

# 02vectors

August 12, 2019

```
In [1]: import platform
        if platform.system() == 'Linux':
            %run '/home/jonasmaziero/Dropbox/GitHub/algebra_linear/00init.ipynb'
        else:
            %run '/Users/jonasmaziero/Dropbox/GitHub/algebra_linear/00init.ipynb'
```

## 1 Álgebra Linear

É o estudo de espaços vetoriais e de operações lineares nesses espaços. Já em sua versão mais básica, a AL tem aplicações diversas em ciência. Uma boa descrição sobre o motivo de definirmos um espaço vetorial, ou grupo, como o faremos, pode ser visto no playlist de álgebra abstrata da Socratica: [https://youtu.be/IP7nW\\_hKB7I](https://youtu.be/IP7nW_hKB7I).

### 1.1 Espaço vetorial

Um conjunto de objetos  $\{|v\rangle\}$  forma um espaço vetorial  $V$  se existirem a operação de *soma de vetores*  $+$  :  $V \times V \rightarrow V$ , que leva dois vetores em um vetor de  $V$ , com as seguintes propriedades: \* Comutatividade:  $|v\rangle + |w\rangle = |w\rangle + |v\rangle, \forall |v\rangle, |w\rangle \in V$ , \* Associatividade:  $|v\rangle + (|w\rangle + |x\rangle) = (|v\rangle + |w\rangle) + |x\rangle, \forall |v\rangle, |w\rangle, |x\rangle \in V$ , \* Existe o elemento nulo  $|\emptyset\rangle$  tal que:  $|v\rangle + |\emptyset\rangle = |v\rangle, \forall |v\rangle \in V$ , \* Existe o elemento inverso  $|v^{-1}\rangle$  tal que:  $|v\rangle + |v^{-1}\rangle = |\emptyset\rangle, \forall |v\rangle \in V$ , e a operação de *multiplicação por escalar*  $*$  :  $\mathbb{F} \times V \rightarrow V$ , herdada da multiplicação em  $\mathbb{F}$  e que leva um escalar do campo escalar associado e um vetor de  $V$  em um vetor de  $V$ , com as seguintes propriedades: \* Se  $\mathbb{1}_F$  é a identidade para a multiplicação em  $\mathbb{F}$ , então  $\mathbb{1}_F * |v\rangle = |v\rangle, \forall |v\rangle \in V$ , \* Associatividade para produto dos escalares:  $(a * b) * |v\rangle = a * (b * |v\rangle), \forall a, b \in \mathbb{F} \text{ e } \forall |v\rangle \in V$ , \* Distributividade para a soma dos vetores:  $a * (|v\rangle + |w\rangle) = a * |v\rangle + a * |w\rangle, \forall a \in \mathbb{F} \text{ e } \forall |v\rangle, |w\rangle \in V$ . \* Distributividade para a soma de escalares:  $(a + b) * |v\rangle = a * |v\rangle + b * |v\rangle \forall a, b \in \mathbb{F} \text{ e } |v\rangle \in V$ .

#### 1.1.1 Proposição

Seja  $\mathbb{F} + a = a \forall a \in \mathbb{F}$ . Então  $\mathbb{F} * |v\rangle = |\emptyset\rangle \forall |v\rangle \in V$ . ##### Verificação

$$\mathbb{F} * |v\rangle = \mathbb{F} * |v\rangle + |\emptyset\rangle = \mathbb{F} * |v\rangle + |v\rangle + |v^{-1}\rangle \quad (1)$$

$$= \mathbb{F} * |v\rangle + \mathbb{1}_F * |v\rangle + |v^{-1}\rangle = (\mathbb{F} + \mathbb{1}_F) * |v\rangle + |v^{-1}\rangle \quad (2)$$

$$= \mathbb{1}_F * |v\rangle + |v^{-1}\rangle = |v\rangle + |v^{-1}\rangle \quad (3)$$

$$= |\emptyset\rangle. \quad (4)$$

**Exemplos** Para o conjunto de listas com  $n$  números complexos, denotado por  $\mathbb{C}^n$ , as operações de soma de vetores e de multiplicação por escalar são definidas por:

$$|v\rangle + |w\rangle := \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} := \begin{bmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \\ \vdots \\ v_n + w_n \end{bmatrix} \quad (5)$$

$$a * |v\rangle = a * \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} := \begin{bmatrix} a * v_1 \\ a * v_2 \\ \vdots \\ a * v_n \end{bmatrix}, \quad (6)$$

com  $a, v_j, w_k \in \mathbb{C}$  e  $+$  e  $*$  nas matrizes são as usuais operações de soma e multiplicação de números complexos. Aplicando as propriedades dessas operações, pode-se verificar que essas definições satisfazem as propriedades acima e tornam assim  $\mathbb{C}^n$  em um espaço vetorial. OBS:  $\mathbb{R}^n$  é um caso particular de  $\mathbb{C}^n$ , e é também um espaço vetorial.

