



# 数值计算与数据处理

## 第9讲



# 数值计算概述

---

## 数值计算的必要性:

- 实际工程问题的微分方程往往很复杂，不能用符号运算获得解析解。
- 对于实际工程问题，满足工程精度要求的若干个点的近似解已经够用，没有必要计算精确解。



# 数值计算概述

---

- 1. 数值计算方法
- 2. 微分方程的数值计算
- 3. 数值积分
- 4. 数据拟合与插值

# 9.1 微分方程的数值计算方法

设  $x_{i+1} - x_i = h, i = 0, 1, 2, \dots, n-1, \dots$  , 可以用以下离散化方法

求解微分方程:

$$\begin{cases} y' = f(x, y) \\ y(x_0) = y_0 \end{cases}$$

1、用差商代替导数(欧拉法)

若步长 $h$ 较小, 则有

$$y'(x) \approx \frac{y(x+h) - y(x)}{h}$$

故有公式:

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + hf(x_i, y_i) \\ y_0 = y(x_0) \end{cases} \quad i = 0, 1, 2, \dots, n-1$$

# 9.1 微分方程的数值计算方法

## 2、使用数值积分(改进欧拉法)

对方程 $y'=f(x,y)$ , 从 $x_i$ 到 $x_{i+1}$ 积分, 利用梯形公式, 有:

$$y(x_{i+1}) - y(x_i) = \int_{x_i}^{x_{i+1}} f(t, y(t)) dt \approx \frac{x_{i+1} - x_i}{2} [f(x_i, y(x_i)) + f(x_{i+1}, y(x_{i+1}))]$$

故有公式:

$$\begin{cases} y_{i+1} = y_i + \frac{h}{2} [f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1})] \\ y_0 = y(x_0) \end{cases}$$

在实际应用时, 结合欧拉公式使用:

$$\begin{cases} y_{i+1}^{(0)} = y_i + hf(x_i, y_i) \\ y_{i+1}^{(k+1)} = y_i + \frac{h}{2} [f(x_i, y_i) + f(x_{i+1}, y_{i+1}^{(k)})] \quad k = 0, 1, 2, \dots \end{cases}$$

对于给定的精度  $\varepsilon$ , 当满足  $|y_{i+1}^{(k+1)} - y_{i+1}^{(k)}| < \varepsilon$  时, 取  $y_{i+1} = y_{i+1}^{(k+1)}$

然后继续下一步  $y_{i+2}$  的计算

# 9.1 微分方程的数值计算方法

## 3、使用泰勒公式

包括龙格-库塔法(Runge-Kutta)、线性多步法等方法。

根据一阶精度的拉格朗日中值定理，对于微分方程有：

$$y' = f(x, y), y(i+1) = y(i) + h * K1, K1 = f(x_i, y_i)$$

用点 $x_i$ 处的斜率 $K1$ 与右端点 $x_{i+1}$ 处的斜率 $K2$ 的算术平均值作为平均斜率 $K^*$ 的近似值，得到二阶精度的改进拉格朗日中值定理：

$$y(i+1) = y(i) + [h * (K1 + K2) / 2]$$

$$K1 = f(x_i, y_i)$$

$$K2 = f(x(i) + h, y(i) + h * K1)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} y_{i+1} = y_i + \frac{h}{6} (K_1 + 2K_2 + 2K_3 + K_4) \\ K_1 = f(x_i, y_i) \\ K_2 = f(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2} K_1) \\ K_3 = f(x_i + \frac{h}{2}, y_i + \frac{h}{2} K_2) \\ K_4 = f(x_i + h, y_i + h K_3) \end{array} \right.$$



