# Métodos Numéricos Slides MATLAB - aulas práticas

#### Teresa Monteiro

Departamento de Produção e Sistemas

Escola de Engenharia

Universidade do Minho

tm@dps.uminho.pt

http://www.norg.uminho.pt/tm/

Ano lectivo 2014/15

## Nota introdutória

#### Como usar estes slides?

- são básicos, servem de tópicos de apoio às aulas Práticas
- o aluno poderá consultar outras fontes
- para explorar uma função deve usar o comando help:

```
>> help <nome da função>
```

#### Formato 1

```
>> format long
>> pi
ans = 3.14159265358979
>> format short % formato por defeito (mostra 4 cd)
>> pi
ans = 3.1416
```

#### Função úteis

- ones(n) -> matriz de 1s quadrada de ordem n
- zeros(n) -> matriz nula de ordem n
- eye(n) -> matriz identidade de ordem n
- ()' -> transposta da matriz
- det () -> determinante da matriz
- rank() -> característica da matriz
- inv() -> inversa da matriz
- diag()-> diagonal da matriz
- triu(), tril() -> matriz triangular superior/inferior da matriz
- norm(,1), norm(,inf)-> normas (1 e inf) da matriz
- A \ b -> resolução do sistema linear

```
>> A=[1 -3 4; 2 5 -2; 3 8 10] %introdução da matriz A (3 x 3)
A =
    1 -3 4
      5 -2
       8 10
>> rank(A) %característica de A
ans = 3
>> A' %transposta de A
ans =
   -3 5 8
     -2 10
>> det(A) %determinante de A
ans =
  148
>> inv(A) %inversa de A
ans =
   0.4459 0.4189 -0.0946
  -0.1757 -0.0135 0.0676
   0.0068 -0.1149 0.0743
```

```
>>diag(diag(A)) %matriz diagonal com a diagonal de A
ans =
          0 10
>> triu(A) %matriz triangular superior de A
ans =
      5 -2
      0 10
>> tril(A) %matriz triangular inferior de A
ans =
      8 10
>> b=[1; 3; -6] %vector coluna b
b =
   -6
```

ans = 21

```
>> A\b %sistema linear Ax=b: possível e determinado
ans =
    2.2703
    -0.6216
    -0.7838
>> norm(A,1) %norma 1 de A
ans = 16
>> norm(A,inf) %norma infinita de A
```

## Característica da matriz

```
>> A=[2 4; 4 8]
A =
    2 4
>> rank(A)
ans = 1
>> b=[3 6]
h =
     3
        6
>> Amp=[A b']
Amp =
    2 4 3
>> rank(Amp)
ans = 1
>> A\b'
Warning: Matrix is close to singular or badly scaled.
        Results may be inaccurate. RCOND = 2.467162e-017.
ans = 0.5000
      0.5000 % sistema possível indeterminado
```

## Característica da matriz

```
>> A=[2 4; 4 8]
A =
>> rank(A)
ans = 1
>> c=[111]
c =
>> Amp=[A c']
Amp =
>> rank(Amp)
ans = 2
>> A\c'
Warning: Matrix is close to singular or badly scaled.
         Results may be inaccurate. RCOND = 2.467162e-017.
ans = 1.0e+0.15 *
      1.1259
      -0.5629 % Sistema impossível
```

## Interpolação numérica

#### Função polyfit

Forma de utilizar a função polyfit:

```
P = polyfit(X,Y,N)
yaux=polyval(P,xaux)
```

*P* é um vector linha de comprimento N+1 que contém os coeficientes de *P*:

$$P(1) * X^{N} + P(2) * X^{(N-1)} + ... + P(N) * X + P(N+1)$$

Calcula o polinómio P de grau N que interpola os valores (x, y) sendo x e y vectores de tamanho N+1

#### Muito importante

Para que haja interpolação usando um polinómio de grau N o número de pontos tem de ser igual a N+1

# Interpolação numérica

#### Exemplo: polyfit

Х	-2	0	1	5	7
у	88	10	13	1005	4021

Considere a tabela com 5 pontos e calcule o polinómio interpolador de grau 4 para estimar o valor em x = 2

## Interpolação numérica

```
Exemplo: polyfit
>> x=[-2 \ 0 \ 1 \ 5 \ 7]
x =
   -2 0 1 5
>> y=[88 10 13 1005 4021]
       88 10
                             13
                                      1005
                                                  4021
>> p=polyfit(x,y,4)
 2.0000 -3.0000 5.0000 -1.0000 10.0000
>> y=polyval(p,2)
 36,0000
% p(2) = 36
```

