

## 实验12-1 牙膏的销售量 (验证, 参见教材P325-331)

下面给出一组数据, 其中:

第 1 列 销售周期;

第 2 列 某公司牙膏销售价格 (元)  $x_4$ ;

第 3 列 其它厂家平均价格 (元)  $x_3$ ;

第 4 列 广告费用 (百万元)  $x_2$ ;

第 5 列 价格差 (元)  $x_1 (x_3 - x_4)$ ;

第 6 列 销售量 (百万支)  $y$ 。

存放在一个名为 mydata.m 的 (数据) m 文件中。

1	3.85	3.80	5.50	-0.05	7.38
2	3.75	4.00	6.75	0.25	8.51
3	3.70	4.30	7.25	0.60	9.52
4	3.70	3.70	5.50	0	7.50
5	3.60	3.85	7.00	0.25	9.33
6	3.60	3.80	6.50	0.20	8.28
7	3.60	3.75	6.75	0.15	8.75
8	3.80	3.85	5.25	0.05	7.87
9	3.80	3.65	5.25	-0.15	7.10
10	3.85	4.00	6.00	0.15	8.00
11	3.90	4.10	6.50	0.20	7.89
12	3.90	4.00	6.25	0.10	8.15
13	3.70	4.10	7.00	0.40	9.10
14	3.75	4.20	6.90	0.45	8.86
15	3.75	4.10	6.80	0.35	8.90
16	3.80	4.10	6.80	0.30	8.87
17	3.70	4.20	7.10	0.50	9.26
18	3.80	4.30	7.00	0.50	9.00
19	3.70	4.10	6.80	0.40	8.75
20	3.80	3.75	6.50	-0.05	7.95
21	3.80	3.75	6.25	-0.05	7.65
22	3.75	3.65	6.00	-0.10	7.27
23	3.70	3.90	6.50	0.20	8.00
24	3.55	3.65	7.00	0.10	8.50
25	3.60	4.10	6.80	0.50	8.75
26	3.65	4.25	6.80	0.60	9.21
27	3.70	3.65	6.50	-0.05	8.27
28	3.75	3.75	5.75	0	7.67
29	3.80	3.85	5.80	0.05	7.93
30	3.70	4.25	6.80	0.55	9.26

### 实验要求:

1. 建立 mydata.m;

2. 绘制  $y$  对  $x_1$  的散点图。(验证)

程序如下 (运行结果与教材 327 图 1 比较):

```
M=dlmread('mydata.m'); %读取 ASCII 码文件
```

```
x1=M(:,5); y=M(:,6);
plot(x1,y,'bo');
```

2. 确定  $y$  对  $x_1$  的拟合, 绘制散点图与拟合曲线组合图形。(验证)  
从  $y$  对  $x_1$  的散点图可以发现, 可用线性模型 (直线)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \varepsilon$$

来拟合 (其中  $\varepsilon$  是随机误差)。

程序如下 (运行结果与教材 p327 图 1 比较):

```
clc;format short g;
M=dlmread('mydata.m');%读取 ASCII 码文件
x1=M(:,5); y=M(:,6);
plot(x1,y,'bo');
b=regress(y,[ones(size(x1)),x1]); % b=[β0 β1]', 列向量
xx=sort(x1); %按升序排序
yy=[ones(size(xx)),xx]*b;
hold on;
plot(xx,yy,'-r');
hold off;
```

3. 绘制  $y$  对  $x_2$  的散点图。(验证)

程序如下 (运行结果与教材 p327 图 2 比较):

```
clc;format short g;
M=dlmread('mydata.m');%读取 ASCII 码文件
x2=M(:,4); y=M(:,6);
plot(x2,y,'bo');
```

4. 确定  $y$  对  $x_2$  的拟合, 绘制散点图与拟合曲线组合图形。(验证)  
从  $y$  对  $x_2$  的散点图可以发现, 可用二次函数模型

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_2 + \beta_2 x_2^2 + \varepsilon$$

