

# Notas para um Curso de Álgebra Linear

Heitor R. de Assis

8 de janeiro de 2026

# Sumário

<b>1</b>	<b>Sistemas Lineares e Matrizes</b>	<b>2</b>
1.1	Sistemas Lineares . . . . .	2
1.2	Resolução de Sistemas Lineares . . . . .	5
1.3	Matrizes sobre um corpo . . . . .	8
1.4	Matrizes quadradas . . . . .	11
1.5	Matrizes e Sistemas Lineares . . . . .	13
1.6	Algoritmo de inversão de matrizes . . . . .	16
<b>2</b>	<b>Espaços Vetoriais</b>	<b>17</b>
2.1	Axiomas . . . . .	17
2.2	Bases e dimensão . . . . .	19
<b>3</b>	<b>Transformações Lineares</b>	<b>25</b>
3.1	Transformações lineares e principais propriedades . . . . .	25
3.2	O espaço das transformações lineares . . . . .	27
3.3	Teorema do Núcleo e da Imagem . . . . .	28
3.4	Transformações Lineares e Matrizes . . . . .	29
<b>4</b>	<b>Espaços Vetoriais com Produto interno</b>	<b>30</b>
4.0.1	Ortogonalidade e ortonormalidade . . . . .	32
<b>5</b>	<b>Seleção de Exercícios</b>	<b>35</b>
5.1	Sistemas Lineares e Matrizes . . . . .	35

# Capítulo 1

## Sistemas Lineares e Matrizes

### 1.1 Sistemas Lineares

Sistemas lineares são conjuntos de equações (lineares, portanto o nome) que buscamos resolver simultaneamente. Sua origem é antiga e suas aplicações são as mais variadas, estando presentes em diversos campos da ciência. É a partir do seu estudo que a álgebra linear se formou e, reciprocamente, os sistemas lineares formam uma ferramenta extremamente útil para esta teoria.

Os coeficientes presentes nas equações são elementos de um **corpo**. Até o ponto presente, o mais comum é trabalharmos com equações contendo *coeficientes reais*. Se faz importante, porém, equações com coeficientes no corpo dos complexos,  $\mathbb{C}$ . Pode-se pensar que perguntas sobre os números complexos só tem interesse abstrato, mas a variedade de instâncias onde encontramos números complexos já deve ser suficiente para considerá-los.

**Definição 1.1.1.** Um corpo  $\mathbb{F}$  é um conjunto em que duas operações estão definidas: uma chamada de multiplicação  $\cdot : \mathbb{F} \times \mathbb{F} \rightarrow \mathbb{F}$  e outra chamada de adição  $+ : \mathbb{F} \times \mathbb{F} \rightarrow \mathbb{F}$ . Estas operações devem satisfazer:

1.  $+$  é comutativa:  $x + y = y + x$  para todos  $x, y \in \mathbb{F}$ .
2.  $+$  é associativa:  $x + (y + z) = (x + y) + z$  para todos  $x, y, z \in \mathbb{F}$ .
3. Existe um único elemento neutro  $0 \in \mathbb{F}$ , chamado de zero, tal que  $x + 0 = 0$  para todo  $x \in \mathbb{F}$ .
4. Para cada  $x \in \mathbb{F}$ , existe um único elemento  $(-x) \in \mathbb{F}$  tal que  $x + (-x) = 0$ .
5.  $\cdot$  é comutativa:  $x \cdot y = y \cdot x$  para todos  $x, y \in \mathbb{F}$ .
6.  $\cdot$  é associativa:  $x \cdot (y \cdot z) = (x \cdot y) \cdot z$  para todos  $x, y, z \in \mathbb{F}$ .
7. Existe um único elemento diferente de zero e denotado por 1 que satisfaz  $x \cdot 1 = x$  para todo  $x \in \mathbb{F}$ .
8. Para todo  $x \in \mathbb{F}$  diferente de zero, existe um único elemento, denotado por  $x^{-1}$ , que satisfaz  $x^{-1} \cdot x = 1$ .
9. Vale a propriedade distributiva, ou seja,  $x \cdot (y + z) = x \cdot y + x \cdot z$  para todo  $x, y, z \in \mathbb{F}$ .

**Observação.** Discorramos um pouco mais sobre esta definição, para se ter uma noção de sua significância. Raramente na matemática estuda-se um conjunto de elementos por si só, sendo muito mais comum o estudo de um conjunto de elementos juntamente com as operações que os relacionam. Como exemplo, considere os números reais. Quando falamos da reta real  $\mathbb{R}$ , não estamos apenas falando do conjunto de números que formam a reta real,  $\mathbb{R} = \{1, 2, 3, \pi, -2, \sqrt{3}, \dots\}$ , mas também assumimos que  $1+2=3$ ,  $4\pi+2\pi=6\pi$  e assim por diante. Da mesma forma, estamos convencendo que  $1 \times x = x$ , qualquer valor que  $x \in \mathbb{R}$  possa ter, que  $-1 \times 4 = -4$  e que daí  $(-1 \times 4) + 4 = 0$ . Infinitas outras operações entre elementos individuais de  $\mathbb{R}$  estão de certa forma implícitas quando dizemos estudamos a reta real.

Acontece que é um objetivo do campo da matemática a abstração de conceitos conhecidos. Ao nos depararmos com um conjunto, munido de certas operações que julgamos interessantes, buscamos abstrair o máximo possível. Nos perguntamos, por exemplo: Qual é o conjunto minimal de propriedades que, por si só, são capazes de gerar todas outras? Quando um conjunto, qualquer que seja, satisfaz tais propriedades, quais afirmações podem ser feitas? Por exemplo, a afirmação de que qualquer número multiplicado por zero dá zero não está entre as propriedades da Definição 1.1.1. Apesar disso, qualquer conjunto com estas propriedades satisfaz esta afirmação (consegue prová-la?). Esta é uma forma de diferenciarmos as proposições que são intrínsecas de uma certa estrutura daquelas que são específicas de cada modelo. A Definição 1.1.1, portanto, é o resultado da abstração das propriedades essenciais dos números reais.

