

Lista 2 - Sistemas lineares

Segunda lista de exercícios da matéria de matemática computacional (CAP-239-4), do curso de pós-graduação em Computação Aplicada do Instituto Nacional de Pesquisas Espaciais

Docentes:

- Dr. Leonardo B. L. Santos
- Dr. Reinaldo Rosa

Discente:

- Felipe Menino Carlos

Exercícios

Abaixo são apresentados os exercícios da lista 2 e suas soluções

1 - Realize a solução do sistema linear através do Método da Eliminação de Gauss (MEG)

Para a fixação dos passos necessários para a realização do MEG, o mesmo foi feito passo a passo "na mão". O resultado é apresentado abaixo.

Resolva o sistema de equações abaixo com o método de eliminação de Gauss (MEG)

Os passos aplicados no método MEG são:

- (a) Montar a matriz aumentada $[A|b]$
- (b) Determinação do pivô a_{kk}
- (c) Definir os multiplicadores de linha $m_{ik} = \frac{a_{ik}}{a_{kk}}$
- (d) Atualização das linhas $L_i \leftarrow L_i - (m_{ik} \cdot L_{\text{pivô}})$

$$\begin{cases} 2x + 1y - 3z = -1 \\ -1x + 3y + 2z = 12 \end{cases} \xrightarrow{\text{transformado}} \left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & -3 & -1 \\ -1 & 3 & 2 & 12 \end{array} \right] = D$$

$$\begin{aligned}
 & (3x + 2y - 3z = 0) \quad [3 \ 1 \ -3 \ ; \ 0] \\
 & \left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & -3 & -1 \\ -1 & 3 & 2 & 12 \\ 3 & 1 & -3 & 0 \end{array} \right] \quad \text{Pivô} = a_{11} = 2 \\
 & \quad m_{21} = -\frac{1}{2} (L_2 - (m_{21} \times L_1) \rightarrow L_2) \\
 & \quad m_{31} = \frac{3}{2} (L_3 - (m_{31} \times L_1) \rightarrow L_3) \\
 & A^{(1)} | b^{(1)} = \left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & \frac{7}{2} & \frac{1}{2} & \frac{23}{2} \\ 0 & -\frac{1}{2} & \frac{3}{2} & \frac{3}{2} \end{array} \right] \quad \text{Pivô} = a_{22} = \frac{7}{2} \\
 & \quad m_{32} = \frac{-\frac{1}{2}}{\frac{7}{2}} = \frac{-1}{7} (L_3 - (m_{32} \times L_2) \rightarrow L_3) \\
 & A^{(2)} | b^{(2)} = \left[\begin{array}{ccc|c} 2 & 1 & -3 & -1 \\ 0 & \frac{7}{2} & \frac{1}{2} & \frac{23}{2} \\ 0 & 0 & \frac{23}{14} & \frac{88}{28} \end{array} \right] \quad \frac{22}{14} z = \frac{88}{28} \Rightarrow z = \frac{88}{28} = 2, \\
 & \quad 7y = \frac{23}{2} - 1 = \frac{21}{2} \Rightarrow y = \frac{21}{2} \cdot \frac{2}{7} = 3, \\
 & \quad 2x + 3 - 6 = -1 \Rightarrow 2x - 3 = -1 \Rightarrow x = \frac{2}{2} = 1 \\
 & \boxed{x=1; y=3; z=2}
 \end{aligned}$$

Com o resultado apresentado na folha acima, é possível afirmar que a solução do sistema linear apresentado é

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Implementação do método: Após a realização de cada um dos passos do método de eliminação gaussiana, uma implementação foi feita utilizando a linguagem de programação [Python 3.6+](#).

```
import numpy as np

def gaussian_elimination(arr: np.ndarray) -> np.ndarray:
    """Método da eliminação gaussiana

    Args:
        arr (np.ndarray): Matriz estendida com os coeficientes e termos independente:
    Returns:
        np.ndarray: Matriz reduzida
    """

    _arr = arr.copy()

    for index in np.arange(0, _arr.shape[0] - 1):
        pivot = _arr[index, index]
        pivot_line = _arr[index, :]

        for actual_line_index in np.arange(index + 1, _arr.shape[0]):
            actual_line = _arr[actual_line_index, :]
            actual_line_element = _arr[actual_line_index, index]

            line_mp = actual_line_element / pivot
            _arr[actual_line_index, :] = actual_line - (pivot_line * line_mp)

    return _arr
```