**Exercício:** Forneça as conhecidas definições de soma e multiplicação por escalar que fazem de  $\mathbb{C}^{n \times n}$  um espaço vetorial.

## 1.2 Combinação e independência linear

Dizemos que um vetor  $|v\rangle \in V$ , com  $V$  sendo um espaço vetorial, é uma *combinação linear* de um conjunto de vetores  $|v_j\rangle \in V$  se existem escalares do campo escalar associado  $a_j \in \mathbb{F}$  tais que

$$|v\rangle = \sum_j a_j |v_j\rangle. \quad (7)$$

Um conjunto de  $n$  vetores  $|w_j\rangle \in V$  é um conjunto *linearmente independente* (LI) se nenhum desses vetores pode ser escrito como uma combinação linear dos outros. Colocado de outra forma,  $\{|w_j\rangle\}_{j=1}^n$  é LI se a única maneira de satisfazer a igualdade

$$\sum_j a_j |w_j\rangle = |\emptyset\rangle, \quad (8)$$

para  $a_j \in \mathbb{F}$ , é com todos os coeficientes da combinação linear nulos, i.e.,  $a_j = 0$  para  $j = 1, \dots, n$ .

OBS: Se um conjunto de vetores não é LI, então este é dito linearmente dependente (LD). Note que nesse caso existe pelo menos um coeficiente  $a_k$  não nulo, e podemos escrever  $|w_k\rangle = \sum_{j \neq k} (-a_j/a_k) |w_j\rangle$ .

**Exemplos** Para  $\mathbb{C}^2$  temos que  $|w_1\rangle = [i \ 1]^T$  e  $|w_2\rangle = [3i \ 1]^T$  são LI. Já  $|w_1\rangle$  e  $|w_3\rangle = [3i \ 3]^T$  são LD pois  $-3|w_1\rangle + |w_3\rangle = |\emptyset\rangle$ .

## 1.3 Critério para determinar se um conjunto de vetores é LI

Lembrando, se só obtemos  $\sum_{j=1}^n a_j |w_j\rangle = |\emptyset\rangle$  se  $|a\rangle = [a_1 \ \dots \ a_n]^T = [0 \ \dots \ 0]^T = |\emptyset\rangle$ , então o conjunto de vetores  $\{|w_j\rangle\}_{j=1}^n$  é LI, senão é LD. Vamos transformar essa equação em uma equação matricial definindo  $|w_j\rangle = [w_{1,j} \ \dots \ w_{n,j}]^T$ . Assim

$$|\oslash\rangle = \sum_{j=1}^n a_j |w_j\rangle = \sum_{j=1}^n a_j \begin{bmatrix} w_{1j} \\ \vdots \\ w_{nj} \end{bmatrix} = \sum_{j=1}^n \begin{bmatrix} a_j w_{1j} \\ \vdots \\ a_j w_{nj} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{j=1}^n w_{1j} a_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n w_{nj} a_j \end{bmatrix} \quad (9)$$

$$= \begin{bmatrix} w_{1,1} & \cdots & w_{1,n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ w_{n,1} & \cdots & w_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} =: W|a\rangle. \quad (10)$$

Vemos assim que se a matriz

$$W = [|w_1\rangle \quad \cdots \quad |w_n\rangle] \quad (11)$$

possuir inversa, i.e., se  $\det(W) \neq 0$ , então

$$W|a\rangle = |\oslash\rangle \Rightarrow W^{-1}W|a\rangle = \mathbb{I}_n|a\rangle = |a\rangle = W^{-1}|\oslash\rangle = |\oslash\rangle, \quad (12)$$

o que implica que o conjunto de vetores é LI. Se tivermos  $\det(W) = 0$  o conjunto de vetores é LD. *OBS:* Esse critério se torna óbvio se lembrarmos que o determinante de uma matriz é nulo se uma (ou mais) coluna(s) dessa matriz é uma combinação linear de outras das suas colunas. Essa fato equivale, no presente contexto, a um (ou mais) dos vetores  $|w_j\rangle$  ser uma combinação linear de outros desses vetores.

