


数学建模中的数据处理方法

范筑军

主要内容

- * 曲线插值与拟合
- * 数值微分与积分
- * 微分方程数值解
- * 优化问题
- * 回归分析
- * 判别分析

曲线插值与拟合

- * 一维插值
 - * 二维插值
 - * 曲线拟合
- 

一维插值

- * 对表格给出的函数，求出没有给出的函数值。
- * 在实际工作中，经常会遇到插值问题。
- * 下表是待加工零件下轮廓线的一组数据，现需要得到x坐标每改变0.1时所对应的y的坐标.

x	0	3	5	7	9	11	12	13	14	15
y	0	1.2	1.7	2.0	2.1	2.0	1.8	1.2	1.0	1.6

一维插值

- * 下面是关于插值的两条命令(专门用来解决这类问题):
- * `y=interp1(x0,y0,x,'method')` 分段线性插值
- * `y=spline(x0,y0,x)` 三次样条插值
- * `x0,y0`是已知的节点坐标，是同维向量。
- * `y`对应于`x`处的插值。`y`与`x`是同维向量。
- * `method`可选'`nearest`'(最近邻插值),'`linear`'(线性插值),'`spline`'(三次样条插值),'`cubic`'(三次多项式插值)

一维插值

- * 解决上述问题,我们可分两步:
 - * 用原始数据绘图作为选用插值方法的参考.
 - * 确定插值方法进行插值计算

一维插值(px_lc11.m)

- * 对于上述问题,可键入以下的命令:
- * `x0=[0,3,5,7,9,11,12,13,14,15]'`;
- * `y0=[0,1.2,1.7,2.0,2.1,2.0,1.8,1.2,1.0,1.6]'`
- * `plot(x0,y0)` %完成第一步工作
- * `x=0:0.1:15;`
- * `y=interp1(x0,y0,x')`; %用分段线性插值完成第二步工作
- * `plot(x,y)`
- * `y=spline(x0,y0,x')`;
- * `plot(x,y)` %用三次样条插值完成第二步工作

练习

1. 对 $y=1/(1+x^2)$, $-5 \leq x \leq 5$, 用 n ($=11$) 个节点 (等分) 作上述两种插值, 用 m ($=21$) 个插值点 (等分) 作图, 比较结果。
(see:px_ex_lc1.m)
2. 在某处测得海洋不同深度处水温如下表:
求深度为500、1000、1500米处的水温。
(see:px_ex_lc2.m)

深度	446	714	950	1422	1634
水温	7.04	4.28	3.40	2.54	2.13

二维插值

- * MATLAB中二维插值的命令是：
- * `z=interp2 (x0,y0,z0,x,y,'meth')`

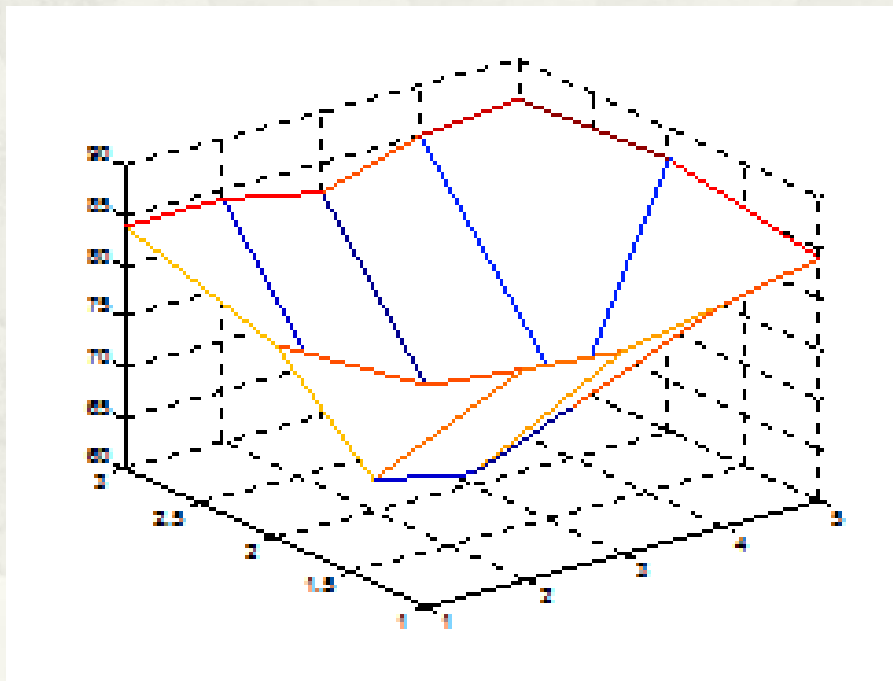
二维插值

- * 在一个长为5个单位，宽为3个单位的金属薄片上测得15个点的温度值，试求出此薄片的温度分布，并绘出等温线图。（数据如下表）

$y_i \backslash x_i$	1	2	3	4	5
1	82	81	80	82	84
2	79	63	61	65	87
3	84	84	82	85	86

二维插值(px_lc21.m)

