

Apunte Único: Álgebra Lineal Computacional - Práctica 2

Por alumnos de ALC
Facultad de Ciencias Exactas y Naturales
UBA

última actualización 14/04/25 @ 12:31

Choose your destiny:

(doubleclick en el ejercicio para saltar)

☉ [Notas teóricas](#)

☉ Ejercicios de la guía:

1.	5.	9.	13.	17.	21.	25.
2.	6.	10.	14.	18.	22.	
3.	7.	11.	15.	19.	23.	
4.	8.	12.	16.	20.	24.	

☉ Ejercicios de Parciales

🔥??.

Esta Guía 2 que tenés se actualizó por última vez:

14/04/25 @ 12:31

Escaneá el QR para bajarte (quizás) una versión más nueva:

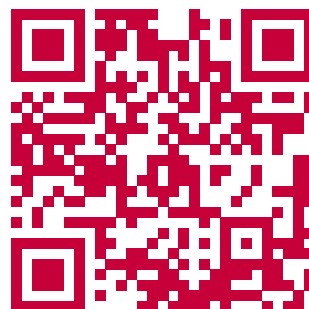
Guía 2



El resto de las guías repo en [github](#) para descargar las guías con los últimos updates.



Si querés mandar un ejercicio o avisar de algún error, lo más fácil es por [Telegram](#).



Notas teóricas:

Transformaciones lineales

✚ Dados V y W dos K -espacios vectoriales, una $f : V \rightarrow W$ es *transformación lineal* si cumple:

- $f(v_1 + v_2) = f(v_1) + f(v_2) \quad \forall v, w \in V$
- $f(\alpha \cdot v_1) = \alpha \cdot f(v_1) \quad \forall \alpha \in K, v \in V$

✚ $f : K^n \rightarrow K^m$ si transformo:

$$f(x_1, \dots, x_n) = f\left(\sum_{k=1}^n x_k \cdot \underbrace{e_k}_{\in K^{n \times 1}}\right) \stackrel{\text{TL}}{=} \sum_{k=1}^n x_k \cdot \underbrace{f(e_k)}_{\in K^{m \times 1}} = \underbrace{\left(f(e_1) \mid \dots \mid f(e_n)\right)}_{A \in K^{m \times n}} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \underbrace{A \cdot x}_{\in K^{m \times 1}}$$

✚ *Matriz de una transformación lineal:*

Dados V y W dos K -espacios vectoriales y $f : V \rightarrow W$ una t.l. Sean $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ base de V y $B' = \{w_1, \dots, w_m\}$ se llama matriz de la transformación lineal de la base B en la base B' a aquella matriz $[f]_{BB'}$ que satisface:

$$[f]_{BB'}[v]_B = [f(v)]_{B'} \quad \forall v \in V$$

✚ Sea V un K -espacio vectorial y $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ base de V . Podemos definir en forma única una t.l. de V en W definiendo cada $f(v_i) \in W$ con $i = 1, \dots, n$.

✚ Sea $A \in K^{m \times n}$, define $f : K^n \rightarrow K^m$. El $\text{Nu}(A) = \{x \in K^n / Ax = 0\}$

✚ Sea $A \in K^{m \times n}$, define $f : K^n \rightarrow K^m$. La $\text{Im}(A) = \{Ax \in K^m \text{ con } x \in K^n\} = \langle c_1(A), \dots, c_n(A) \rangle$. También $\text{rg}(A) = \dim(\text{Im}(A))$

✚ *Propiedades de una transformación lineal:*

Sea $f : V \rightarrow W$ una t.l. y $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ un conjunto de generadores de V . Entonces $\{f(v_1), \dots, f(v_n)\}$ es un conjunto generador para la imagen de f .

- f se dice *monomorfismo* si es inyectiva. Si f es *mono*, $\dim(\text{Nu}(f)) = 0$
- f se dice *epimorfismo* si es suryectiva. Si f es *epi*, $\dim(\text{Im}(f)) = \dim(W)$
- f se dice *isomorfismo* si es *mono* y *epi*. Si f es *iso* es invertible.

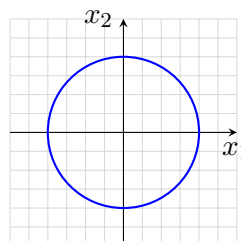
Normas:

✚ En general *Norma*: Sea $\|\cdot\| : K^n \rightarrow \mathbb{R} \geq 0$. Entonces $\|\cdot\|$ es norma si cumple:

- 1) $\|x\| \geq 0 \quad \forall x \in K^n$
- 2) $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$
- 3) $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\| \quad \forall \alpha \in K \quad \text{y} \quad \forall x \in K^n$
- 4) $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in K^n \quad (\text{desigualdad triangular})$

✚ Ejemplos:

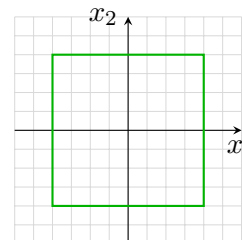
- Norma 2: $\|x\|_2 = \sqrt{\sum_{k=1}^n |x_k|^2} \xrightarrow{\text{por ejemplo}} \|x\|_2 = 1$



- Norma p : $\|x\|_p = \sqrt[p]{\sum_{k=0}^n |x_k|^p}$ $\xrightarrow{\text{por ejemplo}}$ $\|x\|_p = 1$



