

# 4º LABORATÓRIO de CCI-22 / 2022

## CTA - ITA - IEC

### Prof Juliana

**Objetivo:** Implementação de métodos numéricos iterativos para resolução de sistemas lineares.

**Entregar (através do Google Classroom):**

- a) Códigos utilizados (não precisa compactar).
- b) Relatório (em pdf) para responder as questões abaixo, mostrando resultados e conclusões. Não colocar os códigos no relatório.
- c) Desconto de 1 ponto na nota por dia de atraso.

Carl Gustav Jacob **Jacobi**



D Philipp Ludwig von **Seidel**



#### **Importante:**

- Considere um sistema linear  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$  de ordem  $n > 0$ , com matriz de coeficientes  $\mathbf{A}$  e termos independentes  $\mathbf{b}$ . Considere que  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^{n \times 1}$ .
- Implementar as funções solicitadas em arquivos separados.
- Obedeça a assinatura das funções.
- Nessas implementações não será permitido o uso de funções ou operadores do *Matlab* (ou outra ferramenta utilizada) que realizam o trabalho pedido (ou boa parte dele). Por outro lado, uma vez terminadas as implementações, você pode conferi-las com os resultados fornecidos pelas funções existentes. Nessas comparações, tenha em conta que os resultados não precisam ser rigorosamente idênticos: pode haver uma pequena diferença devido a erros de arredondamento.

## IMPLEMENTAÇÃO: Implemente as funções abaixo.

**satisfaz = CriterioLinhas(A):** verifica se a matriz **A** satisfaz o Critério das Linhas (condição suficiente para convergência do Método de Gauss-Jacobi) e retorna o resultado como a booleana **satisfaz**. Se **satisfaz** for **true**, o critério é satisfeito.

**[x, dr] = GaussJacobi(A, b, x0, epsilon, maxIteracoes):** resolve o sistema **Ax = b** através do Método de Gauss-Jacobi, usando **x0** como chute inicial, **epsilon** como tolerância para critério de parada por erro relativo e **maxIteracoes** como limite máximo de iterações. O vetor coluna solução **x** é retornado. Também é retornado o vetor coluna **dr**, que contém os erros relativos de todas as iterações, de modo que **dr(k)** é o erro relativo calculado na iteração **k**. Obs: O número de iterações realizadas será justamente o tamanho do vetor **dr**.

**[satisfaz, beta] = CriterioSassenfeld(A):** verifica se a matriz **A** satisfaz o Critério de Sassenfeld (condição suficiente para convergência do Método de Gauss-Seidel) e retorna o resultado como a booleana **satisfaz**. Se **satisfaz** for **true**, o critério é satisfeito. Além disso, o **beta** (maior dentre todos  $\beta_i$ ,  $1 \leq i \leq n$ ) do Critério de Sassenfeld é retornado.

**[x, dr] = GaussSeidel(A, b, x0, epsilon, maxIteracoes):** resolve o sistema **Ax = b** através do Método de Gauss-Seidel, usando **x0** como chute inicial, **epsilon** como tolerância para critério de parada por erro relativo e **maxIteracoes** como limite máximo de iterações. O vetor coluna solução **x** é retornado. Também é retornado o vetor coluna **dr**, que contém os erros relativos de todas as iterações, de modo que **dr(k)** é o erro relativo calculado na iteração **k**. Obs: O número de iterações realizadas será justamente o tamanho do vetor **dr**.

Considere a seguinte definição de erro relativo na iteração **k**:

$$d_r^{(k)} = \frac{\max_{1 \leq i \leq n} |x_i^{(k)} - x_i^{(k-1)}|}{\max_{1 \leq i \leq n} |x_i^{(k)}|}$$

## TAREFA 1: ANÁLISE SOBRE CONVERGÊNCIA

- Faça uma única tabela (como a abaixo) para indicar seus resultados. Obs:
  - Os valores apresentados são apenas exemplos.
  - Quando divergir, indicar o último  $\mathbf{x}$  calculado.
  - Quando convergir, indicar a quantidade de iterações realizadas.
  - A tabela apresenta também o resultado da função Matlab  $A \backslash b$  para você pode comparar. Obs: Aqui não precisa indicar a quantidade de iterações.
  - Pode ser útil plotar o vetor de erros relativos  $\mathbf{dr}$  para ajudar a embasar suas conclusões. Só precisa fazer isso para os casos de interesse.
  - Não precisa comentar sobre cada sistema. Basta responder as perguntas colocadas a seguir.
- Utilize:  $\mathbf{x0}$  como vetor nulo,  $\epsilon = 0.001$  e  $\text{maxIteracoes} = 100$ .