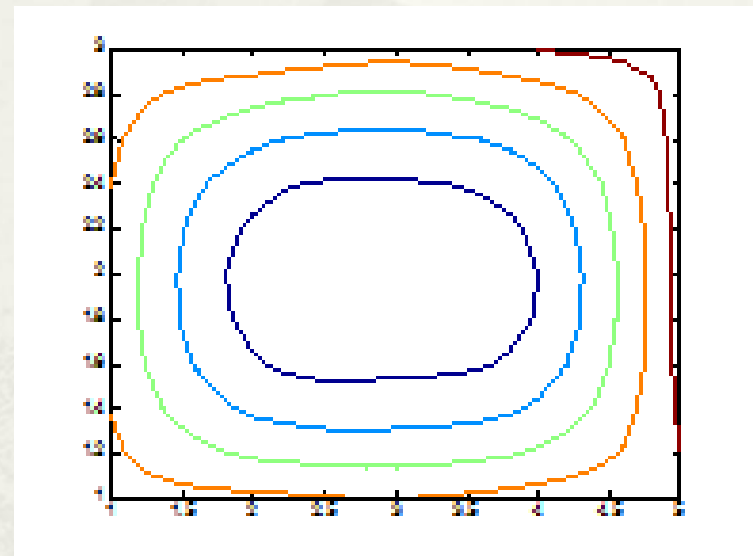
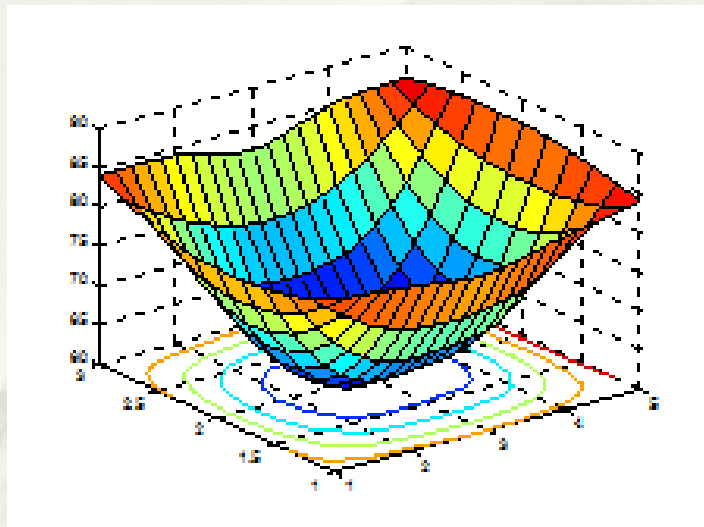
- * `temps=[82,81,80,82,84;79,63,61,65,87;84,84,82,85,86];`
- * `mesh(temps)` %根据原始数据绘出温度分布图，可看到此图的粗造度。



二维插值

- * %下面开始进行二维函数的三阶插值。
- * width=1:5; depth=1:3; di=1:0.2:3;
wi=1:0.2:5;
- * [WI,DI]=meshgrid(wi,di);%增加了节点数目
- * ZI=interp2(width,depth,temps,WI,DI,'cubic');
% 对数据（width,depth,temps）进
- * % 行三阶插值拟合。
- * surfc(WI,DI,ZI)
- * contour(WI,DI,ZI)

二维插值



曲线拟合

- * 假设一函数 $g(x)$ 是以表格形式给出的，现要求一函数 $f(x)$ ，使 $f(x)$ 在某一准则下与表格函数（数据）最为接近。
- * 由于与插值的提法不同，所以在数学上理论根据不同，解决问题的方法也不同。
- * 此处，我们总假设 $f(x)$ 是多项式。

曲线拟合

- * 问题：弹簧在力 F 的作用下伸长 x 厘米。 F 和 x 在一定的范围内服从虎克定律。试根据下列数据确定弹性系数 k ,并给出不服从虎克定律时的近似公式。

x	1	2	4	7	9	12	13	15	17
F	1.5	3.9	6.6	11.7	15.6	18.8	19.6	20.6	21.1

曲线拟合

- * 解题思路：可以用一阶多项式拟合求出 k ，以及近似公式。
- * 在MATLAB中，用以下命令拟合多项式。
- * `polyfit (x0,y0,n)`
- * 一般，也需先观察原始数据的图像，然后再确定拟和成什么曲线。

曲线拟合(px_lc31.m)

- * 对于上述问题,可键入以下的命令:
- * $x=[1,2,4,7,9,12,13,15,17]'$;
 $F=[1.5,3.9,6.6,11.7,15.6,18.8,19.6,20.6,21.1]'$;
- * $\text{plot}(x,F,'.')$
- * 从图像上我们发现:前5个数据应与直线拟合,后5个数据应与二次曲线拟合。于是键入:
- * $a=\text{polyfit}(x(1:5),F(1:5),1);$
- * $a=\text{polyfit}(x(5:9),F(5:9),2)$

曲线拟合

- * 注意：有时，面对一个实际问题，究竟是用插值还是用拟合不好确定，还需大家在实际中仔细区分。同时，大家（包括学过计算方法的同学）注意去掌握相应的理论知识。

数值微分与积分

- * 数值积分
- * 数值微分



数值积分

- * 先看一个例子：
- * 现要根据瑞士地图计算其国土面积。于是对地图作如下的测量：以西东方向为横轴，以南北方向为纵轴。（选适当的点为原点）将国土最西到最东边界在x轴上的区间划取足够多的分点 x_i ，在每个分点处可测出南北边界点的对应坐标 y_1 ， y_2 。用这样的方法得到下表
- * 根据地图比例知18mm相当于40km，试由上表计算瑞士国土的近似面积。（精确值为 41288km^2 ）。

数值积分

x	7.0	10.5	13.0	17.5	34.0	40.5	44.5	48.0	56.0
y ₁	44	45	47	50	50	38	30	30	34
y ₂	44	59	70	72	93	100	110	110	110
x	61.0	68.5	76.5	80.5	91.0	96.0	101.0	104.0	106.5
y ₁	36	34	41	45	46	43	37	33	28
y ₂	117	118	116	118	118	121	124	121	121
x	111.5	118.0	123.5	136.5	142.0	146.0	150.0	157.0	158.0
y ₁	32	65	55	54	52	50	66	66	68
y ₂	121	122	116	83	81	82	86	85	68