- Norma ∞ : $\lim_{p \rightarrow \infty} \|x\|_p = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$ $\xrightarrow{\text{por ejemplo}}$ $\|x\|_\infty = 1$



- Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz inversible y sea $\|\cdot\|$ una norma en \mathbb{R}^n definimos el número de condición de A como:

$$\text{Cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$$

- $\text{Cond}(A) = \text{Cond}(A^{-1})$
- $\text{Cond}(A) \geq 1 \quad \forall A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

- Si $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es inversible, $b, \Delta b \in \mathbb{R}^n$, $Ax = b$ y $A(x + \Delta x) = b + \Delta b$ entonces,

$$\frac{\|\Delta x\|}{\|x\|} \leq \text{Cond}(A) \cdot \frac{\|\Delta b\|}{\|b\|}$$

valiendo la igualdad para alguna elección de b y Δb

Normas subordinadas.

Dada una matriz $A \in K^{n \times n}$, y un par de normas vectoriales $\|\cdot\|_n$, $\|\cdot\|_m$ en K^n y K^m respectivamente, definimos

$$\|A\| = \max_{0 \neq x \in K^m} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \max_{x \in K^n, \|x\|_m=1} \|Ax\|.$$

Aritmética de punto flotante:

- *Escribir 0.25 en base 10:*

Base 10 es obviamente nuestra base favorita:

$$\begin{cases} 0.25 \cdot 10 = 2 + 0.5 \\ 0.5 \cdot 10 = 5 + 0 \\ 0 \cdot 10 = 0 + 0 \end{cases} \rightarrow (0.25)_{10} = (2 \cdot 10^{-1} + 5 \cdot 10^{-2} + 0 \cdot 10^{-3} + 0)_{10} = 0.25$$

Escribir 0.25 en base 2:

$$\begin{cases} 0.25 \cdot 2 = 0 + 0.5 \\ 0.5 \cdot 2 = 1 + 0 \\ 0 \cdot 2 = 0 + 0 \end{cases} \rightarrow (0.25)_2 = (0 \cdot 2^{-1} + 1 \cdot 2^{-2} + 0 \cdot 2^{-3} + 0)_2 = 0.01$$

Escribir 0.3 en base 2:

$$\left\{ \begin{array}{l} 0.3 \cdot 2 = 0 + 0.6 \\ 0.6 \cdot 2 = 1 + 0.2 \\ 0.2 \cdot 2 = 0 + 0.4 \\ 0.4 \cdot 2 = 0 + 0.8 \\ 0.8 \cdot 2 = 1 + 0.6 \\ 0.6 \cdot 2 = 1 + 0.2 \\ 0.2 \cdot 2 = 0 + 0.4 \\ 0.4 \cdot 2 = 0 + 0.8 \\ 0.8 \cdot 2 = 1 + 0.6 \\ \vdots = \vdots \end{array} \right. \rightarrow (0.3)_2 = (0.2^{-1} + 1 \cdot 2^{-2} + 0 \cdot 2^{-3} + 0 \cdot 2^{-4} + 1 \cdot 2^{-5} + 1 \cdot 2^{-6} + 0 \cdot 2^{-7} + 0 \cdot 2^{-8} + 1 \cdot 2^{-9} + 1 \cdot 2^{-10} + 0 \cdot 2^{-11} + 0 \cdot 2^{-12} \dots)_2 = 0.01\overline{0011}$$

Para escribir al 0.3 en base 2 voy a necesitar infinitos números en la *mantisa*, la máquina no puede y ahí aparecen los errores de *redondeo* o *truncamiento*.

Errores:

Tengo que un *número de máquina*, número posta que la máquina representa, con la notación *mantisa*, *exponente*:

En base 10 $\rightarrow x = 0, a_1 a_2 a_3 \dots a_m \cdot 10^{exp}$ con $0 \leq a_i \leq 9 (a_1 \neq 0)$

En base 2 $\rightarrow x = 0, a_1 a_2 a_3 \dots a_m \cdot 2^{exp}$ con $0 \leq a_i \leq 1 (a_1 \neq 0)$

Por ejemplo si $m = 3 \Rightarrow x = 0, a_1 a_2 a_3 \cdot 2^{exp}$. Para cada valor de exp voy a tener un total de $1 \cdot 2 \cdot 2 = 4$ posibles valores de máquina. La separación entre 2 valores x_1 y x_2 consecutivos es de 2^m , por eso para órdenes grandes la separación entre un número y otro es mayor.

Si el número real, real que quiero es $x = 0.3$, la máquina no puede representarlo de forma exacta. Puedo acotar el error en forma absoluta como:

$$|x - x^*| \leq \frac{1}{2} \frac{1}{2^m} \cdot 2^{exp}$$

Y en forma relativa como:

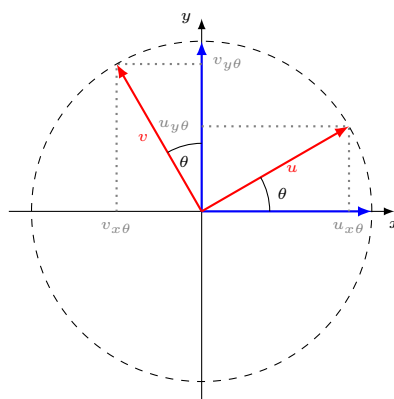
$$\frac{|x - x^*|}{|x|} \leq 5 \cdot 2^{-m}$$


Deducción matriz de rotación 2d (*ponele*):

Quiero que:


$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} u \\ v \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}}_{\star^1} \cdot u_0 + \underbrace{\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}}_{\star^2} \cdot v_0 = \begin{pmatrix} u_\theta \\ v_\theta \end{pmatrix}$$

En el gráfico veo lo que quiero lograr.



