# CI1164 – Introdução à Computação Científica

Prof. Guilherme Derenievicz Prof. Armando Delgado

# Exercícios de Revisão para Prova 01

### **GABARITO**

## Questão 1

Considere um equipamento cujo sistema de ponto flutuante **normalizado** é SPF(2,4,-5,5), ou seja, de **base 2**, possui **4 dígitos na mantissa**, **menor expoente -5** e **maior expoente 5**. Os números abaixo são fornecidos a este sistema:

(a) 
$$0.1011 \times 2^4$$

(b) 
$$0.1101 \times 2^{-1}$$

(c)  $0.1110 \times 2^1$ 

Qual é o resultado das seguintes operações, considerando que a máquina efetua o truncamento dos resultados. Calcule também para cada item o valor exato (sem considerar truncamento).

1) 
$$(a+b)+c$$

$$x = (1011 + 0.01101) + 1.110 = 1101.00101 = 13.15625_{10}$$

$$\bar{x} = (0.1011 * 2^4 + 0.000001101 * 2^4) + 0.1110 * 2^1 = 0.1011 * 2^4 + 0.0001110 * 2^4 = 0.1100 * 2^4 = 12_{10}$$

2) 
$$a+(b+c)$$

$$x=1011+(0.01101+1.110)=1101.00101=13.15625_{10}$$

$$\bar{x} = 0.1011 * 2^4 + (0.001101 * 2^1 + 0.1110 * 2^1) = 0.1011 * 2^4 + 1.0001 * 2^1 = 0.1011 * 2^4 + 0.1000 * 2^2 = 0.1011 * 2^4 + 0.0010 * 2^4 = 0.1101 * 2^4 = 13_{10}$$

3) Explique a diferença de resultados verificadas nos itens (1) e (2)

No item (1) a soma dos elementos **a** e **b** causa um cancelamento subtrativo pois a mantissa não é capaz de representar o valor de **b** quando seu expoente tem que ser igualado ao expoente de **a**. Este cancelamento tem efeito menor no item (2) porque ao menos parte do valor de **b** pode ser somado a **c** e não é perdido na subsequente operação com **a**.

Considere um equipamento cujo sistema de ponto flutuante **normalizado** é SPF(10,4,-5,5), ou seja, de **base 10**, possui **4 dígitos na mantissa**, **menor expoente -5** e **maior expoente 5**. Os números abaixo são fornecidos a este sistema:

(a) 
$$0.4523 \times 10^4$$

(b) 
$$0.2116 \times 10^{-1}$$

(c) 
$$0.2583 \times 10^{1}$$

Qual é o resultado das seguintes operações, considerando que a máquina efetua o truncamento dos resultados. Calcule os erros absolutos e relativos destas aproximações:

i. 
$$(a+b)+c$$

$$x = (4523,0+0.02116)+2,583=4525,60416$$

$$\bar{x} = (0.4523 \times 10^4 + 0.000002116 \times 10^4) + 0.2583 \times 10^1 = 0.4523 \times 10^4 + 0.0002583 \times 10^4 = 0.4525 \times 10^4$$

$$EA = |x - \overline{x}| = |4525,60416 - 4525,0| = 0,60416$$

$$ER = \frac{EA}{|x|} \times 100 = \frac{0,60416}{4525,60416} \times 100 = 0,01334\%$$

ii. 
$$a+(b+c)$$

$$x = 4523,0 + (0.02116 + 2,583) = 4525,60416$$

$$\bar{x} = 0.4523 * 10^4 + (0.002116 * 10^1 + 0.2583 * 10^1) = 0.4523 * 10^4 + 0.0002604 * 10^4 = 0.4525 * 10^4$$

$$EA = |x - \overline{x}| = |4525,60416 - 4525,0| = 0,60416$$

$$ER = \frac{EA}{|x|} \times 100 = \frac{0,60416}{4525,60416} \times 100 = 0,01334\%$$

Considere os métodos numéricos estudados nesta disciplina e o cálculo de erros apresentados abaixo.