Esta investigação é útil, inclusive, para testar se as mesmas operações podem ser assumidas sobre diferentes conjuntos. Como exemplo, considere o plano  $\mathbb{R}^2 = \{(x, y) \mid x, y \in \mathbb{R}\}$ . Temos uma óbvia e bem estabelecida adição neste conjunto, a saber

$$(x_1, y_1) + (x_2, y_2) = (x_1 + x_2, y_1 + y_2).$$

Podemos generalizar a operação de multiplicação que está presente em  $\mathbb{R}$  para este novo conjunto? A primeira tentativa pode ser replicar o que foi feito para a adição, definindo

$$(x_1, y_1) \times (x_2, y_2) = (x_1 \times x_2, y_1 \times y_2). \quad (1.1)$$

Existe alguma propriedade que valorizamos quando falamos de produtos, que  $\mathbb{R}$  com a multiplicação usual possui, mas  $\mathbb{R}^2$  com a multiplicação definida acima não satisfaz? A resposta é **sim**. Em  $\mathbb{R}$ , não existem dois números  $x$  e  $y$  diferentes de zero tais que  $x \times y = 0$ . Já em  $\mathbb{R}^2$ , é fácil ver que como definido acima, a multiplicação de duas duplas pode ser zero sem que qualquer uma delas seja zero. Por exemplo,

$$(x, 0) \times (0, y) = (0, 0).$$

Acontece que esta é uma propriedade importante por alguns motivos diferentes e, portanto, a definição de produto como em (1.1) não nos é adequada. Podemos nos perguntar se existe alguma definição para o produto em  $\mathbb{R}^2$  que funcione da mesma forma que a multiplicação em  $\mathbb{R}$ .

Os exemplos mais importantes de corpos são os já conhecidos  $\mathbb{R}$  e  $\mathbb{C}$ . Estes não são os únicos, mas serão os únicos considerados aqui. Neste curso, portanto,  $\mathbb{F}$  será sempre  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$  e sua utilização será principalmente a de um simplificador de notação. Na próxima definição, por exemplo, generalizamos o conceito de produto cartesiano de reais, considerando  $\mathbb{R}$  e  $\mathbb{C}$  ao mesmo tempo.

**Definição 1.1.2.** Seja  $n \in \mathbb{N}$  um natural qualquer. O conjunto  $\mathbb{F}^n$  é formado por todas as  $n$ -uplas de elementos do corpo  $\mathbb{F}$ , ou seja,

$$\mathbb{F}^n = \{(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \mid \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{F}\}.$$

Neste texto, as letras gregas  $\alpha, \beta, \gamma$ , etc. serão utilizadas para representar elementos do corpo  $\mathbb{F}$ , seja ele  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

**Definição 1.1.3.** Um sistema linear é um conjunto de equações da forma

$$(S) \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \vdots \\ \alpha_{m1}x_1 + \cdots + \alpha_{mn}x_n = \beta_m, \end{cases}$$

em que  $\alpha_{ij} \in \mathbb{F}$  e  $\beta_1, \dots, \beta_m \in \mathbb{F}$  são constantes e  $x_1, \dots, x_n$  são as incógnitas, cujos valores queremos determinar.

Dizemos que o sistema linear (S) é **homogêneo** se  $\beta_1 = \cdots = \beta_m = 0$ . O conjunto dos elementos  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}^n$  que resolvem o sistema é chamado de **conjunto solução** do sistema, ou seja,

$$\left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{F}^n \mid \sum_{k=1}^n \alpha_{jk}x_k = \beta_j, \forall j = 1, \dots, m \right\}.$$

Quanto à possibilidade de solução, temos somente três casos:

- Um sistema (S) é **compatível determinado** se existe uma única solução, ou seja, se o conjunto solução possui uma única  $n$ -upla.
- Um sistema (S) é **compatível indeterminado** se existem infinitas soluções, ou seja, se o conjunto solução possui infinitas  $n$ -uplas.
- Um sistema (S) é **incompatível** se não possui solução, ou seja, se o conjunto solução é vazio.

**Exemplo.** Resolvemos o sistema

$$(S) \quad \begin{cases} x + y = 10, \\ x - y = -2. \end{cases}$$

Utilizamos o método de eliminação de variáveis: Somando as duas equações, obtemos

$$2x = 8 \implies x = 4 \implies y = 6.$$

O sistema (S) é portanto compatível determinado e seu conjunto solução é dado pela dupla (4, 6), apenas.

**Exemplo.** Cada equação de um sistema linear de  $m$  variáveis é uma restrição que tem potencial, portanto, de condicionar uma variável as outras. Consideremos por exemplo o caso de um sistema com apenas uma equação.

$$(S) \quad \alpha_1x_1 + \cdots + \alpha_nx_n = \beta.$$

Neste caso podemos isolar qualquer uma das variáveis, colocando-a em função das demais. O conjunto solução deste sistema pode ser escrito, por exemplo, uma vez que escrevemos

$$\begin{aligned} x_1 &= -\frac{\alpha_2}{\alpha_1}x_2 - \cdots - \frac{\alpha_n}{\alpha_1}x_n \\ &= -\sum_{k=2}^n \frac{\alpha_k}{\alpha_1}x_k. \end{aligned}$$

Logo, o conjunto de soluções de (S) é

$$\left\{ \left( -\sum_{k=2}^n \frac{\alpha_k}{\alpha_1}x_k, x_2, \dots, x_n \right) \mid x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R} \right\}.$$

Como já dito, podemos isolar qualquer umas das variáveis, ou seja também podemos escrever

$$x_2 = -\frac{\alpha_1}{\alpha_2}x_1 - \sum_{k=3}^n \frac{\alpha_k}{\alpha_2}x_k,$$

de forma que o conjunto solução de (S) pode ser reescrito como

$$\left\{ \left( x_1, -\frac{\alpha_1}{\alpha_2}x_1 - \sum_{k=3}^n \frac{\alpha_k}{\alpha_2}x_k, x_3, \dots, x_n \right) \mid x_1, x_3, \dots, x_n \in \mathbb{R} \right\}.$$

Ambas as formas representam *o mesmo conjunto* de elementos, sendo apenas parametrizações diferentes do mesmo conjunto.