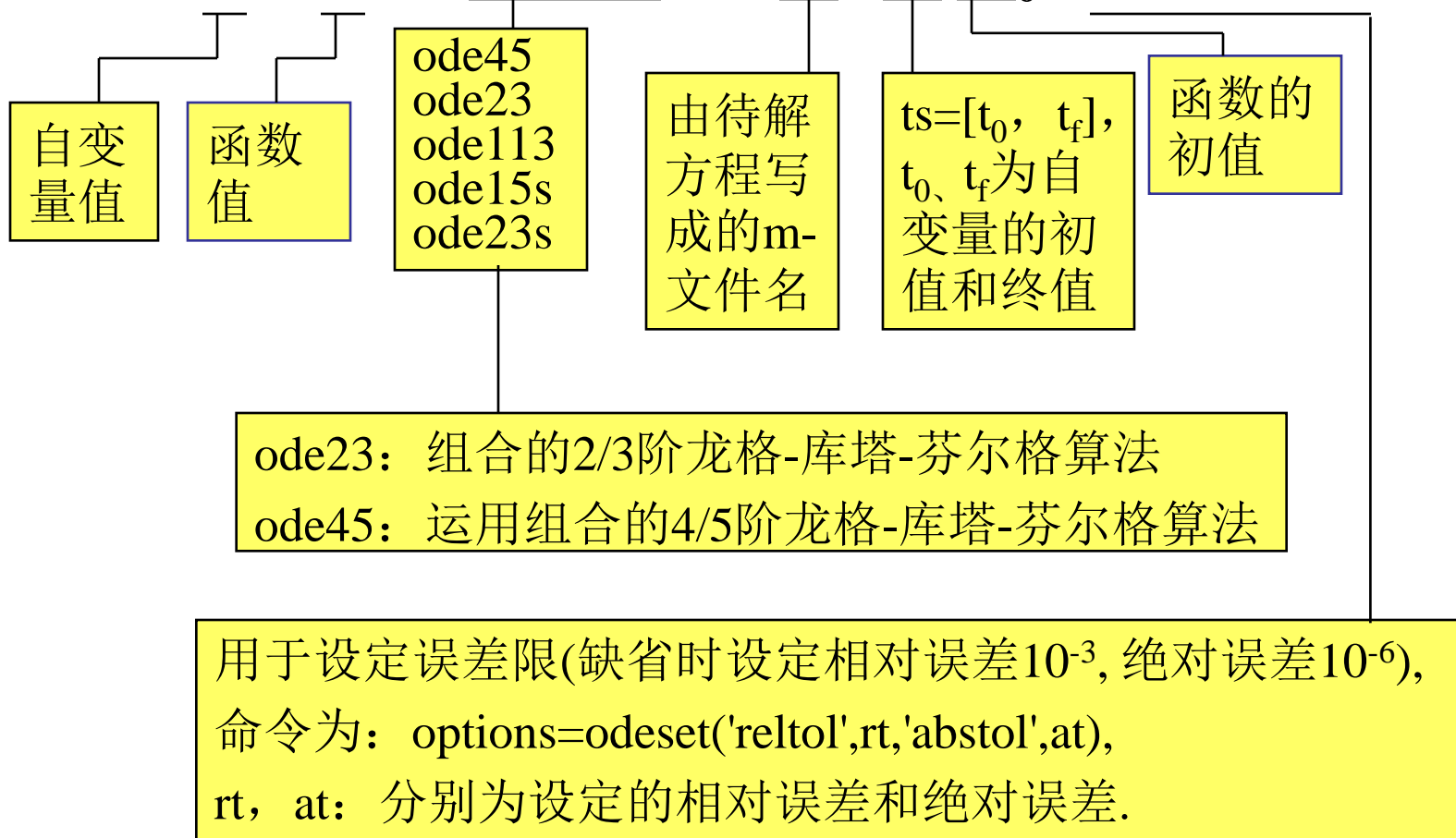
## 9.1 微分方程的数值计算方法

### 数值公式的精度

- 当一个数值公式的截断误差可表示为 $O(h^{k+1})$ 时( $k$ 为正整数,  $h$ 为步长), 称它是一个 $k$ 阶公式。
- $k$ 越大, 则数值公式的精度越高。
- 欧拉法是一阶公式, 改进的欧拉法是二阶公式。
- 龙格-库塔法有二阶公式和四阶公式。
- 线性多步法有四阶阿达姆斯(Adams)外插公式和内插公式。

## 9.1 微分方程的数值计算

**[t, x]=solver(odefun, ts, x<sub>0</sub>, options)**





## 9.1 微分方程的数值计算

微分方程(组)的几种类型:

➤ 显式微分方程

$$y' = f(t, y) \quad y(t_0) = y_0$$

刚性方程: ode15s、ode23s、ode23b、ode23t

非刚性方程: ode45、ode23、ode113

➤ 微分代数方程

$$M(t, y)y' = f(t, y) \quad y(t_0) = y_0$$

➤ 延时微分方程(dde23)

$$y' = f(t, y(t), y(t - \tau_1), \dots, y(t - \tau_k))$$

## 9.1 微分方程的数值计算

注意:

使用Matlab软件求数值解时，高阶微分方程必须等价地变换成一阶微分方程组。

$$y^{(n)} = f(t, y, y' \cdots y^{(n-1)})$$

$$y'' = \frac{1}{5} \sqrt{1 + y'^2}$$

$$y_1' = y_2$$

$$y_2' = y_3$$

$$\vdots$$

$$y_n' = f(t, y_1, y_2 \cdots y_{n-1})$$

$$\begin{cases} y_1' = y_2 \\ y_2' = \frac{1}{5} \sqrt{1 + y_1^2} / (1 - t) \end{cases}$$

# 9.1 微分方程的数值计算

注意:

➤在解n个未知函数的方程组时，x0和x均为n维向量，m文件中的待解方程组应以x的分量形式处理。

1.建立m-文件myfun.m

```
function dy=myfun(t,y)
dy=zeros(2,1);
dy(1)=y(2);
dy(2)=1/5*sqrt(1+y(1)^2)/(1-t);
```

$$\begin{cases} y_1' = y_2 \\ y_2' = \frac{1}{5} \sqrt{1 + y_1^2} / (1 - t) \end{cases}$$