- i) Dada uma função f(x) definida e contínua no intervalo I , chamamos de zero (ou raiz) da função a todo  $\alpha \in I \mid f(\alpha) = 0$  . Considere  $x_i \approx \alpha$  o resultado da i-ésima iteração de algum método numérico para o cálculo de  $\alpha$  . Indique em que situações cada uma das formas de cálculo de erro abaixo é mais adequada:
- a)  $|f(x_i)|$ : Quando a função próxima da raiz faz com que o método não produza valores que convergem rápido. Este erro não nos diz nada com relação à raiz propriamente dita e tem pouca utilidade para funções mal comportadas na proximidade da raiz.
- b)  $\frac{|x_i-x_{i-1}|}{|x_i|}$ : Quando a função produz valores que convergem rápido e que não está próxima da origem. Este erro nos dá informação mais adequada da variação da aproximação,
- c)  $|x_b-x_a|$ , onde  $x_a \le \alpha \le x_b$ : Quando o método lida com intervalos contendo a raiz e este intervalo vai se estreitando sempre (bisseção e falsa posição)
- ii) Seja um Sistema de Equações Lineares da forma Ax = b,  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $\{x, b\} \in \mathbb{R}^n$  e  $\overline{x}^{(k)} \approx x$  o resultado da k-ésima iteração de algum método para a solução de sistemas lineares. Lembrando que o resíduo é definido  $r = b A \, \overline{x}^{(k)}$ , indique em que situações cada uma das formas de cálculo de erro abaixo é mais adequada:
- d)  $||x||_{\infty} = max(|\overline{x_i}^{(k)} \overline{x_i}^{(k-1)}|), i=1,2,...,n$ : Quando se deseja ter indicação da contribuição de cada incógnita para o erro.
- e)  $||r||_2 = \sqrt{r_1^2 + r_2^2 + ... + r_n^2}$ : Quando se deseja saber se o S.L. está satisfeito de forma geral. O que não sabemos é quanto cada variável contribui para cada erro.
- iii) Sejam xd e raiz a representação em ponto flutuante IEEE754 (double) dos valores de  $x_i$  e  $\alpha$  do item (i), respectivamente. Considerando ainda que o método numérico esteja convergindo, explique porque o laço a seguir (em linguagem C) não é uma opção para testar a convergência do método.

```
while( fabs(xd - raiz) > 0.0) )
{
    ...
}
```

Devido à representação IEEE754, a diferença **xd – raiz** pode nunca chegar a ser 0.0, mesmo havendo convergência do método. Portanto o valor de **fabs()** nunca será igual a zero e o laço nunca termina.

O algoritmo abaixo pode ser utilizado para calcular com quantos dígitos um computador trabalha.

```
\epsilon \leftarrow 1.0
j = 1
Enquanto (1.0 + \epsilon > 1.0) faça
\epsilon \leftarrow \epsilon / 2.0
j \leftarrow j + 1
Escreva o valor de j
```

Explique por que o algoritmo não entra em laço infinito.

**R:** O valor de  $\varepsilon$  é dividido ao meio a cada iteração, o que equivale a reduzir o expoente em uma unidade a cada iteração (consequentemente um dígito da mantissa é retirado da precisão do número  $\varepsilon$  no momento da soma). O laço termina obrigatoriamente porque em algum momento todos os dígitos da mantissa de  $\varepsilon$  serão deslocados para igualar o expoente de 1.0, deixando  $\varepsilon$  =0.0 na operação de soma.

## Questão 5

Considere as duas expressões equivalentes abaixo para calcular a abcissa da interseção da reta que passa pelos pontos  $(x_0, y_0)$  e  $(x_1, y_1)$  com o eixo x:

(a) 
$$x = \frac{x_0 y_1 - x_1 y_0}{y_1 - y_0}$$
 (b)  $x = x_0 - \frac{(x_1 - x_0) y_0}{y_1 - y_0}$ 

i. Usando os pontos  $(0.131\times10^1, 0.324\times10^1)$  e  $(0.193\times10^1, 0.476\times10^1)$  calcule o valor de x em um SPF(10,3,-5,5). Calcule os erros absolutos e relativos destas aproximações.

$$x_a = \frac{1,31*4,76 - 1,93*3,24}{4,76 - 3,24} = \frac{6,2356 - 6,2532}{1,52} = \frac{-0,0176}{1,52} = -0,011578947$$

$$\bar{x}_a = \frac{0.131 \times 10^1 * 0.476 \times 10^1 - 0,193 \times 10^1 * 0,324 \times 10^1}{0,476 \times 10^1 - 0,324 \times 10^1} = \frac{0,0623 \times 10^1 - 0,0625 \times 10^1}{0,152 \times 10^1}$$

$$= \frac{0,623 \times 10^0 - 0,625 \times 10^0}{0,152 \times 10^1} = \frac{-0,002 \times 10^0}{0,152 \times 10^1}$$

$$= -0,00131$$

$$EA = |x - \bar{x}| = |-0,011578947 - (-0,00131)| = 0,010268947$$

$$ER = \frac{EA}{|x|} \times 100 = \frac{0,010268947}{0.011578947} \times 100 = 88,6864\%$$