Com a função implementada, os mesmos valores do exercício foram inseridos para testes de validação.

```
exercicio1 = np.array([[2, 1, -3, -1], [-1, 3, 2, 12], [3, 1, -3, 0]], dtype=np.float64)
gaussian_elimination(exercicio1)

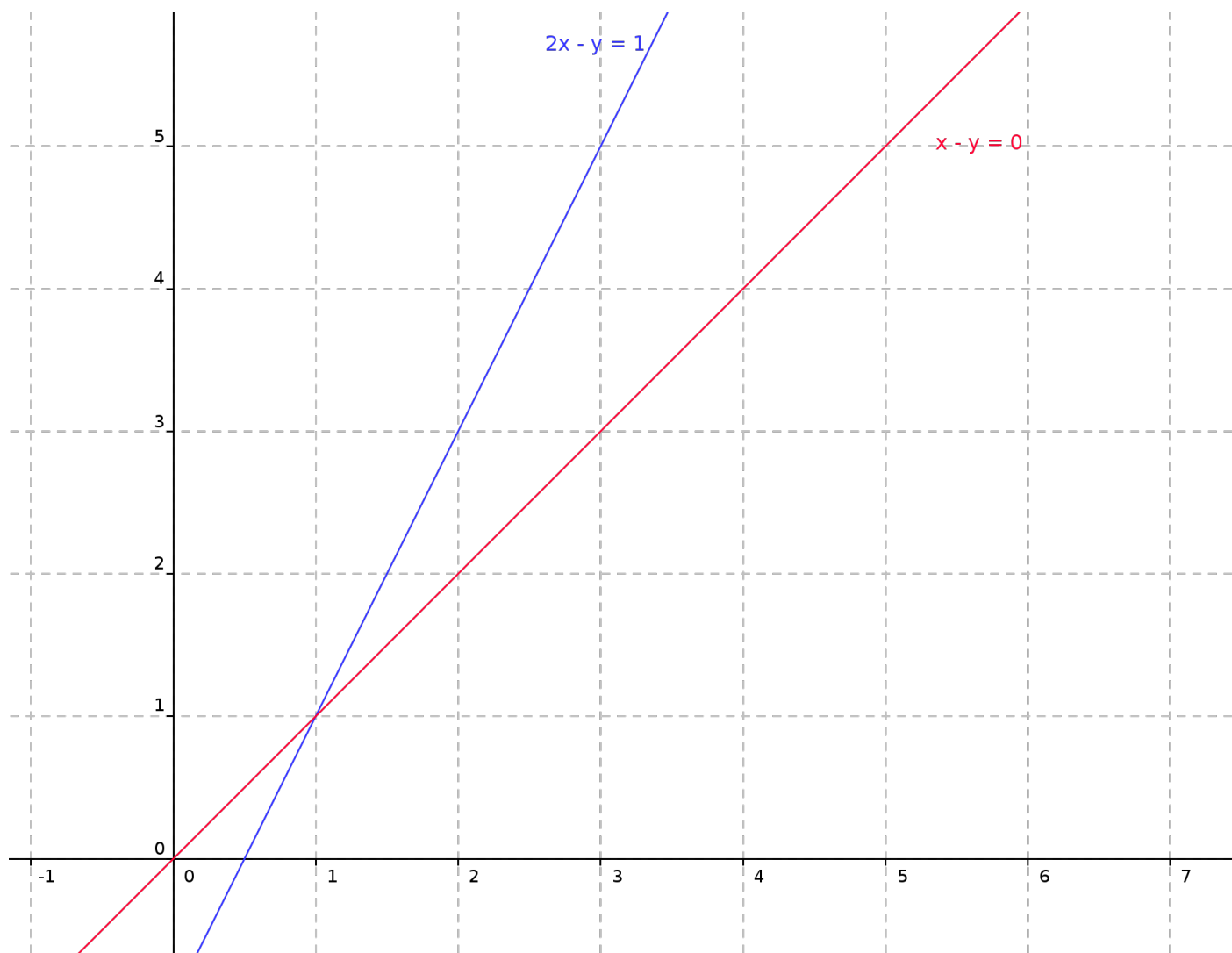
# saída:
# array([[ 2.,          1.,          -3.,          -1.],
#        [ 0.,          3.5,          0.5,         11.5],
#        [ 0.,          0.,          1.57142857,   3.14285714]])
```

