Departamento de Matemática

Lic. em Ciências da Computação

## Análise Numérica Folha 6 - Sistemas de equações lineares

- 1. Dada uma matriz A, de ordem n, não-singular, e um vector b, a execução de  $\gg x = A \backslash b$ , no Matlab, dá a solução x do sistema Ax = b. No caso de A não ser quadrada (isto é, o número de incógnitas  $x_i$  diferente do número de equações), a solução do sistema pode não existir (sistema impossível) ou o sistema pode ser indeterminado (isto é, a solução não ser única). Mesmo nestes casos, o Matlab apresentará sempre uma e uma só "solução" que é preciso saber interpretar em cada caso. Execute,  $\gg x = A \backslash b$  em cada um dos seguintes casos e comente os resultados obtidos:
  - a)  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$
  - **b)**  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1; 2 & 1; 1 & 0 \end{bmatrix}; b = \begin{bmatrix} 5 & 4 & 1 \end{bmatrix}'$
  - c)  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1; 2 & 1; 1 & 0 \end{bmatrix}; b = \begin{bmatrix} 5 & 4 & 0 \end{bmatrix}'$
  - **d)**  $A = \begin{bmatrix} 3 & 1 & 2; 2 & 1 & 6; 5 & 2 & 8 \end{bmatrix}; b = \begin{bmatrix} 5 & 4 & 1 \end{bmatrix}'$
- 2. a) Apresente na forma de um algoritmo o método de substituição inversa para sistemas Ax = b, sendo A uma matriz triangular superior;
  - b) Verifique que o número de operações aritméticas do algoritmo é exactamente igual a  $n^2$ , sendo n a ordem da matriz A;
  - c) Desenvolva no Matlab uma função, x = STriangular (A, b), que implementa o algoritmo;
  - d) Para gerar a matriz que é a parte triangular superior da matriz de Hilbert de ordem 5, execute  $\gg A = triu(hilb(5))$ ; use a função da alínea anterior para resolver o sistema com a matriz A e b o vector de unidades.
  - e) Use a mesma função o número de vezes que for necessário para calcular a inversa  $A^{-1}$ . Compare o resultado obtido com a matriz dada por inv(A).
- 3. a) Apresente na forma de um algoritmo o método de eliminação de Gauss (sem pivotação) para resolver o sistema Ax = b, sendo A uma matriz de ordem n;
  - b) Verifique que o número de operações aritméticas do algoritmo é aproximadamente igual a  $\frac{2}{3}n^3$ ;
  - c) Desenvolva no Matlab uma função, x = GaussElim(A, b), que implementa o algoritmo; reduzida a matriz do sistema à forma triangular superior, por transformações de equivalência, a função GaussElim usa a função STriangular para a fase da substituição inversa;
  - d) Teste a sua função GaussElim com A = rand(4) e b = ones(4, 1). Calcule o resíduo r := b Ax.

4. Considere a seguinte matriz

$$A = \left[ \begin{array}{rrr} 2 & 4 & 1 \\ 0.5 & 1 & 1.25 \\ 2 & 3 & 4 \end{array} \right]$$

- a) Tente resolver o sistema Ax = b, com b = ones(3,1), usando a função GaussElim que desenvolveu antes. O que acontece? Qual é o problema?
- b) Altere o valor na posição (2,2) da matriz fazendo  $\gg A(2,2) = 1 + 2^- 52$ . Resolva o sistema com b = ones(3,1), usando a função GaussElim. Compare a solução obtida com o resultado dado por  $\gg A \backslash b$ .
- 5. a) A partir do código da função GaussElim desenvolva uma implementação do método de eliminação de Gauss com pivotação parcial (chame-lhe GaussElimPP).
  - b) Use a nova função para resolver o sistema do exercício anterior e compare a solução obtida com o resultado de  $\gg A \backslash b$ .
- 6. a) No Matlab execute A = hilb(10) para definir a matriz de Hilbert de ordem 10 e x = ones(10, 1). Calcule o vector b, tal que x é a solução do sistema Ax = b.
  - b) Verifique que a solução xtil do sistema Ax = b dada por  $xtil = A \setminus b$  tem um erro elevado. Qual é o problema?
- 7. Considere as matrizes seguintes

$$A = \left[ \begin{array}{cc} \epsilon & 1 \\ 1 & 1 \end{array} \right], L = \left[ \begin{array}{cc} 1 & 0 \\ \epsilon^{-1} & 1 \end{array} \right] \ \mathrm{e} \ U = \left[ \begin{array}{cc} \epsilon & 1 \\ 0 & 1 - \epsilon^{-1} \end{array} \right].$$

Uma vez que se tem  $A = L \cdot U$ , para determinar a solução do sistema Ax = b, podemos resolver Ly = b e Ux = y.

- a) Para resolver o sistema com  $\epsilon = 2^{-52}$  e  $b = [10 \ 1]^t$ , defina no Matlab as matrizes L e U e resolva os sistemas Ly = b e Ux = y.
- b) Tendo em conta que a solução exacta é  $x = \left(\frac{9}{\epsilon 1}, \frac{\epsilon 10}{\epsilon 1}\right)$ , use a teoria do condicionamento de sistemas de equações lineares para explicar o erro cometido.
- c) Uma vez que podemos escrever  $A = P \cdot L \cdot U$ , com

$$L = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ \epsilon & 1 \end{bmatrix}, U = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 - \epsilon \end{bmatrix} \text{ e } P = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix},$$

podemos usar esta decomposição para resolver o mesmo sistema. Será de esperar uma solução melhor do que a obtida em a)? Porquê?