2. 初始条件：x0=0,xf=1

主程序

```
[x,y]=ode15s('myfun',[x0 xf],[0 0]);
plot(x,y(:,1))
```



## 例：二阶微分方程的降阶

$$\begin{cases} \frac{d^2x}{dt^2} - 1000(1 - x^2)\frac{dx}{dt} - x = 0 \\ x(0) = 2, x'(0) = 0 \end{cases}$$

降阶处理：

令  $y_1 = x$ ,  $y_2 = y_1'$

则微分方程变为一阶微分方程组

$$\begin{cases} y_1' = y_2 \\ y_2' = 1000(1 - y_1^2)y_2 - y_1 \\ y_1(0) = 2, y_2(0) = 0 \end{cases}$$

## 例：二阶微分方程

$$\begin{cases} y_1' = y_2 \\ y_2' = 1000(1 - y_1^2)y_2 - y_1 \\ y_1(0) = 2, y_2(0) = 0 \end{cases}$$

1、建立m-文件vdp1000.m如下：

```
function dy=vdp1000(t,y)
```

```
dy=zeros(2,1);
```

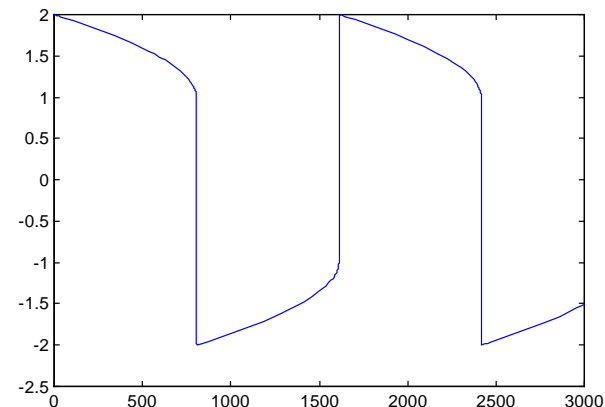
```
dy(1)=y(2);
```

```
dy(2)=1000*(1-y(1)^2)*y(2)-y(1);
```

2、取 $t_0=0$ ， $t_f=3000$ ，输入命令：

```
[T,Y]=ode15s('vdp1000',[0 3000],[2 0]);
```

```
plot(T,Y(:,1),'-')
```



# 例：微分方程组

## 解微分方程组

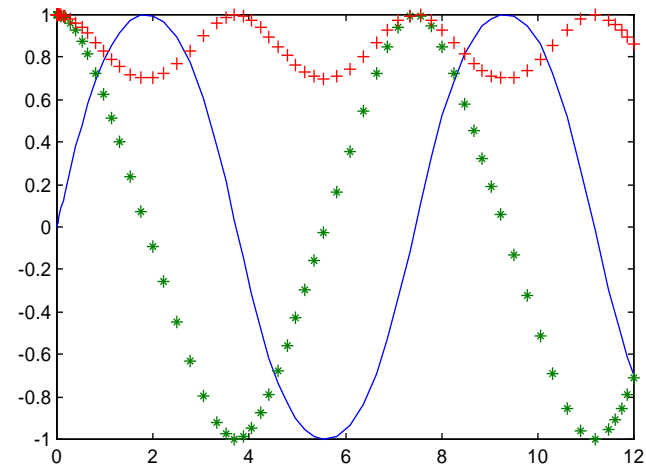
$$\begin{cases} y_1' = y_2 y_3 \\ y_2' = -y_1 y_3 \\ y_3' = -0.51 y_1 y_2 \\ y_1(0) = 0, y_2(0) = 1, y_3(0) = 1 \end{cases}$$

1、建立m-文件rigid.m如下：

```
function dy=rigid(t,y)
dy=zeros(3,1);
dy(1)=y(2)*y(3);
dy(2)=-y(1)*y(3);
dy(3)=-0.51*y(1)*y(2);
```

2、取t0=0，tf=12，输入命令：

```
[T,Y]=ode45('rigid',[0 12],[0 1 1]);
plot(T,Y(:,1),'-',T,Y(:,2),'*',T,Y(:,3),'+')
```