2 - Pense em uma interpretação geométrica para a solução de sistemas lineares. E considerando um sistema de ordem 2, ilustre

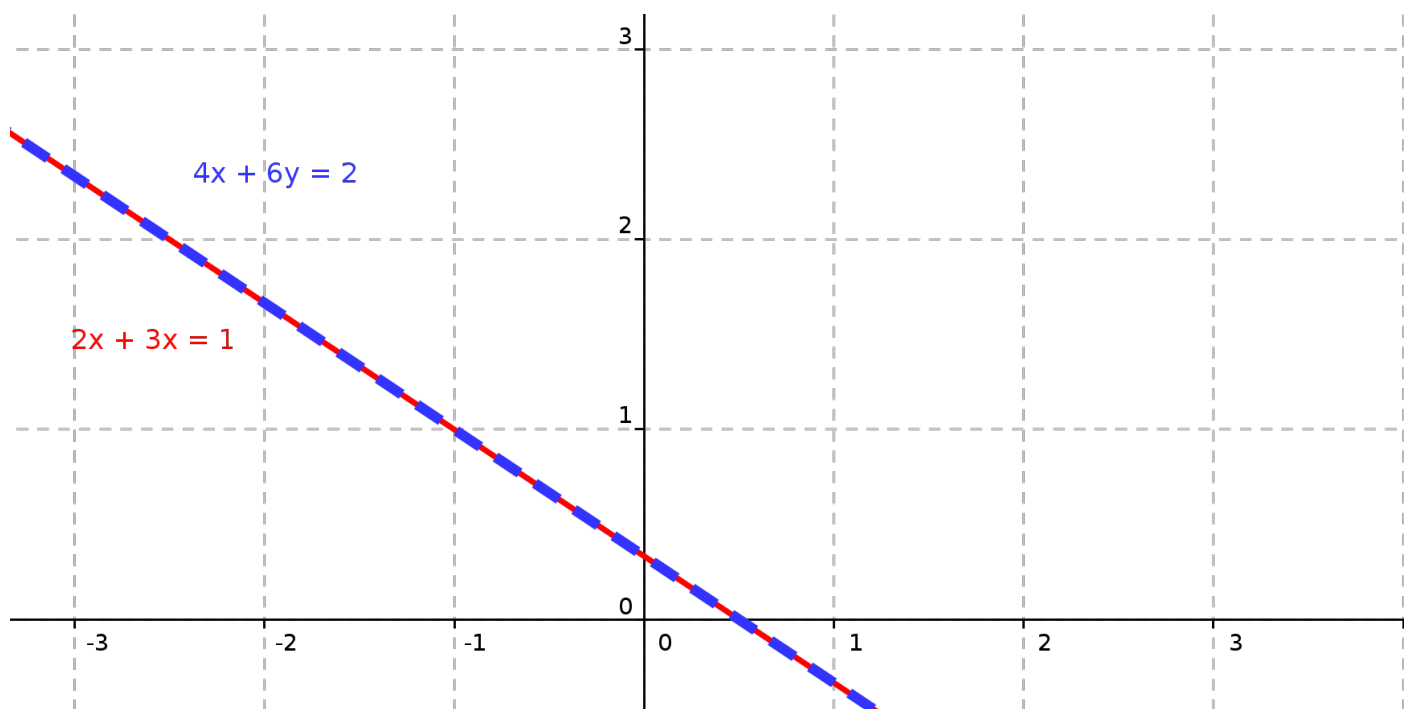
Inicialmente, considere apenas uma equação. Tal equação possui diversas combinações de solução, de modo a gerar um plano com todas as suas possíveis soluções. Para equações lineares, realizando a visualização geométrica é possível ver tal conceito através de retas geradas pelas possíveis soluções de uma equação.

