



基础数学模型 插值与拟合分析



主讲人 张文斌

上海交通大学机械与动力工程学院博士生
曾获美国数学建模特等奖 (Outstanding)
研究数学建模多年，掌握一定数模获奖技巧
熟悉数学建模方法、编程及论文写作

-  1、插值的基本定义与方法
-  2、插值问题实例分析
-  3、拟合问题引例与基本原理
-  4、拟合问题的Matlab求解
-  5、拟合问题实例分析



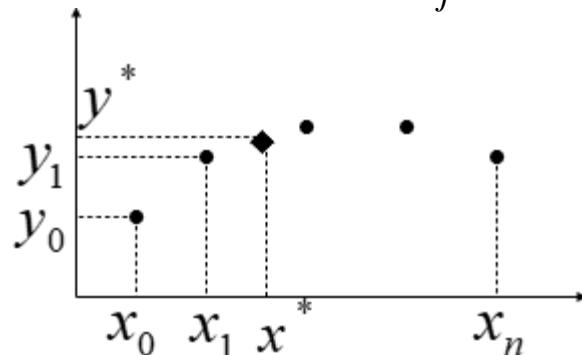
1. 插值的基本定义与方法

一维插值的定义

已知 $n+1$ 个节点 (x_j, y_j) ($j = 0, 1, \dots, n$) 其中 x_j 互不相同，不妨设

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b,$$

求任一插值点 x^* ($\neq x_j$) 处的插值 y^* .



节点可视为由 $y = g(x)$ 产生， g 表达式复杂或者无封闭形式或未知



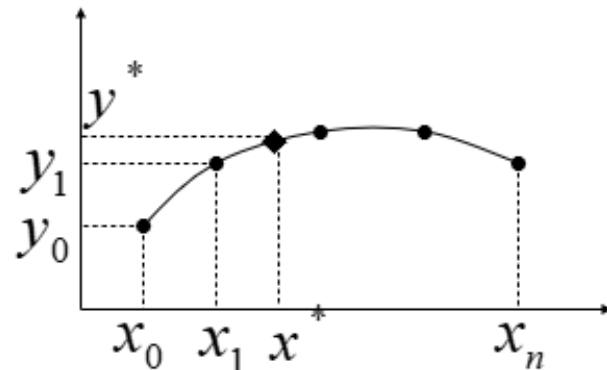
1、插值的基本定义与方法

一维插值的定义

构造一个(相对简单的)函数 $y = f(x)$, 通过全部节点, 即

$$f(x_j) = y_j \quad (j = 0, 1, \dots, n)$$

再用 $f(x)$ 计算插值, 即 $y^* = f(x^*)$.





1. 插值的基本定义与方法

插值的方法

拉格朗日(Lagrange)插值

已知函数 $f(x)$ 在 $n+1$ 个点 x_0, x_1, \dots, x_n 处的函数值为 y_0, y_1, \dots, y_n . 求一 n 次多项式函数 $P_n(x)$, 使其满足:

$$P_n(x_i) = y_i, i=0, 1, \dots, n.$$

解决此问题的拉格朗日插值多项式公式: $P_n(x) = \sum_{i=0}^n L_i(x) \cdot y_i$

$$\text{其中 } L_i(x) \text{ 为 } n \text{ 次多项式: } L_i(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0)(x_i - x_1) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}$$

称为拉格朗日插值基函数.



1. 插值的基本定义与方法

插值的方法

拉格朗日(Lagrange)插值

特别地, 两点一次(线性)插值多项式:

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1$$

三点二次(抛物)插值多项式:

$$L_2(x) = \frac{(x - x_1) \cdot (x - x_2)}{(x_0 - x_1) \cdot (x_0 - x_2)} y_0 + \frac{(x - x_0) \cdot (x - x_2)}{(x_1 - x_0) \cdot (x_1 - x_2)} y_1 + \frac{(x - x_0) \cdot (x - x_1)}{(x_2 - x_0) \cdot (x_2 - x_1)} y_2$$

直接验证可知, $L_n(x)$ 满足插值条件.



1、插值的基本定义与方法

插值的方法

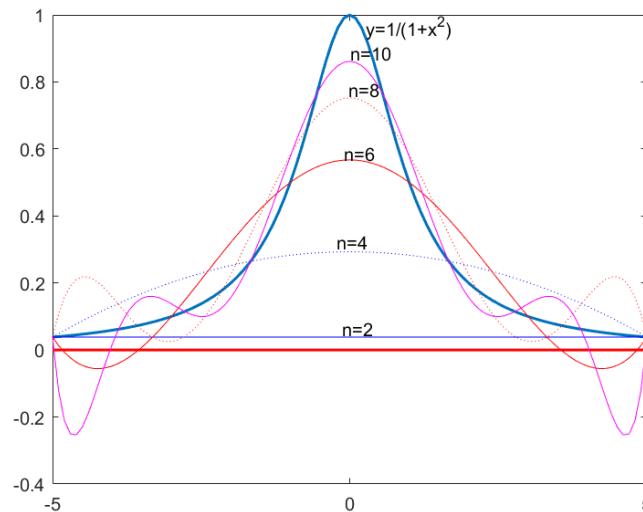
拉格朗日(Lagrange)插值

例1-1 $g(x) = \frac{1}{1+x^2}$, $-5 \leq x \leq 5$

采用拉格朗日多项式插值：选取不同插值节点 $n+1$ 个，其中 n 为插值多项式的次数，当 n 分别取2,4,6,8,10时，绘出插值结果图形。

代码：[example_1_1](#)