**Exemplos** Considere o conjunto de vetores  $\{|w_1\rangle = [2 \ 3]^T, |w_2\rangle = [5 \ 7]^T\}$ . Teremos

$$\det(W) = \det[|w_1\rangle \quad |w_2\rangle] = \det \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 7 \end{bmatrix} = -1 \neq 0. \quad (13)$$

Portanto  $\{|w_1\rangle, |w_2\rangle\}$  é LI.

Consideremos agora outro conjunto de vetores  $\{|w_1\rangle = [2 \ 3]^T, |w_2\rangle = [5 \ 7]^T, |w_3\rangle = [11 \ 13]^T\}$ . Teremos

$$\det(W) = \det[|w_1\rangle \quad |w_2\rangle \quad |w_3\rangle] = \det \begin{bmatrix} 2 & 5 & 11 \\ 3 & 7 & 13 \end{bmatrix}. \quad (14)$$

Como olhamos somente para o determinante de matrizes quadradas, vamos ver esses vetores como sendo vetores de  $\mathbb{R}^3$  com componentes não nulas somente em  $\mathbb{R}^2$ , i.e.,  $\{|w'_1\rangle = [2 \ 3 \ 0]^T, |w'_2\rangle = [5 \ 7 \ 0]^T, |w'_3\rangle = [11 \ 13 \ 0]^T\}$ . Nesse caso teríamos

$$\det(W') = \det[|w'_1\rangle \quad |w'_2\rangle \quad |w'_3\rangle] = \det \begin{bmatrix} 2 & 5 & 11 \\ 3 & 7 & 13 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = 0, \quad (15)$$

pela expansão em cofatores na última linha. Portanto  $\{|w'_1\rangle, |w'_2\rangle, |w'_3\rangle\}$ , e  $\{|w_1\rangle, |w_2\rangle, |w_3\rangle\}$ , é LD. Esse resultado pode ser verificado usando  $|w_3\rangle = \alpha|w_1\rangle + \beta|w_2\rangle$  e obtendo os coeficientes. Teremos

$$\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 11 \\ 13 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 7 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 11 \\ 13 \end{bmatrix} \quad (16)$$

$$\Rightarrow \begin{bmatrix} \alpha \\ \beta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -7 & 5 \\ 3 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 11 \\ 13 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -12 \\ 7 \end{bmatrix}. \quad (17)$$

```
In [2]: w1 = Matrix([[2],[3]])
        w2 = Matrix([[5],[7]])
        w3 = Matrix([[11],[13]])
        A = Matrix([[2,5],[3,7]])
        #A.inv()*w3
        -12*w1+7*w2 # verificação
```

Out [2]:

$$\begin{bmatrix} 11 \\ 13 \end{bmatrix}$$

**Exercício:** Verifique que  $\{|w_1\rangle = [17 \ 19]^T, |w_2\rangle = [23 \ 29]^T\}$  é LI e que  $\{|w_1\rangle = [17 \ 19]^T, |w_2\rangle = [23 \ 29]^T, |w_3\rangle = [31 \ 37]^T\}$  é LD.

### 1.3.1 Extensão

A extensão de um conjunto de vetores  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^n \subseteq V$  são todos os vetores que são obtidos através de combinações lineares desse conjunto de vetores, i.e.,

$$\text{ext}(\{|v_j\rangle\}_{j=1}^n) = \left\{ \sum_{j=1}^n a_j |v_j\rangle \text{ para } a_j \in \mathbb{F} \right\}. \quad (18)$$

**Exemplo** Considere  $|v_1\rangle = [1 \ 0]^T$  e  $|v_2\rangle = [0 \ 1]^T$ . Como  $|v\rangle = [a \ b]^T = a|v_1\rangle + b|v_2\rangle$ , então  $\text{ext}(|v_1\rangle, |v_2\rangle) = \mathbb{C}^2$ .

**Exercício:** Qual é a extensão dos vetores  $|w_1\rangle = [1 \ 1]^T$  e  $|w_2\rangle = [1 \ -1]^T$ ?

## 1.4 Base

Se a extensão de um conjunto de vetores LI,  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^n \subseteq V$ , é todo o espaço vetorial, i.e.,

$$\text{ext}(\{|v_j\rangle\}_{j=1}^n) = V, \quad (19)$$

dizemos que esse conjunto de vetores forma uma base pra esse espaço vetorial. OBS: Note que nesse caso qualquer vetor de  $V$  pode ser escrito como combinação linear de  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^n$ .

