



### Definição

Sejam  $A$  e  $B$  duas matrizes de ordem  $m \times n$  e  $n \times p$ , então definiremos:

$$A \cdot B = C = \left( \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right)_{m \times p}, i = 1, \dots, m \text{ e } j = 1, \dots, p$$

### Exemplo

Tomemos:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 7 & 3 & 5 \end{pmatrix}; B = \begin{pmatrix} 6 \\ 9 \\ 4 \end{pmatrix}$$

Podemos calcular  $A \cdot B$ :

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 7 & 3 & 5 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 6 \\ 9 \\ 4 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} (1 \cdot 6) + (0 \cdot 9) + (2 \cdot 4) \\ (7 \cdot 6) + (3 \cdot 9) + (5 \cdot 4) \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 6 + 8 \\ 42 + 27 + 20 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 14 \\ 89 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

## Propriedades

A soma satisfaz:

1. Comutatividade:  $A + B = B + A$ .
2. Associatividade:  $A + (B + C) = (A + B) + C$ .
3. Elemento neutro:  $A + \mathbf{0} = A$ .
4. Elemento simétrico:  $A + (-A) = \mathbf{0}$ .
5. Cancelamento:  $A + B = C + B \iff A = C$ .

A multiplicação satisfaz:

1. Associatividade:  $A \cdot (B \cdot C) = (A \cdot B) \cdot C$ .
2. Elemento neutro:  $A \cdot Id = A$ .

Por fim, as operações são "compatíveis":

1. Distributividade:  $A \cdot (B + C) = A \cdot B + A \cdot C$ .

### Observações

Veja que a multiplicação não é necessariamente comutativa, então temos que tomar cuidado com a distributividade.

Não iremos carregar a notação, principalmente da multiplicação. Ou seja, iremos nos referir ao produto  $A \cdot B$  por  $AB$ , sempre que o produto estiver definido. De maneira similar, iremos definir  $Id$  para qualquer matriz identidade, para garantir o produto.

## Matriz inversa

Para qualquer matriz **quadrada**  $A$ , caso exista uma matriz que multiplicada por  $A$  seja igual a identidade, chamaremos esta matriz de inversa de  $A$ . Representaremos por  $A^{-1}$ .

Atenção: NÃO CONFUNDIR COM A EXPONENCIAÇÃO EM  $\mathbb{R}$ .

## Exemplo

Tomemos:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$$

Então temos:

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 2 & 0 \\ 1 & -1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

### Exemplo

Verificando:

$$\begin{aligned}
 AA^{-1} &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{4} \\ -1 & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} \\ 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 &= Id
 \end{aligned}$$



### Exemplo

Agora vejamos:

$$\begin{aligned}
 A^{-1}A &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{4} \\ -1 & \frac{1}{2} & -\frac{1}{4} \\ 0 & 0 & \frac{1}{4} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -\frac{1}{4} + \frac{1}{4} \\ -1+1 & 1 & 1 - \frac{1}{4} \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 &= Id
 \end{aligned}$$

### Exemplo

Isto é, A matriz  $A$  comuta com sua inversa. Pode-se provar esta afirmação. Logo:

$$AA^{-1} = A^{-1}A = Id$$

Curiosidade: existem outros tipos de inversas (na verdade, outras definições). Em geral, a notação  $A^{-1}$  sempre implica na inversa “dos dois lados”.

## Exemplo

Primeiramente...



### Aplicação- Montgomery e Runger 2003.

Assuma que tenhamos o interesse em estimar uma variável  $y$  tal que ela dependa linearmente de outras variáveis  $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ :

$$y = \beta_0 + x_1\beta_1 + x_2\beta_2 + \dots x_n\beta_n + \epsilon$$

onde  $\epsilon$  é um erro aleatório normal.

Suponha que fazemos  $m$  observações e montamos uma matriz  $Y$  de resultados e outra matriz  $X$  dos valores das variáveis. É possível demonstrar que o valor que minimiza o erro é:

$$[\beta] = (X^T X)^{-1} X^T [y] \quad (1)$$

### Exemplo- Montgomery e Runger 2003.

O motor de um foguete é fabricado juntando o propulsor de ignição e um sustentador juntos dentro de uma carcaça de metal. A tensão de cisalhamento é estimada linearmente pela idade, em semanas, do sustentador. Isto é, acreditamos:

$$Res = \beta_0 + Idade \cdot \beta_1 + \epsilon$$

Com o objetivo encontrarmos como essa dependência linear é dada, observamos 20 amostras.