拉格朗日多项式插值的这种振荡现象叫 **Runge现象**





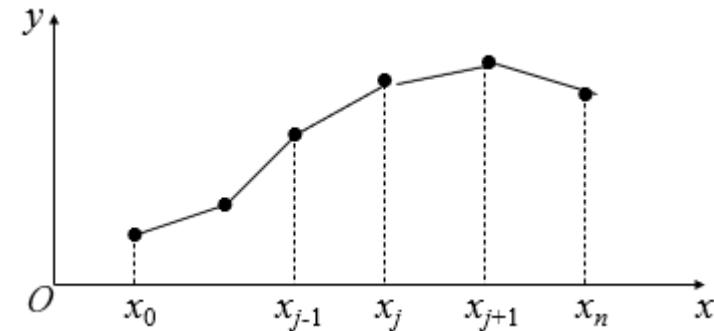
1、插值的基本定义与方法

插值的方法

分段线性插值

$$L_n(x) = \sum_{j=0}^n y_j l_j(x)$$

$$l_j(x) = \begin{cases} \frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}, & x_{j-1} \leq x \leq x_j \\ \frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}}, & x_j \leq x \leq x_{j+1} \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$



计算量与 n 无关; n 越大, 误差越小.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} L_n(x) = g(x), x_0 \leq x \leq x_n$$

1. 插值的基本定义与方法

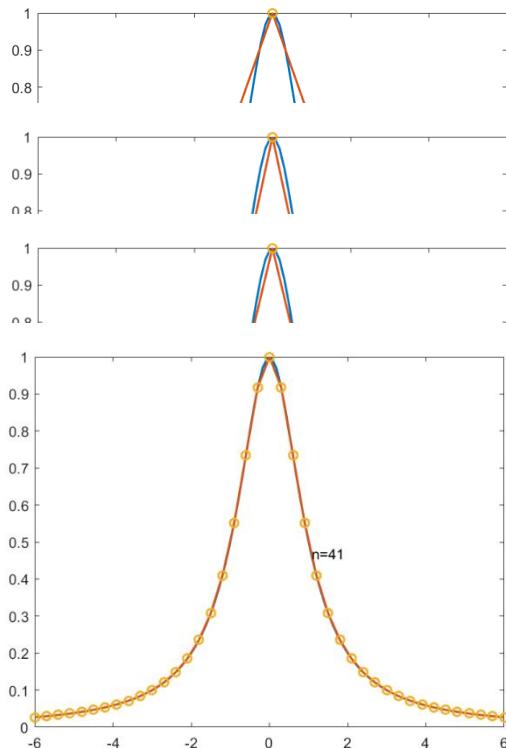
插值的方法

分段线性插值

例1-2 $g(x) = \frac{1}{1+x^2}$, $-6 \leq x \leq 6$

用分段线性插值法求插值,并观察插值误差.

1. 在 $[-6,6]$ 中平均选取5个点作插值(example_1_2_1)
2. 在 $[-6,6]$ 中平均选取11个点作插值(example_1_2_2)
3. 在 $[-6,6]$ 中平均选取21个点作插值(example_1_2_3)
4. 在 $[-6,6]$ 中平均选取41个点作插值(example_1_2_4)

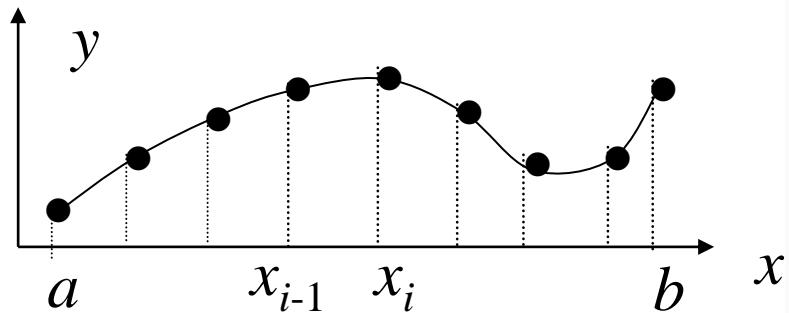




1. 插值的基本定义与方法

插值的方法

比分段线性插值更光滑



三次样条插值

在数学上，光滑程度的定量描述是：
函数(曲线)的 k 阶导数存在且连续，则称
该曲线具有 k 阶光滑性.

光滑性的阶次越高，则越光滑. 是否
存在较低次的分段多项式达到较高阶光滑
性的方法？三次样条插值就是一个很好的
例子.



1、插值的基本定义与方法

插值的方法

三次样条插值

$$S(x) = \{s_i(x), x \in [x_{i-1}, x_i], i = 1, \dots, n\}$$

$$1) s_i(x) = a_i x^3 + b_i x^2 + c_i x + d_i \quad (i = 1, \dots, n)$$

$$2) S(x_i) = y_i \quad (i = 0, 1, \dots, n)$$

$$3) S(x) \in C^2[x_0, x_n]$$

$$\Rightarrow s_i(x_i) = s_{i+1}(x_i), s'_i(x_i) = s'_{i+1}(x_i), s''_i(x_i) = s''_{i+1}(x_i) \quad (i = 1, \dots, n-1)$$

$$4) S''(x_0) = S''(x_n) = 0 \quad (\text{自然边界条件})$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} S(x) = g(x)$$

$g(x)$ 为被插值函数.

$$2) 3) 4) \Rightarrow a_i, b_i, c_i, d_i \Rightarrow S(x)$$



1、插值的基本定义与方法

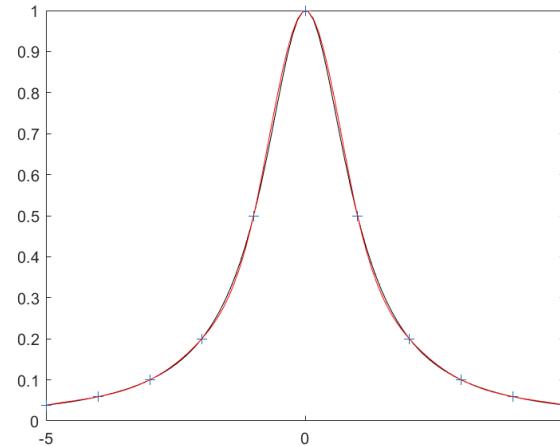
插值的方法

三次样条插值

例1-3 $g(x) = \frac{1}{1+x^2}$, $-6 \leq x \leq 6$

用三次样条插值选取11个基点计算插值

代码: example_1_3





2、插值问题实例分析

例 1-4 山区地貌：

在某山区测得一些地点的高程如下表。平面区域为

$$1200 \leq x \leq 4000, 1200 \leq y \leq 3600$$

试作出该山区的地貌图和等高线图，并对几种插值方法进行比较。

X Y	1200	1600	2000	2400	2800	3200	3600	4000
1200	1130	1250	1280	1230	1040	900	500	700
1600	1320	1450	1420	1400	1300	700	900	850
2000	1390	1500	1500	1400	900	1100	1060	950
2400	1500	1200	1100	1350	1450	1200	1150	1010
2800	1500	1200	1100	1550	1600	1550	1380	1070
3200	1500	1550	1600	1550	1600	1600	1600	1550
3600	1480	1500	1550	1510	1430	1300	1200	980