**Exemplo** Os vetores  $|v_1\rangle$  e  $|v_2\rangle$  do tópico anterior formam uma base para o espaço vetorial  $\mathbb{C}^2$ .

**Exercício:** Os vetores  $|w_1\rangle$  e  $|w_2\rangle$  do tópico anterior formam uma base para o espaço vetorial  $\mathbb{C}^2$ ?

## 1.5 Teorema

Seja  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^r$  um conjunto de vetores LI tal que  $|v_j\rangle \in \text{ext}(\{|w_k\rangle\}_{k=1}^s)$  para  $j = 1, \dots, r$ , com  $\{|w_k\rangle\}_{k=1}^s$  sendo também um conjunto LI. Então  $r \leq s$ . ### Prova Pelo teorema, temos que cada vetor  $|v_j\rangle$  pode ser escrito como uma combinação linear dos vetores do conjunto  $\{|w_k\rangle\}_{k=1}^s$ :

$$|v_j\rangle = \sum_{k=1}^s a_{j,k} |w_k\rangle, \quad (20)$$

para  $j = 1, \dots, r$ , com  $a_{j,k} \in \mathbb{F}$ . Vamos assumir que  $r > s$  e verificar que isso nos leva a uma *contradição*. Todas as equações acima podem ser reescritas como uma única equação matricial:

$$\begin{bmatrix} |v_1\rangle \\ |v_2\rangle \\ \vdots \\ |v_s\rangle \\ |v_{s+1}\rangle \\ \vdots \\ |v_r\rangle \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,s} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & \cdots & a_{2,s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{s,1} & a_{s,2} & \cdots & a_{s,s} \\ a_{s+1,1} & a_{s+1,2} & \cdots & a_{s+1,s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{r,1} & a_{r,2} & \cdots & a_{r,s} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} |w_1\rangle \\ |w_2\rangle \\ \vdots \\ |w_s\rangle \end{bmatrix} \quad (21)$$

Aplicando eliminação Gaussiana, podemos colocar o bloco de cima da matriz de coeficientes na forma "diagonal normalizada" (identidade). Lembrando, na eliminação Gaussiana trocamos uma linha por ela mais uma constante multiplicada por outra linha. Teremos assim

$$\begin{bmatrix} |v'_1\rangle \\ |v'_2\rangle \\ \vdots \\ |v'_s\rangle \\ |v_{s+1}\rangle \\ \vdots \\ |v_r\rangle \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \\ a_{s+1,1} & a_{s+1,2} & \cdots & a_{s+1,s} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{r,1} & a_{r,2} & \cdots & a_{r,s} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} |w_1\rangle \\ |w_2\rangle \\ \vdots \\ |w_s\rangle \end{bmatrix}, \quad (22)$$

em que  $\{v'_j\}_{j=1}^s$  são combinações lineares dos vetores  $\{v_j\}_{j=1}^s$ . Pode-se ver que os vetores  $\{|w_j\rangle\}_{j=1}^s$  não mudam pela eliminação Gaussiana pois para  $j, l \in \{1, \dots, s\}$  e  $c \in \mathbb{F}$ ,

$$|v_j\rangle \rightarrow |v_j\rangle + c|v_l\rangle \quad (23)$$

$$\equiv \sum_{k=1}^s a_{j,k}|w_k\rangle + c \sum_{k=1}^s a_{l,k}|w_k\rangle = \sum_{k=1}^s (a_{j,k} + ca_{l,k})|w_k\rangle. \quad (24)$$

Depois de aplicado o procedimento da eliminação Gaussiana teremos

$$|v'_j\rangle = |w_j\rangle \text{ para } j = 1, \dots, s, \quad (25)$$

com

$$|v'_j\rangle = \sum_{m=1}^s b_{j,m}|v_m\rangle \text{ para } b_{j,m} \in \mathbb{F}. \quad (26)$$

Podemos escrever as linhas para  $n = s + 1, \dots, r$  como segue

$$|v_n\rangle = \sum_{k=1}^s a_{n,k}|w_k\rangle = \sum_{k=1}^s a_{n,k}|v'_k\rangle \quad (27)$$

$$= \sum_{k=1}^s a_{n,k} \sum_{m=1}^s b_{k,m}|v_m\rangle = \sum_{m=1}^s \left( \sum_{k=1}^s a_{n,k} b_{k,m} \right) |v_m\rangle \quad (28)$$

$$= \sum_{m=1}^s c_{n,m}|v_m\rangle \quad (29)$$

com  $c_{n,m} \in \mathbb{F}$ . Chegamos assim na conclusão contraditória de que o conjunto  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^r$  é LD. Portanto nossa suposição de que  $r > s$  deve estar errada e devemos ter que  $r \leq s$ .