**Exemplo.** Considere o sistema linear

$$(S) \quad \begin{cases} x + 2y - z = 2, \\ -3x + 3y - 4z = 0, \\ 4x - y + 3z = 3. \end{cases}$$

Ao tentarmos o processo de eliminação de variáveis para resolver (S), encontramos o seguinte

$$(l.1) - (l.2) - (l.3) \implies 0 = -1.$$

O que isso significa? Que se existir uma solução para este sistema, de modo que as três equações de (S) sejam verdadeiras, então obtemos que  $0 = 1$ , o que é um absurdo. Só nos resta afirmar que (S) não pode ser assumido verdadeiro, ou seja, não existe instância onde as três equações são simultaneamente satisfeitas.

Posto desta forma, talvez não fique claro o que há de errado com o sistema (S). Vejamos o seguinte: subtraindo a segunda equação da primeira, temos

$$4x - y + 3z = 2.$$

Assim, uma solução de (S) é automaticamente uma solução de

$$(S) \quad \begin{cases} x + 2y - z = 2, \\ 4x - y + 3z = 2, \\ 4x - y + 3z = 3. \end{cases}$$

Desta forma, fica claro que não existe tripla que satisfaça as três equações simultaneamente, pois as duas últimas formam resultados incompatíveis.

O que pretendemos fazer neste capítulo obter um método para a resolução de qualquer sistema linear que tenhamos em mãos. Com isso, queremos dizer: (i) determinar se o sistema possui ou não soluções; (ii) Obter fórmulas que identifiquem todas as soluções existentes. Para a primeira tarefa, a relação entre sistemas lineares e matrizes é de fundamental importância, como veremos a frente.

## 1.2 Resolução de Sistemas Lineares

O estudo dos sistemas lineares já está completamente resolvido e classificado, ou seja, para qualquer sistema linear (S) podemos determinar se ele é compatível ou incompatível e, no primeiro caso, obter todas as soluções possíveis. A resolução é obtida com o método de escalonamento, que em linha gerais iguala (S) a um sistema linear (S') mais simples e que então podemos extrair

as soluções. A noção de equivalência entre os dois sistemas lineares permite afirmar que as suas soluções são as mesmas. O processo é completamente análogo ao que fazemos para equações, sejam elas lineares ou não. Vejamos como exemplo uma equação quadrática. Para obtermos as soluções de uma equação genérica de segundo grau,

$$ax^2 + bx + c = 0, \quad (1.2)$$

argumentamos que qualquer solução de (1.2) é também uma solução de

$$\left(x + \frac{b}{2a}\right)^2 = \left(\frac{b}{2a}\right)^2 - \frac{c}{a}.$$

Esta segunda igualdade é muito mais simples de ser resolvida e tem como solução

$$x = \pm \sqrt{\left(\frac{b}{2a}\right)^2 - \frac{c}{a}} - \frac{b}{2a}.$$

Portanto, equiparamos a equação (1.2) a uma equação

$$(x - \alpha)^2 = \beta, \quad (1.3)$$

que é evidente quanto a sua solubilidade e quanto a suas soluções. O escalonamento de um sistema linear (S) segue o mesmo princípio, sendo que devemos portanto achar quais são nossas *operações elementares*, ou seja que preservam as soluções, e quais são os sistemas mais simples possíveis. Estas serão as duas próximas definições.

**Definição 1.2.1.** Podemos definir três operações elementares sobre os sistemas lineares. Estas operações são:

1. Permutar duas equações do sistema.
2. Multiplicar uma das equações do sistema por um  $\lambda \in \mathbb{F}$ ,  $\lambda \neq 0$ .
3. Substituir uma equação pela soma com outra equação.

Quando um sistema (S') é obtido através de (S) por operações elementares, dizemos que os dois sistemas são equivalentes e escrevemos  $S \sim S'$ .

A justificativa para considerarmos estas operações acima de quaisquer outras é que estas não alteram as soluções do sistema.

**Proposição 1.2.2.** Se dois sistemas  $(S_1)$  e  $(S_2)$  são equivalentes, então eles possuem as mesmas soluções.

*Demonstração.* Precisamos apenas provar que, ao realizar qualquer umas das três operações expostas na Def. 1.2.1 não alteramos as soluções. É evidente que permutar duas linhas e multiplicar uma linha por um escalar (não nulo) não irá trocar as soluções. Para a soma de duas equações, basta notar que qualquer solução de um par de equações

$$(S) \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \alpha_{21}x_1 + \cdots + \alpha_{2n}x_n = \beta_2, \end{cases}$$

vai satisfazer também a equação

$$(\alpha_{11} + \alpha_{21})x_1 + \cdots + (\alpha_{1n} + \alpha_{2n})x_n = \beta_1 + \beta_2.$$

Ou seja, satisfaz por exemplo

$$(S') \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ (\alpha_{11} + \alpha_{12})x_1 + \cdots + (\alpha_{1n} + \alpha_{2n})x_n = \beta_1 + \beta_2. \end{cases}$$

Reciprocamente, se uma  $n$ -upla satisfaz (S'), então da mesma forma esta vai satisfazer também (S). Isso mostra que os dois sistemas compartilham o mesmo conjunto de soluções.  $\square$

A seguir, temos resultados que justificam a nomenclatura 'sistemas equivalentes'.

**Proposição 1.2.3.** *A relação  $\sim$  define uma relação de equivalência entre os sistemas, ou seja,*

1.  $S \sim S$ .
2. Se  $S_1 \sim S_2$ , então  $S_2 \sim S_1$ .
3. Se  $S_1 \sim S_2$  e  $S_2 \sim S_3$ , então  $S_1 \sim S_3$ .

Agora passamos para a caracterização do que seriam nossos sistemas mais simples possíveis.