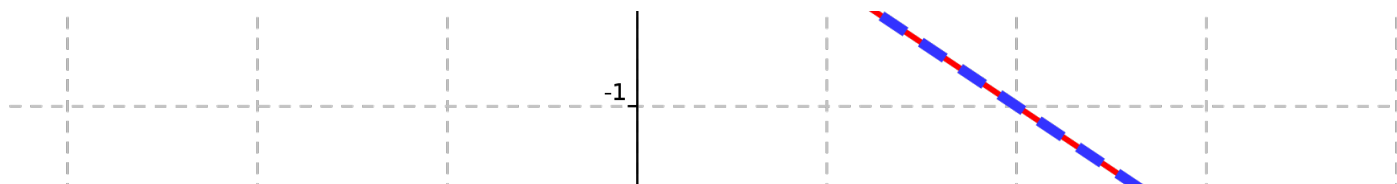
Tratando de um sistema de equações, a ideia de sua solução está muito vinculada ao plano de soluções possíveis de cada uma das equações que compõem o sistema linear, de modo que:

- Sistemas da classe **Possível e Determinado**, possuem o cruzamento dos planos de solução das equações em um ponto, sendo este a solução do sistema, como apresentado abaixo.

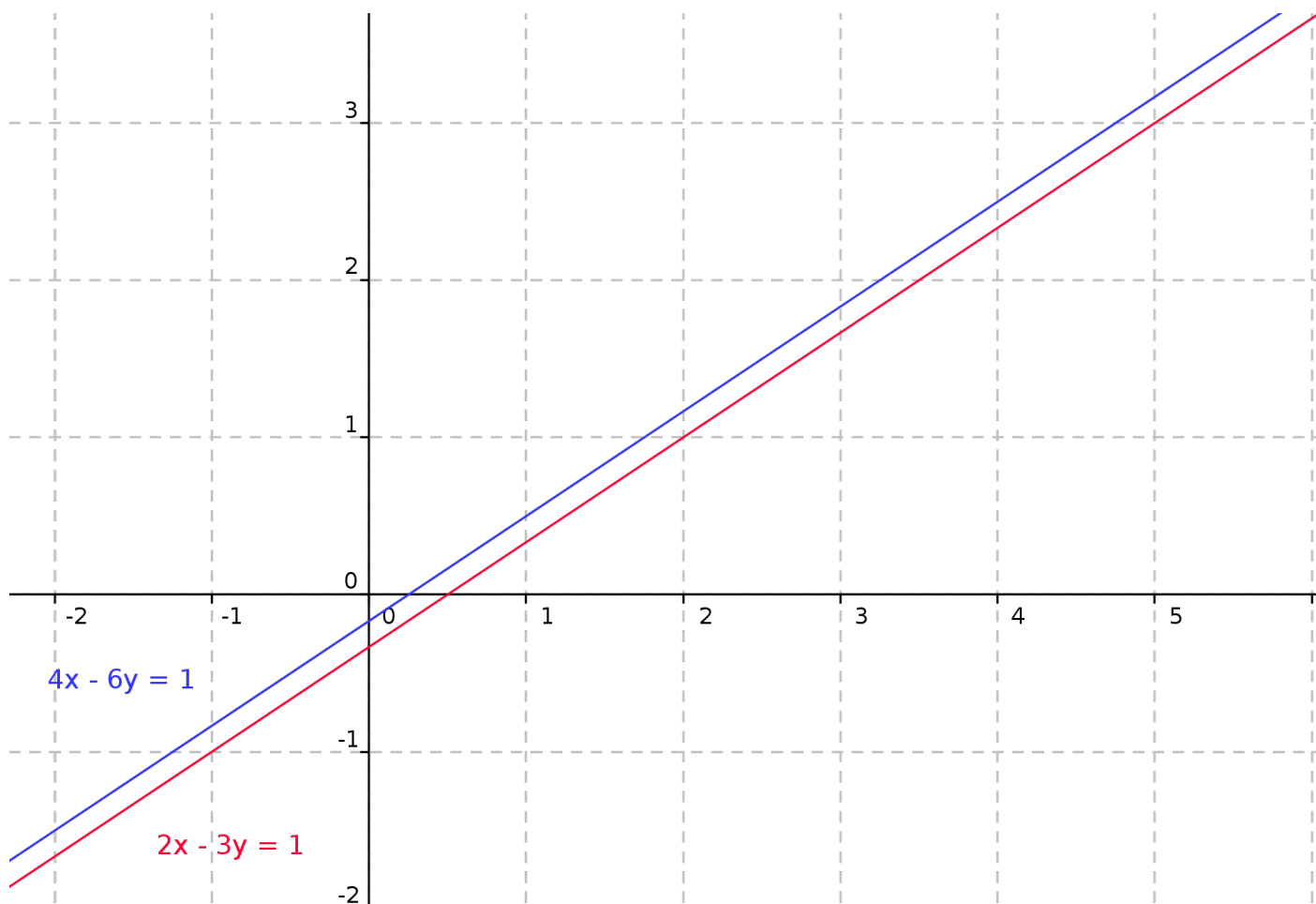


- Já sistemas da classe **Possível e Indeterminado**, apresentam infinitas soluções, uma vez que os planos de solução de cada equação se cruzam em infinitos pontos.





- Por fim, nos sistemas da classe **Impossível** não há uma relação entre as equações presentes no sistema de equações.



3- O resultado da aproximação da solução da EDO via sistema linear depende da discretização ?

Sim, para este caso, uma das necessidades do método utilizado (Método de diferenças finitas) é que o espaço trabalhado seja o discreto, desta forma, a discretização é necessária para a aproximação da EDO via sistema linear.

A resposta apresentada anteriormente foi feita com base na leitura realizada do [reamat](#) (Cálculo Numérico)

4- Se melhora de um lado, outro lado tende a piorar. Como medir a melhora e a piora ?

A resposta desta pergunta pode vir de diversas maneiras, cada uma considerando um ponto de vista diferente, como forma de simplificar, aqui será feita a consideração da qualidade dos resultados e custo computacional (Tempo e espaço).

É importante destacar também que, o contexto pensado para a descrição dos itens citados

anteriormente é o de aplicação de métodos numéricos, sem especificar explicitamente o método. Isso é feito para que o contexto geral da disciplina possa ser utilizado na descrição.