## 例：微分代数方程组

$$\begin{cases} (m_1 + m_2)x'' - (m_2 L \sin \theta)\theta'' = m_2 L(\theta')^2 \cos \theta \\ (m_1 + m_2)y'' - (m_2 L \cos \theta)\theta'' = m_2 L(\theta')^2 \sin \theta - (m_1 + m_2)g \\ (-L \sin \theta)x'' + (L \cos \theta)y'' + (L^2 \theta')\theta'' = -gL \cos \theta \end{cases}$$

$$M(t, q)q' = f(t, q) \quad q(t_0) = q_0 \quad q = [x \quad x' \quad y \quad y' \quad \theta \quad \theta']^T$$

$$\begin{cases} x' = x' \\ (m_1 + m_2)x'' - (m_2 L \sin \theta)\theta'' = m_2 L(\theta')^2 \cos \theta \\ y' = y' \\ (m_1 + m_2)y'' - (m_2 L \cos \theta)\theta'' = m_2 L(\theta')^2 \sin \theta - (m_1 + m_2)g \\ \theta' = \theta' \\ (-L \sin \theta)x'' + (L \cos \theta)y'' + (L^2 \theta')\theta'' = -gL \cos \theta \end{cases}$$

## 例：微分代数方程组

```
function M=mass(t,y,m1,m2,L,g)
```

```
M=zeros(6,6);
```

```
M(1,1)=1;
```

```
M(2,2)=m1+m2;
```

```
M(2,6)=-m2*L*sin(y(5));
```

```
M(3,3)=1;
```

```
M(4,4)=m1+m2;
```

```
M(4,6)=m2*L*cos(y(5));
```

```
M(5,5)=1;
```

```
M(6,2)=-L*sin(y(5));
```

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & m_2 L \sin \theta & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & m_1 + m_2 & 0 & m_2 L \cos \theta \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -L \sin \theta & 0 & L \cos \theta & 0 & L^2 \theta' \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} y(1) = x \\ y(2) = x' \\ y(3) = y \\ y(4) = y' \\ y(5) = \theta \\ y(6) = \theta' \end{cases}$$



## 例：微分代数方程组

```
function dydt=massode(t,y,m1,m2,L,g)
dydt=[
y(2);
m2*L*y(6)^2*cos(y(5));
y(4);
m2*L*y(6)^2*sin(y(5)-(m1+m2))*g;
y(6);
-g*L*cos(y(5));
];
```

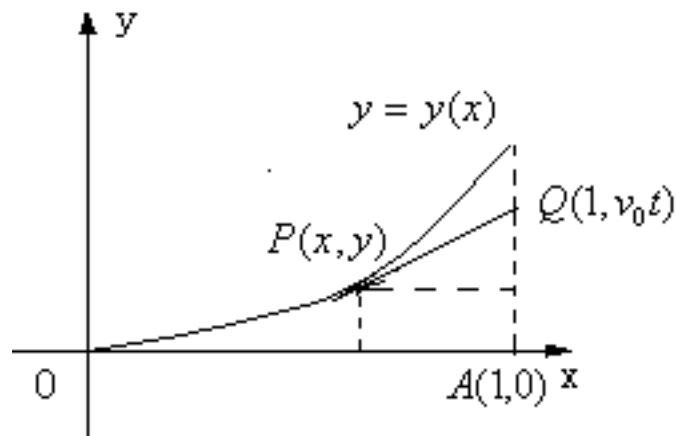
```
m=0.1;m2=0.1;L=1;g=9.81;
tspan=linspace(0,4,25);
y0=[0 4 2 20 -pi/2 2];
options=odeset('Mass',@mass);
options=odeset('RelTol',1e-4);
[t y]=ode45(@massode,tspan,y0,options,m1,m2,L,g);
```

$$f(t, y) = \begin{bmatrix} x' \\ m_2 L (\theta')^2 \cos \theta \\ y' \\ m_2 L (\theta')^2 \sin \theta - (m_1 + m_2) g \\ \theta' \\ -gL \cos \theta \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} y(1) = x \\ y(2) = x' \\ y(3) = y \\ y(4) = y' \\ y(5) = \theta \\ y(6) = \theta' \end{cases}$$

## 例：导弹跟踪问题

设位于坐标原点的甲舰向位于x轴上点 $A(1, 0)$ 处的乙舰发射导弹，导弹头始终对准乙舰.如果乙舰以最大的速度 $v_0$ (是常数)沿平行于y轴的直线行驶，导弹的速度是 $5v_0$ ，求导弹运行的曲线方程。又乙舰行驶多远时，导弹将它击中？



## 例：解析法求导弹跟踪问题

假设导弹在 $t$ 时刻的位置为 $P(x(t), y(t))$ , 乙舰位于 $Q(1, v_0 t)$

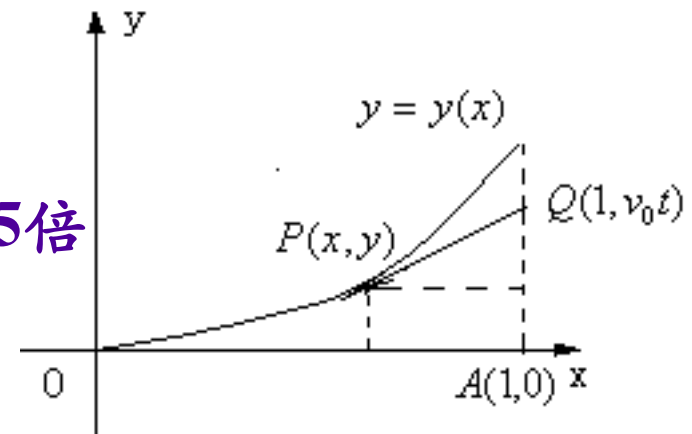
由于导弹头始终对准乙舰, 故此时直线 $PQ$ 就是导弹的轨迹曲线弧 $OP$ 在点 $P$ 处的切线