Exemplo- Montgomery e Runger 2003.

TABLE 2.1 Data for Example 2.1

Observation <i>i</i>	Shear Strength (psi) <i>y<sub>i</sub></i>	Age of Propellant (weeks) <i>x<sub>i</sub></i>
1	2158.70	15.50
2	1678.15	23.75
3	2316.00	8.00
4	2053.80	17.00
5	2004.50	15.50
6	1708.30	19.00
7	1784.70	24.00
8	2575.00	2.50
9	2357.90	7.50
10	2256.70	11.00
11	2165.20	13.00
12	2399.55	3.75
13	1779.80	25.00
14	2365.75	17.75
15	1763.35	22.00
16	2053.50	18.00
17	2414.40	6.00
18	2200.50	12.50
19	2654.20	2.00
20	1753.70	21.50

Figura: Fonte: Montgomery

Exemplo- Montgomery e Runger 2003.

Chamemos a resistência (tensão de cisalhamento) de  $y$  e a idade do material de  $x$ . Então em matrizes:

$$\begin{pmatrix} 2158, 70 \\ 1675, 15 \\ \vdots \\ 1753, 70 \end{pmatrix}^{20 \times 1} = \begin{pmatrix} 1 & 15, 30 \\ 1 & 23, 75 \\ \vdots & \\ 1 & 21, 50 \end{pmatrix}^{20 \times 2} \cdot \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \end{pmatrix}^{2 \times 1} + \begin{pmatrix} \epsilon_1 \\ \epsilon_2 \\ \vdots \\ \epsilon_{20} \end{pmatrix}^{20 \times 1}$$

Aplicando a fórmula (1) obtemos:

$$\beta_0 = 2627, 82; \beta_1 = -37, 15$$

### Aplicação- Montgomery e Runger 2003.

Então, com certa liberdade podemos usar a fórmula:

$$y = 2627,82 - 37,15x$$

para estimar a resistência!!



### Aplicação

Por último, um lembrete:



Figura: A lata de lixo. Fonte: Castelo Rá-Tim-Bum.

## Introdução

Até agora vimos a multiplicação de matrizes, propriedades e a matriz inversa. Vimos, de uma maneira bem sintética uma relação de matrizes com sistemas lineares de equações. Porém algumas perguntas surgem naturalmente:

1. Quando uma matriz tem inversa?
2. Como a relação entre sistemas e matrizes ocorre? (*i.e.*, como resolver sistemas?)

## Determinante

Um conceito muito útil para responder a primeira pergunta é o de **determinante**. Como sempre, podemos pensar no determinante como sendo uma função:

$$\begin{aligned}d : M_{m \times m} &\rightarrow \mathbb{R} \\ A &\mapsto d(A)\end{aligned}$$

Depois iremos definir esta função de um jeito melhor.

### Menor associado

Seja uma matriz  $A$  quadrada de ordem maior ou igual à 2. Chamamos de **menor associado** de um elemento  $a_{ij}$  o determinante da matriz  $A$  retirando a linha  $i$  e a coluna  $j$ . Representaremos por  $D_{ij}$ .  
Exemplo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

Então  $D_{11} = 4$ ,  $D_{12} = 3$ ,  $D_{21} = 2$  e  $D_{22} = 1$ .

### Cofator

Seja uma matriz  $A$  quadrada de ordem maior ou igual à 2. Chamamos de **cofator** associado à um elemento  $a_{ij}$  o produto:

$$C_{ij} = (-1)^{i+j} \cdot D_{ij}$$

Exemplo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

Então  $C_{11} = (-1)^2 \cdot 4 = 4$ , etc.

### Matriz dos cofatores

Seja  $A$  uma matriz quadrada de ordem maior que 2. Definiremos por  $\overline{A}$  a matriz onde cada elemento  $\overline{a}_{ij}$  é o cofator de  $a_{ij}$ . Chamaremos de **matriz dos cofatores**. Exemplo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \Rightarrow \overline{A} = \begin{pmatrix} 4 & -3 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$$

## Matriz adjunta

Definiremos por **matriz adjunta** a matriz  $\overline{A}^T$ . Representaremos por  $\text{adj}(A)$ . Exemplo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{adj}(A) = \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}$$

### Teorema

Com todas essas ferramentas é possível provar que uma matriz é invertível (possui inversa) se, e somente se, seu determinante é não nulo.