Sistema	Matlab $A \backslash b$	Critério das Linhas	Critério Sassenfeld	Gauss-Jacobi	Gauss-Seidel
1	$\mathbf{x} = [1 \ 1 \ 1.3]^T$	Não satisfaz	Satisfaz $\beta = 0.9$	Diverge $\mathbf{x}^{(100)} = 1.0\text{e}+36 * [-1.0564 \ -1.4688 \ 2.0959]^T$	Converge $\mathbf{x}^{(23)} = [1 \ 1 \ 1.3]^T$
...					
7					

Obs: T significa transposta.

### Sistema 1:

$\mathbf{A} = [1 \ 3 \ 1; \ 5 \ 2 \ 2; \ 0 \ 6 \ 8]$   
 $\mathbf{b} = [-2; \ 3; \ -6]$

### Sistema 2:

$\mathbf{A} = [5 \ 2 \ 2; \ 1 \ 3 \ 1; \ 0 \ 6 \ 8]$       %Permutação de linhas do sistema 1  
 $\mathbf{b} = [3; \ -2; \ -6]$

### Sistema 3:

$\mathbf{A} = [1 \ 3 \ 4; \ 1 \ -3 \ 1; \ 1 \ 1 \ 5]$   
 $\mathbf{b} = [8; \ -9; \ 1]$

### Sistema 4:

$\mathbf{A} = [1 \ 2 \ -2; \ 1 \ 1 \ 1; \ 2 \ 2 \ 1]$   
 $\mathbf{b} = [3; \ 0; \ 1]$

### Sistema 5:

$\mathbf{A} = [2 \ 1 \ 1; \ 1 \ 2 \ 1; \ 1 \ 1 \ 2]$   
 $\mathbf{b} = [4; \ 4; \ 4]$

### Sistema 6:

$\mathbf{A} = [5 \ -1 \ 1; \ 2 \ 4 \ -1; \ -1 \ 1 \ 3]$   
 $\mathbf{b} = [10; \ 11; \ 3]$

### Sistema 7:

$\mathbf{A} = [5 \ 1 \ 1; \ 3 \ 4 \ 1; \ 3 \ 3 \ 6]$   
 $\mathbf{b} = [5; \ 6; \ 0]$

- Considere as afirmações abaixo. Elas são verdadeiras! Você só precisa explicá-las usando exemplos da tabela.
  - a) O Critério das Linhas é uma condição suficiente, mas não necessária, para convergência do Método Gauss-Jacobi.
  - b) O Critério de Sassenfeld é uma condição suficiente, mas não necessária, para convergência do Método Gauss-Seidel.
  - c) Em geral, o Método Gauss-Seidel converge com uma menor quantidade de iterações que o Método Gauss-Jacobi.
  - d) Se um sistema satisfaz o Critério das Linhas, então também satisfará o Critério de Sassenfeld. A volta não é verdadeira.
  - e) Às vezes basta fazer uma permutação no sistema (trocar linhas e/ou colunas) para satisfazer o(s) critérios(s) de convergência.