通过此例对最近邻点插值、双线性插值方法和双三次插值方法的插值效果进行比较。



2、插值问题实例分析

$$z = \text{interp2}(x0, y0, z0, x, y, 'method')$$

被插值点的函数值

插值节点

被插值点

插值方法

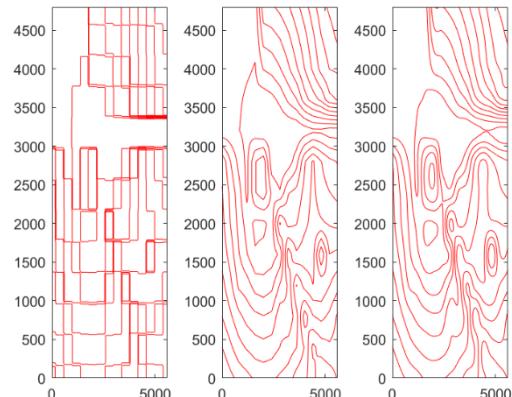
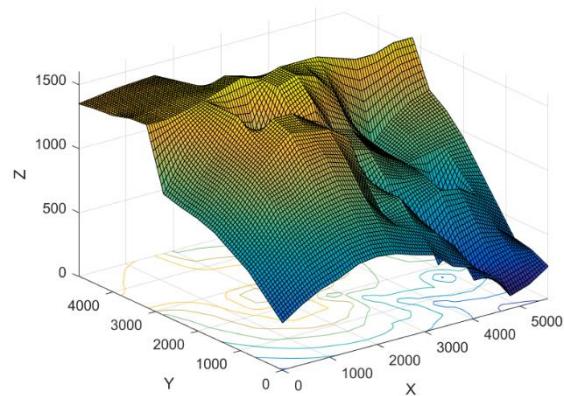
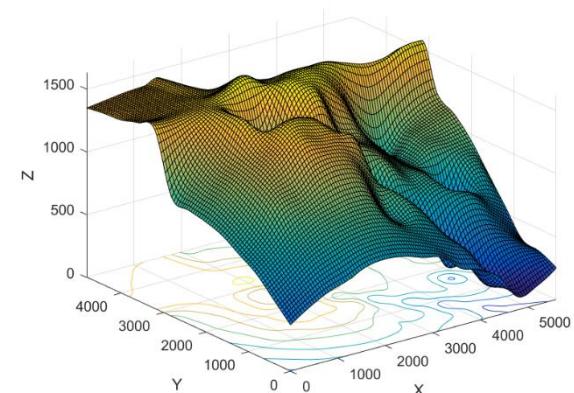
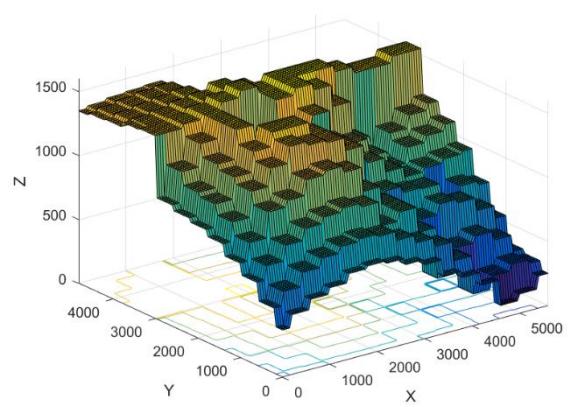
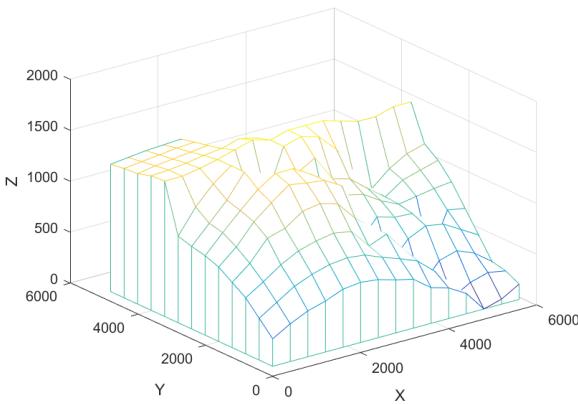
要求 $x0, y0$ 单调； x, y 可取为矩阵，或 x 取行向量， y 取为列向量， x, y 的值分别不能超出 $x0, y0$ 的范围。

‘nearest’ 最邻近插值；
‘linear’ 双线性插值；
‘cubic’ 双三次插值；
缺省时 双线性插值。

2、插值问题实例分析

例1-4 山区地貌

代码: example_1_4



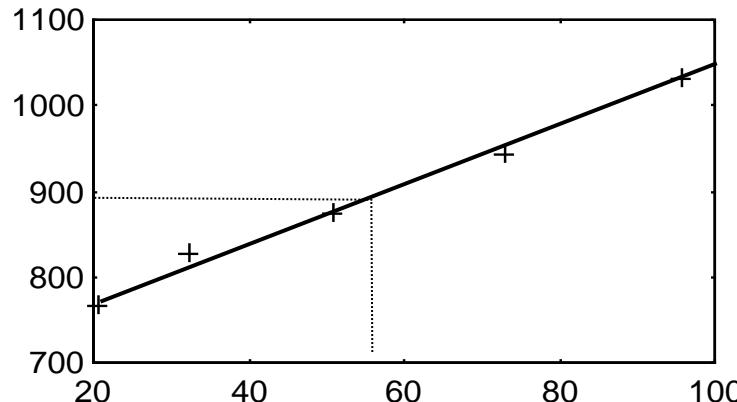


3. 拟合问题引例与基本原理

引例 电阻问题

已知热敏电阻数据：

温度 $t(^{\circ}\text{C})$	20.5	32.7	51.0	73.0	95.7
电阻 $R(\Omega)$	765	826	873	942	1032

求 60°C 时的电阻 R .