O polinómio é 
$$p(x) = 2x^4 - 3x^3 + 5x^2 - x + 10$$

### Função spline

Formas de utilizar a função spline:

```
PP = SPLINE(X, Y)

YY = SPLINE(X, Y, XX)
```

Fornece uma forma polinomial segmentada do tipo spline cúbica interpoladora para os dados (vectores X e Y) Se Y contém dois valores a mais do que X, o primeiro e o último são usados para a curvatura inicial e final da spline cúbica, ie, há hipótese de forçar as curvaturas nos extremos Se XX for um vector, YY é o vector correspondente obtido pela spline

#### Exemplo

Х	0	2	3	5	8	12
у	0	15	13	25	28	42

Considere a tabela para construir a spline cúbica que interpola todos pontos. Estime o valor em x = 4

#### Exemplo

```
>> x=[0 2 3 5 8 12];
>> v=[0 15 13 25 28 42];
>> pp=spline(x,y);
>> pp.coefs
ans =
   2.0488 -13.4105 26.1260
   2.0488 -1.1179 -2.9309 15.0000
  -1.2591 5.0284 0.9797 13.0000
   0.2883 -2.5263 5.9839
                               25.0000
   0 2883 0 0688 -1 3887
                               28.0000
%construção dos 5 segmentos
S1(x) = 2.0488*(x-0)^3 + -13.4105*(x-0)^2 + 26.1260*(x-0) + 0
S2(x) = 2.0488*(x-2)^3 + -1.1179*(x-2)^2 + -2.9309*(x-2) + 15.0000
S3(x) = -1.2591*(x-3)^3 + 5.0284*(x-3)^2 + 0.9797*(x-3) + 13.0000
S4(x) = 0.2883*(x-5)^3 + -2.5263*(x-5)^2 + 5.9839*(x-5) + 25.0000
S5(x) = 0.2883*(x-8)^3 + 0.0688*(x-8)^2 + -1.3887*(x-8) + 28.0000
% estimação do valor em x=4
>> xx=spline(x, y, 4)
xx =
  17.7490
```

#### Exemplo

```
>> x=[0 2 3 5 8 12];
>> v=[0 15 13 25 28 42];
% forçar a curvatura nula nos extremos "[0 v 0]"
>> pp=spline(x,[0 v 0]);
>> pp.coefs
ans =
  -3.2593 10.2685 0 0
  5.3240 -9.2870 1.9630 15.0000
  -1.6828 6.6850 -0.6390 13.0000
  0.5919 -3.4116 5.9079 25.0000
  -0.3488 1.9154 1.4192
                              28.0000
%construção dos 5 segmentos
S1(x) = -3.2593*(x-0)^3 + 10.2685*(x-0)^2
S2(x) = 5.3240*(x-2)^3 -9.2870*(x-2)^2 + 1.9630*(x-2) + 15.0000
S3(x) = -1.6828 * (x-3)^3 + 6.6850 * (x-3)^2 -0.6390 * (x-3) + 13.0000
S4(x) = 0.5919*(x-5)^3 -3.4116*(x-5)^2 + 5.9079*(x-5) + 25.0000
S5(x) = -0.3488*(x-8)^3 + 1.9154*(x-8)^2 + 1.4192*(x-8) + 28.0000
% estimação do valor em x=4
>> xx=spline(x,[0 v 0],4)
xx =
    17.3633
>> xx=spline(x,[0 y 0], [0 1 2 3 4 5 6 7 8 12])
xx =
    7.0093 15.0000 13.0000 17.3633 25.0000 28.0881 27.9043 28.0000 42.0000
% reparar que há interpolação nos nós da spline (0,0), (2,15), (3,13), (5,25), (8,28), (12,42
```

# Integração numérica

## Função: trapz, quad, quadl

Calculam aproximações ao integral usando:

- trapz: a regra do trapézio
- quad: quadratura de Simpson adaptativa
- quadl: quadratura de Lobatto adaptativa

# Integração numérica

```
Exemplo: trapz
       0.0
            0.3
                0.6
                       0.8 1.0 1.2 1.8
                                            2.4
                                                  3.0
                                                         3.6
                                                               4.2
  X
f(x) 4.0
            3.9 3.7
                       3.5 3.3 2.9 2.5 2.0
                                                  1.25
                                                        0.75
                                                               0.0
Calcule uma aproximação a \int_{0}^{4.2} f(x) dx
>> x = [0.0 \ 0.3 \ 0.6 \ 0.8 \ 1.0 \ 1.2 \ 1.8 \ 2.4 \ 3.0 \ 3.6 \ 4.2];
>> y= [4.0 3.9 3.7 3.5 3.3 2.9 2.5 2.0 1.25 0.75 0.0];
>> z = trapz(x,y)
7. =
  9.1150
```

## Integração numérica

#### Exemplo: quad, quadl

Calcule  $\int_1^2 \frac{e^x}{x} dx$  usando métodos numéricos.