即有 
$$y' = \frac{v_0 t - y}{1 - x}$$

即 
$$v_0 t = (1 - x)y' + y \quad (1)$$

又根据题意, 弧 $OP$ 的长度为 $|AQ|$  的5倍

即 
$$\int_0^x \sqrt{1 + y'^2} dx = 5v_0 t \quad (2)$$



## 例：解析法求导弹跟踪问题

由(1),(2)消去 $t$ 整理得方程：

$$(1-x)y'' = \frac{1}{5}\sqrt{1+y'^2} \quad (3)$$

初值条件为：  $y(0) = 0, y'(0) = 0$

方程的解即为导弹的运行轨迹

$$y = -\frac{5}{8}(1-x)^{\frac{4}{5}} + \frac{5}{12}(1-x)^{\frac{6}{5}} + \frac{5}{24}$$

当  $x=1$  时，即  $y = \frac{5}{24}$  当乙舰航行到点  $(1, \frac{5}{24})$  处时被导弹击中，被击中时间为  $t = \frac{y}{v_0} = \frac{5}{24v_0}$ 。若  $v_0 = 1$  则在  $t = 0.21$  处被击中。

# 例：数值法求导弹跟踪问题

令 $y_1=y, y_2=y_1'$ ，将方程（3）化为一阶微分方程组

1. 建立m-文件eq1.m

```
function dy=eq1(x,y)
```

```
dy=zeros(2,1);
```

```
dy(1)=y(2);
```

```
dy(2)=1/5*sqrt(1+y(1)^2)/(1-x);
```

$$(1-x)y'' = \frac{1}{5}\sqrt{1+y^2}$$

$$\begin{cases} y_1' = y_2 \\ y_2' = \frac{1}{5}\sqrt{1+y_1^2}/(1-x) \end{cases}$$

2. 取 $x_0=0, x_f=0.9999$ ，建立主程序ff6.m如下：

```
x0=0, xf=0.9999
```

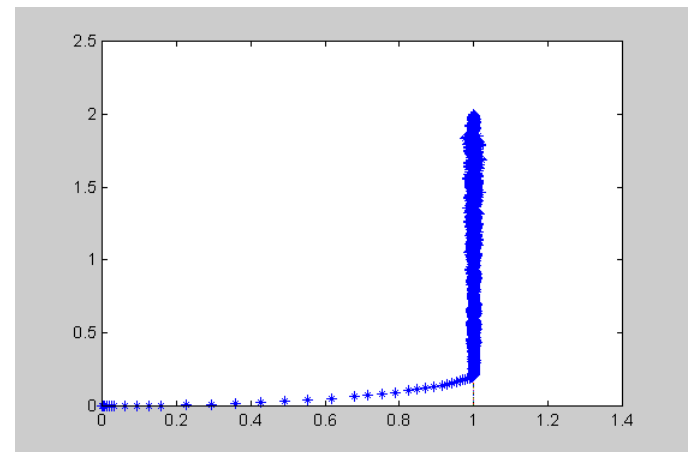
```
[x,y]=ode15s('eq1',[x0 xf],[0 0]);
```

```
plot(x,y(:,1), 'b.')
```

```
hold on
```

```
y=0:0.01:2;
```

```
plot(1,y,'b*')
```



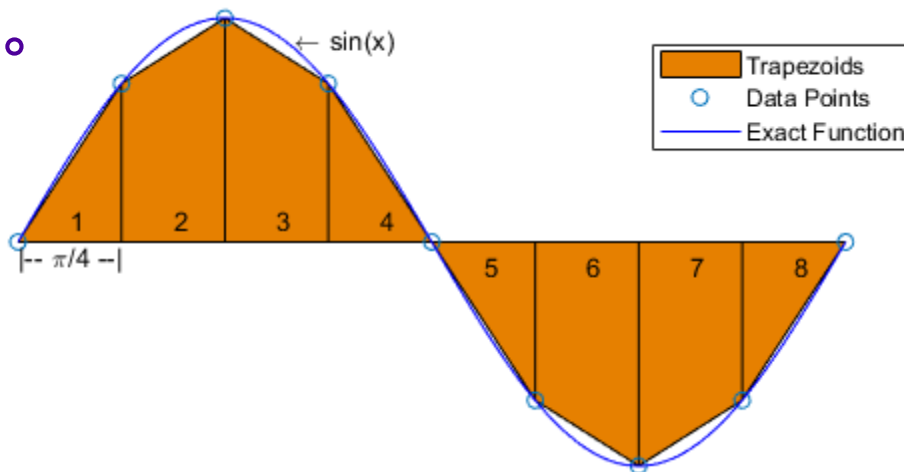
## 9.3 数值积分

**trapz**函数通过梯形法计算近似积分，调用格式为：

➤  $Q = \text{trapz}(Y)$

■ 如果  $Y$  为向量，计算由坐标  $(i, Y(i))$  确定一组数据点构成的曲线积分。

■ 如果  $Y$  为矩阵，计算由坐标  $(i, Y(i, 1:\text{end}))$  确定一组数据点构成的曲线积分。即对每列求积分并返回积分值的行向量。