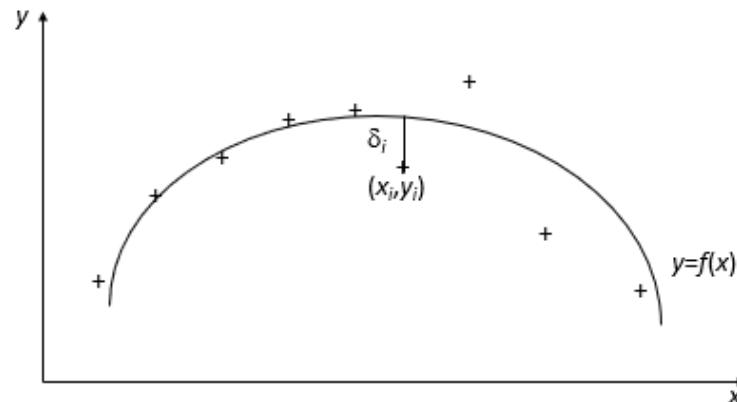
设 $R=at+b$
 a, b 为待定系数



3、拟合问题引例与基本原理

拟合问题

已知一组（二维）数据，即平面上 n 个点 $(x_i, y_i) \ i=1, \dots, n$ ，寻求一个函数（曲线） $y=f(x)$ ，使 $f(x)$ 在某种准则下与所有数据点最为接近，即曲线拟合得最好。



δ_i 为点 (x_i, y_i) 与曲线 $y=f(x)$ 的距离

3. 拟合问题引例与基本原理

拟合与插值的关系

问题: 给定一批数据点, 需确定满足特定要求的曲线或曲面

解决方案:

- 若要求所求曲线(面)通过所有数据点, 就是插值问题;
- 若不要求曲线(面)通过所有数据点, 而是要求它反映对象整体的变化趋势, 这就是数据拟合, 又称曲线拟合或曲面拟合.

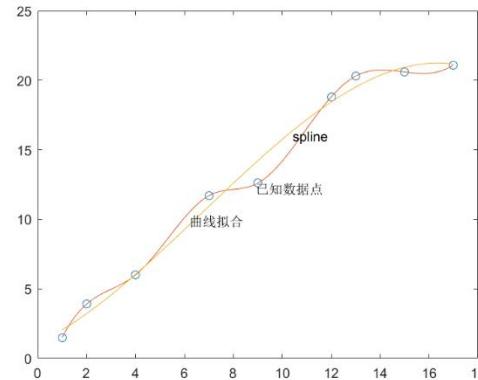
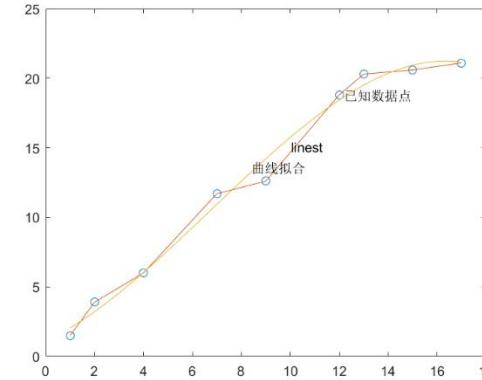
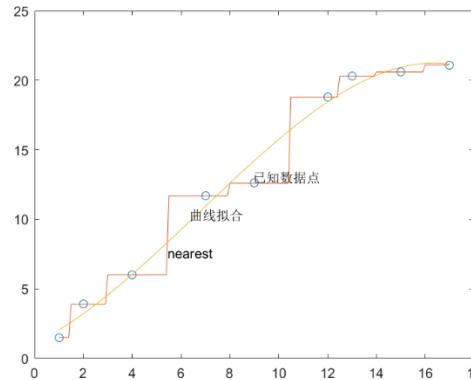
函数插值与曲线拟合都是要根据一组数据构造一个函数作为近似, 由于近似的要求不同, 二者在数学方法上是完全不同的.

3、拟合问题引例与基本原理

拟合与插值的关系

例1-5：下面数据是某次实验所得，希望得到 x 和 f 之间的关系？

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





4、拟合问题Matlab求解

线性最小二乘法

第一步:先选定一组函数 $r_1(x), r_2(x), \dots, r_m(x)$, $m < n$, 令

$$f(x) = a_1 r_1(x) + a_2 r_2(x) + \dots + a_m r_m(x) \quad (1)$$

其中 a_1, a_2, \dots, a_m 为待定系数.

第二步: 确定 a_1, a_2, \dots, a_m 的准则 (最小二乘准则) :

使 n 个点 (x_i, y_i) 与曲线 $y=f(x)$ 的距离 δ_i 的平方和最小。

$$\begin{aligned} \text{记 } J(a_1, a_2, \dots, a_m) &= \sum_{i=1}^n \delta_i^2 = \sum_{i=1}^n [f(x_i) - y_i]^2 \\ &= \sum_{i=1}^n \left[\sum_{k=1}^m a_k r_k(x_i) - y_i \right]^2 \end{aligned} \quad (2)$$

问题归结为, 求 a_1, a_2, \dots, a_m 使 $J(a_1, a_2, \dots, a_m)$ 最小.



4、拟合问题Matlab求解

线性最小二乘法

超定方程组：方程个数大于未知量个数的方程组

$$\begin{cases} r_{11}a_1 + r_{12}a_2 + \cdots + r_{1m}a_m = y_1 \\ \dots\dots\dots \\ r_{n1}a_1 + r_{n2}a_2 + \cdots + r_{nm}a_m = y_n \end{cases} \quad (n > m) \quad \text{即 } \mathbf{Ra=y}$$

其中 $\mathbf{R} = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & \cdots & r_{1m} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ r_{n1} & r_{n2} & \cdots & r_{nm} \end{bmatrix}, \quad \mathbf{a} = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix}, \quad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$

超定方程组一般不存在解的矛盾方程组.