**Definição 1.2.4.** Um sistema linear de  $m$  equações e  $n$  incógnitas é escalonado se ele for da forma

$$\left\{ \begin{array}{llllll} x_1 + & \cdots + & & + \cdots + & + \cdots & + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ & & x_{r_2} & + \cdots + & + \cdots & + \alpha_{2n}x_n = \beta_2, \\ & & & & & \vdots \\ & & & & x_{r_k} & + \cdots & + \alpha_{kn}x_n = \beta_k, \\ & & & & & \vdots \\ & & & & & + 0 \cdot x_n = \beta_{k+1}, \end{array} \right.$$

com  $\alpha_{jr_j} \neq 0$  para todo  $j$  e  $1 \leq r_1 < r_2 < \cdots < r_k \leq n$ .

Vejamos uma caracterização posta em termos diferentes:

**Definição 1.2.5.** Um sistema linear (S) é escalonado se:

1. a primeira variável presente em uma linha estiver a direita da primeira variável da linha superior;
2. a primeira variável presente na equação de uma linha não estiver presente nas linhas acima;
3. a primeira variável de cada equação é seguida do coeficiente 1;
4. qualquer linha nula estiver abaixo de qualquer linha não nula.

Tendo em mãos os sistemas mais simples possíveis, devemos ser capazes de resolvê-los sem mais problemas, tal qual a equação quadrática na forma (1.3).

**Proposição 1.2.6.** *Se (S) é um sistema escalonado, então:*

1. (S) é incompatível se possui uma linha da forma

$$0 = \beta, \quad \beta \neq 0.$$

*Caso, contrário, (S) é compatível.*



2. se  $(S)$  é compatível e possui mais variáveis do que equações não nulas, então  $(S)$  é compatível indeterminado. Caso contrário,  $(S)$  é compatível determinado.

Por fim, resolvemos todos os sistemas possíveis mostrando que qualquer sistema  $(S)$  é equivalente a um sistema escalonado.

**Teorema 1.2.7.** *Todo sistema é equivalente a um sistema escalonado. A resolução do sistema é obtida então através da solubilidade do sistema escalonado equivalente.*

*Demonstração.* A prova é feita expondo o algoritmo para transformar um sistema qualquer, através de operações elementares, em um sistema escalonado. A ideia é sempre que possível deixar apenas uma linha para cada variável, sendo necessárias as operações elementares para zerarem a mesma variável nas demais equações.

Primeiramente, trocamos linhas se necessário para que a primeira equação tenha  $x_1$ . Uma vez feito isso (com *qualquer* equação com  $x_1$  ocupando o lugar de primeira equação), zeramos os coeficientes de  $x_1$  nas demais linhas. Para um par de linhas qualquer,

$$\begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \alpha_{k1}x_1 + \cdots + \alpha_{kn}x_n = \beta_k, \end{cases}$$

fazemos  $\alpha_{k1}(l.1) - \alpha_{11}(l.k) \rightarrow (l.k)$  e obtemos

$$\begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \alpha_{12}x_2 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \gamma_{k2}x_2 + \cdots + \gamma_{kn}x_n = \alpha_{k1}\beta_1 - \alpha_{11}\beta_k, \end{cases}$$

onde  $\gamma_{kj} = \alpha_{k1}\alpha_{1j} - \alpha_{11}\alpha_{kj}$ . Ao final deste processo, o sistema estará da seguinte forma

$$\begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \alpha_{12}x_2 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \gamma_{22}x_2 + \cdots + \gamma_{2n}x_n = \delta_2 \\ \gamma_{32}x_2 + \cdots + \gamma_{3n}x_n = \delta_2 \\ \vdots \\ \gamma_{n2}x_2 + \cdots + \gamma_{nn}x_n = \delta_2 \end{cases}$$

Em seguida, comparamos os coeficientes da próxima coluna (referente a variável  $x_2$ ). Procuramos entre as linhas, excetuando a primeira, qual possui a variável  $x_2$  e teremos dois resultados possíveis:

**Caso 1:** Existe um  $\gamma_{k2} \neq 0$ . Neste caso, colocamos a  $k$ -ésima equação na posição da segunda equação através de uma troca de linhas. Deste modo, podemos supor aqui que  $\gamma_{22} \neq 0$ . Zeramos o coeficiente da primeira equação através da operação elementar  $\gamma_{22}(l.1) - \alpha_{12}(l.2) \rightarrow (l.1)$ , enquanto que para as demais linhas zeramos fazendo  $\gamma_{22}(l.k) - \gamma_{k2}(l.2) \rightarrow (l.k)$ , da mesma forma como feito antes.

**Caso 2:** Não existe  $\gamma_{k2}$  diferente de zero. Neste caso,  $\alpha_{21}$  deve ser não nulo e podemos simplesmente passar para a próxima variável.

É fácil ver que é possível prosseguir desta forma até obtermos um sistema que satisfaça as condições 1, 2 e 4 de um sistema escalonado. Para concluir, basta multiplicar cada linha pelo inverso do coeficiente que segue cada primeira variável ( $\alpha_{11}^{-1}, \gamma_{k2}^{-1}$ , etc.).  $\square$

## 1.3 Matrizes sobre um corpo

**Definição 1.3.1.** Uma matriz  $m \times n$  com coeficientes em  $\mathbb{F}$  é uma função

$$\begin{aligned} A: \quad \{1, \dots, m\} \times \{1, \dots, n\} &\rightarrow \mathbb{F} \\ &\quad (i, j) \rightarrow A(i, j). \end{aligned}$$

Denotaremos os elementos da imagem dessa função pela letra minúscula  $a_{ij}$ , ou seja,  $A(i, j) = a_{ij}$ . Com isso, por vezes escrevemos simplesmente  $A = (a_{ij})$ . Por fim, dada uma matriz cujos termos são  $a_{ij}$  podemos representá-la da seguinte forma:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}.$$

Dizemos que a matriz tem  $m$  linhas e  $n$  colunas e que  $a_{ij}$  é o elemento da  $i$ -ésima linha e  $j$ -ésima coluna de  $A$ . O conjunto das matrizes  $m \times n$  é denotado por  $M_{m \times n}(\mathbb{F})$  ou  $M(m \times n, \mathbb{F})$ . Se  $m = n$ , denotamos  $M_{m \times n}(\mathbb{F})$  apenas por  $M_n(\mathbb{F})$  ou  $M(n, \mathbb{F})$ .

