### Universidade Federal da Bahia UFBA

## Departamento de Ciência da Computação



## MAT174 Cálculo Numérico

# Trabalho Final

#### Autores - T05

Felipe Guimarães Izidoro Freire Thiago Silva Guedes Alexandre Magno

## Professora

Michelle Larissa Luciano Carvalho

# Conteúdo

1	Introdução	2
2	Sistemas 2.1 Métodos de Gauss-Jacobi	2 2 3
3	Análise Gráfica	4
4	Resultados Finais	5

# 1 Introdução

Neste relatório será apresentado como foi confeccionado a resolução de sistemas de equações lineares por métodos numéricos. Esses sistemas trabalhados são conhecidos como Métodos de Gauss-Jacobi e Métodos de Gauss-Seidel.

As resoluções serão baseadas no sistema a seguir:

$$\begin{cases} 2x_1 + 5x_2 = 3\\ 3x_1 + x_2 = 2 \end{cases} \tag{1}$$

## 2 Sistemas

Nesta sessão será ilustrada a composição e os passos seguidos para o encontro do resultado do sistemas com seus respectivos métodos. O erro escolhido pelos integrantes foi de:  $\epsilon = 0,05$ .

#### 2.1 Métodos de Gauss-Jacobi

Para que o método seja efetivo e nos levar ao resultado, temos que permutar a linhas do sistema de tal forma que em cada linha n, o termo que acompanha  $x_n$  seja o maior da parte direita da equação (Critério das linhas). Logo o sistema (1) fica da seguinte maneira:

$$\begin{cases} 3x_1 + x_2 = 2\\ 2x_1 + 5x_2 = 3 \end{cases}$$
 (2)

Assim sendo o sistema acima consegue ser permutado para que matriz derivada fica diagonalmente dominante.

Portanto, após o sistema ser diagonalmente dominante, isolamos os  $x_n$ , para sua respectivas n linhas, obtendo:

$$\begin{cases}
fx_1 = \frac{2 - x_2}{3} \\
fx_2 = \frac{-3 - 2x_1}{5}
\end{cases}$$
(3)

Por fim, para obtermos o resultado do sistema (2), seguiremos os seguintes passos:

- 1. Obtemos o caso inicial  $(x_1^0, x_2^0)$  atribuindo "0" a todas variáveis de (3).
- 2. Após conseguirmos o resultado inicial, atribuímos novamente as variáveis de (3), onde encontramos  $x_1^1$ , e  $x_2^1$ .
- 3. Encontramos o erro  $\epsilon$  correspondente a:  $\epsilon_n = x_n^i x_n^{i-1}$ .
- 4. Redefinimos valores para a próxima iteração, ou seja, o  $x_1^i, x_2^i$  serão os "casos iniciais".
- 5. Encontramos o máximo entre os *erros*, e o máximo entre os  $x_n^i$ , e definimos uma variável qualquer "dr"da seguinte forma:

$$dr = \frac{\text{máximo dos erros}}{\text{máximo dos } x_n^i}$$

6. Se "dr" for menor que o erro, paramos o processo, caso não, retornamos ao passo 2.

Resultados obtidos pelo processo acima: (It. = 0, corresponde aos casos iniciais)

It.	$x_1$	$x_2$	$\mathrm{d}\mathrm{r}$	$e_1$	$e_2$
0	0.666667	-0.600000		0.666667	0.600000
1	0.866667	-0.866667	0,30769230	0.200000	0.266667
2	0.955556	-0.946667	0,09302325	0.088889	0.080000
3	0.982222	-0.982222	0,0361991	0.026667	0.035556

A solução do sistema (2) é :  $x_1 = 0.982222, x_2 = -0.982222$ 

### 2.2 Métodos de Gauss-Seidel

O método de Gauss-Seidel é uma modificação do método de Jacobi, criado com o objetivo de acelerar a convergência, ou seja utilizar menos iterações para chegar mais próximo à resposta.

Para que o método seja efetivo e nos levar ao resultado, temos que permutar a linhas do sistema de tal forma que em cada linha n, o termo que acompanha  $x_n$  seja o maior da parte direita da equação (Critério das linhas). Logo o sistema (1) fica da seguinte maneira:

$$\begin{cases} 3x_1 + x_2 = 2\\ 2x_1 + 5x_2 = 3 \end{cases} \tag{4}$$

Assim sendo o sistema acima consegue ser permutado para que matriz derivada fica diagonalmente dominante.