如果有向量 \mathbf{a} 使得 $\sum_{i=1}^n (r_{i1}a_1 + r_{i2}a_2 + \cdots + r_{im}a_m - y_i)^2$ 达到最小，则称 \mathbf{a} 为上述**超定方程组的最小二乘解**.



4、拟合问题Matlab求解

线性最小二乘法

所以，曲线拟合的最小二乘法要解决的问题，实际上就是求以下超定方程组的最小二乘解的问题。

$$Ra=y \quad (3)$$

其中 $R = \begin{bmatrix} r_1(x_1) & \cdots & r_m(x_1) \\ \vdots & & \vdots \\ r_1(x_n) & \cdots & r_m(x_n) \end{bmatrix}$, $a = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix}$, $y = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$

定理：当 $R^T R$ 可逆时，超定方程组（3）存在最小二乘解，且即为方程组

$$R^T Ra = R^T y$$

的解： $a = (R^T R)^{-1} R^T y$

4、拟合问题Matlab求解

线性最小二乘法拟合

1. 作多项式 $f(x)=a_1x^m+\dots+a_mx+a_{m+1}$ 拟合, 可利用已有程序:

$a=polyfit(x,y,m)$

输出拟合多项式系数

$a=[a_1, \dots, a_m, a_{m+1}]$ (数组))

输入同长度的数组x, y

拟合多项式次数

2. 对超定方程组 $R_{n\times m}a_{m\times 1} = y_{n\times 1}$ ($m < n$), 用 $a = R \setminus y$ 可得最小二乘意义下的解。

3. 多项式在 x 处的值 y 可用以下命令计算:

$y=polyval(a, x)$

 4、拟合问题Matlab求解

线性最小二乘法拟合

例1-6 对下面一组数据作二次多项式拟合

x_i	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1.0	1.1
y_i	-0.447	1.978	3.28	6.16	7.08	7.34	7.66	9.56	9.48	9.30	11.2

即要求出二次多项式: $f(x) = a_1x^2 + a_2x + a_3$ 中的

$A = (a_1, a_2, a_3)$ 使得: $\sum_{i=1}^{11} [f(x_i) - y_i]^2$ 最小

4、拟合问题Matlab求解

线性最小二乘法拟合

解法一、用解超定方程的方法

此时 $R = \begin{pmatrix} x_1^2 & x_1 & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ x_{11}^2 & x_{11} & 1 \end{pmatrix}$

$x=0:0.1:1;$

$y=[-0.447 \ 1.978 \ 3.28 \ 6.16 \ 7.08 \ 7.34 \ 7.66 \ 9.56 \ 9.48 \ 9.30 \ 11.2];$

$R=[(x.^2)' \ x' \ ones(11,1)];$

$A=R\backslash y'$ 计算结果: $A = -9.8108 \ 20.1293 \ -0.0317$

$$f(x) = -9.8108x^2 + 20.1293x - 0.0317$$

解法二、用多项式拟合命令

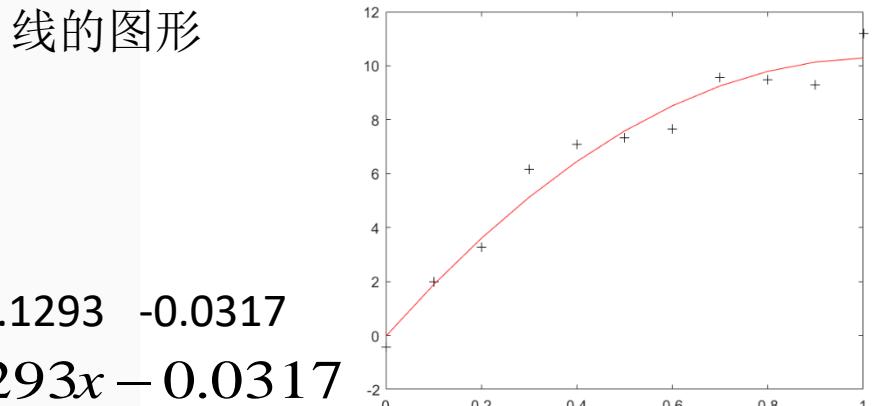
$x=0:0.1:1;$

$y=[-0.447 \ 1.978 \ 3.28 \ 6.16 \ 7.08 \ 7.34 \ 7.66 \ 9.56 \ 9.48 \ 9.30 \ 11.2];$

$A=polyfit(x,y,2)$

$z=polyval(A,x);$

$plot(x,y,'k+',x,z,'r')$ %作出数据点和拟合曲线的图形



4、拟合问题Matlab求解

非线性最小二乘法拟合

MATLAB提供了两个求非线性最小二乘拟合的函数：**lsqcurvefit**和**lsqnonlin**。

lsqcurvefit输入格式为：

- (1) $x = \text{lsqcurvefit} ('fun', x_0, x_{\text{data}}, y_{\text{data}});$
- (2) $x = \text{lsqcurvefit} ('fun', x_0, x_{\text{data}}, y_{\text{data}}, \text{options});$
- (3) $x = \text{lsqcurvefit} ('fun', x_0, x_{\text{data}}, y_{\text{data}}, \text{options}, 'grad');$

lsqnonlin输入格式为：

- (1) $x = \text{lsqnonlin} ('fun', x_0);$
- (2) $x = \text{lsqnonlin} ('fun', x_0, \text{options});$
- (3) $x = \text{lsqnonlin} ('fun', x_0, \text{options}, 'grad');$

 4、拟合问题Matlab求解

非线性最小二乘法拟合

例1-7 用下面一组数据拟合 $c(t) = a + b e^{0.02kt}$ 中的参数 a, b, k

t_j	100	200	300	400	500	600	700	800	900	1000
$c_j \times 10^3$	4.54	4.99	5.35	5.65	5.90	6.10	6.26	6.39	6.50	6.59