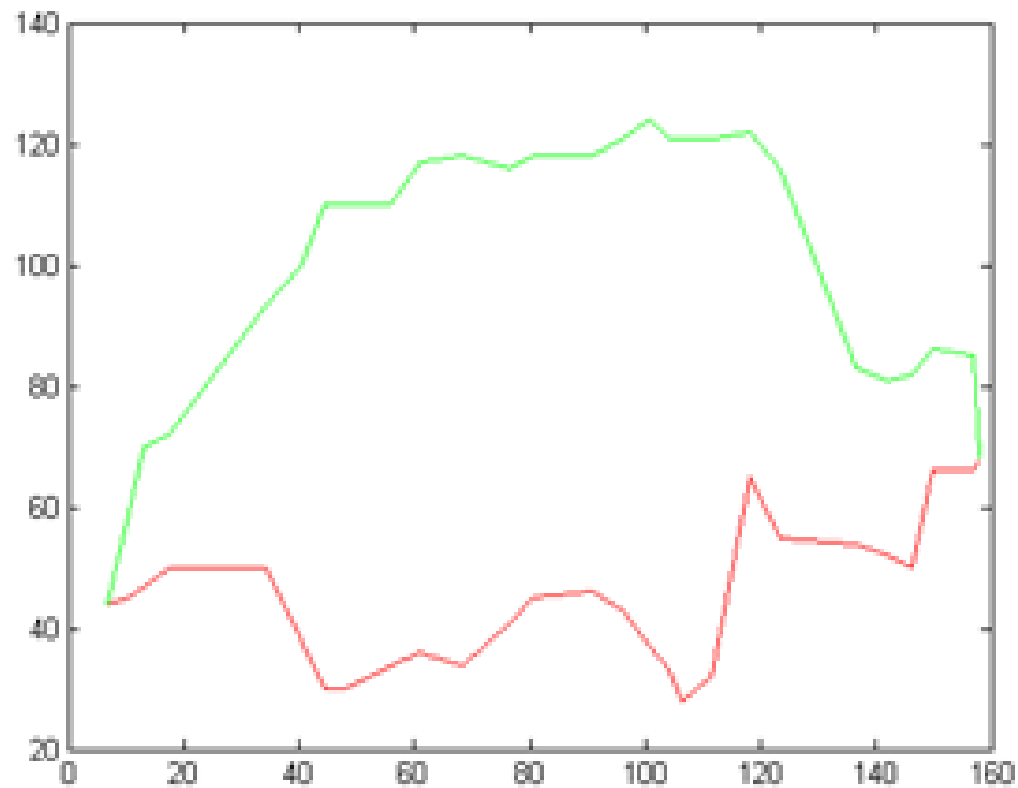
数值积分

- * 解题思路：数据实际上表示了两条曲线，实际上我们要求由两曲线所围成的图形的面积。
- * 解此问题的方法是数值积分的方法。具体解时我们遇到两个问题：
 - * 1。数据如何输入；
 - * 2。没有现成的命令可用。

数值积分(px_wj11.m)

- * 对于第一个问题，我们可把数据拷贝成M文件（或纯文本文件）。
- * 然后，利用数据绘制平面图形。键入
- * `load mianji.txt`
- * `A=mianji';`
- * `plot(A(:,1),A(:,2),'r',A(:,1),A(:,3),'g')`

数值积分



数值积分

- * 接下来可以计算面积。键入：
- * `a1=trapz(A(:,1)*40/18,A(:,2)*40/18);`
- * `a2=trapz(A(:,1)*40/18,A(:,3)*40/18);`
- * `d=a2-a1`
- * `d = 4.2414e+004`

数值积分

- * 至此，问题可以说得到了解决。
- * 之所以说还有问题，是我们觉得误差较大。但计算方法的理论给了我们更精确计算方法。只是MATLAB没有相应的命令。
- * 想得到更理想的结果，我们可以自己设计解决问题的方法。（可以编写辛普森数值计算公式的程序，或用拟合的方法求出被积函数，再利用MATLAB的命令quad,quad8）

数值微分

- * 已知20世纪美国人口统计数据如下，根据数据计算人口增长率。（其实还可以对于后十年人口进行预测）

年份	1900	1910	1920	1930	1940	1950	1960	1970	1980	1990
人口 × 10 ⁶	76.0	92.0	106.5	123.2	131.7	150.7	179.3	204.0	226.5	251.4

$$r(t) = \frac{\dot{x}}{x}$$

数值微分

- * 解题思路：设人口是时间的函数 $x(t)$.于是人口的增长率就是 $x(t)$ 对 t 的导数.如果计算出人口的相关变化率 $r(t) = \frac{\dot{x}}{x}$ 。那么人口增长满足 $\dot{x} = r(t)x(t)$ ，它在初始条件 $x(0)=x_0$ 下的解为 $x(t) = x_0 e^{\int_0^t r(u) du}$.（用以检查计算结果的正确性）

数值微分

- * 解：此问题的特点是以离散变量给出函数 $x(t)$,所以就要用差分来表示函数 $x(t)$ 的导数.

$$f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a)}{h}, \quad f'(a) \approx \frac{f(a) - f(a-h)}{h}, \quad f'(a) \approx \frac{f(a+h) - f(a-h)}{2h}$$

- * 常用后一个公式。（因为，它实际上是用二次插值函数来代替曲线 $x(t)$ ）即常用三点公式来代替函数在各分点的导数值：

$$f'(x_k) \approx \frac{y_{k+1} - y_k}{2h} \quad k=1,2,\dots,n-1$$

$$f'(x_0) \approx \frac{-3y_0 + 4y_1 - y_2}{2h}$$

$$f'(x_n) \approx \frac{y_{n-2} - 4y_{n-1} + 3y_n}{2h}$$

数值微分

- * MATLAB用命令diff按两点公式计算差分;此题自编程序用三点公式计算相关变化率.编程如下(diff3.m):
- * for i=1:length(x)
- * if i==1
- * $r(1)=(-3*x(1)+4*x(1+1)-x(1+2))/(20*x(1));$
- * elseif i~=length(x)
- * $r(i)=(x(i+1)-x(i-1))/(20*x(i));$
- * else
- * $r(\text{length}(x))=(x(\text{length}(x)-2)-4*x(\text{length}(x)-1)+3*x(\text{length}(x)))/(20*x(\text{length}(x)));$
- * end
- * end
- * r=r;