Entre el gráfico y ¹:

$$\begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} \cdot u_0 = \begin{pmatrix} u_{x\theta} \\ u_{y\theta} \end{pmatrix} \stackrel{\substack{\text{!} \\ \downarrow \\ \text{sohcatoa}}}{=} \begin{pmatrix} u_0 \cdot \cos(\theta) \\ u_0 \cdot \sin(\theta) \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) \\ \sin(\theta) \end{pmatrix}$$

Entre el gráfico y ²:

$$\begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} \cdot v_0 = \begin{pmatrix} v_{x\theta} \\ v_{y\theta} \end{pmatrix} \stackrel{\substack{\text{!} \\ \downarrow \\ \text{sohcatoa}}}{=} \begin{pmatrix} -v_0 \cdot \sin(\theta) \\ v_0 \cdot \cos(\theta) \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\sin(\theta) \\ \cos(\theta) \end{pmatrix}$$

Juntando esos resultados:

$$R_\theta = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$$

Ejercicios de la guía:

Ejercicio 1. Determinar cuáles de las siguientes aplicaciones son lineales.

(a) $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $f(x_1, x_2, x_3) = (x_2 - 3x_1 + \sqrt{2}x_3, x_1 - \frac{1}{2}x_2)$

(b) $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$, $f(x_1, x_2) = (x_1 + x_2, |x_1|)$

(c) $f : \mathbb{R}^{2 \times 2} \rightarrow \mathbb{R}$, $f \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} - a_{12} \cdot a_{21}$

(d) $f : \mathbb{R}^{2 \times 2} \rightarrow \mathbb{R}^{2 \times 3}$, $f \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{22} & 0 & a_{12} + a_{21} \\ 0 & a_{11} & a_{22} - a_{11} \end{pmatrix}$

(a) Primero veamos que la suma es lineal. Tomemos dos vectores cualesquiera:

$$v = (x_1, y_1, z_1), \quad w = (x_2, y_2, z_2)$$

Entonces,

$$f(v + w) = f(x_1 + x_2, y_1 + y_2, z_1 + z_2) = (y_1 + y_2 - 3(x_1 + x_2) + \sqrt{2}(z_1 + z_2), x_1 + x_2 - \frac{1}{2}(y_1 + y_2))$$

Ahora veo que:

$$\begin{aligned} f(v) + f(w) &= (y_1 - 3x_1 + \sqrt{2}z_1, x_1 - \frac{1}{2}y_1) + (y_2 - 3x_2 + \sqrt{2}z_2, x_2 - \frac{1}{2}y_2) \\ &= (y_1 + y_2 - 3(x_1 + x_2) + \sqrt{2}(z_1 + z_2), x_1 + x_2 - \frac{1}{2}(y_1 + y_2)) \end{aligned}$$

Son iguales, la suma es lineal. Veamos que el producto es lineal. Tomemos un escalar $\alpha \in \mathbb{R}$ y un vector $v = (x, y, z)$. Entonces,

$$f(\alpha v) = f(\alpha x, \alpha y, \alpha z) = (\alpha y - 3\alpha x + \sqrt{2}\alpha z, \alpha x - \frac{1}{2}\alpha y) = \alpha(y - 3x + \sqrt{2}z, x - \frac{1}{2}y) = \alpha f(x, y, z)$$

El producto es lineal

f es una transformación lineal.

(b) Tomemos dos vectores cualesquiera y veamos la suma:

$$v = (x_1, y_1), \quad w = (x_2, y_2)$$

Entonces,

$$f(v + w) = f(x_1 + x_2, y_1 + y_2) = (x_1 + x_2 + y_1 + y_2, |x_1 + x_2|)$$

Ahora veamos que:

$$\begin{aligned} f(v) + f(w) &= (x_1 + y_1, |x_1|) + (x_2 + y_2, |x_2|) \\ &= (x_1 + x_2 + y_1 + y_2, |x_1| + |x_2|) \end{aligned}$$

dado que $|x_1 + x_2| \neq |x_1| + |x_2|$, la suma no es lineal.

$\implies f$ no es una transformación lineal.

(c) Veamos que vale la suma, tomo dos matrices cualesquiera A y B :

$$\begin{aligned} f(A + B) &= f \left(\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \right) = f \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & a_{12} + b_{12} \\ a_{21} + b_{21} & a_{22} + b_{22} \end{pmatrix} \\ &= (a_{11} + b_{11})(a_{22} + b_{22}) - (a_{12} + b_{12})(a_{21} + b_{21}) \end{aligned}$$

Ahora vemos:

$$f(A) + f(B) = (a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}) + (b_{11}b_{22} - b_{12}b_{21}) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} + b_{11}b_{22} - b_{12}b_{21}$$

Se ve que:

$$(a_{11} + b_{11})(a_{22} + b_{22}) - (a_{12} + b_{12})(a_{21} + b_{21}) \neq a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21} + b_{11}b_{22} - b_{12}b_{21}$$

La suma no es lineal.

$\Rightarrow f$ no es una transformación lineal.