## 9.3 数值积分

➤  $Q = \text{trapz}(X,Y)$

■ 计算由坐标(X,Y)确定一组数据点构成的曲线积分。

■ X 指定数据点的 x 坐标，X 必须与 Y 的积分维度大小相同。

例如：

```
X = [1 2.5 7 10];
```

```
Y = [5.2 7.7 9.6 13.2];
```

```
trapz(X,Y)
```

```
ans=
```

```
82.8
```

## 9.3 数值积分

➤  $Q = \text{trapz}(Y, \text{dim})$

其中Y为矩阵。

➤  $Q = \text{trapz}(X, Y, \text{dim})$

其中X为向量，Y为矩阵。

沿维度 dim 求积分。dim为1表示按列积分，返回行向量。dim为2表示按行积分，返回列向量。

例如：

$X = [1 \ 2.5 \ 7 \ 10];$

$Y = [5.2 \ 7.7 \ 9.6 \ 13.2;$

$4.8 \ 7.0 \ 10.5 \ 14.5;$

$4.9 \ 6.5 \ 10.2 \ 13.8];$

$Q1 = \text{trapz}(X, Y, 2)$

$Q2 = \text{trapz}(X, Y', 1)$



## 9.4 数据插值与拟合

### ➤ 数据插值

通过原始数据计算一些新的离散数据点。

### ➤ 曲线拟合

从一些离散的数据中推导出两者之间的数学解析关系。

函数	说明
<code>interp1</code>	一维插值
<code>polyfit</code>	最小二乘法曲线拟合
<code>polyval</code>	多项式函数值计算



## 9.4.1 数据插值

### 1、一维插值

`interp1(x,y,xi,插值算法)`

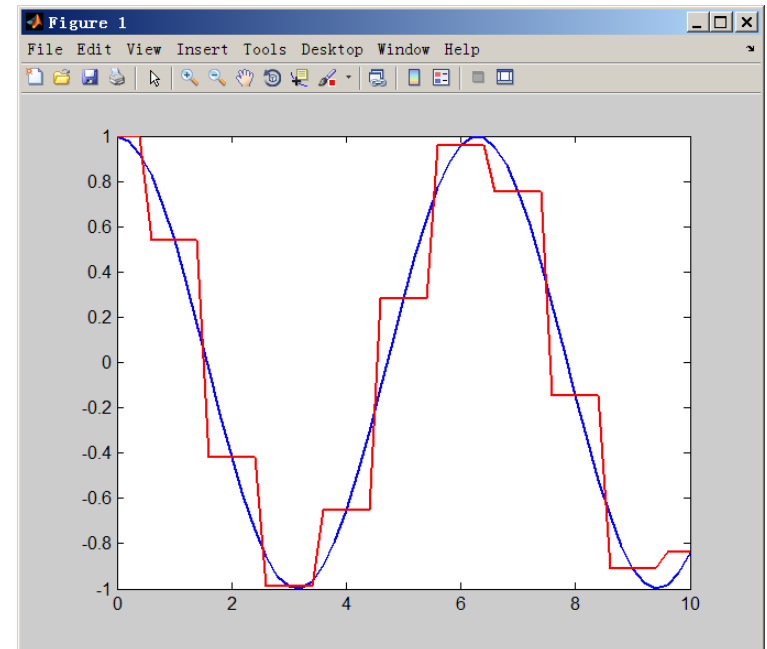
`yi = interp1(x, y, xi, method)`

其中：

- \* `x`和`y`为向量，为原始数据(自变量和对应的函数值)。
- \* `xi`为需要计算的插值点
- \* `method`指定插值计算使用的算法，可以为  
`nearest` (最近点等值)、`linear`(线性插值，即直线)、`spline`(三次分段样条插值)。