该问题即解最优化问题: $\min F(a, b, k) = \sum_{j=1}^{10} [a + b e^{-0.02kt_j} - c_j]^2$

4、拟合问题Matlab求解

例1-7

解法1. 用命令lsqcurvefit

1) 编写M文件 curvefun1.m

```
function f=curvefun1(x,tdata)
f=x(1)+x(2)*exp(-0.02*x(3)*tdata)
% 其中 x(1)=a; x(2)=b; x(3)=k;
```

2) 输入命令

tdata=100:100:1000

```
cdata=1e-03*[4.54,4.99,5.35,5.65,5.90,6.10,
6.26,6.39,6.50,6.59];
x0=[0.2,0.05,0.05];
x=lsqcurvefit ('curvefun1',x0,tdata,cdata)
f= curvefun1(x,tdata)
```

结果 f =

0.0044	0.0048	0.0051	0.0054	0.0056
0.0058	0.0060	0.0061	0.0063	0.0064
x = 0.0069	-0.0029	0.0809		

解法2. 用命令lsqnonlin

1) 编写M文件 curvefun2.m

```
function f=curvefun2(x)
tdata=100:100:1000;
cdata=1e-03*[4.54,4.99,5.35,5.65,5.90,
6.10,6.26,6.39,6.50,6.59];
f=x(1)+x(2)*exp(-0.02*x(3)*tdata)- cdata
```

2) 输入命令:

```
x0=[0.2,0.05,0.05];
x=lsqnonlin('curvefun2',x0)
f= curvefun2(x)
```



5. 拟合问题实例分析

➤ 给药方案 (例1-8)

一种新药用于临床之前，必须设计给药方案。药物进入机体后通过血液输送到全身，在这个过程中不断地被吸收、分布、代谢，最终排出体外，药物在血液中的浓度，即单位体积血液中的药物含量，称为**血药浓度**。

一室模型：将整个机体看作一个房室，称**中心室**，室内血药浓度是均匀的。快速静脉注射后，浓度立即上升；然后迅速下降。当浓度太低时，达不到预期的治疗效果；当浓度太高，又可能导致药物中毒或副作用太强。临幊上，每种药物有一个最小有效浓度 c_1 和一个最大有效浓度 c_2 。设计给药方案时，要使血药浓度保持在 $c_1 \sim c_2$ 之间。本题设 $c_1=10\text{ug/ml}$, $c_2=25\text{ug/ml}$ 。



5. 拟合问题实例分析

➤ 给药方案 (例1-8)

要设计给药方案,必须知道给药后血药浓度随时间变化的规律. 从实验和理论两方面着手:

在实验方面,对某人用快速静脉注射方式一次注入该药物300mg后,在一定时刻 $t(h)$ 采集血药,测得血药浓度 $c(\mu\text{g}/\text{ml})$ 如下表:

$t(\text{h})$	0.25	0.5	1	1.5	2	3	4	6	8
$C(\mu\text{g}/\text{ml})$	19.21	18.15	15.36	14.10	12.89	9.32	7.45	5.24	3.01

1. 在快速静脉注射的给药方式下, 研究血药浓度 (单位体积血液中的药物含量) 的变化规律。
2. 给定药物的最小有效浓度和最大治疗浓度, 设计给药方案: 每次注射剂量多大; 间隔时间多长。



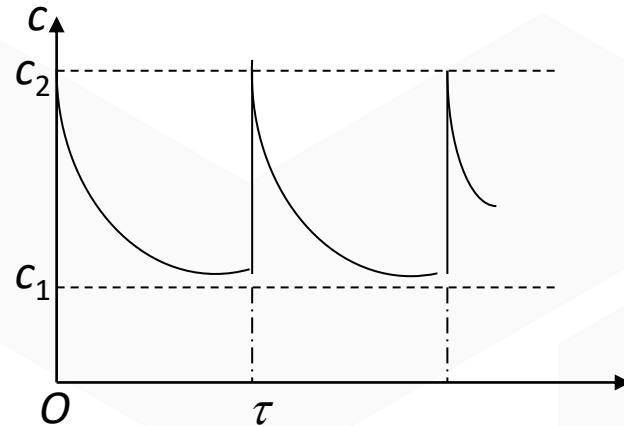
5. 拟合问题实例分析

分析

- 实验：对血药浓度数据作拟合，符合负指数变化规律
- 理论：用一室模型研究血药浓度变化规律

模型假设

- 机体看作一个房室，室内血药浓度均匀——一室模型
- 药物排除速率与血药浓度成正比，比例系数 $k (> 0)$
- 血液容积 v , $t=0$ 注射剂量 d , 血药浓度立即为 d/v .





5、拟合问题实例分析

模型建立

$$\left. \begin{array}{l} \text{由假设2得: } \frac{dc}{dt} = -kc \\ \text{由假设3得: } c(0) = d / v \end{array} \right\} \Rightarrow c(t) = \frac{d}{v} e^{-kt}$$

在此, $d=300\text{mg}$, t 及 $c(t)$ 在某些点处的值见前表, 需经拟合求出参数 k 、 v 。

用线性最小二乘拟合 $c(t)$

$$\left. \begin{array}{l} c(t) = \frac{d}{v} e^{-kt} \Rightarrow \ln c = \ln(d/v) - kt \\ y = \ln c, \quad a_1 = -k, \quad a_2 = \ln(d/v) \end{array} \right\} \Rightarrow \begin{array}{l} y = a_1 t + a_2 \\ k = -a_1, \quad v = d / e^{a_2} \end{array}$$

Example_1_8_1

计算结果: $k = 0.2347(1/h)$, $v = 15.02(l)$



5、拟合问题实例分析

> 给药方案设计 (例1-8)

- 设每次注射剂量 D , 间隔时间 τ
- 血药浓度 $c(t)$ 应 $c_1 \leq c(t) \leq c_2$
- 初次剂量 D_0 应加大

给药方案记为: $\{D_0, D, \tau\}$

$$D_0 = \nu c_2, D = \nu(c_2 - c_1)$$

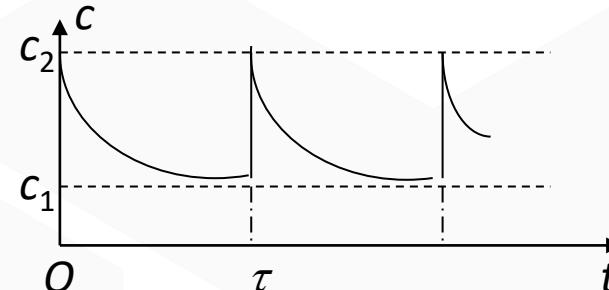
$$c_1 = c_2 e^{-k\tau} \Rightarrow \tau = \frac{1}{k} \ln \frac{c_2}{c_1}$$

$$c_1=10, c_2=25$$

$$k=0.2347$$

$$\nu=15.02$$

即:首次注射375mg, 其余每次注射225mg,
注射的间隔时间为4h.