(d) Veo que valga la suma: Sea A, B matrices cualesquiera:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \Rightarrow f(A+B) = \begin{pmatrix} (a_{22} + b_{22}) & 0 & (a_{12} + b_{12}) + (a_{21} + b_{21}) \\ 0 & (a_{11} + b_{11}) & (a_{22} + b_{22}) - (a_{11} + b_{11}) \end{pmatrix}$$

Ahora miro,

$$f(A)+f(B) = \begin{pmatrix} a_{22} & 0 & a_{12} + a_{21} \\ 0 & a_{11} & a_{22} - a_{11} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_{22} & 0 & b_{12} + b_{21} \\ 0 & b_{11} & b_{22} - b_{11} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{22} + b_{22} & 0 & (a_{12} + a_{21}) + (b_{12} + b_{21}) \\ 0 & a_{11} + b_{11} & (a_{22} - a_{11}) + (b_{22} - b_{11}) \end{pmatrix}$$

La suma es lineal. Ahora veo el producto:

$$f(\alpha A) = f \begin{pmatrix} \alpha a_{11} & \alpha a_{12} \\ \alpha a_{21} & \alpha a_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha a_{22} & 0 & \alpha(a_{12} + a_{21}) \\ 0 & \alpha a_{11} & \alpha(a_{22} - a_{11}) \end{pmatrix} = \alpha f(A)$$

El producto y la suma son lineales,

f es transformacion lineal

Dale las gracias y un poco de amor ❤️ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 Juan D Elia 🐼

Ejercicio 2. Escribir la matriz de las siguientes transformaciones lineales en base canónica. Interpretar geométricamente cada transformación.

- (a) $f(x, y) = (x, 0)$
- (b) $f(x, y) = (x, -y)$
- (c) $f(x, y) = (\frac{1}{2}(x + y), \frac{1}{2}(x + y))$
- (d) $f(x, y) = (x \cos t - y \sin t, x \sin t + y \cos t)$

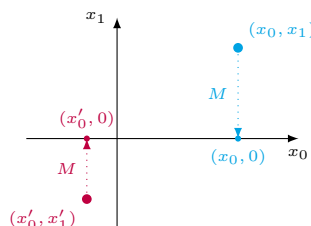
(a) Para la base canónica:

$$f(1, 0) = (1, 0), \quad f(0, 1) = (0, 0)$$

Entonces, la matriz asociada es:

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Geométricamente estamos proyectando al eje x_0 .



Con el siguiente código vas a poder ver mejor gráficamente le efecto que causa la transformación

🐼 Si hacés un copy paste de este código debería funcionar lo más bien 🐼


```

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Nuestra Matriz
M = np.array([[1,0],[0,0]])

# Genero 100 puntos aleatorios
# de distancia 1 al origen. Y otros 100 puntos
# a distancia 3 del origen.
V = np.random.rand(2, 100) - 0.5
V_uni = V/np.linalg.norm(V, axis = 0)
V_3 = 3*V/np.linalg.norm(V, axis = 0)

# Multiplico la matriz por todos esos vectores
# para ver el efecto
MV_uni = M @ V_uni
MV_3 = M @ V_3

# Ploteo dos figuras, una para radio 1 y otra para radio 3
fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 5))

ax1.scatter(V_uni[0], V_uni[1], label="v_uni")
ax1.scatter(MV_uni[0], MV_uni[1], label="Av_uni")
ax1.legend()
ax1.set_aspect('equal') # aspect ratio para que se vea cuadradito
ax2.set_title('Puntos que distan 1 del origen y su transformación con A')

ax2.scatter(V_3[0], V_3[1], label="v_3")
ax2.scatter(MV_3[0], MV_3[1], label="Av_3")
ax2.legend()
ax2.set_aspect('equal') # aspect ratio para que se vea cuadradito
ax2.set_title('Puntos que distan 3 del origen y su transformación con A')

# plt.tight_layout()
plt.show()

```

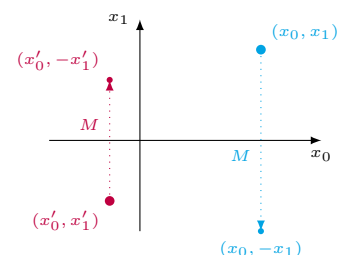
(b) Para la base canónica:

$$f(1, 0) = (1, 0), \quad f(0, 1) = (0, -1)$$

Entonces, la matriz asociada es:

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Geométricamente estamos haciendo una reflexión respecto del eje x_0 .



Con el siguiente código vas a poder ver mejor gráficamente le efecto que causa la transformación

🔗 Si hacés un copy paste de este código debería funcionar lo más bien 🔗

```

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Nuestra Matriz
M = np.array([[1,0],[0,-1]])

# Genero 10 puntos aleatorios
# de distancia 1 al origen. Y otros 10 puntos
# a distancia 3 del origen.
V = np.random.rand(2, 10) - 0.5
V_uni = V/np.linalg.norm(V, axis = 0)
V_3 = 3*V/np.linalg.norm(V, axis = 0)

# Multiplico la matriz por todos esos vectores
# para ver el efecto
MV_uni = M @ V_uni
MV_3 = M @ V_3

# Ploteo dos figuras, una para radio 1 y otra para radio 3
fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 5))

ax1.scatter(V_uni[0], V_uni[1], label="v_uni")
ax1.scatter(MV_uni[0], MV_uni[1], label="Av_uni")
ax1.legend()
ax1.set_aspect('equal') # aspect ratio para que se vea cuadradito
ax2.set_title('Puntos que distan 1 del origen y su transformación con A')

ax2.scatter(V_3[0], V_3[1], label="v_3")
ax2.scatter(MV_3[0], MV_3[1], label="Av_3")
ax2.legend()
ax2.set_aspect('equal') # aspect ratio para que se vea cuadradito
ax2.set_title('Puntos que distan 3 del origen y su transformación con A')

# plt.tight_layout()
plt.show()