(b)

$$x_b = 1,31 - \frac{(1,93 - 1,31) * 3,24}{4,76 - 3,24} = 1,31 - \frac{0,62 * 3,24}{1,52} = 1,31 - \frac{2,0088}{1,52} = 1,31 - 1,321578947$$
 
$$= -0,011578947$$
 
$$\bar{x}_b = 0.131 \times 10^1 - \frac{(0.193 \times 10^1 - 0.131 \times 10^1) * 0.324 \times 10^1}{0.476 \times 10^1 - 0.324 \times 10^1} = 0.131 \times 10^1 - \frac{0,062 \times 10^1 * 0.324 \times 10^1}{0.152 \times 10^1}$$
 
$$= 0.131 \times 10^1 - \frac{0,020 \times 10^1}{0.152 \times 10^1} = 0.131 \times 10^1 - 0.131 \times 10^1$$
 
$$= 0.000$$
 
$$EA = |x - \bar{x}| = |-0,011578947 - 0,00| = 0,011578947$$
 
$$ER = \frac{EA}{|x|} \times 100 = \frac{0,011578947}{0.011578947} \times 100 = 100 \%$$

ii. Qual dos dois métodos é melhor? Justifique.

O primeiro método é o melhor, pois o efeito do cancelamento subtrativo e menor do que no segundo método.

#### Questão 6

Considere um equipamento cujo sistema de ponto flutuante **normalizado** é SPF(2,3,-4,4). Responda:

1) Qual o menor número positivo exatamente representável, em base 2?

$$0.100 \times 2^{-4}$$

2) Qual o próximo positivo, depois do menor positivo representável, em base 2?

$$0.101 \times 2^{-4}$$

- 3) Verifique se existem números reais entre o menor e o próximo positivo. Comente as implicações de sua verificação.
  - **R:** Existem infinitos números reais no intervalo entre o menor e o próximo positivo, entretanto eles não podem ser representados no SPF em questão devido ao número limitado de dígitos na mantissa. Desta forma, qualquer número neste intervalo será truncado/arredondado para o menor/próximo.

Um paralelepípedo retangular **tem** dimensões  $x=3\,\mathrm{cm},\ y=4\,\mathrm{cm}\ \mathrm{e}\ z=5\,\mathrm{cm}$ . Ele foi medido com um paquímetro com precisão de  $\pm0.1\,\mathrm{cm}$ .

(a) Calcule o erro absoluto máximo e o erro relativo máximo no volume do paralelepípedo.

$$EA = |3 \times 4 \times 5 - 3,1 \times 4,1 \times 5,1| = |60 - 64,821| = 4,821$$
  
 $ER = \frac{|4,821|}{|60|} = 0,080 = 8\%$ 

(b) Este erro é Real ou Aproximado? Justifique.

O erro é real porque conhecemos as medidas reais do paralelepípedo

#### Questão 8

Observe o trecho de código a seguir, considere as variáveis **soma1** e **soma2** e responda:

```
float somal=0.0f, soma2=0.0f;

for (int i=1; i<=200; ++i)
    somal += 1.0f / (i*i);

for (int i=200; i>=1; --i)
    soma2 += 1.0f / (i*i);
```

- a) Qual variável terá o valor mais exato? Por que isso ocorre?
  - **soma2** porque adicionar pequenos valores a uma soma com acumulador implica em erros de arredondamento devido ao cancelamento subtrativo. Iniciando pelos menores valores diminui a ocorrência de erros porque o somador não é muito maior do que os valores sendo somados a ele.
- b) A precisão das variáveis é a mesma? Justifique sua resposta. Sim, pois ambas utilizam a mesma representação em ponto flutuante, ou seja, possuem a mesma quantidade de dígitos na mantissa. Entretanto, soma1 terá menos dígitos significativos do que soma2.