# RESOLUÇÃO

1. a) O sistema tem duas equações e três incógnitas e todos os vetores da forma

$$\left[\begin{array}{c} -1\\1\\0 \end{array}\right] + \alpha \left[\begin{array}{c} 1\\-2\\1 \end{array}\right],$$

com  $\alpha$  qualquer, são solução (o sistema é indeterminado). Neste caso o Matlab apresenta apenas uma das soluções

x =

-0.5000

0

0.5000

b) O sistema tem três equações e duas incógnitas mas, apesar disso, tem solução

1.0000

2.0000

c) O sistema tem três equações e duas incógnitas e não tem solução (é impossível); neste caso o Matlab devolve a solução do sistema

$$(A^T A)x = A^T b.$$

Este vetor x (conhecido como a aproximação dos quadrados mínimos) minimiza o erro  $||Ax - b||_2$ .

x =

0.3333

3.6667

>> norm(A\*x-b)

ans =

0.5774

Para qualquer outro vetor  $y \in \mathbb{R}^3$ , é  $||Ay - b||_2 > ||Ax - b||_2$ .

d) Embora a matriz seja quadrada (o sistema tem tantas equações quantas as incógnitas), ela é singular e o sistema é impossível.

$$A=[3 1 2; 2 1 6; 5 2 8]; b=[5 4 1]'; x=A\b$$

```
Warning: Matrix is close to singular or badly scaled. Results may be inaccurate. RCOND = 7.304099e-18.
```

```
ans =
          1.0e+16 *
           1.4412
          -5.0440
           0.3603
2. d) >> A=triu(hilb(5)); x=STriangular(A,ones(5,1))
       x =
          -0.1229
          -0.4504
          -0.6994
          -0.8750
           9.0000
  e) A k-ésima coluna da matriz A^{-1} é a solução do sistema Ax = e_k onde e_k representa a
       k-ésima coluna da matriz identidade. No seguinte denotaremos A^{-1} por X.
       >> for k=1:5; b=zeros(5,1); b(k)=1; X(:,k)=A\b; end
       >> X, inv(A)
       X =
           1.0000
                     -1.5000
                               0.2083
                                            0.1069
                                                       0.0618
                 0
                      3.0000
                                -3.7500
                                            0.1750
                                                       0.1246
                 0
                                 5.0000
                                           -5.8333
                            0
                                                       0.1339
                 0
                            0
                                       0
                                            7.0000
                                                      -7.8750
                 0
                            0
                                       0
                                                       9.0000
                                                  0
       ans =
                     -1.5000
           1.0000
                                 0.2083
                                            0.1069
                                                       0.0618
                 0
                      3.0000
                                -3.7500
                                            0.1750
                                                       0.1246
                 0
                                 5.0000
                            0
                                           -5.8333
                                                       0.1339
                 0
                            0
                                       0
                                            7.0000
                                                      -7.8750
                 0
                            0
                                       0
                                                  0
                                                       9.0000
3. a) >> A=[2 \ 4 \ 1; \ 0.5 \ 1 \ 1.25; \ 2 \ 3 \ 4]; \ b=ones(3,1); \ x=GaussElim(A,b)
       ans =
           2.0000
                      4.0000
                                 1.0000
                                            1.0000
```

0.7500

0

1.0000

3.0000

0

0

-1.0000

ans =

x =

NaN

NaN

NaN

O 1º passo de redução produz um zero na posição (2,2) da matriz ampliada. Como a função GaussElim não faz troca de linhas, o multiplicador calculado é

$$m = -1/0 = -Inf$$

o que conduz a uma solução NaN (not-a-number). Em resumo, sem troca de linhas o método de eliminação de Gauss falha neste caso.

$$b) >> A(2,2)=1+2^-52; x=GaussElim(A,b)$$

x =

-3.8750

2.0000

0.7500

>> A\b

ans =

-4.3750

2.2500

0.7500

Com a alteração efetuada na entrada A(2,2), o pivot no segundo passo de redução já não é nulo mas é muito mais pequeno do que o elemento A(3,2) a eliminar. Isto produz um multiplicador muito grande (em valor absoluto)

$$m = -1/2^{-52} = -2^{52}$$

que vai causar erros grandes na solução.

4. a) >> A=hilb(10); x=ones(10,1); b=A\*x

b =

2.9290e+00

2.0199e+00

1.6032e+00

1.3468e+00

```
1.1682e+00
```

- 1.0349e+00
- 9.3073e-01
- 8.4670e-01
- 7.7725e-01
- 7.1877e-01

## b) >> xtil=A\b; norm(xtil-x)

ans =

#### 8.3663e-04

O número de condição é muito grande, logo o sistema é mal-condicionado. Com efeito, tem-se

>> cond(A)

ans =

### 1.6025e+13

o que faz com que pequenos erros devidos aos arredondamentos sejam muito ampliados afetando a precisão da solução calculada.