```

(c) Para la base canónica:

$$f(1,0) = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right), \quad f(0,1) = \left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

Entonces, la matriz asociada es:

$$M = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

Geométricamente estamos *haciendo, llevando* (mejores palabras serán bienvenidas) todo a la dirección $(1,1)$, pónelo.

$$f(x_0, x_1) = \frac{1}{2}(x_0 + x_1) \cdot (1,1) \approx \lambda \cdot (1,1)$$

Con el siguiente código vas a poder ver mejor gráficamente el efecto que causa la transformación

🦉 Si hacés un copy paste de este código debería funcionar lo más bien 🦉

```

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Nuestra Matriz
M = np.array([[0.5, 0.5], [0.5, 0.5]])

# Genero 15 puntos aleatorios
# de distancia 1 al origen. También 15 puntos
# a distancia 3 del origen.

V = np.random.rand(2, 15) - 0.5
V_uni = V/np.linalg.norm(V, axis = 0)
V_3 = 3*V/np.linalg.norm(V, axis = 0)

# Multiplico la matriz por todos esos vectores
# para ver el efecto
MV_uni = M @ V_uni
MV_3 = M @ V_3

# Ploteo dos figuras, una para radio 1 y otra para radio 3
fig, (ax1, ax2) = plt.subplots(1, 2, figsize=(12, 5))

ax1.scatter(V_uni[0], V_uni[1], label="v_uni")
ax1.scatter(MV_uni[0], MV_uni[1], label="Av_uni")
ax1.legend()
ax1.set_aspect('equal') # aspect ratio para que se vea cuadrado
ax2.set_title('Puntos que distan 1 del origen y su transformación con A')

ax2.scatter(V_3[0], V_3[1], label="v_3")
ax2.scatter(MV_3[0], MV_3[1], label="Av_3")
ax2.legend()
ax2.set_aspect('equal') # aspect ratio para que se vea cuadrado
ax2.set_title('Puntos que distan 3 del origen y su transformación con A')

# plt.tight_layout()
plt.show()

```

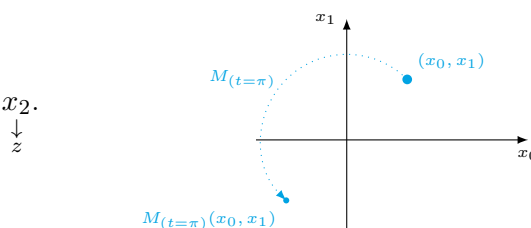
(d) Para la base canónica:

$$f(1, 0) = (\cos t, \sin t), \quad f(0, 1) = (-\sin t, \cos t)$$

Entonces, la matriz asociada es:

$$M = \begin{bmatrix} \cos t & -\sin t \\ \sin t & \cos t \end{bmatrix}$$

Geométricamente estamos rotando en sentido antihorario al eje x_2 .



Dale las gracias y un poco de amor ❤️ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👋 Juan D Elia 🐼

👋 naD GarRaz 🐼

🔗 ¿Errores? [Avisá acá](#) así se corrige y ganamos todos.

Compilado: 14/04/25 @ 12:31 . Chequeá si hay una [versión nueva](#) → [acá](#).

[Ir a índice](#) ↑

Ejercicio 3.

- (a) Probar que existe una única transformación lineal $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ tal que $f(1, 1) = (-5, 3)$ y $f(-1, 1) = (5, 2)$. Para dicha f , determinar $f(5, 3)$ y $f(-1, 2)$.
- (b) ¿Existirá una transformación lineal $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ tal que $f(1, 1) = (2, 6)$, $f(-1, 1) = (2, 1)$ y $f(2, 7) = (5, 3)$?
- (c) Sean $f, g: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ transformaciones lineales tales que

$$\begin{aligned} f(1, 0, 1) &= (1, 2, 1), f(2, 1, 0) = (2, 1, 0), f(-1, 0, 0) = (1, 2, 1) \\ g(1, 1, 1) &= (1, 1, 0), g(3, 2, 0) = (0, 0, 1), g(2, 2, -1) = (3, -1, 2) \end{aligned}$$

De la teoría se tiene que:

Sea V un K -espacio vectorial y $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ base de V . Podemos definir en forma única una t.l. de V en W definiendo cada $f(v_i) \in W$ con $i = 1, \dots, n$.