Considere um equipamento cujo sistema de ponto flutuante (SPF) **normalizado** de **base 2** possui **4 dígitos na mantissa**, **menor expoente -5** e **maior expoente 5** (SPF(2,4,-5,5)). Para este sistema:

a) Qual a diferença entre o menor número positivo representável e o próximo número, imediatamente maior (em base 2)?

```
min = ,1000x2^{-5}, prox = ,1001x2^{-5}, diff = ,0001x2^{-5} = 1 x 2^{-9}
```

b) Qual a diferença entre o maior número positivo representável e o número anterior, imediatamente menor (em base 2)?

```
max = ,1111x2^5, antes = ,1110x2<sup>5</sup>, diff = ,0001x2<sup>5</sup> = 1 x 2<sup>1</sup>
```

c) Qual é o maior número inteiro ímpar que este sistema pode representar (em base 2 ou base 10)?

```
maxImpar = 0,1111x2^{4}
```

- d) Explique uma implicação de suas respostas anteriores.
  - (a) Existem infinitos números reais no intervalo entre o menor e o próximo positivo, entretanto eles não podem ser representados no SPF em questão devido ao número limitado de dígitos na mantissa. Desta forma, qualquer número neste intervalo será truncado/arredondado para o menor ou para o próximo valor.
  - **(b)** O mesmo acontece para valores entre o maior valor e o anterior.
  - **(c)** Em ponto flutuante, apenas números inteiros pares podem ser representados a partir do maior inteiro ímpar representável em PF.

Observa-se que sempre há 5 números em ponto flutuante entre duas potências de dois:

- Para cada aumento na potência de 2, a quantidade de inteiros representados duplica, mas a quantidade de números em ponto flutuante é constante.
- A precisão do número em ponto flutuante é proporcional à sua magnitude.
   Quanto maior o número, menor a precisão.
- À medida em que o valor aumenta, diminui a precisão do número em ponto flutuante.

Escreva uma função em linguagem C que receba como parâmetros de entrada os limites de um intervalo (a,b) e um valor de tolerância, e calcule uma raiz da equação  $sen(x)-x^3+x+1=0$  utilizando duas iterações do método da Bisseção e em seguida o

método da Secante até que o erro aproximado absoluto em x seja menor do que a tolerância estipulada.

DICA: a função de iteração do método da Secante é dada por

$$x_{k+1} = \frac{x_{k-1} f(x_k) - x_k f(x_{k-1})}{f(x_k) - f(x_{k-1})}$$

```
double raizEquacao( double a, double b, double tol )
  double fx( double x) {
     return sin(x) + x*x*x + 1;
  // Bissection
  double fa = fx(a);
  double fb = fx(b);
  double xAnt, fxAnt, fxM=fb, xM=b;
   for (int i=0; i<2; ++i) {
     xAnt = xM;
     fxAnt = fxM;
     double xM = a+b/2.0;
     double fxM = fx(xM);
     if( fa*fxM < 0.0 ) {
        b = xM; fb = fxM;
      } else {
        a = xM; fa = fxM;
   } // end bissection
   // Secante
   double xAntAnt, fxAntAnt;
   do {
     xAntAnt = xAnt; fxAntAnt = fxAnt;
     xAnt = xM; fxAnt = fxM;
     xM = (xAntAnt * fxAnt - xAnt * fxAntAnt) / (fxAnt - fxAntAnt);
     fxM = fx(xM);
   } while ( fabs(xAnt - xM) < tol );
  return xM;
```

Escreva uma função em linguagem C que receba como parâmetros de entrada as diagonais de uma matriz tri-diagonal, o vetor de termos independentes  $\vec{b}$ , o vetor com os valores iniciais para  $\vec{x}$ , a ordem  $\mathbf{n}$  da matriz, e um valor de tolerância tol, e devolva sua solução  $\vec{x}$  usando o método de Gauss-Seidel até 5 (cinco) iterações. Se existir alguma condição ou propriedade para os vetores das diagonais e termos independentes, isto deve ser indicado na resposta.