#### m-file e comandos

```
function [F]=teste(x)
F=exp(x)./x; % ./ operador divisão "ponto a ponto" - operador para vectores
>> quad('teste',1,2)
ans =
   3.05911655903093
>> quad('teste',1,2,1.e-20)% estipula a tolerância do erro absoluto=1.e-20
(valor por defeito=1.e-6)
ans =
   3.05911653964595
>> [z,nf]=quad('teste',1,2,1.0e-20)% mostra o n<sup>o</sup> de cálculos da função em nf
7 =
   3.05911653964595
nf = 5093
>> quadl('teste',1,2)
ans =
   3.05911654523322
NOTA: quad e quadl usam operadores para vectores .*, ./ e .^ na definição
da função a integrar
```

# Solução de uma equação não linear tipo polinomial

#### Função roots

Forma de utilizar a função roots:

roots(C)

Calcula as raízes do polinómio cujos coeficientes são os elementos do vector *C*.

Se C tiver N + 1 componentes o polinómio é

$$C(1) * X^N + C(2) * X^{N-1} ... + C(N) * X + C(N+1)$$

# Solução de uma equação não linear tipo polinomial

#### Exemplo

Calcular os zeros do polinómio  $4x^5 + 3x^3 - 2x^2 - 8x + 3$ .

#### comandos

```
>> C=[4 \ 0 \ 3 \ -2 \ -8 \ 3];
>> roots(C)
ans =
  -0.1468 + 1.3818i
  -0.1468 - 1.3818i
  -1.0695
   1.0000
   0.3631
% 2 raízes imaginárias e 3 raízes reais
```

## Função fzero

Formas de utilizar a função fzero:

```
X = FZERO(FUN, X0)
...
[X,FVAL,EXITFLAG,OUTPUT] = FZERO(FUN, X0,OPTIONS)
```

Tenta encontrar um zero da função escalar não linear FUN perto de X0, sendo X0 um valor escalar Para visualizar toda informação fazer na janela de comandos:

```
» help fzero
```

#### Exemplo

Calcular o zero da função  $7(2 - 0.9^x) - 10 = 0$  perto de 6.

#### m-file e comando

```
function [F] = teste(x)
F = [7*(2-0.9^{(x)})-10];
end
>> [x,y,exitflag,output] = fzero('teste', 6)
x = 5.3114 \% zero
y = -1.7764e - 015 \% valor da função em x: y = f(x)
exitflag =
     1 % encontra o zero x
output = \dots
         iterations: 6 % n° iterações
         funcCount: 18 % nº de cálculos da função
```

### Função fsolve

Formas de utilizar a função fsolve:

```
X = FSOLVE(FUN, X0)
...
[X, FVAL, EXITFLAG, OUTPUT] = FSOLVE(FUN, X0, OPTIONS)
```

Resolve um sistema de equações não lineares de várias variáveis

### Atenção

A função fsolve é vocacionada para um sistema de equações não lineares, no entanto pode ser utilizada também para uma só equação

## **Optimset**

#### Optimset

OPTIMSET cria/altera a estrutura de opções de optimização OPTIONS

```
>>OPTIONS = OPTIMSET('PARAM1', VALUE1, 'PARAM2', VALUE2,...)
>> optimset fsolve % ver os parâmetros por defeito de fsolve
```

#### Exemplo

Calcula a raiz de  $f(x) = 10 - 20 * (e^{(-0.2*x)} - e^{(-0.75*x)}) - 5$  próxima de 1 considerando um erro relativo em x e em f menor do que  $10^{-2}$ 

#### m-file e comandos

```
function [F,d] = teste(x)
F = [10-20*(exp(-0.2*x)-exp(-0.75*x))-5];
if nargout>1
    d=[4*exp(-0.2*x)-15*exp(-0.75*x)];
end
>>x0=[1]
>>options=optimset('Jacobian','on','maxIter',4,'TolX',1.0e-2,'
>>[xsol,fsol,exitflag,output]=fsolve('teste',x0,options)
xsol = 0.6023
fsol = 1.1350e-004
exitflag = 1
output = ... iterations: 4 ...
```

# Sistemas de equações não lineares

#### Função: fsolve

#### exemplo

$$\begin{cases} (x_1^4 + 0.06823x_1) - (x_2^4 + 0.05848x_2) - 0.01509 &= 0\\ (x_1^4 + 0.05848x_1) - (2x_2^4 + 0.11696x_2) &= 0 \end{cases}$$