**Corolário** Se  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^r$  e  $\{|w_k\rangle\}_{k=1}^s$  são duas bases para um espaço vetorial, então  $r = s$ . #####  
 Prova Como os dois conjuntos são bases, estes conjuntos são, individualmente, LI e cada vetor de um conjunto está na extensão do outro. Portanto, pelo teorema anterior, devemos ter  $r \geq s$  e  $s \geq r$ , que somente são satisfeitas simultaneamente se  $r = s$ .

### 1.5.1 Dimensão

A dimensão de um espaço vetorial é definida como o número de seus vetores LI que são necessários para gerar todos os seus vetores. Ou seja,  $\dim(V) = n$  se uma base de  $V$  tiver  $n$  vetores.

## 1.6 Produto interno

Uma função  $\langle \cdot | \cdot \rangle : V \times V \rightarrow \mathbb{F}$  (leva dois vetores em um escalar) é uma função produto interno se satisfaz as seguintes propriedades:  $\langle \cdot | \cdot \rangle$  é linear no segundo argumento, i.e., para  $|v\rangle, |w_j\rangle \in V$  e  $a_j \in \mathbb{F}$ , devemos ter

$$\langle v | \left( \sum_j a_j |w_j\rangle \right) = \sum_j a_j \langle v | w_j \rangle. \quad (30)$$

- Antisimetria por troca dos vetores, i.e., para  $|v\rangle, |w\rangle \in V$

$$\langle v | w \rangle = \langle w | v \rangle^*, \quad (31)$$

onde  $*$  é o complexo conjugado.

- Positividade, i.e., para  $|v\rangle \in V$

$$\langle v | v \rangle \geq 0 \text{ e } \langle v | v \rangle = 0 \Rightarrow |v\rangle = |\odot\rangle. \quad (32)$$

**Exercício:** Mostre que o produto interno é anti-linear no primeiro argumento, ou seja, se  $|w\rangle = \sum_j a_j |w_j\rangle$  então

$$\langle w | v \rangle = \sum_j a_j^* \langle w_j | v \rangle. \quad (33)$$

**Exercício:** Usando as propriedades do produto interno, verifique que

$$|\langle v | w \rangle|^2 = \langle v | v \rangle \langle w | w \rangle. \quad (34)$$

**Exemplo:**  $\mathbb{C}^n$  Para este espaço vetorial o produto interno é definido por

$$\langle v|w\rangle := |v\rangle^\dagger |w\rangle = \begin{bmatrix} v_1^* & v_2^* & \cdots & v_n^* \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} \quad (35)$$

$$= v_1^* w_1 + v_2^* w_2 + \cdots + v_n^* w_n = \sum_{j=1}^n v_j^* w_j. \quad (36)$$

```
In [3]: def inner_product(d,v,w):
        ip = 0
        for j in range(0,d):
            ip += conjugate(v[j])*w[j]
        return ip
```

**Exercício:** Calcule o produto interno entre  $|v_1\rangle = \begin{bmatrix} 1 & i \end{bmatrix}^T$  e  $|v_2\rangle = \begin{bmatrix} 1 & -i \end{bmatrix}^T$ .  
Vamos *verificar* que essa definição possui as propriedades acima. Começamos considerando

$$|w\rangle = \sum_j a_j |w_j\rangle = \sum_j a_j \begin{bmatrix} |w_j\rangle_1 \\ |w_j\rangle_2 \\ \vdots \\ |w_j\rangle_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_j a_j |w_j\rangle_1 \\ \sum_j a_j |w_j\rangle_2 \\ \vdots \\ \sum_j a_j |w_j\rangle_n \end{bmatrix}. \quad (37)$$