- (a) Sale casi solo usando propiedades de *transformación lineal*:

$$\begin{aligned} \begin{cases} f(1, 1) &= (-5, 3) \\ f(-1, 1) &= (5, 2) \end{cases} & \quad F_2 + F_1 \rightarrow F_2 & \begin{cases} f(1, 1) &= (-5, 3) \\ f(0, 2) &= (0, 5) \end{cases} \\ & \quad \frac{1}{2}F_2 \rightarrow F_2 & \begin{cases} f(1, 1) &= (-5, 3) \\ f(0, 1) &= (0, \frac{5}{2}) \end{cases} \\ & \quad F_1 - F_2 \rightarrow F_1 & \begin{cases} f(1, 0) &= (-5, \frac{1}{2}) \\ f(0, 1) &= (0, \frac{5}{2}) \end{cases} \end{aligned}$$

Si bien no es necesario, puedo escribir a la *transformación lineal* como:

$$f \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{5}{2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5x \\ \frac{1}{2}x + \frac{5}{2}y \end{pmatrix}$$

Y ahora calculo lo más pancho:

$$f(5, 3) = \begin{pmatrix} -25 \\ 10 \end{pmatrix} \quad \text{y} \quad f(-1, 2) = \begin{pmatrix} 5 \\ \frac{9}{2} \end{pmatrix}$$

- (b) Se llega a un absurdo con algunas operaciones.

$$\begin{cases} f(1, 1) &= (2, 6) \\ f(-1, 1) &= (2, 1) \\ f(2, 7) &= (5, 3) \end{cases} \quad \begin{matrix} F_2 - F_1 \rightarrow F_2 \\ F_3 - 2F_1 \rightarrow F_3 \end{matrix} \quad \begin{cases} f(1, 1) &= (2, 6) \\ f(0, 2) &= (4, 7) \\ f(0, 5) &= (1, -9) \end{cases} \quad \begin{matrix} \frac{1}{2} \cdot F_2 \rightarrow F_2 \\ \frac{1}{5} \cdot F_3 \rightarrow F_3 \end{matrix} \quad \begin{cases} f(1, 1) &= (2, 6) \\ f(0, 1) &= (2, \frac{7}{2}) \\ f(0, 1) &= (\frac{1}{5}, \frac{-9}{5}) \end{cases}$$

Las operaciones de triangulación aplicadas en la triangulación son lineales y se usó todo el tiempo la definición de linealidad.

- (c) Ataco igual que al anterior, la idea es poder compararlos con la misma *base del espacio de partida* V :

$$\begin{cases} f(1, 0, 1) &= (1, 2, 1) \\ f(2, 1, 0) &= (2, 1, 0) \\ f(-1, 0, 0) &= (1, 2, 1) \end{cases} \xrightarrow{\text{✗}} \begin{cases} f(1, 0, 0) &= (1, 2, 1) \\ f(0, 1, 0) &= (0, -3, -2) \\ f(0, 0, 1) &= (2, 4, 2) \end{cases}$$

Ahora con g :

$$\begin{cases} g(1, 0, 1) &= (1, 2, 1) \\ g(2, 1, 0) &= (2, 1, 0) \\ g(-1, 0, 0) &= (1, 2, 1) \end{cases} \quad \begin{matrix} F_2 - 3F_1 \rightarrow F_1 \\ F_3 - 2F_1 \rightarrow F_3 \end{matrix} \quad \begin{cases} g(1, 1, 1) &= (1, 1, 0) \\ g(0, -1, -2) &= (-3, -3, 1) \\ g(0, 0, -3) &= (1, -3, 2) \end{cases}$$

Podría seguir triangulando y llegar hasta que me queden ambas expresiones en la canónica de \mathbb{R}^3 , pero pajilla. Resalté en azul dos filas que me *gritan* que si:

$$(0, 0, 1) \xrightarrow{f} (2, 4, 2) \implies (0, 0, -3) \xrightarrow{f} (-6, -12, -6)$$

No obstante:

$$(0, 0, -3) \xrightarrow{g} (1, -3, 2) \neq (0, 0, 0)$$

Así se concluye que :

$$f \neq g$$

Dale las gracias y un poco de amor ❤️ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 naD GarRaz 🐼

Ejercicio 4. Hallar todos los $a \in \mathbb{R}$ para los cuales exista una transformación lineal

$$f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$$

que satisfaga:

$$f(1, -1, 1) = (2, a, -1),$$

$$f(1, -1, 2) = (a^2, -1, 1),$$

$$f(1, -1, -2) = (5, -1, -7).$$

Si los vectores de la salida son linealmente independientes, la transformación lineal existe para cualquier a . Si alguno de ellos es linealmente dependiente, hay que buscar a para que no indetermina el sistema.

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 2 \\ 1 & -1 & -2 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix}$$

Como el tercer vector es LD se puede escribir:

$$\alpha(1, -1, 1) + \beta(1, -1, 2) = (1, -1, -2).$$

Hallamos α y β resolviendo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & -1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

Resolviendo tenemos $\alpha = 4$, $\beta = -3$.

Entonces:

$$f(1, -1, -2) = f(4(1, -1, 1) - 3(1, -1, 2)) = 4(2, a, -1) - 3(a^2, -1, 1) = (8 - 3a^2, 4a + 3, -7)$$

Solo es T.L si ese vector es igual al $(5, -1, -7)$ Esto da el sistema:

$$8 - 3a^2 = 5,$$

$$4a + 3 = -1.$$

Resolviendo:

$$4a = -4 \Rightarrow a = -1.$$

$$8 - 3(-1)^2 = 5 \Rightarrow 8 - 3 = 5, \quad (\text{se cumple}).$$

Por lo tanto, la transformación lineal existe si y solo si $a = -1$.