**Definição 1.3.2.** Dados quaisquer  $m, n \in \mathbb{N}$ , podemos definir duas operações sobre  $M_{m \times n}(\mathbb{F})$ :

1. Adição (+):  $M_{m \times n}(\mathbb{F}) \times M_{m \times n}(\mathbb{F}) \rightarrow M_{m \times n}(\mathbb{F})$  é dada por  $(a + b)_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$ .
2. Multiplicação por um escalar ( $\cdot$ ):  $\mathbb{F} \times M_{m \times n}(\mathbb{F}) \rightarrow M_{m \times n}(\mathbb{F})$  é dada por  $(\lambda \cdot a)_{ij} = \lambda a_{ij}$ .

Estas operações já cobrem o básico para que possamos falar de resolução de sistemas lineares utilizando matrizes. Este conjunto, no entanto, possui outras possibilidades de operações, que adicionam estruturas interessantes.

**Definição 1.3.3.** Podemos definir também novas operações sobre o conjunto de **todas** as matrizes, independente do tamanho:

1. Multiplicação de matrizes ( $\cdot$ ):  $M_{m \times n}(\mathbb{F}) \times M_{n \times p}(\mathbb{F}) \rightarrow M_{m \times p}(\mathbb{F})$  é dada por  $(a \times b)_{ij} = (c_{ij})$ , em que  $c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$ .
2. Transposta de matrizes  $t$ :  $M_{m \times n}(\mathbb{F}) \rightarrow M_{n \times m}(\mathbb{F})$  é dada por  $(a^t)_{ij} = (a_{ji})$ .

A próxima operação é característica de matrizes sobre o corpo dos complexos.

1. Adjunta de matrizes  $*$ :  $M_{m \times n}(\mathbb{C}) \rightarrow M_{n \times m}(\mathbb{C})$  é dada por  $(a^*)_{ij} = (\overline{a_{ji}})$ .

Note que todas as operações até agora definidas tem como subconjuntos invariantes as coleções de matrizes quadradas de um tamanho  $n \in \mathbb{N}$  fixado. Estas matrizes, portanto, formam um subconjunto dotado de rica estrutura.

**Observação.** Se  $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{F}$ , definimos a somatória por  $\sum_{i=1}^n a_i := a_1 + \dots + a_n$ . Algumas propriedades da somatória:

1.  $\alpha(\sum_{i=1}^n a_i) = \sum_{i=1}^n \alpha a_i$ , para todo  $\alpha \in \mathbb{F}$ .
2.  $\sum_{i=1}^n a_i + \sum_{i=1}^n b_i = \sum_{i=1}^n (a_i + b_i)$ .
3.  $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m a_{ij} = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n a_{ij}$ .
4.  $(\sum_{i=1}^n a_i)(\sum_{j=1}^m b_j) = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n a_i b_j$ .

**Definição 1.3.4.** A matriz identidade de  $M_n(\mathbb{F})$  é a matriz  $n \times n$  dada por  $I_n = (\delta_{ij})$ , em que o delta de Kronecker  $\delta_{ij}$  é o símbolo que significa

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{se } i = j, \\ 0, & \text{se } i \neq j. \end{cases}$$

Esta matriz portanto é escrita como

$$I_n = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}}_{n \text{ colunas}} \left. \vphantom{\begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}} \right\} n \text{ linhas}$$

A nomenclatura vem do fato de que  $I_n$  se comporta como a identidade de  $\mathbb{R}$ , ou seja o número 1. De fato, para qualquer  $A \in M(n \times m, \mathbb{F})$ , temos

$$B = I_n A \implies B \in M(n \times m, \mathbb{F}), \quad b_{ij} = \sum_{k=1}^n \delta_{ik} a_{kj} = a_{ij},$$

ou seja

$$I_n A = A.$$

Não podemos, porém, fazer o produto  $AI_n$  se  $m \neq n$ . O caso em que  $m \neq n$  é portanto especial, como veremos na Seção 1.4.

**Proposição 1.3.5.** *As operações de matrizes satisfazem as seguintes propriedades para  $A \in M_{m \times n}(\mathbb{F})$ ,  $A' \in M_{m \times n}(\mathbb{F})$ ,  $B \in M_{n \times p}(\mathbb{F})$ ,  $B' \in M_{n \times p}(\mathbb{F})$  e  $C \in M_{p \times \ell}(\mathbb{F})$  (Para as propriedades envolvendo a operação adjunta, considere  $\mathbb{F} = \mathbb{C}$ ).*

1.  $A(BC) = (AB)C$ .
2.  $(A + A')B = AB + A'B$  e  $A(B + B') = AB + AB'$ .
3.  $\alpha(AB) = (\alpha A)B = A(\alpha B)$ .
4.  $(A + B)^t = A^t + B^t$  e  $(A + B)^* = A^* + B^*$ .
5.  $(AB)^t = B^t A^t$  e  $(AB)^* = B^* A^*$ .
6.  $(\alpha A)^t = \alpha A^t$  e  $(\alpha A)^* = \bar{\alpha} A^*$ .
7.  $(A^t)^t = A$  e  $((A^*)^*) = A$ .

Podemos definir três operações elementares sobre as matrizes  $M_{m \times n}(\mathbb{F})$ , de forma a espelhar as operações sobre sistemas lineares que nos levam aos sistemas escalonados.

**Definição 1.3.6.** Chamamos de operações elementares sobre  $M_{m \times n}(\mathbb{F})$  as seguintes operações:

1. Permutar duas linhas da matriz.
2. Multiplicar uma das linhas da matriz por um  $\lambda \in \mathbb{F}$ ,  $\lambda \neq 0$ .
3. Somar uma das linhas da matriz por um múltiplo de outra linha.

**Proposição 1.3.7.** *Sejam  $M_{m \times n}(\mathbb{F})$  as matrizes  $m \times n$ . Se uma matriz  $B$  é obtida de uma matriz  $A$  através de um conjunto de operações elementares dizemos que  $B$  é equivalente a  $A$  e denotamos  $B \sim A$ .  $\sim$  define uma relação de equivalência entre as matrizes, ou seja:*

1.  $A \sim A$ .
2. Se  $A \sim B$ , então  $B \sim A$ .
3. Se  $A \sim B$  e  $B \sim C$ , então  $A \sim C$ .