Custo computacional: Antes de falar sobre a qualidade dos resultados, o custo computacional deve ser mencionado, já que este é um dos pontos que precisam ser considerados na medição de qualidade.

Quando estamos tratando de algoritmos, estes apresentam certos custos para serem executados, sendo esses o custo de tempo, vinculado a quantidade de tempo consumida pelo algoritmo para resolver determinado problema e o custo de espaço, sendo relacionado a quantidade de recursos de espaço consumida pelo algoritmo.

A depender do tipo da estratégia adotada pelo algoritmo e o problema que o mesmo está resolvendo, cada um desses custos pode ser extremamente alto, por isso, uma boa avaliação de tais custos devem ser considerados durante o processo de aplicação de um determinado método.

Qualidade dos resultados: Com o custo computacional definido, é possível entender um pouco melhor sobre a qualidade dos resultados.

A priori, a qualidade dos resultados parecem estar relacionadas somente com o resultado propriamente dito, porém, em soluções do mundo real, a medição da qualidade considera outros pontos de vista.

- 1º) O tempo necessário para gerar um resultado *ótimo* para um determinado problema vale, quando comparado com o resultado *bom* e seu tempo de execução;
- 2º) O algoritmo em algum momento converge, ou seja, de um certo ponto em diante o resultado não se altera, mesmo que, para gerar estes mais recursos computacionais sejam necessários.

Além dos pontos citados, muitos outros poderiam ser inseridos, estes foram colocados apenas para permitir o entendimento de que, a qualidade dos resultados, principalmente em problemas de pesquisas do mundo real, sejam feitos ponderando os fatos necessários.

Com isso, a forma de medir a melhora e a piora, neste contexto, depende da necessidade que está sendo tratada.