### Determinante e sistema

Essencialmente, calcular o determinante é resolver um sistema linear. Vejamos um exemplo:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \cdot B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Então dada uma matriz  $A$ , calcular  $A^{-1}$  é equivalente a resolver o seguinte sistema para  $b$ .

### Determinante e sistema

$$\begin{cases} a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} = 1 \\ a_{11}b_{12} + a_{12}b_{22} + a_{13}b_{32} = 0 \\ a_{11}b_{13} + a_{12}b_{23} + a_{13}b_{33} = 0 \\ a_{21}b_{11} + a_{22}b_{21} + a_{23}b_{31} = 0 \\ a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} = 1 \\ a_{21}b_{13} + a_{22}b_{23} + a_{23}b_{33} = 0 \\ a_{31}b_{11} + a_{32}b_{21} + a_{33}b_{31} = 0 \\ a_{31}b_{12} + a_{32}b_{22} + a_{33}b_{32} = 0 \\ a_{31}b_{13} + a_{32}b_{23} + a_{33}b_{33} = 1 \end{cases}$$

### Exemplo

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Ou melhor:

$$\begin{cases} 1b_{11} + 2b_{21} = 1 \\ 1b_{12} + 2b_{22} = 0 \\ 3b_{11} + 4b_{21} = 0 \\ 3b_{12} + 4b_{22} = 1 \end{cases}$$

## Aula 3

### Matrizes e Sistemas Lineares

Daniel Koiti Oshiro

Aulas preparatórias OMU

13/05/24

## Introdução

Na última aula contextualizamos a relação entre determinantes, matriz inversa e sistemas lineares (mesmo que de um modo bem artificial). Nesta aula vamos estudar:

1. Determinantes gerais (*Teorema de Laplace*);
2. Resultados importantes sobre a matriz inversa.

### Determinante

Agora, vamos voltar e definir o determinante de matrizes para qualquer ordem; Seja  $A$  uma matriz quadrada de ordem  $n$ , para qualquer  $i$  fixado:

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n a_{ij} C_{ij}$$

Também podemos definir como:

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{ij} C_{ij}$$

para qualquer  $j$  fixado.

### Exemplo

Considere a matriz  $A$ :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

Fixando a linha 1 e aplicando a fórmula, temos que o determinante da matrix é:

$$\det(A) = \sum_{j=1}^n a_{ij} C_{ij} = \underbrace{[1 \cdot 4 \cdot (-1)^{1+1}]}_{a_{11} C_{11}} + \underbrace{[2 \cdot 3 \cdot (-1)^{1+2}]}_{a_{12} C_{12}} = -2$$

### Exemplo

Se tivéssemos fixado a coluna 2 teríamos:

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{ij} C_{ij} = \underbrace{[2 \cdot 3 \cdot (-1)^{1+2}]}_{a_{12} C_{12}} + \underbrace{[4 \cdot 1 \cdot (-1)^{2+2}]}_{a_{22} C_{22}} = -2$$

Perceba que fazendo genericamente obteríamos a fórmula usual:

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{ij} C_{ij} = a_{11} a_{22} - a_{21} a_{12}$$



### Exemplo

Considere a matriz  $A$ :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 3 & 4 & 0 \\ 0 & 3 & 2 \end{pmatrix}$$

Para calcular o determinante de  $A$  poderíamos utilizar o método de *Sarrus*<sup>a</sup>. Porém, utilizando a fórmula genérica podemos facilitar as contas fixando a coluna 3. Ou seja:

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n a_{ij} C_{ij} = 2 \cdot (4 - 6) = -4$$

---

<sup>a</sup>Pierre Frédéric Sarrus (1798-1861). Matemático francês que criou o método conhecido como "garfinho" para calcular o determinante de matrizes de ordem 3.

### Propriedades- (Maximize 2022).

- 1) Multiplicar uma linha (coluna) por uma constante, o determinante também é multiplicado pela constante.
- 2) Trocar uma linha (coluna) por outra paralela inverte o sinal do determinante.
- 3)  $\det(A) = \det(A^T)$ .
- 4) Seja  $A$  uma matriz quadrada de ordem  $n$  e  $k$  um escalar.

Temos:

$$\det(kA) = k^n \det(A)$$

## Propiedades

## Teorema

(Teorema de Binet) - (Maximize 2022). Sejam  $A$  e  $B$  duas matrizes quadradas e de mesma ordem, então:

$$\det(AB) = \det(A)\det(B)$$

## Teorema

(Teorema de Jacobi)- (Maximize 2022). O valor de um determinante não se altera se multiplicarmos uma linha (coluna) por um número real diferente de 0 e adicionarmos a outra linha (coluna) paralela a ela.