*Demonstração.* Veja o Exercício ??.

□

## 1.4 Matrizes quadradas

Dentre todas as matrizes possíveis, existem subconjuntos que são mais comportados - ou mais estruturados - que os demais. Estes são os conjuntos das matrizes quadradas, ou seja com o mesmo número de colunas e linhas. A unicidade destes subconjuntos está no fato de que podemos definir um **elemento neutro** para a multiplicação sem ambiguidade. De fato, para qualquer matriz  $A \in M(n \times m, \mathbb{F})$ , podemos achar matrizes  $I$  e  $I'$  tais que

$$IA = A = AI'.$$

Porém, pela definição da multiplicação de matrizes,  $I$  e  $I'$  devem ser diferentes (seus tamanhos não coincidem). Por exemplo, para

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

temos

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 \\ -1 & -2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 \\ -1 & -2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 \\ -1 & -2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Para  $A \in M(n \times m, \mathbb{F})$ , portanto, o elemento neutro à direita é  $I_m$ , enquanto que o elemento neutro à esquerda é  $I_n$ . Em  $M(n, \mathbb{F})$ , portanto, ambos  $I$  e  $I'$  são o mesmo, o que caracteriz  $I_n$  como o elemento neutro da multiplicação em  $M(n, \mathbb{F})$ .

**Proposição 1.4.1.** *A matriz identidade  $I_n \in M_n(\mathbb{F})$  é a única matriz tal que, para todo  $A \in M_n(\mathbb{F})$ ,*

$$AI_n = I_n A = A.$$

*Demonstração.* Suponha que  $B \in M_n(\mathbb{F})$  é uma matriz tal que

$$AB = BA = A, \quad \forall A \in M_n(\mathbb{F}).$$

Em particular, segue daí que

$$I_n = I_n B = B.$$

Logo, toda matriz  $B$  com esta característica deve ser igual à  $I_n$ , o que prova que a identidade é única.  $\square$

A partir do momento em que temos uma multiplicação e um elemento neutro, podemos nos perguntar quais elementos podemos inverter, ou seja, para quais matrizes (quadradas)  $A$ , existe uma matriz  $B$  tal que  $AB = BA = I_n$ .

**Definição 1.4.2.** Uma matriz  $A \in M_n(\mathbb{F})$  é inversível se existe  $B \in M_n(\mathbb{F})$  tal que

$$AB = BA = I_n.$$

Neste caso  $B$  é denotado por  $A^{-1}$  e é chamado de inversa de  $A$ .

De uma maneira análoga à Proposição 1.4.1, é possível provar que a inversa de qualquer matriz é única.

**Observação.** Há um nome especial para um conjunto munido das três operações vistas até aqui - soma, multiplicação por escalar e produto - para matrizes quadradas. Estes conjuntos são **álgebras**. Vimos acima que qualquer outro  $M(n \times m, \mathbb{F})$ , com  $m \neq n$ , não é uma álgebra.

Estudemos agora a definição do determinante de uma matriz. Esta quantidade é definida apenas para matrizes quadradas e a sua definição deriva do seguinte desenvolvimento: Considere um sistema genérico com duas variáveis e duas equações,

$$(S_1) \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \alpha_{12}x_2 = \beta_1, \\ \alpha_{21}x_1 + \alpha_{22}x_2 = \beta_2. \end{cases}$$

Podemos resolvê-lo de maneira simples, substituindo uma das equações na restante. Por exemplo, a segunda equação nos diz que<sup>1</sup>

$$x_1 = \frac{1}{\alpha_{21}}(\beta_2 - \alpha_{22}x_2).$$

Substituindo esta igualdade na primeira equação, temos

$$\frac{\alpha_{11}}{\alpha_{21}}(\beta_2 - \alpha_{22}x_2) + \alpha_{12}x_2 = \beta_1,$$

ou seja,

$$(\alpha_{11}\alpha_{22} - \alpha_{12}\alpha_{21})x_2 = \alpha_{21}\beta_1 - \alpha_{11}\beta_2. \quad (1.4)$$

Portanto, se  $\alpha_{11}\alpha_{22} - \alpha_{12}\alpha_{21} \neq 0$ , obtemos a solução do sistema,

$$x_2 = \frac{\alpha_{21}\beta_1 - \alpha_{11}\beta_2}{\alpha_{11}\alpha_{22} - \alpha_{12}\alpha_{21}}, \quad x_1 = \frac{\beta_1 - \alpha_{12}x_2}{\alpha_{11}}.$$

Por outro lado, se  $\alpha_{11}\alpha_{22} - \alpha_{12}\alpha_{21} = 0$ , então ou o sistema  $(S_1)$  é incompatível (se o lado direito de (1.4) for diferente de zero) ou ele possui infinitas soluções (se o lado direito de (1.4) for igual a zero). Esta combinação, por ter este caráter definidor da solubilidade de  $(S_1)$ , merece especial atenção e é ela que recebe o nome de determinante da matriz que define o sistema (a relação entre sistemas lineares e matrizes será vista na próxima seção). Podemos fazer o mesmo raciocínio para sistemas  $3 \times 3$  e a quantidade que obtemos é o que definimos ser o determinante de uma matriz  $3 \times 3$ . O cálculo é um tanto trabalhoso, por isso não faremos ele aqui. Apenas apresentaremos a definição dos determinantes de matrizes quadradas de qualquer tamanho.