Dale las gracias y un poco de amor ❤️ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 Juan D Elia 🐙

Ejercicio 5. 🐞... hay que hacerlo! 🐞

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 🗨️, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

Ejercicio 6. Sean $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^4$ definido por:

$$f(x_1, x_2, x_3) = (x_1 + x_2, x_1 + x_3, 0, 0)$$

y $g : \mathbb{R}^4 \rightarrow \mathbb{R}^2$ definido por:

$$g(x_1, x_2, x_3, x_4) = (x_1 - x_2, 2x_1 - x_2).$$

Calcular el núcleo y la imagen de f , de g y de $g \circ f$.

Decidir si son monomorfismos, epimorfismos o isomorfismos.

Cálculo de la imagen de f

Aplicamos f a los vectores canónicos de \mathbb{R}^3 :

$$\begin{cases} f(1, 0, 0) &= (1, 1, 0, 0) \\ f(0, 1, 0) &= (1, 0, 0, 0) \\ f(0, 0, 1) &= (0, 1, 0, 0) \end{cases}$$

Por lo tanto, el generador de la imagen de f es:

$$\text{Im}(f) = \langle (1, 1, 0, 0), (1, 0, 0, 0), (0, 1, 0, 0) \rangle$$

Como $(1, 1, 0, 0)$ LD:

$$\text{Im}(f) = \langle (1, 0, 0, 0), (0, 1, 0, 0) \rangle$$

La dimensión de la imagen es 2.

Cálculo del núcleo de f

Buscamos los coeficientes α, β, γ tales que:

$$\alpha(1, 1, 0, 0) + \beta(1, 0, 0, 0) + \gamma(0, 1, 0, 0) = (0, 0, 0, 0)$$

Esto da el sistema:

$$\begin{cases} \alpha + \beta = 0 \\ \alpha + \gamma = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \alpha = -\beta \\ \alpha = -\gamma \end{cases}$$

Reemplazo en los vectores de salida:

$$\alpha(1, 0, 0) - \alpha(0, 1, 0) - \alpha(0, 0, 1) = \alpha(1, -1, -1)$$

Por lo tanto, el núcleo de f es:

$$\text{Nu}(f) = \langle (1, -1, -1) \rangle$$

Entonces podemos concluir:

i) Como $\text{Im}(f) \neq \mathbb{R}^3$, no es epimorfismo.

🐙 ¡Aportá con correcciones, mandando ejercicios, ★ [al repo](#), críticas, todo sirve.

La idea es que la guía esté actualizada y con el mínimo de errores.

[Ir al índice](#) ↑

ii) Como $\text{Nu}(f) \neq \{0\}$, no es monomorfismo.

Cálculo de la imagen de g

Aplicamos g a los vectores canónicos de \mathbb{R}^4 :

$$\begin{cases} g(1, 0, 0, 0) = (1, 2) \\ g(0, 1, 0, 0) = (-1, -1) \\ g(0, 0, 1, 0) = (0, 0) \\ g(0, 0, 0, 1) = (0, 0) \end{cases}$$

Por lo tanto, el generador de la imagen de g es:

$$\text{Im}(g) = \langle (1, 2), (-1, -1) \rangle$$

Los vectores son LI, así que la dimension es 2. Implica que $\text{Im } g$ es \mathbb{R}^2 .

Cálculo del núcleo de g

Buscamos los coeficientes $\alpha, \beta, \gamma, \delta$ tales que:

$$\alpha(1, 2) + \beta(-1, -1) + \gamma(0, 0) + \delta(0, 0) = (0, 0)$$

Esto nos lleva al sistema de ecuaciones:

$$\begin{cases} \alpha - \beta = 0 \\ 2\alpha - \beta = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \alpha = \beta = 0 \end{cases}$$

Por lo tanto, el núcleo de g es:

$$0(1, 0, 0, 0) + 0(0, 1, 0, 0) + \gamma(0, 0, 1, 0) + \delta(0, 0, 0, 1) = \gamma(0, 0, 1, 0) + \delta(0, 0, 0, 1) \implies \text{Nu}(g) = \langle (0, 0, 1, 0), (0, 0, 0, 1) \rangle$$

En conclusión

- Como $\text{Im}(g) = \mathbb{R}^2$, es epimorfismo.
- Como $\text{Nu}(g) \neq \{0\}$, no es monomorfismo.
- No es isomorfismo.

Cálculo $g \circ f$

$$\begin{aligned} g(f(x_1, x_2, x_3)) &= g(x_1 + x_2, x_1 + x_3, 0, 0) \\ &= (x_1 + x_2 - x_1 - x_3, 2x_1 + 2x_2 - x_1 - x_3) \\ &= (x_2 - x_3, x_1 + 2x_2 - x_3) \\ &= g \circ f(x_1, x_2, x_3) \end{aligned}$$

Cálculo de la imagen de $g \circ f$

Usando los canónicos como vectores de salida:

$$\begin{cases} g(1, 0, 0) = (0, 1) \\ g(0, 1, 0) = (1, 2) \\ g(0, 0, 1) = (-1, -1) \end{cases}$$

Por lo tanto, el generador de la imagen de g es:

$$\text{Im}(g) = \langle (0, 1), (1, 2), (-1, -1) \rangle$$

Es *linealmente independiente* $(-1, -1)$:

$$\text{Im}(g) = \langle (0, 1), (1, 2) \rangle$$

La dimension es 2. Implica que Im es \mathbb{R}^2 .