## Comentário

### Teorema

*Uma matriz é invertível se, e somente se, seu determinante é não nulo.*

### Demonstração.

Seja  $A^{-1}$  sua inversa, então:

$$1 = \det(AA^{-1}) = \det(A)\det(A^{-1}) \Rightarrow \det(A^{-1}) = \det(A)^{-1}$$

Por outro lado, assumo que  $\det(A) \neq 0$ , então:

$$A \cdot \text{adj}(A) = \det(A)Id \Rightarrow (\det(A)^{-1} \cdot \text{adj}(A))A = Id$$

Então a matriz é invertível. □

## Comentário

## Corolário

*Véja que a última parte do teorema nos garante que:*

$$A^{-1} = \det(A)^{-1} \text{adj}(A)$$

Logo, temos uma maneira “fácil” de determinar uma inversa.

### Exemplo

Vamos determinar a inversa da matriz abaixo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

Primeiramente calculamos seu determinante. Já sabemos que ele é -2. Agora determinamos a matriz adjunta de A:

$$\text{adj}(A) = \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}$$

Por fim:

$$A^{-1} = \det(A)^{-1} \cdot \text{adj}(A) = (-2)^{-1} \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -3 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

### Propriedades

- 1)  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
- 2)  $(A^{-1})^T = (A^T)^{-1}$
- 3)  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .
- 4)  $\det(A^{-1}) = \det(A)^{-1}$ .

## Aula 4

### Sistemas Lineares

Daniel Koiti Oshiro

Aulas preparatórias OMU

20/05/24



## Sistemas Lineares

Chamaremos de Sistemas Lineares um conjunto de equações onde as incógnitas são lineares. Um exemplo:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = \beta_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = \beta_2 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = \beta_n \end{cases}$$

Curiosidade: é possível “linearizar” alguns sistemas.

## Sistemas Lineares

Sendo mais práticos:

$$\begin{cases} 2x + 3y + 99z - \pi w = 1 \\ \frac{2}{3}x + y - z - 5w = 0 \\ z + w = 2 \\ 4x + y = \frac{3}{7} \end{cases}$$

É um sistema linear. Mas:

$$\begin{cases} 2xy = 1 \\ x + y = 0 \end{cases}$$

Não é.

## Sistemas Lineares

Lembrem-se de que já estudamos sistemas lineares no começo do curso. Entretanto, estudamos apenas sistemas simples, como, por exemplo:

$$\begin{cases} x + y = 1 \\ 3x + 4y = 0 \end{cases}$$

E ou:

$$\begin{cases} p + q = 0 \\ 3p + 4q = 1 \end{cases}$$

## Sistemas Lineares

É interessante lembrar que sistemas lineares e matrizes são conteúdos que se relacionam. Voltando para as aulas passadas, considere:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

Veja que sua matriz inversa:

$$\begin{pmatrix} x & p \\ y & q \end{pmatrix}$$

pode ser encontrada resolvendo os sistemas do *slide* anterior.

### Problema (introdução)

Sabemos resolver/classificar sistemas simples como os anteriores, porém como resolver sistemas do tipo:

$$\begin{cases} 2x + 3y + 99z - \pi w = 1 \\ \frac{2}{3}x + y - z - 5w = 0 \\ z + w = 2 \\ 4x + y = \frac{3}{7} \end{cases}$$

É fácil perceber que os métodos que conhecemos (soma e substituição) são inviáveis ou muito difíceis de serem aplicados. Hoje veremos:

#### 1) Como resolver estes sistemas lineares?

## Métodos

Felizmente existem vários métodos práticos e simples. Iremos focar no **escalonamento**. Antes, vamos introduzir alguns conceitos.

### Matriz aumentada

Considere uma matriz qualquer. Chamaremos de matriz aumentada quando colocamos uma coluna extra à direita. Tome a matriz  $A$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 4 & 7 \end{pmatrix}$$

Inserindo a coluna  $(2, 5, 0)$ , teremos a matriz  $A$  aumentada:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & | & 2 \\ 0 & 1 & 1 & | & 5 \\ 0 & 4 & 7 & | & 0 \end{pmatrix}$$

### Matriz aumentada

Tradicionalmente, sempre nos referimos a uma matriz aumentada quando estamos pensando em sistemas lineares e a nova coluna são os coeficientes lineares. Isto é, consideremos:

$$\begin{cases} 2x + 3y + \pi z = 1 \\ \frac{2}{3}x + y - z = 0 \\ y + z = 2 \end{cases}$$