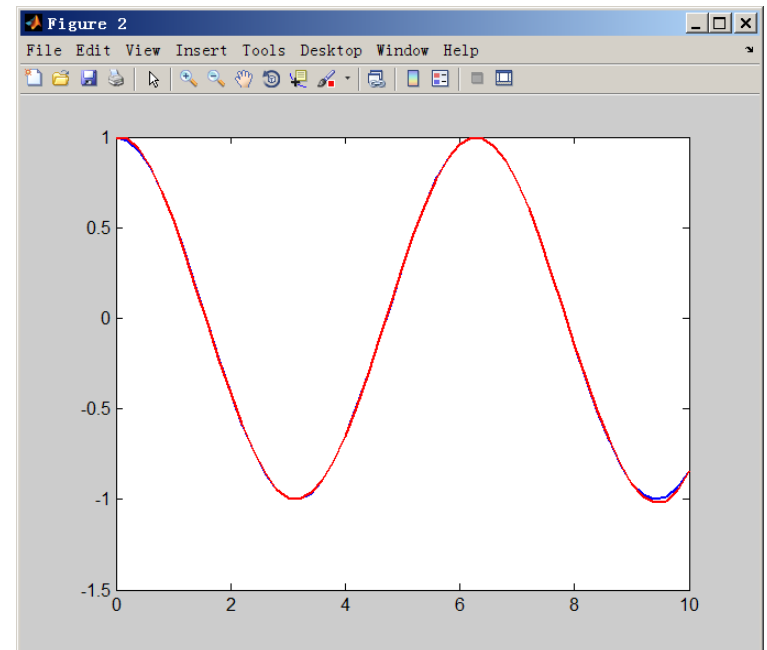
## 9.4.1 数据插值

```
x = 0:10;  
y = cos(x);  
xi = 0:0.2:10;  
yi=cos(xi);  
yin = interp1(x,y,xi,'nearest');  
plot(xi,yi,'LineWidth',1.5)  
hold on  
plot(xi,yin,'-r','LineWidth',1.5)
```



## 9.4.1 数据插值

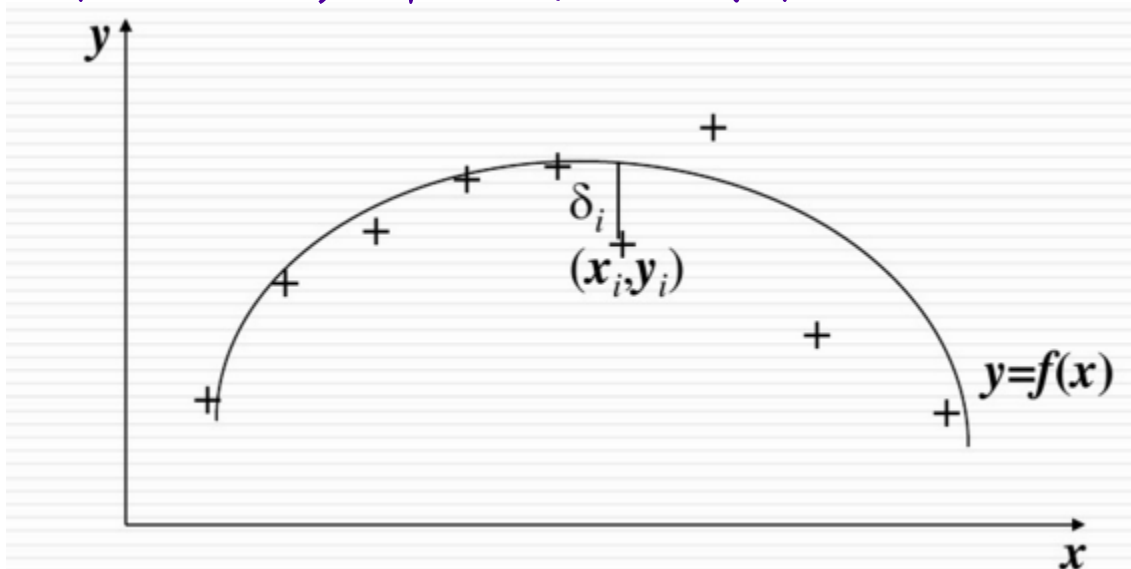
```
x = 0:10;  
y = cos(x);  
xi = 0:0.2:10;  
yi=cos(xi);  
yis = interp1(x,y,xi, 'spline');  
plot(xi,yi,'LineWidth',1.5)  
hold on  
plot(xi,yis,'-r','LineWidth',1.5)
```



## 9.4.2 数据拟合

### ➤ 曲线拟合的目的

已知一组数据(二维), 即平面上 $n$ 个点,  $(x_i, y_i) \ i=1,2,\dots,n$   
寻求一个函数(曲线) $y=f(x)$ , 使得 $f(x)$ 在某种准则下与所有数据点最为接近, 即曲线拟合得最好。



$\delta_i$  为点  $(x_i, y_i)$  与曲线  $y = f(x)$  的距离

## 9.4.2 数据拟合

### ➤ 曲线拟合的常用解法—线性最小二乘法

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

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

其中  $a_1, a_2, \dots, a_m$  为待定系数

第二步：确定的准则(最小二乘准则):