## **TAREFA 2: ANÁLISE SOBRE TEMPO DE EXECUÇÃO**

- Investigue os tempos gastos (usando `tic` e `toc`) para resolver sistemas lineares (com diferentes tipos de matrizes) usando diferentes métodos.
  - Para os métodos iterativos, você pode usar: `x0` como vetor nulo, `epsilon = 10*eps` e `maxIteracoes = 1000`. Assim daremos mais tempo para eles trabalharem!
  - Para computar o tempo de execução, pegue a média de algumas execuções (por exemplo, umas cinco). Mas descarte as medidas iniciais (pois vimos no Lab1 que elas são inesperadas!). Ex: rode 10 vezes, mas pegue a média das últimas 5 vezes. A cada rodada, use o mesmo sistema (a seguir teremos mais detalhes).
  - Para cada caso abaixo, há um sistema de exemplo. Você pode usá-lo. Se precisar alterar algo, sem problemas! Se quiser cancerizar, pode estudar outros sistemas maiores!
- Para cada caso abaixo, preencha a tabela abaixo e depois faça a sua análise comparativa.
  - Nas colunas ‘Resíduo’ e ‘Qtde iterações’, indique o valor da última rodada. Ex: das 10 vezes que você rodou, pegue os valores da última vez.

Método	Resíduo*	Tempo (ms)	Qtde iterações**
Gauss com Pivoteamento (Lab3-questão1)	-		-
Solução com Decomposição LU (Lab3-questão2)	-		-
Gauss-Jacobi			
Gauss-Seidel			

\* Resíduo é o valor do último dr. No nosso caso, só faz sentido para os métodos iterativos.

\*\* Qtde iterações, na verdade, é o tamanho do vetor dr. No nosso caso, só faz sentido para os métodos iterativos.

### a) Matriz bem condicionada grande

```
A = rand(100)+ 100*eye(100);  
b = rand(100,1);
```

```
%Matrizes próximas da identidade são, em geral, bem condicionadas.  
%Rode o comando cond(A,Inf) para se certificar que a matriz A é bem  
condicionada  
%No nosso exemplo, multiplicar a diagonal principal por um fator  
grande (no caso, 100), pode ajudar a satisfazer o critério de conver-  
gência dos métodos iterativos.
```

**Curiosidade:** Para matrizes bem condicionadas, a literatura indica que os métodos iterativos são melhores!

De acordo com os seus dados, verifique que a afirmação acima é verdadeira. Comente também sobre coisas estranhas que você encontrar. Ex: Um método com menos iterações que o outro, mas com tempo maior. Explique porque isso ocorre.

### b) Matriz mal condicionada

```
A = hilb(8);  
b = rand(8,1);
```

```
%Hilbert é um caso clássico de matriz mal condicionada!  
%Rode o comando cond(A,Inf) para se certificar que a matriz A é mal  
condicionada
```

**Curiosidade:** Para matrizes mal condicionadas, a literatura indica que os métodos diretos (como Eliminação de Gauss) são melhores.

De acordo com os seus dados, verifique que a afirmação acima é verdadeira. Explique porque os iterativos são ruins nesse caso.

### c) Matriz esparsa grande

```
A = sprandn(1000,1000,.01)+100*eye(1000);  
b = rand(1000,1);
```

```
% A função sprandn ajuda a gerar matrizes esparsas (com muitos ze-  
ros).  
%Rode o comando cond(A,Inf) para se certificar que a matriz A é BEM  
condicionada  
%No nosso exemplo, multiplicar a diagonal principal pelo fator 100  
foi para ajudar a satisfazer o critério de convergência dos métodos  
iterativos. Caso precise ajustar esse valor para garantir convergên-  
cia, fique à vontade!
```

**Curiosidade:** Para matrizes esparsas com dimensão grande, a literatura indica que os métodos iterativos são melhores, pois utilizam a matriz inicial (sem alterar sua estrutura), o que reduz erros de arredondamento e tempo de processamento.

De acordo com os seus dados, verifique que a afirmação acima é verdadeira. Explique porque os diretos são ruins nesse caso.

## Avaliação da dupla

Aluno(a)	Atividade realizadas	Percentual merecido da nota
<i>Fulano</i>	<i>Fez Q1 e revisou Q2</i>	<i>30%</i>
<i>Beltrano</i>	<i>Revisou Q1, fez Q2 e Q3</i>	<i>100%</i>

Atenção: Dividir bem as tarefas da dupla. Não vale ter uma pessoa que só escreve relatório, ou que só testa/revisa. Todos devem ‘pôr a mão na massa’!

**Bom trabalho!**