Assim

$$\langle v|w\rangle = \sum_{k=1}^n v_k^* w_k = \sum_{k=1}^n v_k^* \sum_j a_j |w_j\rangle_k \quad (38)$$

$$= \sum_j a_j \sum_{k=1}^n v_k^* |w_j\rangle_k = \sum_j a_j \langle v|w_j\rangle. \quad (39)$$

Agora

$$\langle w|v\rangle^* = \left( \sum_{j=1}^n w_j^* v_j \right)^* = \sum_{j=1}^n (w_j^* v_j)^* \quad (40)$$

$$= \sum_{j=1}^n (w_j^*)^* v_j^* = \sum_{j=1}^n v_j^* w_j \quad (41)$$

$$= \langle v|w\rangle. \quad (42)$$

Finalmente

$$\langle v|v\rangle = \sum_{j=1}^n v_j^* v_j = \sum_{j=1}^n |v_j|^2 \geq 0. \quad (43)$$

Para que essa soma seja nula, devemos ter todos os  $v_j = 0$ . Isso implicaria que  $|v\rangle = |\odot\rangle$ .

### 1.6.1 Traço

O traço de uma matriz é uma função  $Tr : \mathbb{C}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{C}$  definida como a soma dos elementos na diagonal principal de uma matriz:

$$Tr(A) := \sum_{j=1}^n A_{jj}. \quad (44)$$

```
In [4]: def trace(d,A):
        tr = 0
        for j in range(0,d):
            tr += A[j,j]
        return tr
        #trace(2,Matrix([[2,3],[5,7]]))
```

### 1.6.2 Produto interno de Hilbert-Schmidt

Essa é uma função  $\langle \cdot | \cdot \rangle : \mathbb{C}^{m \times n} \times \mathbb{C}^{m \times n} \rightarrow \mathbb{C}$  definida como

$$\langle A | B \rangle = Tr(A^\dagger B) = \sum_{j=1}^n (A^\dagger B)_{j,j} \quad (45)$$

$$= \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^m (A^\dagger)_{j,k} B_{k,j} = \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^m A_{k,j}^* B_{k,j}. \quad (46)$$

```
In [5]: def inner_product_hs(m,n,A,B): # A=A(m,n), B=B(m,n)
        ip = 0
        for j in range(0,n):
            for k in range(0,m):
                ip += conjugate(A[k,j])*B[k,j]
        return ip
        #inner_product_hs(2,Matrix([[2,3],[5,7]]),Matrix([[11,13],[19,23]]))
```

**Exercício:** Calcule o produto interno de Hilbert-Schmidt entre as matrizes  $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$  e  $B = \begin{bmatrix} 0 & -i \\ i & 0 \end{bmatrix}$ . **Exercício:** Verificar que o produto interno de Hilbert-Schmidt satisfaz as propriedades listadas acima, para uma função ser um produto interno. **Exercício:** Verificar que para  $n = 1$  o produto interno de Hilbert-Schmidt é equivalente ao produto interno para  $\mathbb{C}^m$ .

### 1.6.3 Ortogonalidade

Dois vetores  $|v\rangle$  e  $|w\rangle$  são ditos ortogonais se

$$\langle v | w \rangle = 0. \quad (47)$$



### 1.6.4 Norma

A norma ("tamanho") de um vetor  $|v\rangle$  é definida como a raiz quadrada do produto interno do vetor com ele mesmo:

$$||v|| := \sqrt{\langle v|v\rangle}. \quad (48)$$

```
In [6]: def norm(d,v):
        return sqrt(inner_product(d,v,v))
        #float(norm(2,Matrix([[2],[3]])))

In [7]: def norm_hs(d,A):
        return sqrt(inner_product_hs(d,A,A))
        #float(norm_hs(2,Matrix([[2,3],[5,7]])))
```

**Exercício:** Calcule a norma do vetor  $|v_1\rangle = \begin{bmatrix} 1 & i \end{bmatrix}^T$ . **Exercício:** Calcule a norma de Hilbert-Schmidt da matriz  $B = \begin{bmatrix} 0 & -i \\ i & 0 \end{bmatrix}$ .