数值微分

- * 保存为diff3.m文件听候调用.再在命令窗内键入
- * `X=[1900,1910,1920,1930,1940,1950,1960,1970,1980,1990];`
- * `x=[76.0, 92.0, 106.5, 123.2, 131.7, 150.7, 179.3, 204.0, 226.5, 251.4];`
- * `diff3;`
- * 由于r以离散数据给出,所以要用数值积分计算.键入
- * `x(1,1)*exp(trapz(X(1,1:9),r(1:9)))`
- * 数值积分命令: `trapz(x),trapz(x,y),quad('fun',a,b)`等.

微分方程数值解(单摆问题)

单摆问题的数学模型是

$$I\ddot{\theta} = -g \sin \theta$$

在初始角度不大时,问题可以得到很好地解决,但如果初始角较大,此方程无法求出解析解.现问题是当初始角为 10° 和 30° 时,求出其解,画出解的图形进行比较。

微分方程数值解(单摆问题)

- * 解:若 θ_0 较小,则原方程可用 $\ddot{\theta} + \frac{g}{l}\theta = 0$ 来近似.其解析解为 $\theta(t) = \theta_0 \cos \omega t$, $\omega = \sqrt{\frac{g}{l}}$.
- * 若不用线性方程来近似,那么有两个模型:

$$\begin{cases} \ddot{\theta} = -\frac{g}{l} \sin \theta \\ \theta(0) = 10^\circ \end{cases}$$

$$\begin{cases} \ddot{\theta} = -\frac{g}{l} \sin \theta \\ \theta(0) = 30^\circ \end{cases}$$

微分方程数值解(单摆问题)

- * 取 $g=9.8, l=25, 10^\circ=0.1745, 30^\circ=0.5236$. 用 MATLAB 求这两个模型的数值解, 先要作如下的处理: 令 $x_1=\theta, x_2=\theta'$, 则模型变为

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -\frac{g}{l} \sin x_1 \\ x_1(0) = 0.1745, x_2(0) = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_2 \\ \dot{x}_2 = -\frac{g}{l} \sin x_1 \\ x_1(0) = 0.5236, x_2(0) = 0 \end{cases}$$

微分方程数值解(单摆问题)

- * 再编函数文件(danbai.m)
- * `function xdot=danbai(t,x)`
- * `xdot=zeros(2,1);`
- * `xdot(1)=x(2);xdot(2)=-9.8/25*sin(x(1));`

微分方程数值解(单摆问题)

- * 在命令窗口键入()
- * `[t,x]=ode45('danbai',[0:0.1:20],[0.1745,0]);`
- * `[t,y]=ode45('danbai',[0:0.1:20],[0.5236,0]);`
- * `plot(t,x(:,1),'r',t,y(:,1),'k');`

优化问题

- * 线性规划有约束极小问题
- * 非线性规划有约束极小问题
- * 非线性无约束极小问题
- * 非线性最小二乘问题
- * 二次规划

线性规划有约束极小问题

- * 模型

$$\min z = cx,$$

- * $s.t. \quad Ax \leq b,$

- * $A_1x = b_1,$

$$LB \leq x \leq UB$$

- * 用命令

- * $[x, fval] = \text{linprog}(f, A, b, A1, b1, lb, ub)$

线性规划有约束极小问题

- * Find x that minimizes
- * $f(x) = -5x_1 - 4x_2 - 6x_3$
- * subject to
- * $x_1 - x_2 + x_3 \leq 20$
- * $3x_1 + 2x_2 + 4x_3 \leq 42$
- * $3x_1 + 2x_2 \leq 30$
- * $0 \leq x_1, 0 \leq x_2, 0 \leq x_3$

线性规划有约束极小问题

- * First, enter the coefficients: fval, lambda.ineqlin, and lambda.lower gets
- * $f = [-5; -4; -6]$
- * $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 3 & 2 & 4 \\ 3 & 2 & 0 \end{bmatrix};$
- * $b = [20; 42; 30];$
- * $lb = \text{zeros}(3,1);$
- * Next, call a linear programming routine:
- * $[x, fval, \text{exitflag}, \text{output}, \text{lambda}] = \text{linprog}(f, A, b, [], [], lb);$
- * Entering x,
- * $x =$
- * 0.0000
- * 15.0000
- * 3.0000
- * fval =
- * -78.0000
- * 和其它信息。

线性规划有约束极小问题

* 解问题

$$\begin{aligned}\max \quad & z = 2x_1 + 3x_2 - 5x_3 \\ \text{s.t.} \quad & x_1 + x_2 + x_3 = 7, \\ & 2x_1 - 5x_2 + x_3 \geq 10, \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0\end{aligned}$$

* 把问题极小化并将约束标准化

$$\begin{aligned}\min \quad & z = -2x_1 - 3x_2 + 5x_3 \\ \text{s.t.} \quad & -2x_1 + 5x_2 - x_3 \leq -10, \\ & x_1 + x_2 + x_3 = 7, \\ & 0 \leq x_1, x_2, x_3\end{aligned}$$

线性规划有约束极小问题

- * 键入 $c = [-2, -3, 5]; a = [-2, 5, -1];$
- * $b = -10; a1 = [1, 1, 1]; b1 = 7; LB = [0, 0, 0];$
- * $[x, y] = \text{linprog}(c, a, b, a1, b1, LB)$
- * 得当 $X = (6.4286, 0.5714, 0.0000)$ 时,
- * $z = -14.5714$ 最大.