Portanto, após o sistema ser diagonalmente dominante, isolamos os  $x_n$ , para sua respectivas n linhas, obtendo:

$$\begin{cases}
fx_1 = \frac{2 - x_2}{3} \\
fx_2 = \frac{-3 - 2x_1}{5}
\end{cases}$$
(5)

Agora, verificamos o Critério de Sassenfeld (Critério de convergência adicional):

Seja  $\beta = \max_{1 \le j \le n} \{\beta_j\}$ . Se  $\beta < 1$ , então o método de Gauus-Seidel gera uma sequência convergente qualquer que seja  $x^0$ . Além disso, quanto menor for  $\beta$ , mais rápida será a convergência.

Por fim, para obtermos o resultado do sistema (2), seguiremos os seguintes passos:

- 1. Obtemos o caso inicial  $(x_1^0, x_2^0)$  atribuindo "0" a todas variáveis de (3).
- 2. Após conseguirmos o resultado inicial, atribuímos novamente nas variáveis de (3), onde encontramos  $x_1^1$ , e diferentemente de Jacobi,  $x_2^1$  sera obtido através de  $x_1^1$ . Ou seja,  $x_n^1$  é dependente de  $x_{n-1}^1$  (para equações de duas incógnitas).
- 3. Encontramos o erro  $\epsilon$  correspondente a:  $\epsilon_n = x_n^i x_n^{i-1}$ .

- 4. Redefinimos valores para a próxima iteração, ou seja, o  $x_1^i, x_2^i$  serão os "casos iniciais".
- 5. Encontramos o máximo entre os erros, e o máximo entre os  $x_n^i$ , e definimos uma variável qualquer "dr" da seguinte forma:

$$dr = \frac{\text{máximo dos erros}}{\text{máximo dos } x_n^i}$$

6. Se "dr" for menor que o erro, paramos o processo, caso não, retornamos ao passo  $2. \,$ 

Resultados obtidos pelo processo acima: (It. =0, corresponde aos casos iniciais) Aplicando o Critério de Sassenfeld

B1	B2	Máximo	Convergência	
0.33333	0,13333	0,33333	SIM	

It.	$x_1$	$x_2$	dr	$e_1$	$e_2$
0	0.666667	-0.600000		0.666667	0.600000
1	0.866667	-0.946667	0,3661972	0.200000	0.346667
2	0.98222	-0.99289	0,1163832	0.1156	0.0462
3	0.9976	-0.99905	0,0154220	0.01541	0.0062

A solução do sistema (2) é :  $x_1 = 0.9976, x_2 = -0.99905$ 

# 3 Análise Gráfica

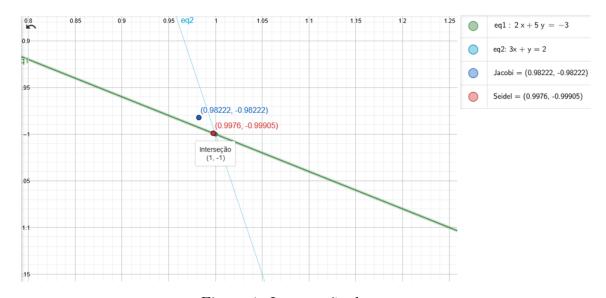


Figura 1: Intersecção das retas

# 4 Resultados Finais

No caso estudado ambos os métodos iterativos necessitaram do mesmo número de iterações, apesar do "dr", valor que indica erro acumulado pelos truncamentos e arredondamentos, ser menor no método de Gauss-Jacobi, já que ficou mais próximo de zero.

De maneira geral, o resultado quando usado o Gauss-Seidel garante a convergência do número obtido em alguns casos que o Jacobi não garante, por meio do Critério de Sanssenfeld, para além disso com a análise gráfica vemos que o resultado do Gauss-Seidel é mais próximo da resposta correta.

Mesmo assim devido a mesma quantidade de iterações e menor erro acumulado se faz mais vantajoso, neste caso específico o uso do método Gauss-Jacobi.