## 1.7 Ortogonalização de Gram-Schmidt

Dado um conjunto de vetores LI  $\{|v_j\rangle\}_{j=1}^n$ , o procedimento de GS descrito abaixo pode ser utilizado para obtermos um conjunto  $\{|w_j\rangle\}_{j=1}^n$  ortonormal, i.e.,  $\langle w_j|w_k\rangle = \delta_{j,k}$ . O algoritmo é o seguinte: 1. Primeiro normalizamos  $|v_1\rangle$ , i.e., fazemos

$$|w_1\rangle := \frac{|v_1\rangle}{||v_1||}. \quad (49)$$

Assim

$$||w_1|| = \sqrt{\langle w_1|w_1\rangle} = \sqrt{\frac{\langle v_1|}{||v_1||} \frac{|v_1\rangle}{||v_1||}} = \sqrt{\frac{\langle v_1|v_1\rangle}{||v_1||^2}} = 1. \quad (50)$$

2. Agora subtraímos a "componente" que  $|v_2\rangle$  possui na "direção" de  $|w_1\rangle$  e normalizamos o vetor obtido, i.e.,

$$|w_2\rangle := \frac{|v_2\rangle - \langle w_1|v_2\rangle|w_1\rangle}{||(|v_2\rangle - \langle w_1|v_2\rangle|w_1\rangle)||}. \quad (51)$$

Esse vetor é normalizado e ortogonal a  $|w_1\rangle$ :

$$\langle w_1|w_2\rangle \propto \langle w_1|v_2\rangle - \langle w_1|v_2\rangle\langle w_1|w_1\rangle = 0. \quad (52)$$

3. Seguindo, subtraímos a "componente" que  $|v_3\rangle$  possui na "direção" de  $|w_1\rangle$  e de  $|w_2\rangle$  e normalizamos o vetor obtido, i.e.,

$$|w_3\rangle := \frac{|v_3\rangle - \langle w_1|v_3\rangle|w_1\rangle - \langle w_2|v_3\rangle|w_2\rangle}{||(|v_3\rangle - \langle w_1|v_3\rangle|w_1\rangle - \langle w_2|v_3\rangle|w_2\rangle)||}. \quad (53)$$

Esse vetor é normalizado e ortogonal a  $|w_1\rangle$  e a  $|w_2\rangle$ :

$$\langle w_1|w_3\rangle \propto \langle w_1|v_3\rangle - \langle w_1|v_3\rangle\langle w_1|w_1\rangle - \langle w_2|v_3\rangle\langle w_1|w_2\rangle = 0 \quad (54)$$

$$\langle w_2|w_3\rangle \propto \langle w_2|v_3\rangle - \langle w_1|v_3\rangle\langle w_2|w_1\rangle - \langle w_2|v_3\rangle\langle w_2|w_2\rangle = 0 \quad (55)$$

4. Para os outros  $j = 4, \dots, n$  vetores, usa a mesma ideia, i.e., subtrai a componente na direção dos  $|w_{k < j}\rangle$  e normaliza:

$$|w_j\rangle := \frac{|v_j\rangle - \sum_{k=1}^{j-1} \langle w_k|v_j\rangle |w_k\rangle}{\|(|v_j\rangle - \sum_{k=1}^{j-1} \langle w_k|v_j\rangle |w_k\rangle)\|}. \quad (56)$$

Abaixo está um programa que, fornecido o conjunto LI como as colunas de uma matrix  $A$ , este retorna o conjunto ortonormal nas colunas da matriz  $B$ .

```
In [1]: def gram_schmidt(m,n,A): # A=A[m,n]
        B = zeros(m,n)
        B[:,0] = A[:,0]/norm(m,A[:,0])
        for j in range(1,n):
            B[:,j] = A[:,j]
            for k in range(0,j):
                B[:,j] -= inner_product(m,B[:,k],A[:,j])*B[:,k]
            B[:,j] /= norm(m,B[:,j])
        return B
        #gram_schmidt(2,2,Matrix([[1,1],[1,-1]]))
```

**Exercício:** Use o procedimento de Gram-Schmidt para ortonormalizar  $|v_1\rangle = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix}^T$  e  $|v_2\rangle = \begin{bmatrix} 1 & -1 \end{bmatrix}^T$ .