线性规划有约束极小问题

* 解问题

$$\min z = -2x_1 - x_2 + x_3$$

$$s.t \quad x_1 + x_2 + 2x_3 = 6,$$

$$x_1 + 4x_2 - x_3 \leq 4,$$

$$2x_1 - 2x_2 + x_3 \leq 12,$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0, x_3 \leq 5.$$

线性规划有约束极小问题

- * 解:键入
- * $c=[-2,-1,1];a=[1,4,-1;2,-2,1];$
- * $b=[4;12];a1=[1,1,2];b1=6;$
- * $lb=[0;0;-inf];ub=[inf;inf;5];$
- * $[x,z]=linprog(c,a,b,a1,b1,lb,ub)$
- * 得当 $X=(4.6667,0.0000,0.6667)$ 时,
- * $z=-8.6667$ 最小.

非线性规划有约束极小问题

$$\min f(x),$$

* 模型:

$$s.t. \quad Ax \leq b,$$

$$A_1x = b_1,$$

$$c(x) \leq 0,$$

$$c_1(x) = 0,$$

$$LB \leq x \leq UB.$$

* MATLAB求解此问题的命令是:

* $[x, fval, exitflag, output, lambda, grad, hessian] = fmincon('fun', x0, A, b, A1, b1, LB, UB, 'nonlcon', options, p1, p2, \dots)$

* fun是目标函数的m_文件名.nonlcon是约束函数C(x)和C1(x)的m_文件名.文件输出为[C,C1].

非线性规划有约束极小问题

* 求解最优化问题

$$\min f(x) = e^{x_1} (4x_1^2 + 2x_2^2 + 4x_1x_2 + 2x_2 + 1),$$

$$s.t. \quad x_1 + x_2 = 0,$$

$$1.5 + x_1x_2 - x_1 - x_2 \leq 0,$$

$$-x_1x_2 - 10 \leq 0.$$

非线性规划有约束极小问题

- * 第1步: 建立目标函数和非线性约束的m_文件.
- * `function y=e1511(x)% 目标函数的m_文件`
- * `y=exp(x(1))*(4*x(1)^2+2*x(2)^2+4*x(1)*x(2)+2*x(2)+1);`
- * `function [c1,c2]=e1511b(x)% 非线性约束的m_文件`
- * `c1=[1.5+x(1)*x(2)-x(1)-x(2);-x(1)*x(2)-10];`
- * `c2=0;`

非线性规划有约束极小问题

- * 第2步: 运行程序.键入
- * $x0 = [-1, 1]; a1 = [1, 1]; b1 = 0;$
- * $[x, f, exitflag, output] = fmincon('e1511', x0, [], [], a1, b1, [], [], 'e1511b')$
- * 得结果.
- * 输出结果的意义: 经过4次迭代(iterations:4)收敛到了(exitflag=1)最优解
- * $x(1) = -1.2247, x(2) = 1.2247,$
- * 目标函数最优值为1.8951.

非线性无约束极小问题

$$\min f(x), x \in R$$

- * 用命令 `x=fmin('f',x0)`。
- * 或用命令 `x=fminu('f ',x0)`，或用命令 `x=fmins('f ',x0)`。

非线性最小二乘问题

$$\min f^T(x)f(x)$$

- * 用命令 `x=leastsq('f ',x0)`, 或用命令 `x=curvefit('f ',x0)`。

二次规划

$$\begin{aligned} \min \quad & x^T H x / 2 + c^T x \\ \text{s.t.} \quad & A x \leq b \end{aligned}$$

- * 用命令 `x=qp(H,c,A,b)`。
- * 关于这些命令的详细使用规则和例子，用借助 `help` 进行查阅。

回归分析

- * 前面我们曾学过拟合。但从统计的观点看，对拟合问题还需作回归分析。例如：有描述问题甲和问题乙的两组数据 (x,y) 和 (x,z) 。设 $x=[1, 2, 3, 4]$ ； $y=[1.0, 1.3, 1.5, 2.0, 2.3]$ ； $z=[0.6, 1.95, 0.9, 2.85, 1.8]$ 。如果在平面上画出散点图，那么问题甲的四个点基本在一条直线上而问题乙的四个点却很散乱。如果都用命令`polyfit(x,y,1)`，`polyfit(x,z,1)`来拟合，将得到同一条直线。

回归分析

- * 自然对问题甲的信任程度会高于对问题乙的信任程度。所以有必要对所得结果作科学的评价分析。回归分析就是解决这种问题的科学方法。
- * 下面结合三个具体的例子介绍MATLAB实现回归分析的命令。

回归分析

- * 合金强度 y 与其中含碳量 x 有密切关系，如下表

x	0.10	0.11	0.12	0.13	0.14	0.15	0.16	0.17	0.18	0.20	0.21	0.23
y	42.0	41.5	45.0	45.5	45.0	47.5	49.0	55.0	50.0	55.0	55.5	60.5

- * 根据此表建立 $y(x)$ 。并对结果作可信度进行检验、判断 x 对 y 影响是否显著、检查数据中是否有异常点、由 x 的取值对 y 作出预测。

回归分析

- * 解：
- * 在x-y平面上画散点图，直观地知道y与x大致为线性关系。
- * 用命令`polyfit(x,y,1)`可得 $y=140.6194x+27.0269$ 。
- * 作回归分析用命令
- * `[b,bint,r,rint,ststs]=regress(y,x,alpha)` 可用help查阅此命令的具体用法
- * 残差及置信区间可以用`rcoplot(r,rint)`画图

