用Matlab进行数据拟合

实验目的:

- 1. 了解多项式和非线性曲线拟合命令。
- 2. 掌握用数学软件求解拟合问题。

用Matlab进行数据拟合

1. 多项式曲线拟合: polyfit.

p=polyfit(x,y,m)

其中, x, y为已知数据点向量, 分别表示横,纵坐标, m为拟合多项式的次数, 结果返回m次拟合多项式系数, 从高次到低次存放在向量p中.

y0=polyval(p,x0)

可求得多项式在x0处的值y0.

例1 已知观测数据点如表所示

x	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
y	-0.447	1.978	3.28	6.16	7.08	7.34	7.66	9.56	9.48	9.3	11.2

分别用3次和6次多项式曲线拟合这些数据点.

编写Matlab程序如下:

```
x=0:0.1:1
y=[-0.447,1.978,3.28,6.16,7.08,7.34,7.66,9.56,9.48,9.3,11.2]
plot(x,y,'k.','markersize',25)
axis([0 1.3 -2 16])
p3=polyfit(x,y,3)
p6=polyfit(x,y,6)
```

x=0:0.1:1y=[-0.447,1.978,3.28,6.16,7.08,7.34,7.66,9.56,9.48,9.3,11.2] plot(x,y,'k.','markersize',25) axis([0 1.3 -2 16]) p3=polyfit(x,y,3)16 p6=polyfit(x,y,6) 14 t=0:0.1:1.2 12 s=polyval(p3,t) 10 s1=polyval(p6,t)8 hold on 6 plot(t,s,'r-','linewidth',2) plot(t,s1,'b--','linewidth',2) grid on

0.2

0.4

0.6

0.8

1.2

例2 用切削机床进行金属品加工时,为了适当地调整机床,需要测定刀具的磨损速度.在一定的时间测量刀具的厚度,得数据如表所示:

切削时间 t/h	0	1	2	3	4	5	6	7	8
刀具厚度 y/cm	30.0	29.1	28.4	28.1	28.0	27.7	27.5	27.2	27.0
	-					-			
切削时间 t/h	9	10	11	12	13	14	15	16	
刀具厚度 y/cm	26.8	26.5	26.3	26.1	25.7	25.3	24.8	24.0	

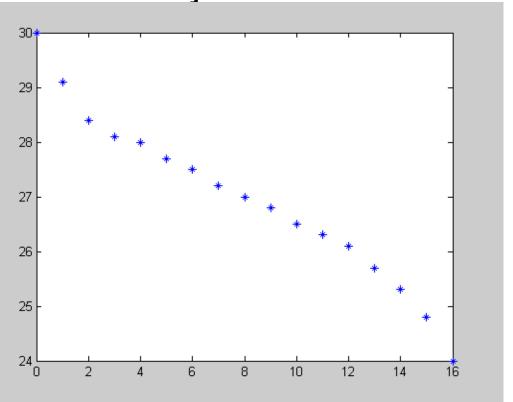
解: 描出散点图, 在命令窗口输入:

t=[0:1:16]

y=[30.0 29.1 28.4 28.1 28.0 27.7 27.5 27.2 27.0 26.8

26.5 26.3 26.1 25.7 25.3 24.8 24.0]

plot(t,y,'*')



解: 描出散点图, 在命令窗口输入:

t=[0:1:16]

y=[30.0 29.1 28.4 28.1 28.0 27.7 27.5 27.2 27.0 26.8

26.5 26.3 26.1 25.7 25.3

plot(t,y,'*')

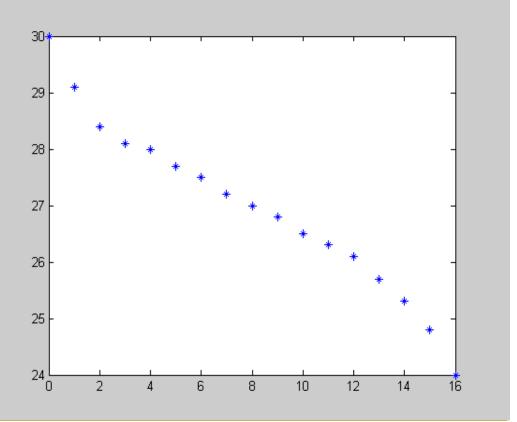
a=polyfit(t,y,1)

a = -0.3012 29.3804

hold on

y1=-0.3012*t+29.3804

plot(t, y1), hold off



例2 用切削机床进行金属品加工时,为了适当地调整机床,需要测定刀具的磨损速度.在一定的时间测量刀具的厚度,得数据如表所示:

切削时间 t/h	0	1	2	3	4	5	6	7	8
刀具厚度 y/cm	30.0	29.1	28.4	28.1	28.0	27.7	27.5	27.2	27.0
切削时间 t/h	9	10	11	12	13	14	15	16	
刀具厚度 y/cm	26.8	26.5	26.3	26.1	25.7	25.3	24.8	24.0	

拟合曲线为: y=-0.3012t+29.3804

例3 一个15.4cm×30.48cm的混凝土柱在加压实验中的应力-应变关系测试点的数据如表所示

$\sigma/(N/m^2)$	1.55	2.47	2. 93	3. 03	2.89
ε	500×10 ⁻⁶	1000×10 ⁻⁶	1500×10 ⁻⁶	2000×10 ⁻⁶	2375×10 ⁻⁶
$\sigma/\varepsilon/(N/m^2)$	3.103×10 ³	2.465×10^3	1.953×10 ³	1.517×10^3	1.219×10 ³

已知应力-应变关系可以用一条指数曲线来描述,即假设

$$\sigma = k_1 \varepsilon e^{-k_2 \varepsilon}$$

式中, σ 表示应力, 单位是 N/m²; ε 表示应变.

已知应力-应变关系可以用一条指数曲线来描述,即假设

$$\sigma = k_1 \varepsilon e^{-k_2 \varepsilon}$$

式中, σ 表示应力, 单位是 N/m²; ε 表示应变.

解 选取指数函数作拟合时,在拟合前需作变量代换,

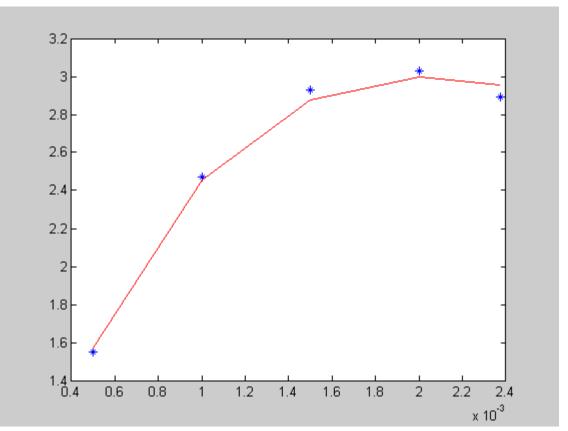
化为 k_1, k_2 的线性函数.

于是,
$$\ln \frac{\sigma}{\varepsilon} = \ln k_1 - k_2 \varepsilon$$
令 $z = \ln \frac{\sigma}{\varepsilon}$, $a_0 = -k_2$, $a_1 = \ln k_1$
即 $z = a_0 \varepsilon + a_1$

在命令窗口输入:

 $\begin{array}{l} x = [500*1.0e-6\ 1000*1.0e-6\ 1500*1.0e-6\ 2000*1.0e-6\ 2375*1.0e-6]; \\ y = [3.103*1.0e+3\ 2.465*1.0e+3\ 1.953*1.0e+3\ 1.517*1.0e+3 \end{array}$

1.219*1.0e+3]; z = log(y);a = polyfit(x,z,1);a0=a(1,1);k1=exp(a(1,2));w=[1.55 2.47 2.93 3.03 1 **plot**(x,w,'*') hold on y1=k1*x.*exp(a0*x);**plot(x,y1,'r-')**



已知应力-应变关系可以用一条指数曲线来描述,即假设

$$\sigma = k_1 \varepsilon e^{-k_2 \varepsilon}$$

式中, σ 表示应力, 单位是 N/m²; ε 表示应变.

$$\Leftrightarrow z = \ln \frac{\sigma}{\varepsilon}, \ a_0 = -k_2, \ a_1 = \ln k_1, \ \ \text{in } z = a_0 \varepsilon + a_1$$

求得
$$a_0 = -k_2 = -494.5209$$
, $a_1 = \ln k_1 = 8.3009$,

于是
$$k_1 = 4.0275 \times 10^3, k_2 = 494.5209$$

拟合曲线为: $\sigma = 4.0275 \times 10^3 \varepsilon e^{-494.5209\varepsilon}$

在实际应用中常见的拟合曲线有:

直线
$$y = a_0 x + a_1$$

多项式
$$y = a_0 x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_n$$
 一般 $n=2, 3$, 不宜过高.