Resolva o sistema utilizando para aproximação inicial (0.30, 0.30), fornecendo a informação acerca das derivadas

## Sistemas de equações não lineares

## Exemplo: fsolve

```
function [F,d] = teste(x)
F(1) = [(x(1)^4+0.06823*x(1)) - (x(2)^4+0.05848*x(2)) -0.01509];
F(2) = [(x(1)^4+0.05848*x(1)) - (2*x(2)^4+0.11696*x(2))];
% fornecendo as primeiras derivadas
if nargout>1
    d = [4 \times x(1)^3 + 0.06823 - 4 \times x(2)^3 - 0.05848; 4 \times x(1)^3 + 0.05848 - 8 \times x(2)^3 - 0.11696];
end
>> x0=[0.30 0.301]
>> options=optimset('Jacobian','on')
%para que a rotina use as primeiras derivadas fornecidas na m-file
>> [xsol,fsol,exitflag,output]=fsolve('teste',x0.options)
xsol =
    0.2928
            0.1879
fsol =
 1 00-005 *
  -0.1429
            -0.2858
exitflag =
output =
       iterations: 3
```

# Aproximação dos mínimos quadrados - modelo polinomial

#### Função: polyval, polyfit

Forma de utilizar a função polyfit:

P é um vector linha de comprimento N+1 que contém os coeficientes de P:

$$P(1) * X^{N} + P(2) * X^{(N-1)} + ... + P(N) * X + P(N+1)$$

Calcula o polinómio *P* de grau *N* que ajusta, no sentido dos mínimos quadrados, os dados Y

#### Muito importante

No ajuste dos mínimos quadrados o número de pontos da amostra (M) tem de ser superior ao grau do polinómio (N) - não é obrigatório que M=N+1 (esta condição é para o caso da interpolação)

# Aproximação dos mínimos quadrados

## Exemplo polyfit

	-50					
У	0.125	0.128	0.134	0.144	0.150	0.155

Use a técnica dos mínimos quadrados para calcular um modelo linear e um modelo quadrático que estime y como função de x

# Aproximação dos mínimos quadrados - modelo polinomial

## Exemplo polyfit

```
>> x=[-50 -20 10 70 100 120]

>> y=[0.125 0.128 0.134 0.144 0.150 0.155]

>> [P,s]=polyfit(x,y,1)

P = 0.000177 0.132537

s = ...

normr: 0.002285
```

O modelo polinomial é:  $p_1(x) = 0.000177x + 0.132537$ .

O somatório do quadrado do erro é

 $S = normr^2 = 0.002285^2 = 0.000005.$ 

```
>> [P,s]=polyfit(x,y,2)
P = 0.000000 0.000155 0.131725
s = ...
normr: 0.001124
```

#### O modelo polinomial é:

 $p_2(x) = 0.000000x^2 + 0.000155x + 0.131725$ . O somatório do quadrado do erro é  $S = normr^2 = 0.001124^2 = 0.000001$ .

# Aproximação dos mínimos quadrados - modelo não polinomial

#### Função: lsqcurvefit

LSQCURVEFIT resolve um problema de **mínimos quadrados não linear** Formas de utilizar a função lsqcurvefit:

```
X=LSQCURVEFIT(FUN, X0, XDATA, YDATA)
...
[X, RESNORM, RESIDUAL, EXITFLAG, OUTPUT, ...] =LSQCURVEFIT(FUN, X0, XDATA, YDATA, ...)
```

- X é a solução, RESNORM=S (soma do quadrado dos resíduos)
- RESIDUAL é o vector resíduo
- EXITFLAG apresenta a condição de saída
- FUN m-file com o modelo
- X0 aproximação inicial
- XDATA, YDATA são os vectores dos dados (x,y)

# Aproximação dos mínimos quadrados - modelo não polinomial

#### Exemplo: Iscurvefit

	1					
У	-2.2	-2.1	-1.6	0.5	0.5	-0.5

Aproxime os dados da tabela no sentido dos mínimos quadrados por um modelo do tipo

$$sen(c_1 x) + \frac{c_2}{x} + e^{c_3 x}.$$

Considere para aproximação inicial dos parâmetros o vector [1 1 1]

# Aproximação dos mínimos quadrados - modelo não polinomial

#### m-file e comandos

# Mínimos quadrados - modelo não polinomial

#### O modelo encontrado é

$$sen(16.0526\,x) + \frac{2.2002}{x} + e^{-1.0438\,x}$$