回归分析

- * 设回归模型为 $y = \beta_0 + \beta_1 x$,
- * 在MATLAB命令窗口中键入下列命令进行回归分析(px_reg11.m)
- * `x=0.1:0.01:0.18;x=[x,0.2,0.21,0.23]';`
- * `y=[42,41.5,45,45.5,45,47.5,49,55,50,55,55.5,60.5]';`
- * `X=[ones(12,1),x];`
- * `[b,bint,r,rint,stats]=regress(y,X,0.05);`
- * `b,bint,stats,rcoplot(r,rint)`

回归分析

- * 得结果和图

- * $b =$

- * 27.0269

- * 140.6194

- * $bint =$

- * 22.3226 31.7313

- * 111.7842 169.4546

- * $stats =$

- * 0.9219 118.0670 0.0000 3.1095

回归分析

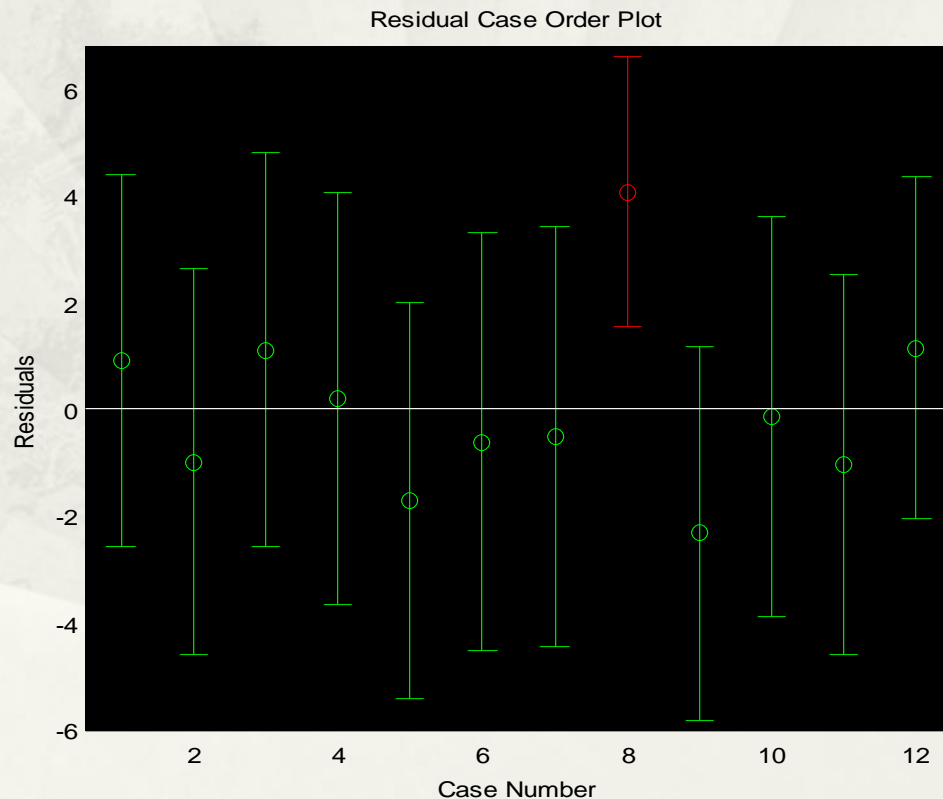
- * 结果含义为
- * $\beta_0=27.0269$ $\beta_1=140.6194$
- * β_0 的置信区间是 $[22.3226, 31.7313]$
- * β_1 的置信区间是 $[111.7842, 169.4546]$

回归分析

- * $R^2=0.9219$ $F=118.0670$, $p<10^{-4}$.
- * R 是衡量 y 与 x 的相关程度的指标，称为相关系数。 R 越大， x 与 y 关系越密切。通常 R 大于0.9才认为相关关系成立。
- * F 是一统计指标
- * p 是与 F 对应的概率，当 $p<0.05$ 时，回归模型成立。
- * 此例中 $p=0 < 10^{-4} < 0.05$ ，所以，所得回归模型成立。

回归分析

观察所得残差分布图，看到第8个数据的残差置信区间不含零点，此点视为异常点，剔除后重新计算。



回归分析

- * 此时键入:(px_reg12.m)
- * $X(8,:) = [];$
- * $y(8) = [];$
- * $[b, bint, r, rint, stats] = \text{regress}(y, X);$
- * $b, bint, stats, \text{rcoplot}(r, rint)$

回归分析

- * b =
- * 27.0992
- * 137.8085
- * bint =
- * 23.8563 30.3421
- * 117.8534 157.7636
- * stats =
- * 0.9644 244.0571 0.0000 1.4332
- * 可以看到：置信区间缩小； R^2 、F变大，所以应采用修改后的结果。

回归分析

- * 将17至19岁的运动员每两岁一组分为7组，每组两人测量其旋转定向能力，以考察年龄(x)对这种运动能力(y)的影响。现得到一组数据如下表

年龄	17	19	21	23	25	27	29
第一人	20. 48	25. 13	26. 15	30. 0	26. 1	20. 3	19. 35
第二人	24. 35	28. 11	26. 3	31. 4	26. 92	25. 7	21. 3