**Definição 1.4.3.** Seja  $A \in M_n(\mathbb{F})$  uma matriz quadrada de tamanho  $n$ . Então definimos o **determinante** de  $A$  por

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+1} a_{1i} \det A(1|i),$$

onde  $A(j|i)$  é a matriz de tamanho  $n-1$  obtida de  $A$  retirando a  $j$ -ésima coluna e a  $i$ -ésima linha, ou seja

$$(A(j|i))_{lk} = \begin{cases} a_{lk}, & \text{se } l < j, k < i, \\ a_{(l+1)k}, & \text{se } l \geq j, k < i, \\ a_{l(k+1)}, & \text{se } l < j, k \geq i, \\ a_{(l+1)(k+1)}, & \text{se } l \geq j, k \geq i. \end{cases}$$

**Observação.** Para os tamanhos dois e três, podemos expandir a definição acima explicitamente. O primeiro caso retorna a quantidade que já encontramos,

$$A = (a_{ij}) \in M_2(\mathbb{F}) \Rightarrow \det A = a_{11}a_{22} - a_{21}a_{12},$$

---

<sup>1</sup>Note que se  $\alpha_{21} = \alpha_{22} = 0$ , então ou o sistema só possui uma equação (se  $\beta = 0$ ) ou o sistema é incompatível ( $\beta \neq 0$ ). Estamos assumindo portanto, que  $\alpha_{21}$  é diferente de zero.

enquanto que para o caso de tamanho três, podemos calcular com a Regra de Sarrus,

$$\det A = \underbrace{a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32}}_{\text{somas das diagonais principais}} - \underbrace{(a_{13}a_{22}a_{31} + a_{11}a_{23}a_{32} + a_{12}a_{21}a_{33})}_{\text{somas das diagonais secundárias}}.$$

Se estudamos matrizes por conta própria, sem a motivação dos sistemas lineares, ainda assim o determinante é uma quantidade importante, pois nos dá a verificação de invertibilidade.

**Teorema 1.4.4.** *Seja  $A \in M_n(\mathbb{F})$  uma matriz quadrada de tamanho qualquer. Então,  $A$  é inversível se, e somente se,  $\det A \neq 0$ .*

Mais do que isso, podemos escrever quem será a matriz inversa, em termos do determinante. Para isso é necessário também a definição da matriz adjunta de uma matriz quadrada.

**Definição 1.4.5.** Dada uma matriz  $A \in M_n(\mathbb{F})$ , definimos a matriz adjunta de  $A$  por

$$\text{Adj}(A) = \Delta^T,$$

onde  $\Delta = (\Delta_{ij})$  é a matriz dos cofatores de  $A$ , que foram apresentados na Def. 1.4.3,

$$\Delta_{ij} = (-1)^{i+j} \det A(i|j).$$

**Teorema 1.4.6.** *Seja  $A \in M_n(\mathbb{F})$  uma matriz quadrada de tamanho  $n$  qualquer. Temos  $A$  é inversível se, e somente se,  $\det A \neq 0$ . No caso afirmativo, temos*

$$A^{-1} = \frac{1}{\det A} \text{Adj}(A).$$

## 1.5 Matrizes e Sistemas Lineares

Agora que já vimos as definições e propriedades importantes do conjunto das matrizes, mostremos como elas se relacionam com a resolução de sistemas lineares.

Considere o sistema linear

$$(S) \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \vdots \\ \alpha_{m1}x_1 + \cdots + \alpha_{mn}x_n = \beta_m, \end{cases}.$$

O que podemos perceber é que cada uma das  $m$  equações de (S) pode ser vista como uma multiplicação de uma linha matricial com uma coluna matricial. O lado esquerdo da primeira, por exemplo, é simplesmente  $\sum_j \alpha_{1j}x_j$  e ela pode ser vista como

$$(\alpha_{11} \quad \alpha_{12} \quad \cdots \quad \alpha_{1n}) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \beta_1.$$

Como isso vale para cada uma das equações de (S) e a matriz coluna é sempre a mesma, com elementos sendo as variáveis  $x_i$ , podemos reescrever todas as equações de uma forma concisa através de uma multiplicação de matrizes

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \alpha_{m1} & \alpha_{m2} & \cdots & \alpha_{mn} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_X = \underbrace{\begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}}_B.$$

Podemos resolver um sistema linear, portanto, analisando as matrizes que o compõe, em particular a matrizes de coeficientes  $A = (\alpha_{ij})$  e  $B = (\beta_i)$ . A matriz de variáveis,  $X$ , é secundária e tem um papel tal qual o argumento  $x$  de uma função  $f : D \rightarrow CD$ , de representar qual é a ação de  $f$  sobre o seu domínio  $D$ . De fato, note o seguinte: Se a matriz  $A$  de coeficientes é inversível, então podemos tomar  $X = A^{-1}B$ , de modo que

$$AX = A(A^{-1}B) = (AA^{-1})B = IB = B.$$

Desta forma, solucionamos (S) apenas olhando para a matriz  $A$  e nem mesmo  $B$  foi necessária. Chegamos portanto a uma primeira forma, por vezes falha pois nem toda matriz pe inversível, de se revolver um sistema (S) qualquer.

**Proposição 1.5.1.** *Considere um sistema (S) colocado em forma matricial  $AX = B$ , com  $A$  uma matriz quadrada de tamanho  $n$ . Se  $A$  é inversível, então (S) possui solução  $X = A^{-1}B$ , ou seja,*

$$x_i = \sum_{j=1}^n \gamma_{ij} \beta_j, \quad i = 1, \dots, n,$$

onde  $A^{-1} = (\gamma_{ij})$ .

Note porém que a questão da solubilidade de um sistema (S) geral não depende de modo algum da inversa de uma matriz, inclusive pois na maioria dos sistemas, a matriz  $A$  de coeficientes não será quadrada e portanto não temos o que é a noção de uma inversa. Os sistemas quadrados são apenas um caso particular onde as propriedades de matrizes no ajudam a simplificar a resolução. O determinante de uma matriz é um quantificador importante para isso, pois o Teorema 1.4.6 nos diz que  $A$  possui inversa se e somente se seu determinante não é zero. O resultado que temos nos diz mais ainda.

**Teorema 1.5.2.** *Considere um sistema qualquer*

$$(S) \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \cdots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \vdots \\ \alpha_{m1}x_1 + \cdots + \alpha_{mn}x_n = \beta_m, \end{cases}$$

e seja  $A = (\alpha_{ij})$  a matriz dos coeficientes de (S). Então temos o seguinte:

1. Se  $\det A \neq 0$  então (S) possui uma única solução. Se  $B = 0$ , esta é a solução trivial  $x_1 = x_2 = \cdots = x_n = 0$ .
2. Se  $\det A = 0$ , então (S) é incompatível ou possui infinitas soluções. Se  $B = 0$ , então (S) necessariamente possui infinitas soluções.

