simpson_spline = 11.34601585150638300000
area_real_trapz_interp1 = 10.750000000000000700000
area_real_Simpson_interp1 = 10.749999999999999300000

```

运行结果 8

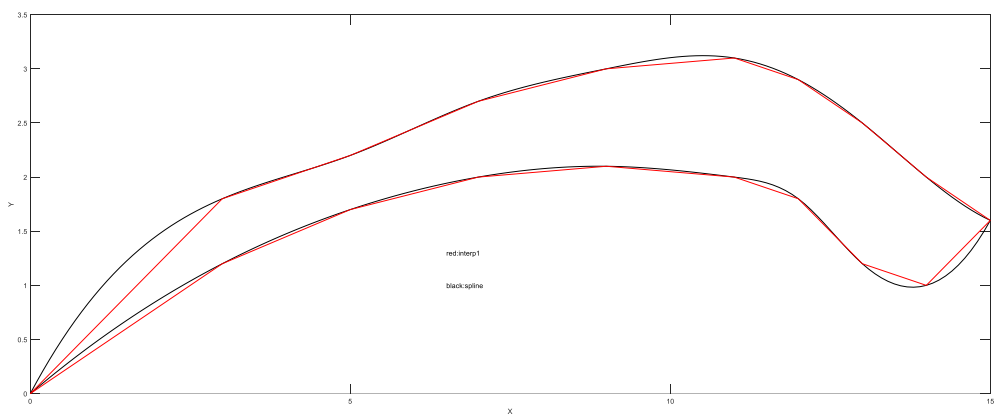


Figure 1

从运行结果可以看出，黑色曲线，即三次样条插值得出的曲线，比较光滑，与实际体验相吻合。而分段线性插值就不太好了。两种插值方法，两种积分方法，唯三次样条与辛普森公式法比较精确，因为已知数据比较少。

8 题

辛普森公式的 MATLAB 函数构建

程序代码：

```
1  function y = simp(x_input,y_input)
2  % Simpson method for integration
3  len = length(y_input);
4  point_middle = [ y_input( 2 : 2 : len-1) ];
5  sum_point_middle = sum(point_middle);
6
7  point_double_edge = [ y_input( 3 : 2 : len-1) ];
8  sum_point_double_edge = sum(point_double_edge);
9
10 Value_Simpson = ...
11     ( y_input(1) + y_input(len)...
12       + 4 * sum_point_middle ...
13       + 2 * sum point double edge ) * (x input(2) - x input(1)) / 3;
14 y = Value_Simpson;
15 end
```

注意：给出的 `x_input` 必须是等距的。

三、实验环境

Windows10 Enterprise 1703 中文版操作系统;
MATLAB R2017a 中文版。

四、实验过程

设计算法, 编写程序并调试。

五、实验总结

通过对 MATLAB 的交互式操作与程序设计, 掌握了对于输入输出函数的应用。

其次, 还有对于计算机数值计算的内在数值存储形式, 因为很多有限小数不能用有限位的二进制表示, 所以采取了有限位的存储方式之后, 计算机计算某些数值就会出现误差。但是 MATLAB 是如何避免这种误差的我目前还想不明白, 因为我在实验中, 用了乘法和循环加法, 按照乘法就是循环相加的实质, 两者的结果应该是一样的, 但是实际并不是这样。可能 MATLAB 采用了一种算法, 避免了这种可怕的事情发生。但是网络上没有找到相应案例。

最后, 按照课堂讲授的拉格朗日常插值算法, 编写 MATLAB 程序进行计算插值。Lagr() 函数, 无非就是对算法的语言转化。

值得说明的一点是, 自适应的辛普森公式, 在尚未注意到题目 4 已经给出公式的条件下, 我自己写了一个集合对应的向量函数, 命名为 Dict(), 然而我用这个函数句柄进行操作却提示矩阵维数超界。应该是连续的函数才有可能被系统调用, 因为连续函数基本上是初等函数复合或者复杂而来, 进行符号运算是简单的。

六、参考文献

- [1] 大学数学实验/姜启源, 谢金星, 邢文训, 张立平, 北京: 清华大学出版社, 2010.12
- [2] MATLAB 教程/张志涌, 杨祖樱, 北京: 北京航空航天大学出版社, 2015.1

七、教师评语