- * 试建立关系 $y(x)$ ，并作必要的统计分析。

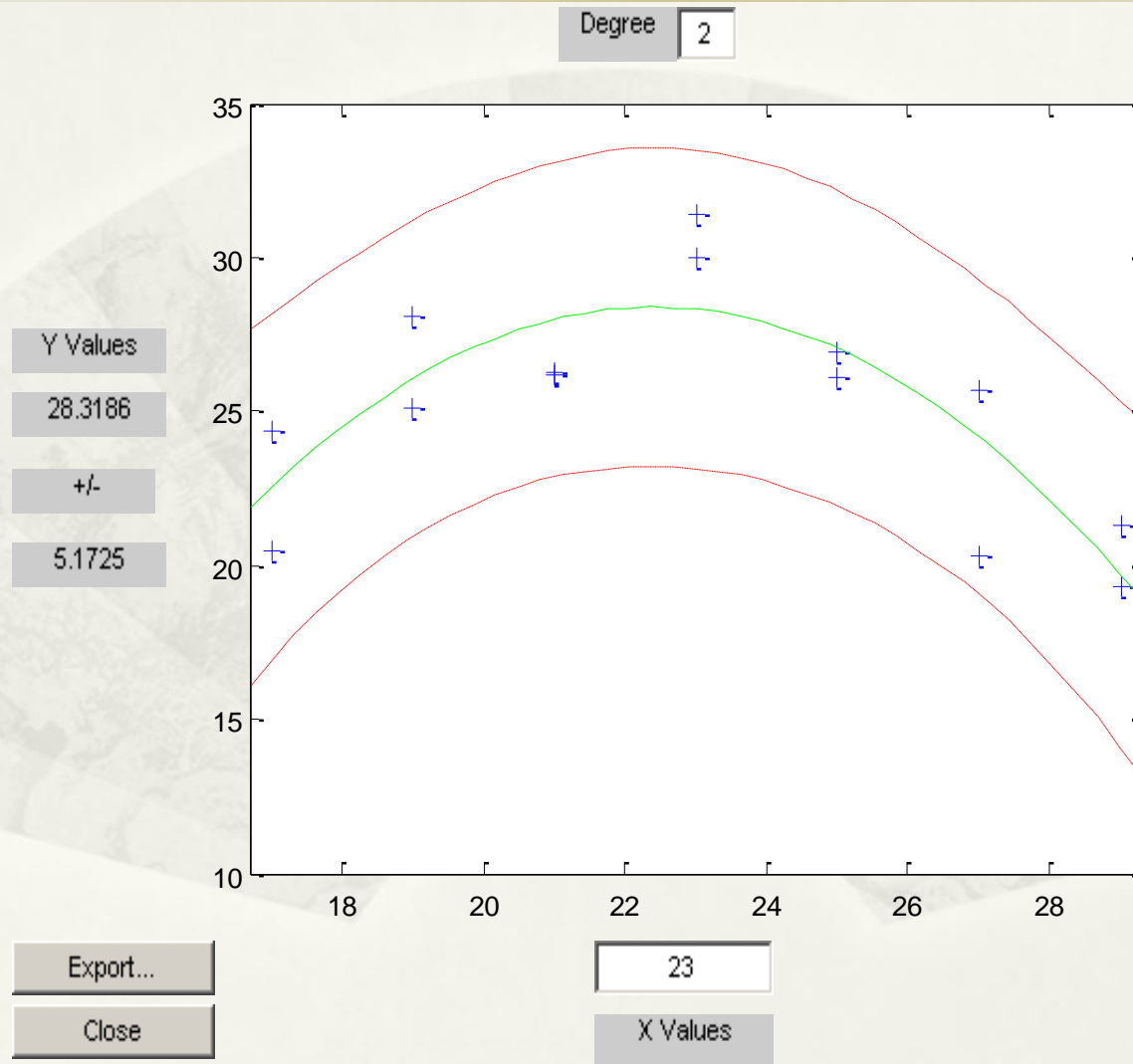
回归分析

- * 在x-y平面上画散点图，直观地知道y与x大致为二次函数关系。
- * 设模型为 $y=a_1x^2+a_2x+a_3$
- * 此问题可以利用命令polyfit(x,y,2)来解，也可以像上题一样求解。下面介绍用命令polytool来解。

回归分析

- * 首先在命令窗口键入(px_reg21.m)
- * `x=17:2:29;x=[x,x];`
- * `y=[20.48,25.13,26.15`
`30,26.1,20.3,19.35,24.35,28.11,26.3,31.4,`
`26.92,25.7,21.3];`
- * `polytool (x,y,2)`
- * 得到一个交互式窗口

回归分析



回归分析

- * 窗口中绿线为拟合曲线、红线为 y 的置信区间、可通过移动鼠标的十字线或通过窗口下方输入来设定 x 值，窗口左边则输出与 x 对应的 y 值及 y 的置信区间。通过左下方的Export下拉菜单可输出回归系数等。更详细的解释可通过help查阅。

回归分析

- * 某厂生产的某产品的销售量与竞争对手的价格 x_1 和本厂的价格 x_2 有关。下表是该产品在10个城市的销售记录。

x_1	120	140	190	130	155	175	125	145	180	150
x_2	100	110	90	150	210	150	250	270	300	250
$y(\text{个})$	102	100	120	77	46	93	26	69	65	85

- * 试建立关系 $y(x_1, x_2)$ ，对结果进行检验。若某城市本厂产品售价160（元），对手售价170（元），预测此产品在该城市的销售量。

回归分析

- * 这是一个多元回归问题。若设回归模型是线性的，即设 $y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2$
- * 那么依然用`regress(y,x,alpha)`求回归系数。

回归分析

- * 键入(px_reg31.m)
- * x1=[120,140,190,130,155,175,125,145,180,150];
- * x2=[100,110,90,150,210,150,250,270,300,250];
- * y=[102,100,120,77,46,93,26,69,65,85]';
- * x=[ones(10,1),x1',x2'];
- * [b,bint,r,rint,stats]=regress(y,x);
- * b,bint,stats,

回归分析

* b =

* 66.5176

* 0.4139

* -0.2698

* bint =

* -32.5060 165.5411

* -0.2018 1.0296

* -0.4611 -0.0785

* stats =

* 0.6527 6.5786 0.0247 351.0445

回归分析

- * $p=0.0247$, 若显著水平取 0.01 , 则模型不能用; $R^2=0.6527$ 较小; β_0, β_1 的置信区间包含零点。因此结果不理想。于是设模型为二次函数。此题设模型为纯二次函数:
- *
$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_{11} x_1^2 + \beta_{22} x_2^2$$