双曲线(一支)
$$y = \frac{a_0}{x} + a_1$$

指数曲线
$$y = ae^{bx}$$

2. 非线性曲线拟合: lsqcurvefit.

x=lsqcurvefit(fun, x0, xdata, ydata)

[x, resnorm]=lsqcurvefit(fun, x0, xdata, ydata)

功能:根据给定的数据 xdata, ydata (对应点的横, 纵坐标),按函数文件 fun 给定的函数,以x0 为初值作最小二乘拟合,返回函数 fun中的系数向量x和残差的平方和resnorm.

例4 已知观测数据点如表所示

\overline{x}	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
y	3.1	3.27	3.81	4.5	5.18	6	7.05	8.56	9.69	11.25	13.17

求三个参数 a, b, c 的值, 使得曲线 $f(x)=ae^x+bx^2+cx^3$ 与已知数据点在最小二乘意义上充分接近.

首先编写存储拟合函数的函数文件.

function f=nihehanshu(x,xdata) f=x(1)*exp(xdata)+x(2)*xdata.^2+x(3)*xdata.^3

保存为文件 nihehanshu.m

例4 已知观测数据点如表所示

x	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
y	3.1	3.27	3.81	4.5	5.18	6	7.05	8.56	9.69	11.25	13.17

求三个参数 a, b, c的值, 使得曲线 $f(x)=ae^x+bx^2+cx^3$ 与已知数据点在最小二乘意义上充分接近.

编写下面的程序调用拟合函数.

xdata=0:0.1:1; ydata=[3.1,3.27,3.81,4.5,5.18,6,7.05,8.56,9.69,11.25,13.17]; x0=[0,0,0];

[x,resnorm]=lsqcurvefit(@nihehanshu,x0,xdata,ydata)

编写下面的程序调用拟合函数.

xdata=0:0.1:1; ydata=[3.1,3.27,3.81,4.5,5.18,6,7.05,8.56,9.69,11.25,13.17]; x0=[0,0,0]; [x,resnorm]=lsqcurvefit(@nihehanshu,x0,xdata,ydata)

程序运行后显示

 $x = 3.0022 \quad 4.0304 \quad 0.9404$

resnorm = 0.0912

例4 已知观测数据点如表所示

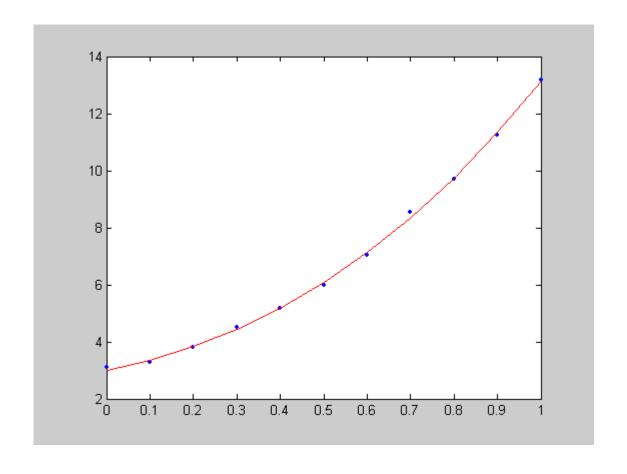
\overline{x}	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
y	3.1	3.27	3.81	4.5	5.18	6	7.05	8.56	9.69	11.25	13.17

求三个参数 a, b, c 的值, 使得曲线 $f(x)=ae^x+bx^2+cx^3$ 与已知数据点在最小二乘意义上充分接近.

说明: 最小二乘意义上的最佳拟合函数为

$$f(x) = 3e^x + 4.03x^2 + 0.94x^3$$
.