Podemos expressar este resultado no sentido contrário, olhando para uma matriz quadrada qualquer e tirando conclusões dos sistemas que ela pode formar.

**Teorema 1.5.3.** *Seja  $A = (\alpha_{ij})$  uma matriz quadrada de tamanho  $n$  qualquer. Então temos o seguinte:*

1. *Se  $\det A \neq 0$  então qualquer sistema  $(S)$  da forma  $AX = B$  possui uma única solução. Para  $B = 0$ , a solução é trivial,  $x_1 = x_2 = \dots = x_n = 0$ .*
2. *Se  $\det A = 0$ , então existe uma  $B \in M_{n \times 1}(\mathbb{F})$  tal que o sistema  $(S)$  da forma  $AX = B$  é incompatível. Para  $B = 0$ ,  $(S)$  possui infinitas soluções.*

**Observação.** Os resultados que obtivemos até aqui para sistemas quadrados através da análise dos determinantes são apenas de natureza classificatória, ou seja, não nos dão explicitamente as soluções procuradas a não ser em casos particulares como sistemas homogêneos. Como os determinantes também nos permitem calcular as inversas das matrizes (com a matriz adjunta entrando também na fórmula), eles podem também ser usado para a resolução completa dos sistemas lineares no caso em que existe uma inversa. Este método de cálculo da inversa, porém, costuma ser mais trabalhoso que o método de escalonamento e portanto não costuma valer a pena utilizá-lo.

Mesmo o método de escalonamento para a resolução de sistemas lineares é facilitado com a utilização da representação matricial. Para utilizarmos este, porém, precisamos primeiro definir o que é uma matriz escalonada, que espelha a definição para sistemas lineares. Antes disso, citamos que, para uma matriz qualquer, o primeiro termo não nulo de uma linha é chamado de **pivô**.

**Definição 1.5.4.** Uma matriz  $A \in M(n \times m, \mathbb{F})$  está na forma escalonada se:

1. o pivô de uma linha estiver à direita do pivô da linha superior;
2. em cada coluna com um pivô, todas as demais entradas forem nulas;
3. o pivô de cada linha (quando houver) é 1;
4. qualquer linha nula estiver abaixo de qualquer linha não nula.

Lembremos, por outro lado, que as informações de um sistema linear qualquer se encontram nos coeficientes que acompanham as variáveis e também nos coeficientes do lado esquerdo. Isso motiva a seguinte definição.

**Definição 1.5.5.** Seja  $(S)$  um sistema linear qualquer

$$(S) \quad \begin{cases} \alpha_{11}x_1 + \dots + \alpha_{1n}x_n = \beta_1, \\ \vdots \\ \alpha_{n1}x_1 + \dots + \alpha_{nn}x_n = \beta_n. \end{cases}$$

Chamamos de matriz aumentada do sistema  $(S)$  a matriz dada por

$$(A|B) = \begin{pmatrix} \alpha_{11} & \dots & \alpha_{1n} & \beta_1 \\ \vdots & & \vdots & \vdots \\ \alpha_{n1} & \dots & \alpha_{nn} & \beta_n \end{pmatrix}.$$

Diremos que uma matriz aumentada está na forma escalonada quando a matriz dada pelas primeiras  $n$  colunas estiver na forma escalonada. Ao realizarmos as operações elementares sobre a matriz aumentada de  $(S)$  e alcançarmos uma matriz escalonada, obteremos uma nova matriz que representa um sistema escalonado e que é equivalente ao sistema  $(S)$ .



## 1.6 Algoritmo de inversão de matrizes

Suponha que queiramos achar a inversa de uma matriz quadrada  $A \in M(n, \mathbb{F})$ . Posto de outra forma, busquemos  $B \in M(n, \mathbb{F})$  tal que  $AB = I_n = BA$ . Olhamos para a primeira identidade. A igualdade entre duas matrizes  $n \times n$  é também a igualdade de  $n$  matrizes coluna, de modo que assumir  $BA = I_n$  é equivalente a

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} \\ \vdots \\ b_{n1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \cdots, \quad \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{1n} \\ \vdots \\ b_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Como os coeficientes  $a_{ij}$  já são conhecidos, o que estamos fazendo nada mais é do que resolvendo  $n$  sistemas lineares simultaneamente. Cada um dos sistemas nos dará uma das  $n$  colunas da matriz inversa  $B$ , se ela existir. Pelo Teorema 1.5.2, se  $\det A \neq 0$ , então todos estes sistemas serão solúveis. Mais do que isso, esta condição nos dá que  $A$  será equivalente à matriz identidade e, como o método de escalonamento com matrizes só depende da matriz dos coeficientes, podemos resolver todos os sistemas simultaneamente.

**Teorema 1.6.1** (Algoritmo de inversão). *Seja  $A \in M(n, \mathbb{F})$  uma matriz quadrada, com  $\det A \neq 0$ . Formemos a matriz aumentada*

$$(A|I) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots & \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

*Ao transformarmos esta matriz, através de operações elementares, até que tenhamos uma matriz da forma  $(I|B)$ , então  $B$  será a inversa de  $A$ .*

Ainda por causa da estreita relação entre sistemas lineares e matrizes, o método de escalonamento (através de operações elementares e portanto matrizes equivalentes) nos dá mais um critério para invertibilidade.

**Teorema 1.6.2.** *Seja  $A \in M_n(\mathbb{F})$  uma matriz quadrada de tamanho qualquer. Então,  $A$  é inversível se, e somente se,  $A \sim I_n$ , ou seja, a identidade pode ser obtida de  $A$  através de operações elementares. Neste caso a mesma sequência de operações elementares que leva  $A$  à  $I_n$ , também leva  $I_n$  à  $A$ .*

*Demonstração.* Veja o Exercício ??.

□