回归分析

- * MATLAB提供的多元二项式回归命令为 `rstool(x,y,model,alpha)`.其中alpha为显著水平、model在下列模型中选一个：

- * Linear(线性)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \cdots + \beta_m x_m$$

- * Purequadratic(纯二次)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \cdots + \beta_m x_m + \sum_{j=1}^m \beta_{0j} x_j^2$$

- * Interaction(交叉)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \cdots + \beta_m x_m + \sum_{1 \leq j < k \leq m} \beta_{jk} x_j x_k$$

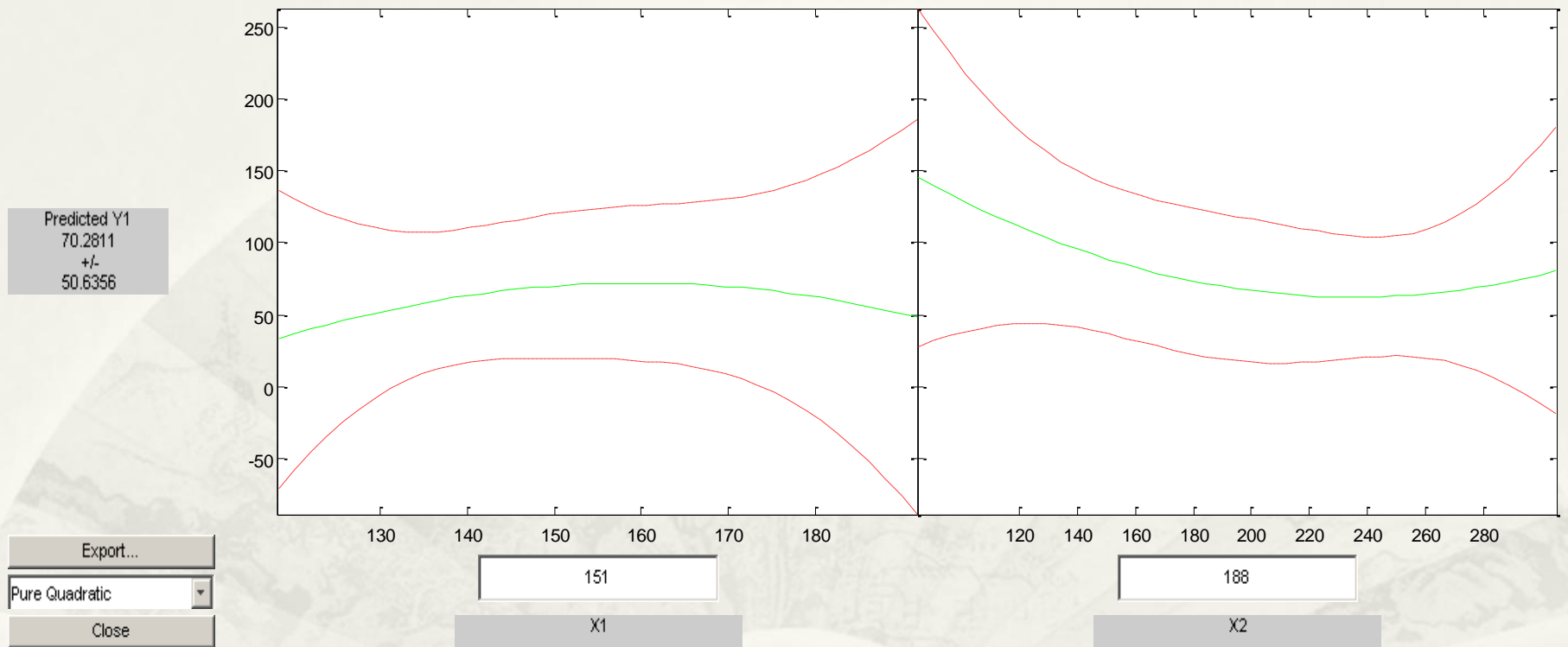
- * Quadratic(完全二次)

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \cdots + \beta_m x_m + \sum_{1 \leq j < k \leq m} \beta_{jk} x_j x_k$$

回归分析

- * 对此例，在命令窗中键入
- * `x(:,1)=[];`
- * `rstool(x,y,'purequadratic')`
- * 得到一个对话框：

回归分析



回归分析

- * 其意义与前面的对话框意义类似。若要回答“本厂售价160，对手售价170，预测该市销售量”的问题，只需在下方窗口中分别输入160和170，就可在左方窗口中读到答案及其置信区间。

回归分析

- * 下拉菜单Export向工作窗输出数据具体操作为：
- * 弹出菜单，选all，点击确定。此时可到工作窗中读取数据。可读数据包括：beta（回归系数） rmse（剩余标准差） residuals（残差） 本题只要键入beta,rmse,residuals

回归分析

```
* beta =
* -312.5871
* 7.2701
* -1.7337
* -0.0228
* 0.0037
* rmse =
* 16.6436
* residuals =
* 6.6846
* -12.6703
* -0.2013
* 6.4855
* -19.6533
* 7.9989
* -11.4737
* 5.4303
* -4.9932
* 22.3926
```

判别分析

- * 判别分析是判别样品所属类型的一种统计方法，其应用之广泛可与回归分析媲美。
- * 判别分析与聚类分析不同。
- * 判别分析的分类
 - * 距离判别法
 - * Fisher 判别法
- * 判别分析

- * MATLAB中还包括神经网络工具箱，小波分析工具箱，在网上还可以下载遗传算法工具箱，有兴趣的同学可以借这次机会，结合学习MATLAB，好好学习一下相关理论知识。
- * 最后，祝大家学习，竞赛都取得成功。谢谢大家。