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

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

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

## 9.4.2 数据拟合

### 多项式拟合

$$y = a_0 + a_1t + a_2t^2$$

$$y = a_0 + a_1e^{-t} + a_2te^{-t}$$

曲线拟合就是求得多项式的系数。

三组数据：(0.3,0.82)、(0.8,1.14)、(1.1,1.25)

`t = [0.3 0.8 1.1]';`

`Y = [0.82 1.14 1.25]';`

`T=[ones(3,1);t;t.^2];`

`A=inv(T)*Y`

$$\begin{bmatrix} 1 & 0.3 & 0.3^2 \\ 1 & 0.8 & 0.8^2 \\ 1 & 1.1 & 1.1^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.82 \\ 1.14 \\ 1.25 \end{bmatrix}$$

## 9.4.2 数据拟合(确定多项式系数)

$$y = p_n x^n + p_{n-1} x^{n-1} + \dots + p_1 x + p_0$$

**p = polyfit(x,y,n)**

其中，x和y为参与曲线拟合计算的原始数据

n为进行拟合计算的多项式次数

函数的返回值是向量形式的多项式的系数。

**x=0:0.2:10;**

**y=0.25\*x+20\*sin(x);**

**p5=polyfit(x,y,5)**

**p5 =**

**0.0161 -0.6181 7.6911 -37.4106 60.9743 -8.4150**

$$y = 0.0161x^5 - 0.6181x^4 + 7.6911x^3 - 37.4106x^2 + 60.9743x - 8.415$$





## 9.4.2 数据拟合(确定拟合点的函数值)

如何计算拟合后各点的函数值?

`y = polyval(p,x)`

其中, `p`为多项式的系数, `x`为变量的数值  
`y`为变量`x`对应的函数值。

`x=0:0.2:10;`

`y=0.25*x+20*sin(x);`

`%5阶多项式拟合`

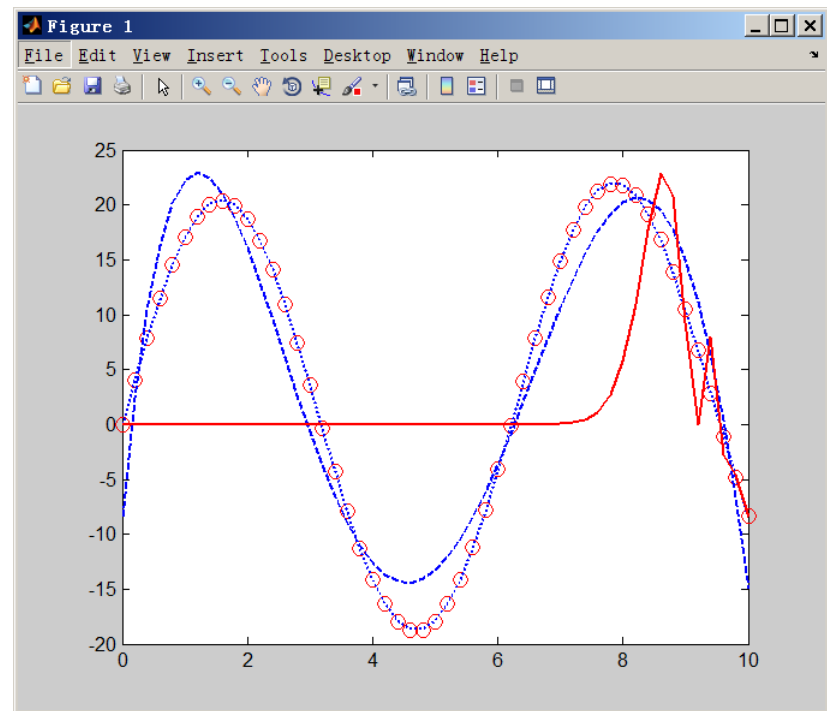
`p5=polyfit(x,y,5);`

`y5=polyval(p5,x);`

# 例：数据拟合的阶数选择

```
x=0:0.2:10;  
y=0.25*x+20*sin(x);  
%5阶多项式拟合  
p5=polyfit(x,y,5);  
y5=polyval(p5,x);  
%8阶多项式拟合  
p8=polyfit(x,y,8);  
y8=polyval(p8,x);  
%60阶多项式拟合  
p60=polyfit(x,y,60);  
y60=polyval(p60,x);  
plot(x,y,'ro',x,y5,'b--',x,y8,'m:',x,y60,'r-')
```

多项式拟合的阶数必须适中，  
不是阶数越高精度越高。





## 例：数据拟合精度分析

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

```
n=length(y);
```

```
mse5=sum((y-y5).^2)/n
```

```
mse5 =
```

```
13.1029
```

```
mse8=sum((y-y8).^2)/n
```

```
mse8 =
```

```
0.0036
```



---

$x_0=[0,3,5,7,9,11,12,13,14,15];$

$y_0=[0,1.2,1.7,2.0,2.1,2.0,1.8,1.2,1.0,1.6];$

---