### Questão 12

Seja um Sistema de Equações Lineares da forma Ax = b,  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $\{x, b\} \in \mathbb{R}^n$ . Para a solução deste sistema, quantas operações aritméticas são realizadas EM CADA ITERAÇÃO dos Métodos de Jacobi e de Gauss-Seidel quando:

O algoritmos Gauss-Seidel e Jacobi executam o mesmo número de operações aritméticas, o que muda é a origem dos valores das variáveis do SL (iteração atual x iteração anterior).

$$\begin{split} x_i^{(k)} &= \frac{1}{a_{ii}} \big[ \, b_i \, \, - \sum_{j=i,j \neq i}^n a_{ij}. \, x_j^{(k-1)} \big], \quad i = 1,2,\ldots,n \quad \text{(Jacobi)} \\ x_i^{(k)} &= \frac{1}{a_{ii}} \big[ \, b_i \, \, - \sum_{j=1,i \neq i}^{i-1} a_{ij}. \, x_j^{(k)} \, \, - \sum_{j=i+1,\, i \neq i}^n a_{ij}. \, x_j^{(k-1)} \big], \quad i = 1,2,\ldots,n \quad \text{(Gauss-Seidel)} \end{split}$$

a) A é uma matriz  $n \times n$  ?

Para cada equação do SL são efetuados (n-1) produtos, (n-1) somas e 1 (uma) divisão, isto é, 2n-1 operações aritméticas (em ponto flutuante). Cada ITERAÇÃO DO MÉTODO (cálculo de todos os valores  $x_i$ ), portanto, realiza  $n(2n-1) = 2n^2 - n$  operações aritméticas. Para n muito grandes, isto é da ordem de  $2n^2$  operações.

b) **A** é uma matriz de banda *k*-diagonal?

Para uma matriz k-diagonal, para cada equação do SL são efetuados (k-1) produtos, (k-1) somas e 1 (uma) divisão, isto é, 2k-1 operações aritméticas (em ponto flutuante). Cada ITERAÇÃO DO MÉTODO (cálculo de todos os valores  $x_i$ ), portanto, realiza n(2k-1) = 2kn - n operações aritméticas. Para n muito grandes, isto é da ordem de 2kn operações.

c) Em quais condições estes métodos iterativos serão competitivos com o Método da Eliminação Gaussiana (sem considerar pivotamento)?

Por competitivo entenda-se equivalentes, ou a partir de que condições um executa mais operações que outro.

Na eliminação de Gauss, a quantidade de operações é  $(2/3)n^3 + O(n^2)$  para matrizes  $n \times n$ , ou seja, da ordem de  $O(n^3)$  operações. Para sistemas k-diagonais o número de operações é da ordem de  $O(kn^2)$ .

Os métodos iterativos são competitivos (ou calculam menos operações aritméticas) sempre que o número de iterações for menor do que **n**. A partir do momento em que são necessárias aproximadamente **n** iterações para convergência, eles deixam de ser competitivos.

### Questão 13

1) Explique como a inversa de uma matriz A,  $n \times n$  , pode ser obtida através da resolução de n sistemas lineares  $n \times n$  .

```
R: Seja M a inversa da matriz A tal que A \cdot M = I. Podemos calcular cada coluna k da matriz M resolvendo um sistema linear A \cdot m_k = I_k para k = 1, 2, \ldots, n
```

- 2) Entre o método da Eliminação de Gauss e a decomposição LU, qual o mais indicado para este caso? Justifique.
  - ${f R:}$  A decomposição LU é mais indicada pois todos n sistemas lineares a serem resolvidos compartilham a mesma matriz de coeficientes A. Desta forma, ela precisa ser fatorada apenas uma vez.

Matrizes tridiagonais são aquelas em que apenas os elementos da diagonal principal, e os elementos das diagonais imediatamente acima e abaixo são não nulos. Sistemas lineares com matrizes de coeficientes tridiagonais são bastante comuns na solução de problemas de computação científica.

## **OPÇÃO A**

**a)** Elabore uma estrutura de dados em linguagem C para armazenar um sistema linear com matriz de coeficientes tridiagonal, que seja eficiente para resolução pelo método de Gauss-Seidel:

```
struct t_SistLinear3Diag {
  double *dp, *ds, *di; /* Diagonal principal, superior */
  double *b; /* Termos independentes */
  unsigned int n; /* numero de equações do SL */
};
```