计算结果: $D_0 = 375.5, D = 225.3, \tau = 3.9$

给药方案:

$$D_0 = 375(\text{mg}), D = 225(\text{mg}), \tau = 4(\text{h})$$



5. 拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量 (例1-9)

某居民区有一供居民用水的圆柱形水塔，一般可以通过测量其水位来估计水的流量，但面临的困难是，当水塔水位下降到设定的最低水位时，水泵自动启动向水塔供水，到设定的最高水位时停止供水，这段时间无法测量水塔的水位和水泵的供水量。通常水泵每天供水一两次，每次约两小时。

水塔是一个高12.2m，直径17.4m的正圆柱。按照设计，水塔水位降至约8.2m时，水泵自动启动，水位升到约10.8m时水泵停止工作。

表1 是某一天的水位测量记录，试估计任何时刻（包括水泵正供水时）从水塔流出的水流量，及一天的总用水量。

时刻(h)	0	0.92	1.84	2.95	3.87	4.98	5.90	7.01	7.93	8.97
水位(cm)	968	948	931	913	898	881	869	852	839	822
时刻(h)	9.98	10.92	10.95	12.03	12.95	13.88	14.98	15.90	16.83	17.93
水位(cm)	//	//	1082	1050	1021	994	965	941	918	892
时刻(h)	19.04	19.96	20.84	22.01	22.96	23.88	24.99	25.91		
水位(cm)	866	843	822	//	//	1059	1035	1018		



5. 拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量 (例1-9)

拟合水位~时间函数

从测量记录看，一天有两个供水时段（以下称第1供水时段和第2供水时段），和3个水泵不工作时段（以下称第1时段 $t=0$ 到 $t=8.97$ ，第2次时段 $t=10.95$ 到 $t=20.84$ 和第3时段 $t=23$ 以后）。对第1、2时段的测量数据直接分别作多项式拟合，得到水位函数。为使拟合曲线比较光滑，多项式次数不要太高，一般在3~6. 由于第3时段只有3个测量记录，无法对这一时段的水位作出较好的拟合。

确定流量~时间函数

对于第1、2时段只需将水位函数求导数即可，对于两个供水时段的流量，则用供水时段前后（水泵不工作时段）的流量拟合得到，并且将拟合得到的第2供水时段流量外推，将第3时段流量包含在第2供水时段内。

一天总用水量的估计

总用水量等于两个水泵不工作时段和两个供水时段用水量之和，它们都可以由流量对时间的积分得到。



5、拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

拟合第1时段的水位，并导出流量

设 t, h 为已输入的时刻和水位测量记录（水泵启动的4个时刻不输入），第1时段各时刻的流量可如下得：

1) $c1=polyfit(t(1:10), h(1:10), 3);$

%用3次多项式拟合第1时段水位，c1输出3次多项式的系数

2) $a1=polyder(c1);$

% a1输出多项式（系数为c1）导数的系数

Example_1_9_1

3) $tp1=0: 0.1: 9;$

$x1=-polyval(a1, tp1); % x1输出多项式（系数a1）在tp1点的函数值（取负后边为正值），即tp1时刻的流量$

4) 流量函数为: $f(t) = -0.2356t^2 + 2.7173t - 22.1079$



5、拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

拟合第2时段的水位，并导出流量

设 t, h 为已输入的时刻和水位测量记录（水泵启动的4个时刻不输入），第2时段各时刻的流量可如下得：

1) $c2=polyfit(t(10.9:21),h(10.9:21),3);$

%用3次多项式拟合第2时段水位，c2输出3次多项式的系数

2) $a2=polyder(c2);$

% a2输出多项式（系数为c2）导数的系数

Example_1_9_2

3) $tp2=10.9:0.1:21;x2=-polyval(a2,tp2); % x2输出多项式（系数为a2）在tp2点的函数值（取负后边为正值），即tp2时刻的流量$

4) 流量函数为: $f(t) = -0.0186t^3 + 0.7529t^2 - 8.7512t - 1.8313$



5. 拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

在第1供水时段 ($t=9 \sim 11$) 之前 (即第1时段) 和之后 (即第2时段) 各取几点, 其流量已经得到, 用它们拟合第1供水时段的流量. 为使流量函数在 $t=9$ 和 $t=11$ 连续, 我们简单地只取4个点, 拟合3次多项式 (即曲线必过这4个点), 实现如下:

```
xx1=polyval(a1,[8 9]);%取第1时段在t=8,9的流量
xx2=polyval(a2,[11 12]);%取第2时段在t=11,12的流量
xx12=[xx1 xx2];
c12=polyfit([8 9 11 12],xx12, 3);%拟合3次多项式
tp12=9: 0.1: 11;
x12=polyval(c12,tp12);      %x12输出第1供水时段各时刻的流量
```

拟合供水时段的流量

Example_1_9_3

拟合的流量函数为: $f(t) = -3.7207t^2 + 73.5879t - 355.078$



5. 拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

在第2供水时段之前取 $t=20, 20.8$ 两点的流水量，在该时刻之后（第3时段）仅有3个水位记录，我们用差分得到流量，然后用这4个数值拟合第2供水时段的流量如下：

```
dt3=diff (t(22: 24)) ; % 最后3个时刻的两两之差
dh3=diff (h(22: 24)) ; % 最后3个水位的两两之差
dht3=-dh3./dt3; % t(22)和t(23)的流量
t3=[20 20.8 t(22) t(23)];
xx3=[-polyval(a2, t3(1: 2), dht3)]; % 取t3各时刻的流量
c3=polyfit (t3, xx3, 3); % 拟合3次多项式
t3=20.8: 0.1: 24;
x3=polyval (c3, tp3); % x3输出第2供水时段（外推至  $t=24$ ）各时刻的流量
```