来拟合。程序如下 (运行结果与教材 p327 图 2 比较):

```
clc;format short g;
M=dlmread('mydata.m');%读取 ASCII 码文件
x2=M(:,4); y=M(:,6);
plot(x2,y,'bo');
b=regress(y,[ones(size(x2)),x2,x2.^2]); % b=[β0 β1 β2]', 列向量
xx=sort(x2);
yy=[ones(size(xx)),xx,xx.^2]*b;
hold on;
plot(xx,yy,'-r');
hold off;
```

5.  $y$  对  $x_1, x_2$  的回归模型及其求解, 销售量预测。(验证)

综上得回归模型

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_2^2 + \varepsilon$$

变量  $x_1, x_2$  为回归变量, 参数  $\beta_0, \beta_1, \beta_2, \beta_3$  为回归系数。

程序如下 (运行结果与教材 p328 表 2 比较和 p329 的相应结果比较):

```
clc;format compact;format short g;
M=dlmread('mydata.m');%读取 ASCII 码文件
x1=M(:,5);x2=M(:,4); y=M(:,6);
[b,bint,r,rint,stats]=regress(y,[ones(size(x1)),x1,x2,x2.^2],0.05);
disp('β 0,β 1,β 2,β 3 估计值    置信区间');
[b,bint]
R2=stats(1)
F=stats(2)
p=stats(3)
disp('销售量预测');
x1=0.2
x2=6.5
y=[1 x1,x2,x2^2]*b
```

[提示]

多元线性回归函数调用格式:

```
[b,bint,r,rint,stats]=regress(y,x,alpha)
```

用本例说明, 多元回归模型为:

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_2^2 + \varepsilon$$

输入:

y 为  $n$  ( $=30$ ) 维列向量数据。

x 为对应于回归系数  $(\beta_0, \beta_1, \beta_2, \beta_3)'$  的数据矩阵  $[1 \ x_1 \ x_2 \ x_2^2]$  ( $30 \times 4$  矩阵, 第 1 列全 1)。

alpha 为置信水平 (缺省时为 0.05)。

输出:

b 为  $\beta = (\beta_0, \beta_1, \beta_2, \beta_3)'$  估计值, 4 维列向量。

bint 为 b 的置信区间,  $4 \times 2$  矩阵。

r 为残差  $n$  ( $=30$ ) 维列向量  $y - x\beta$ 。

rint 为 r 的置信区间,  $30 \times 2$  矩阵。

stats 为回归模型的检验统计量, 含 4 个值, 第 1 个是回归方程的决定系数  $R_2$  ( $R$  是相关系数), 第 2 个是 F 统计值, 第 3 个是与 F 统计量对应的概率值 p。

### 实验报告提交:

1. 实验要求 1 的运行结果。
2. 实验要求 2 的运行结果。
3. 实验要求 3 的运行结果。
4. 实验要求 4 的运行结果。
5. 实验要求 5 的运行结果。

## 实验12-2 牙膏的销售量——模型改进 (验证)

仍使用实验 12-1 的数据。

### 实验要求:

1. y 对  $x_1, x_2$  的回归模型的改进和求解, 销售量预测。(编程)

改进的模型

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_2^2 + \beta_4 x_1 x_2 + \varepsilon$$

参考实验 12-1 实验要求 5 的程序，编写一个类似的程序，运行结果与教材 p329 的表 3 及相关结果相比较。

2. 完全二次多项式模型（验证）

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_1 x_2 + \beta_4 x_1^2 + \beta_5 x_2^2 + \varepsilon$$