Então a matriz aumentada é:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & \pi & 1 \\ \frac{2}{3} & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \end{array} \right)$$



## Operações elementares

Chamaremos de **operações elementares** a multiplicação de uma linha por um escalar e a soma desta linha com alguma linha da nossa matriz aumentada. Por exemplo, considere novamente a matriz  $A$ :

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & \pi & 1 \\ \frac{2}{3} & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \end{array} \right)$$

Multiplicando a segunda linha por  $(-3)$  e somando a primeira linha nesta, temos que a segunda linha é:

$$\begin{array}{r} 2x + 3y + \pi z = 1 \\ -2x - 3y + 3z = 0 \\ \hline \Rightarrow (\pi + 3)z = 1 \end{array}$$

### Operações elementares

Ou seja, feita esta operação elementar nossa nova matriz seria:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & \pi & 1 \\ 0 & 0 & (\pi + 3) & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \end{array} \right)$$

Para finalizar, reescrevemos por:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & \pi & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & (\pi + 3) & 1 \end{array} \right)$$

Operações elementares

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & \pi & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & (\pi+3) & 1 \end{array} \right)$$

De onde fácil ver que a solução é:

$$\left\{ \begin{array}{l} z = \frac{1}{(\pi+3)} \\ y = \frac{2\pi+5}{(\pi+3)} \\ x = \frac{-3\pi-6}{(\pi+3)} \end{array} \right.$$

$$\left( \begin{array}{ccc|ccc} 2 & 3 & 1 & \pi & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 & 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & (\pi+3) & 1 & 1 \end{array} \right)$$

De onde fácil ver que a solução é:

$$\left\{ \begin{array}{l} z = \frac{1}{(\pi+3)} \\ y = \frac{2\pi+5}{(\pi+3)} \\ x = \frac{-3\pi-6}{(\pi+3)} \end{array} \right.$$

### Escalonamento

Concluindo, o método é muito prático e simples. Ele consiste:

- 1) escrever uma matriz aumentada onde cada linha são os coeficientes das incógnitas;
- 2) realizar operações elementares nas linhas com o objetivo sempre eliminar uma variável na expressão;
- 3) estudar o resultado;

## Aula 5

### Sistemas Lineares- Continuação

Daniel Koiti Oshiro

Aulas preparatórias OMU

27/05/24

### Problema (introdução)

Agora vamos resolver mais problemas:

$$\begin{cases} x - 2y + z = 2 \\ 3x + 2y - 4z = 0 \\ 2x - y + z = 5 \end{cases}$$

Primeiro, escrevemos a matriz aumentada:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & -2 & 1 & 2 \\ 3 & 2 & -4 & 0 \\ 2 & -1 & 1 & 5 \end{array} \right)$$

## Problema (introdução)

Fazendo a operação  $L_2 = -3L_1 + L_2$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 2 \\ 0 & 8 & -7 & -6 \\ 2 & -1 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Agora fazendo a operação  $L_3 = -2L_1 + L_3$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 2 \\ 0 & 8 & -7 & -6 \\ 0 & 3 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

## Problema (introdução)

Agora fazendo a operação  $L_3 = -\frac{3}{8}L_2 + L_3$  e  $8L_3$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & -2 & 1 & 2 \\ 0 & 8 & -7 & -6 \\ 0 & 0 & 13 & 26 \end{pmatrix}$$

Logo, concluimos:

$$\left\{ \begin{array}{l} z = 2 \\ y = 1 \\ x = 2 \end{array} \right.$$



### Discussão

Alguns sistemas podem possuir uma **única** solução, outros podem conter infinitas e outros podem não conter nenhuma solução. Os sistemas lineares anteriores possuíam apenas uma solução. Agora veja este sistema:

$$\begin{cases} x + y = 1 \\ 2x + 2y = 2 \end{cases}$$

É fácil verificar que ambas equação determinam as mesmas retas coincidentes e a matriz escalonada é:

$$\left( \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

### Discussão

O significado algébrico é:

$$\begin{cases} x + y = 1 \\ 0y = 0 \end{cases}$$

Então existem infinitas soluções. Analogamente, podemos concluir que toda matriz escalonada que segue a forma:

$$\left( \begin{array}{ccc|cc} \alpha_1 & \alpha_2 \dots & \alpha_n & \beta_1 & \\ 0 \dots & \gamma_1 & \gamma_2 & \beta_2 & \\ \dots & & & & \\ 0 & 0 \dots & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

possua infinitas soluções.