此时的残差是: 0.0912.



拟合函数为: $f(x)=3e^x+4.03x^2+0.94x^3$.

作业:

1. 已知观测数据点如表所示

x	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9	1
y	3.1	3.27	3.81	4.5	5.18	6	7.05	8.56	9.69	11.25	13.17

求用三次多项式进行拟合的曲线方程.

2. 已知观测数据点如表所示

x	1.6	2.7	1.3	4.1	3.6	2.3	0.6	4.9	3	2.4
y	17.7	49	13.1	189.4	110.8	34.5	4	409.1	65	36.9

求a, b, c的值, 使得曲线 $f(x)=ae^x+b\sin x+c\ln x$ 与已知数据点在最小二乘意义上充分接近.

一种新药用于临床之前,必须设计给药方案.在快速静脉注射的给药方式下,所谓给药方案是指,每次注射剂量多大,间隔时间多长.

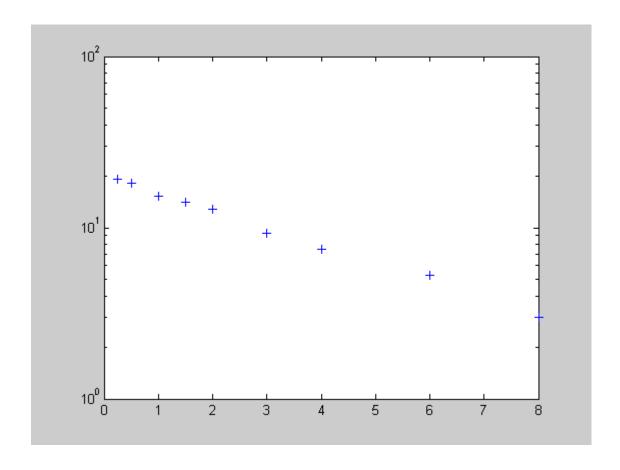
药物进入机体后随血液输送到全身,在这个过程中不断地被 吸收,分布,代谢,最终排除体外.药物在血液中的浓度,即单 位体积血液中的药物含量,称血药浓度.在最简单的一室模型 中,将整个机体看作一个房室,称中心室,室内的血药浓度是 均匀的. 快速静脉注射后, 浓度立即上升; 然后逐渐下降. 当浓 度太低时, 达不到预期的治疗效果; 血药浓度太高, 又可能导 致药物中毒或副作用太强. 临床上, 每种药物有一个最小有效 浓度 c_1 和一个最大治疗浓度 c_2 . 设计给药方案时,要使血药浓 度保持在 c_1 - c_2 之间. 设本题所研究药物的最小有效浓度 $c_1=10$, 最大治疗浓度 $c_2=25 (\mu g/ml)$

显然,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.为此,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 300 mg后,在一定时刻 t (小时)采集血样,测得血药浓度c

如表: 血药浓度c(t) 的测试数据

t	0.25	0.5	1	1.5	2	3	4	6	8
c	19.21	18.15	15.36	14.10	12.89	9.32	7.45	5.24	3.01



 $t \, \Box \, \log c$ 近似直线关系,即 c(t) 有按负指数规律减少的趋势.

1. 确定血药浓度的变化规律

假设: a) 药物向体外排除的速率与中心室的血药浓度成正比, 比例系数为 k(>0), 称排除速率.

b) 中心室血液容积为常数 V, t=0 瞬时注入药物的剂量为 d, 血药浓度立即为 $\frac{d}{V}$.

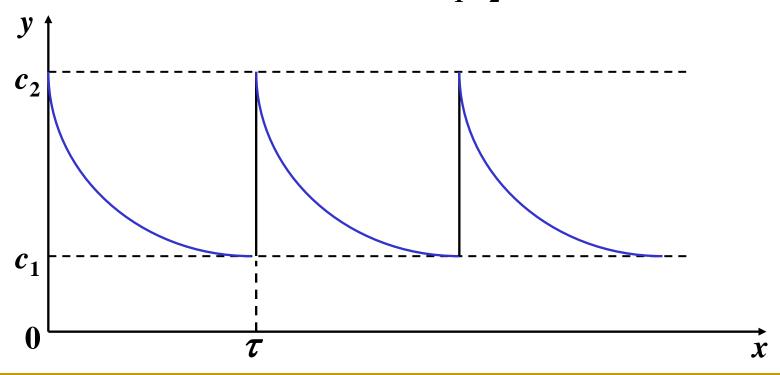
由假设 a), 中心室的血药浓度 c(t)应满足微分方程 $\frac{dc}{dt} = -kc$ 由假设 b), 方程的初始条件为: $c(0) = \frac{d}{V}$.