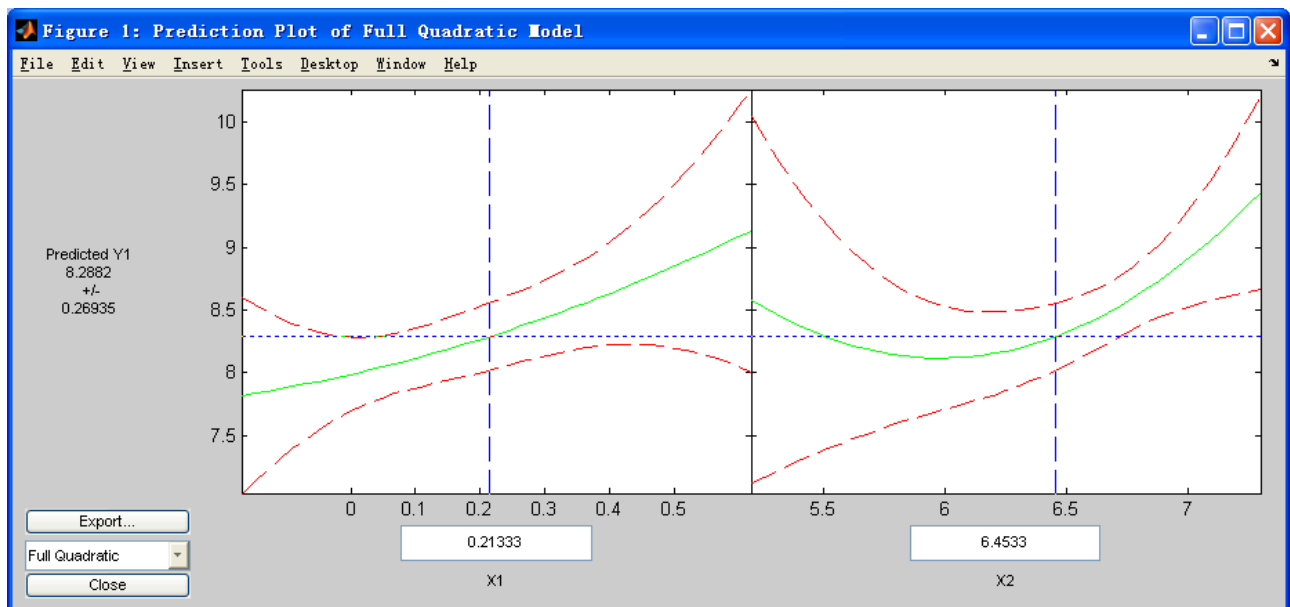
运行以下程序（参考教材 p332）：

```
clear;clc;format compact;format short g;  
M=dlmread('mydata.m');%读取 ASCII 码文件  
x1=M(:,5);x2=M(:,4); y=M(:,6);  
rstool([x1,x2],y,'quadratic')
```

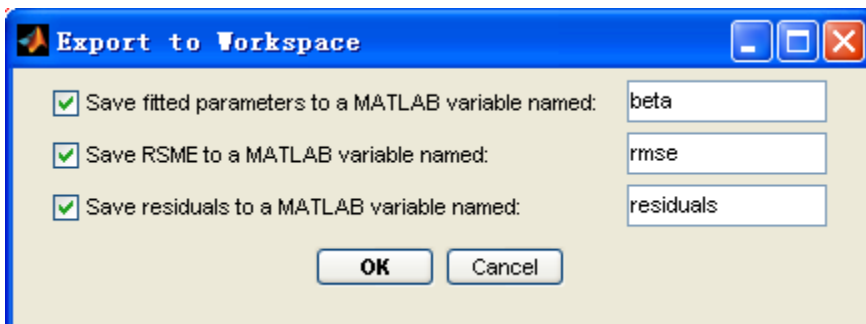
得以下的交互画面。画面中的两个座标系给出  $y$  的估计值和预测区间。

用鼠标移动交互式画面中的十字线，或在图下方的窗口内输入，可改变  $x_1$  和  $x_2$  的数值。

改变  $x_1=0.2$ ， $x_2=6.5$ ，观察窗口左边的  $y$  估计值和预测区间。



点击所得交互画面左下方的输出按钮“Export”，所得画面（导出到工作空间）第 1 个复选框是“将拟合参数存到一个名为 beta 的 MATLAB 变量中”，点击 OK。



在命令窗口提示符键入变量名 beta 将得到参数  $(\beta_0, \beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4, \beta_5)'$  的值。

**实验报告提交：**

1. 实验要求 1 的程序和运行结果。
2. 实验要求 2 的运行结果：参数  $(\beta_0, \beta_1, \beta_2, \beta_3, \beta_4, \beta_5)'$  的值。