Example_1_9_4

拟合的流量函数为： $f(t) = -0.1405t^2 + 7.3077t - 91.8283$



5、拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

一天总用水量的估计

第1、2时段和第1、2供水时段流量的积分之和，就是一天总用水量。虽然诸时段的流量已表为多项式函数，积分可以解析地算出，这里仍用数值积分计算如下：

```
y1=0.1*trapz(x1); % 第1时段用水量（仍按高度计），0.1为积分步长
```

```
y2=0.1*trapz(x2); % 第2时段用水量
```

```
y12=0.1*trapz(x12); % 第1供水时段用水量
```

```
y3=0.1*trapz(x3); % 第2供水时段用水量
```

```
y=(y1+y2+y12+y3)*237.8*0.01; %一天总用水量 ( $m^3 = 10^3 L$ )
```

Example_1_9_5

计算结果： $y1=146.5$, $y2=265.0$, $y12=47.41$, $y3=68.24$, $y=1253.6$



5、拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

流量及总用水量的检验

计算出的各时刻的流量可用水位记录的数值微分来检验。用水量 y_1 可用第1时段水位测量记录中下降高度 $968-822=146$ 来检验，类似地， y_2 用 $1082-822=260$ 检验。供水时段流量的一种检验方法如下：供水时段的用水量加上水位上升值260是该时段泵入的水量，除以时段长度得到水泵的功率（单位时间泵入的水量），而两个供水时段水泵的功率应大致相等。第1、2时段水泵的功率可计算如下：

Example_1_9_6

```
p1=(y12+260)/2; % 第1供水时段水泵的功率（水量仍以高度计）
tp4=20.8: 0.1: 23;
xp2=polyval (c3, tp4); % xp2输出第2供水时段各时刻的流量
p2=(0.1*trapz(xp2)+260)/2.2; % 第2供水时段水泵的功率（水量仍以高度计）
```

计算结果： p1=153.7 , p2=140.1



5、拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

计算结果

流量及总用水量的检验

(n1,n2)	y1, y2 , y12 , y3	y	p1	p2
(3,4)	146.2, 266.8, 47.4, 77.3	1250.4	154.5	140.1
(5,6)	146.5, 257.8, 46.1, 76.3	1282.4	153.7	140.1

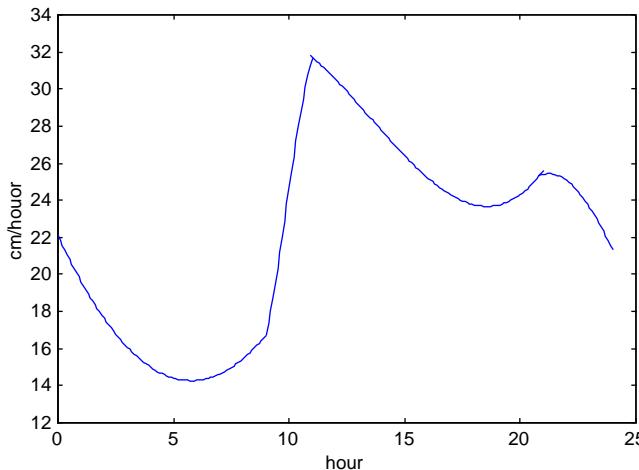
流量函数为:

$$f(t) = \begin{cases} -0.2356 t^2 + 2.7173 t - 22.1079 & 0 \leq t < 9 \\ -3.7207 t^2 + 73.5879 t - 355.078 & 9 \leq t < 11 \\ -0.0186 t^3 + 0.7529 t^2 - 8.7512 t - 1.8313 & 11 \leq t < 21 \\ -0.1405 t^2 + 7.3077 t - 91.8283 & 21 \leq t \leq 24 \end{cases}$$

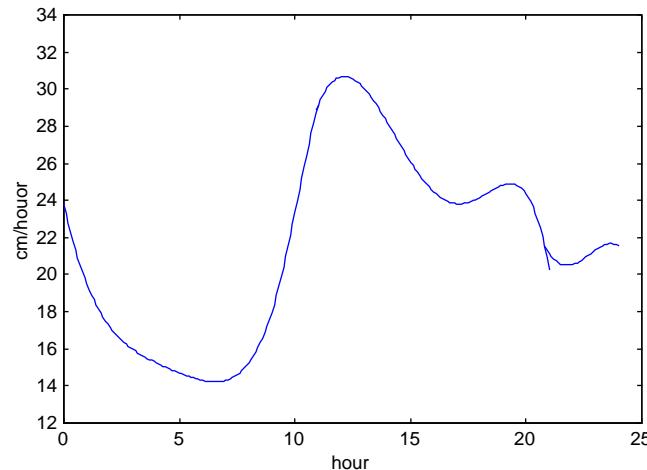
5、拟合问题实例分析

➤ 估计水塔的流量

流量曲线见图



$$n=(3,4)$$



$$n=(5,6)$$



练习题

1-1 在某海域测得一些点 (x, y) 处的水深 z 由下表给出，船的吃水深度为 5 英尺，在矩形区域 $(75, 200) \times (-50, 150)$ 里的哪些地方船要避免进入.

x	129	140	103.5	88	185.5	195	105
y	7.5	141.5	23	147	22.5	137.5	85.5
z	4	8	6	8	6	8	8
x	157.5	107.5	77	81	162	162	117.5
y	-6.5	-81	3	56.5	-66.5	84	-33.5
z	9	9	8	8	9	4	9

1. 输入插值基点数据。
2. 在矩形区域 $(75, 200) \times (-50, 150)$ 作二次插值，三次插值法
3. 作海底曲面图
4. 作出水深小于 5 的海域范围，即 $z=5$ 的等高线。

感谢各位聆听!
Thanks for Listening.

| 在线问答

极值学院
edu.mathor.com

数学家旗下
在线教育平台

Q&A