### Discussão

Agora tome o sistema:

$$\begin{cases} x + y = 1 \\ 2x + 2y = 1 \end{cases}$$

A matriz escalonada é:

$$\left( \begin{array}{cc|c} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{array} \right)$$

### Discussão

O significado algébrico é:

$$\begin{cases} x + y = 1 \\ 0y = -1 \end{cases}$$

Ora, então não existe solução. Analogamente, podemos concluir que toda matriz escalonada que segue a forma:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \beta_1 \\ 0 & \gamma_1 & \gamma_2 & \beta_2 \\ \dots & & & \\ 0 & 0 & 0 & \beta_n \end{array} \right)$$

não possui solução.

### Discussão- (Maximize 2022).

Tradicionalmente chamamos:

1) **S.P (Sistema Possível)**:

**S.P.D. (Sistema Possível Determinado)**: quando o sistema possui uma única solução.

**S.P.I. (Sistema Possível Indeterminado)**: quando o sistema possui infinitas soluções.

2) **S.I (Sistema Impossível)**: quando o sistema não tem solução.

### Discussão

Observação: todo sistema homogêno, *i.e.* da forma:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = 0 \end{cases}$$

possui **pelo menos** uma solução. Sendo assim, ele é **S.P.**, com uma ou infinitas soluções.

### Discussão

O método do escalonamento não auxilia somente na resolução de sistemas lineares, mas também no cálculo de determinantes. Usando as propriedades e teoremas apresentados, podemos escalonar a matriz e simplesmente aplicar o seguinte resultado:

### Teorema

*O determinante de qualquer matriz triangular é o produto da sua diagonal superior.*

### Discussão

Vejamos um exemplo:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 4 & 2 & 0 & 1 & 1 \\ 3 & 0 & 6 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Perceba que aplicar o método de *Laplace* não é fácil. Entretanto, com os teoremas anteriores escalonamos a matriz.



### Discussão

Fazendo a operação:  $L_2 \leftarrow -4L_1 + L_2$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 3 & 0 & 6 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_3 = -3L_1 + L_3$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & -6 & 0 & -3 & 1 \\ -2 & 0 & 2 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_4 = 2L_1 + L_4$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & -6 & 0 & -3 & 1 \\ 0 & 4 & 6 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_3 = -L_2 + L_3$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 6 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_4 = -4L_5 + L_4$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 & -1 & -18 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_4 = -\frac{1}{4}L_3 + L_4$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -18 \\ 0 & 1 & 2 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_5 = \frac{1}{6}L_2 + L_5$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -18 \\ 0 & 0 & \frac{2}{3} & \frac{1}{2} & \frac{31}{6} \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_5 = 6L_5$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -18 \\ 0 & 0 & 4 & 3 & 31 \end{pmatrix}$$

O determinante é multiplicado por 6.



### Discussão

Fazendo a operação:  $L_5 = -\frac{1}{2}L_3 + L_5$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -18 \\ 0 & 0 & 0 & 3 & 31 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Fazendo a operação:  $L_5 \equiv 3L_4 + L_5$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -6 & -8 & -3 & 1 \\ 0 & 0 & 8 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & -18 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -23 \end{pmatrix}$$

Pelo Teorema de Jacobi o determinante não se altera.

### Discussão

Agora, sabemos que o determinante desta matriz é:

$$1 \cdot (-6) \cdot 8 \cdot (-1) \cdot (-23) = -1104$$

Porém, veja que em uma das passagens multiplicamos o determinante da matriz original por 6, portanto, o determinante da matriz inicial é:

$$\frac{-1104}{6} = -184$$

### Discussão

Além do mais, pela **regra de Cramer** (Maximize 2022) temos que qualquer sistema da forma:

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + 2x_3 + x_4 & = \alpha_1 \\ 4x_1 + 2x_2 + x_4 + x_5 & = \alpha_2 \\ 3x_1 + 6x_3 + x_5 & = \alpha_3 \\ -2x_1 + 2x_3 + x_4 + 2x_5 & = \alpha_4 \\ x_2 + 2x_3 + x_4 + 5x_5 & = \alpha_5 \end{cases}$$

É **S.P.D.**

-  [Maximize \(2022\). \*Ensino médio, caderno 4. Sistema Maxi.\*](#)
-  [Montgomery, D. C. e G. C. Runger \(2003\). \*Applied Statistics and Probability for Engineers\*. John Wiley e Sons.](#)