**b)** Implemente uma função em C que resolva pelo método de Gauss-Seidel um sistema linear tridiagonal;

```
#define MAXIT 100
void gaussSeidel (struct t SistLinear3Diag *SL, double *x, double
erro)
{
        double norma, diff, xk;
        int k = 1, i;
                 // primeira equação fora do laço
                i = 0;
                xk = (SL->b[i] - SL->ds[i]*x[i+1]) / SL->dp[i];
                norma = fabs(xk - x[0]);
                 x[i] = xk;
                 // equações centrais
                 for (i=1; i<SL->n-1; ++i) {
                         xk = (SL - b[i] - SL - 2ds[i] *x[i+1] - SL - 2di[i] *x[i-1]) / SL - 2di[i] *x[i-1]) / SL - 2di[i] *x[i-1] / 
>dp[i];
                         // Calcula norma || x^{(k)} - x^{(k-1)} ||
                         diff = fabs(xk - x[i]);
                        norma = (diff > norma) ? (diff) : (norma);
                        x[i] = xk;
                 }
                 // ultima equação fora do laço
                 xk = (SL->b[i] - SL->di[i]*x[i-1]) / SL->dp[i];
                 diff = fabs(xk - x[i]);
                norma = (diff > norma) ? (diff) : (norma);
                 x[i] = xk;
```

```
++k;
} while (norma > erro && k < MAXIT) ;
}</pre>
```

## **OPÇÃO B**

 a) Elabore uma estrutura de dados em linguagem C para armazenar um sistema linear com matriz de coeficientes tridiagonal, que seja eficiente para resolução pelo método de Gauss-Seidel;

```
typedef struct {
  double *A[3];
  double *x;
  double *b;
  int N;
} SLTridiag_t;
```

b) Implemente uma função em C que resolva pelo método de Gauss-Seidel um sistema linear tridiagonal;

Dado um sistema linear com N equações, da forma Ax=b, a decomposição de Cholesky fatoriza a matriz de coeficientes A em uma matriz triangular superior e sua conjugada transposta  $A=RR^T$ . Os elementos de  $R=r_{i,j}$   $i\leq j\leq N$  são calculados da seguinte maneira:

Elementos da diagonal principal:

$$r_{ii} = \sqrt{a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} (r_{ki})^2}$$

Elementos acima da diagonal principal (i < j):

$$r_{ij} = \sqrt{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} (r_{ki})(r_{kj})}$$

Implemente uma função em linguagem C, utilizando o cabeçalho definido abaixo, para calcular a matriz R da decomposição de Cholesky.

```
/* A: matriz de coeficientes de um S.L. de ordem 'n'
   R: decomposição de Cholesky
   n: ordem das matrizes A e R */
void cholesky( double A[][], double R[][], uint n )
{
  }
```

Dica: A decomposição é calculada uma coluna de cada vez, iniciando pelo elemento

$$r_{11} = \sqrt{a_{11}}$$

```
/* A: matriz de coeficientes de um S.L. de ordem 'n'
  R: decomposição de Cholesky
  n: ordem das matrizes A e R */
void cholesky( double A[][], double R[][], uint n )
   int i, j, k;
   for(j=0; j<n; ++j) {
      for (i=0; i< j; ++i) {
         R[i][j] = 0.0f;
         for (k=0; k<i; ++k)
            R[i][j] += R[k][i]*R[k][j];
         R[i][j] = sqrt(A[i][j] - R[i][j]);
      /* agora i == j */
      R[i][i] = 0.0f;
      for (k=0; k<i; ++k)
         R[i][i] += R[k][i]*R[k][i];
      R[i][i] = sqrt(A[i][i] - R[i][i]);
}
```

```
void cholesky( double A[][], double R[][], uint n )
{
  int i, j, k;
  for(j=0; j<n; ++j) {
    for (i=0; i<=j; ++i) {
      R[i][j] = 0.0f;
      for (k=0; k<i; ++k)
            R[i][j] += R[k][i]*R[k][j];
      R[i][j] = sqrt(A[i][j] - R[i][j]);
  }
}</pre>
```

Defina o que é um sistema linear bem condicionado (estável) e o que é um sistema linear mal condicionado.

**R:** Num sistema bem condicionado pequenas alterações na matriz de coeficientes não alteram a convergência ou o resultado do método. Num sistema mal condicionado ocorre o contrário.

#### Questão 17

Quando a decomposição LU é vantajosa computacionalmente se comparada ao Método da Eliminação de Gauss?

**R:** A decomposição LU é vantajosa sempre que for necessário resolver mais de um sistema linear com a mesma matriz de coeficientes, i.e., apenas alteram-se os valores dos termos independentes das equações.