**Decomposição de um vetor em uma base ortonormal** Consideremos um vetor qualquer  $|v\rangle \in V$  decomposto em uma base ortonormal  $\{|b_j\rangle\}_{j=1}^{\dim V}$  para  $V$  como

$$|v\rangle = \sum_{j=1}^{\dim V} v_j |b_j\rangle, \quad (57)$$

com  $v_j \in \mathbb{F}$ . Teremos então que

$$\langle b_k|v\rangle = \langle b_k|(\sum_{j=1}^{\dim V} v_j |b_j\rangle) = \sum_{j=1}^{\dim V} v_j \langle b_k|b_j\rangle \quad (58)$$

$$= \sum_{j=1}^{\dim V} v_j \delta_{k,j} = v_k. \quad (59)$$

Ou seja,

$$|v\rangle = \sum_{j=1}^{\dim V} \langle b_j|v\rangle |b_j\rangle. \quad (60)$$

## 1.8 Espaço de Hilbert

Consideraremos estes espaços como sendo espaços vetoriais munidos de uma função produto interno. O exemplo de espaço de Hilbert mais simples em Mecânica (MQ) é aquele usado para descrever "sistemas discretos":

$$\mathcal{H} = \left( {}^n, \langle \psi | \phi \rangle = |\psi\rangle^\dagger |\phi\rangle \right). \quad (61)$$

Já para tópicos avançados da MQ, tais como computação quântica, é comum usarmos

$$\mathcal{H} = \left( {}^{n \times n}, \langle A | B \rangle = \text{Tr}(A^\dagger B) \right). \quad (62)$$

Em ambos os casos aparece frequentemente o uso do espaço de funções

$$\mathcal{H} = \left( f, g : {}^n \rightarrow \mathbb{C}, \langle f(\vec{x}) | g(\vec{x}) \rangle = \int d\vec{x} f^\dagger(\vec{x}) g(\vec{x}) \right). \quad (63)$$

### 1.8.1 Desigualdade de Cauchy-Schwarz

**Teorema** Para quaisquer dois vetores  $|v\rangle, |w\rangle \in \mathcal{H}$ , segue que

$$\langle v | v \rangle \langle w | w \rangle \geq |\langle v | w \rangle|^2. \quad (64)$$

**Prova** Para provar essa desigualdade, utilizaremos a positividade do produto interno, i.e.,  $\langle x | x \rangle \geq 0 \forall |x\rangle \in \mathcal{H}$ , com a definição apropriada para este vetor:  $|x\rangle = |v\rangle + c|w\rangle$ , com  $c \in \mathbb{C}$ . Teremos assim que

$$0 \leq \langle x | x \rangle \quad (65)$$

$$= \langle |v\rangle + c|w\rangle, |v\rangle + c|w\rangle \rangle \quad (66)$$

$$= \langle v | v \rangle + c^* \langle w | v \rangle + c \langle v | w \rangle + cc^* \langle w | w \rangle. \quad (67)$$

Tendo em vista o que queremos provar, definiremos  $c := -\langle w | v \rangle / \langle w | w \rangle$ . Vem assim que

$$0 \leq \langle v | v \rangle - \frac{\langle w | v \rangle^*}{\langle w | w \rangle} \langle w | v \rangle - \frac{\langle w | v \rangle}{\langle w | w \rangle} \langle v | w \rangle + \frac{\langle w | v \rangle}{\langle w | w \rangle} \frac{\langle w | v \rangle^*}{\langle w | w \rangle} \langle w | w \rangle \quad (68)$$

$$= \langle v | v \rangle - \frac{|\langle w | v \rangle|^2}{\langle w | w \rangle} - \frac{|\langle w | v \rangle|^2}{\langle w | w \rangle} + \frac{|\langle w | v \rangle|^2}{\langle w | w \rangle^2} \langle w | w \rangle \quad (69)$$

$$= \langle v | v \rangle - \frac{|\langle w | v \rangle|^2}{\langle w | w \rangle}. \quad (70)$$

Multiplicando toda equação por  $\langle w | w \rangle$  completaremos a verificação:

$$\langle v | v \rangle \langle w | w \rangle - |\langle v | w \rangle|^2 \geq 0. \quad (71)$$

**Exercício:** Mostre que a igualdade é obtida na desigualdade de Cauchy-Schwarz se e somente se os dois vetores forem proporcionais (i.e., se tiverem a mesma direção).

## 1.9 Subespaço vetorial

Se  $V$  é um espaço vetorial, então  $W \subseteq V$  é um sub-espço de  $V$  se também for um espaço vetorial sob as operações de soma e multiplicação por escalar de  $V$ .

*Exemplo:*  $\mathbb{C}^2$  é um subespaço de  $\mathbb{C}^3$ .

**Exercício:** Forneça um exemplo de subespaço para o espaço vetorial  $\mathbb{C}^{4 \times 4}$ . Qual é a dimensão desse espaço vetorial? Qual é dimensão do subespaço que você escolheu como exemplo?