求解得: $c(t) = \frac{d}{V}e^{-kt}$. 即血药浓度c(t)按指数规律下降.

2. 给药方案设计

简单实用的给药方案是:

每隔一定时间 τ , 重复注入固定剂量 D, 使血药浓度 c(t) 呈周期性变化, 并保持在 c_1 - c_2 之间.



2. 给药方案设计

简单实用的给药方案是:

每隔一定时间 τ , 重复注入固定剂量 D, 使血药浓度 c(t) 呈周期性变化, 并保持在 c_1 - c_2 之间.

为此,初次剂量需加大到 D_0 .

由式
$$c(t) = \frac{d}{V}e^{-kt}$$
 得到:

$$D_0 = Vc_2, D = V(c_2 - c_1), \tau = \frac{1}{k} \ln \frac{c_2}{c_1}$$

显然, 当 c_1 , c_2 给定后, 要确定给药方案 $\{D_0, D, \tau\}$, 必须知道参数 V 和 k.

2. 由实验数据作曲线拟合以确定参数

为了用线性最小二乘法拟合 $c(t) = \frac{d}{V}e^{-kt}$ 的系数 V 和 k, 先取对数得

$$\ln c = \ln \frac{d}{V} - kt$$

记
$$y = \ln c$$
, $a_1 = -k$, $a_2 = \ln \frac{d}{V}$

问题化为由数据 t_i , y_i ($i=1,\dots,8$) 拟合直线

$$y = a_1 t + a_2$$

用Matlab作线性最小二乘法拟合,得到

$$a_1 = -0.2347, a_2 = 2.9943.$$

为了用线性最小二乘法拟合 $c(t) = \frac{d}{V}e^{-kt}$ 的系数 V 和 k, 先取对数得

$$\ln c = \ln \frac{d}{V} - kt$$

记
$$y = \ln c$$
, $a_1 = -k$, $a_2 = \ln \frac{d}{V}$

问题化为由数据 t_i , y_i ($i=1,\dots,8$) 拟合直线

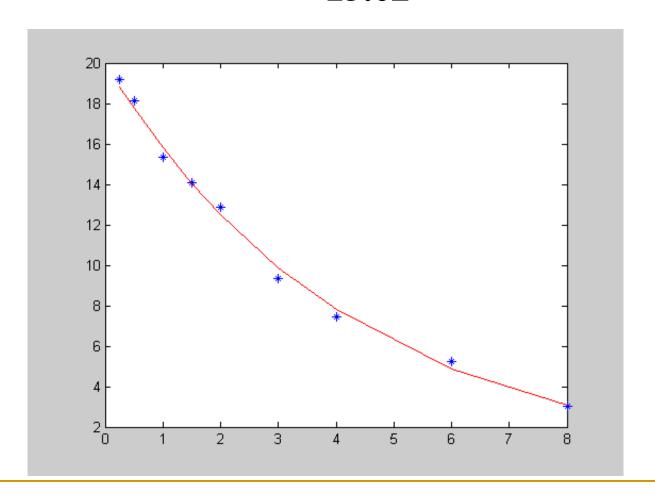
$$y = a_1 t + a_2$$

用Matlab作线性最小二乘法拟合,得到

$$a_1 = -0.2347, a_2 = 2.9943.$$

由实验数据 d=300 (mg) 算出: k=0.2347, V=15.02.

拟合曲线为:
$$c(t) = \frac{300}{15.02}e^{-0.2347t}$$



3. 结论

将 k, V 和给出的 c_1 =10, c_2 =25 代入

$$\ln c = \ln \frac{d}{V} - kt$$

得: D_0 =375.5, D=225.3, τ = 3.9.

给药方案不妨定为:

 D_0 =375 mg, D=225 mg, τ = 4 小时.