Cálculo del núcleo de $g \circ f$

Buscamos los coeficientes $\alpha, \beta, \gamma, \delta$ tales que:

$$\alpha(0, 1) + \beta(1, 2) + \gamma(-1, -1) = 0 \Rightarrow \begin{cases} \beta = \gamma \\ \alpha = -\beta \end{cases}$$

Por lo tanto, el núcleo de g es:

$$-\beta(1, 0, 0) + \beta(0, 1, 0) + \beta(0, 0, 1) = \beta(-1, 1, 1) \Rightarrow \text{Nu}(g) = \langle (-1, 1, 1) \rangle$$

En conclusión:


- Como $\text{Im}(g) = \mathbb{R}^2$, es epimorfismo.
- Como $\text{Nu}(g) \neq \{0\}$, no es monomorfismo.
- No es isomorfismo.

Dale las gracias y un poco de amor  a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

 Juan D Elia 

 naD GarRaz 

Aritmética de punto flotante

Ejercicio 7. Algunos experimentos: Realizar las siguientes operaciones en Python . En todos los casos, pensar: ¿Cuál es el resultado esperado? ¿Coincide con el obtenido? ¿A qué se debe el problema (si lo hay)? (Notamos ϵ al epsilon de la máquina. Puede obtenerse importando la librería numpy como np y ejecutando el comando `np.finfo(float).eps`).

- | | | |
|--|--|---|
| a) Tomando $p = 1e34, q = 1$, calcular $p + q - p$. | | |
| b) Tomando $p = 100, q = 1e - 15$, calcular $(p + q) + q$ y $((p + q) + q) + q$. Comparar con $p + 2q$ y con $p + 3q$ respectivamente. | | |
| c) <code>0.1 + 0.2 == 0.3</code> | g) $\frac{\epsilon}{2}$ | k) $(1 + (\frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2})) - 1$ |
| d) <code>0.1 + 0.3 == 0.4</code> | h) $(1 + \frac{\epsilon}{2}) + \frac{\epsilon}{2}$ | l) $\sin(10^j \pi)$ para $1 \leq j \leq 25$. |
| e) <code>1e - 323</code> | i) $1 + (\frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2})$ | |
| f) <code>1e - 324</code> | j) $((1 + \frac{\epsilon}{2}) + \frac{\epsilon}{2}) - 1$ | m) $\sin(\frac{\pi}{2} + \pi 10^j)$ para $1 \leq j \leq 25$. |

- a) El epsilon sería el número más chico tal que:

$$1 + \epsilon \neq 1$$

En el ejercicio estamos haciendo una cuenta fuera del rango de precisión de la máquina:

$$\epsilon = 2.220446049250313 \cdot 10^{-16} = 0. \underbrace{2220446049250313}_{m=16} \cdot 10^{-15} \quad \text{!} \rightarrow \text{así noto la precisión}$$

Con una mantisa m de 16 números significativos, puedo hacer la cuenta:

$$1 + \epsilon = 1.0000000000000002 \quad \downarrow \quad \text{16to decimal}$$

Primero $p + 1$:


```
import numpy as np

epsilon = np.finfo(float).eps

print(f"epsilon = {epsilon}")    # epsilon = 2.220446049250313e-16

p = 100
q = 1e-15

calculo1 = (p + q) + q
calculo2 = ((p + q) + q) + q
calculo3 = p + 2*q
calculo4 = p + 3*q

print(f"p = {p}\nq = {q}")
print(f"(p + q) + q = {calculo1}")
print(f"((p + q) + q) + q = {calculo2}")
print(f"p + 2q = {calculo3}")
print(f"p + 3q = {calculo4}")
```

c) 🚫... hay que hacerlo! 🚫

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📢, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

d) 🚫... hay que hacerlo! 🚫

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📢, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

e) ¿Qué onda este ejercicio? Creo que está bueno notar que ese número no es igual a 0

```
a = 1e-323

print(f"r: {a}\na == 0  => {a == 0}")
```

f) ¿Qué onda este ejercicio? Creo que está bueno notar que ese número justo con ese exponente se llega al límite de qué tan pequeño puede representarse un número, porque en este caso python lo toma como 0.

```
a = 1e-324

print(f"r: {a}\na == 0  => {a == 0}")
```

g) 🚫... hay que hacerlo! 🚫

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📢, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

h) 🚫... hay que hacerlo! 🚫

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📢, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

i) 🚫... hay que hacerlo! 🚫

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📢, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

j) 🤖... hay que hacerlo! 📄

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📄, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 📄.

k) 🤖... hay que hacerlo! 📄

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📄, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 📄.

l) 🤖... hay que hacerlo! 📄

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📄, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 📄.

m) 🤖... hay que hacerlo! 📄

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📄, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 📄.

Dale las gracias y un poco de amor ❤️ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👤 naD GarRaz 📄

Ejercicio 8. 🤖... hay que hacerlo! 📄

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 📄, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 📄.

Ejercicio 9. Para las siguientes matrices

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 - \varepsilon & 2 + \varepsilon \\ 0 & 1 + \varepsilon & \varepsilon \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 0 \\ 0.1 \\ 0.1 \end{pmatrix}$$

- (a) Tomando $\varepsilon = 0.001$, resolver el sistema $Ax = b$ mediante eliminación gaussiana sin intercambio de filas usando aritmética de punto flotante en base 10 con 3 dígitos de mantisa y sistema de redondeo.
- (b) Para $\varepsilon = 0.001$, hallar la solución exacta x del sistema y comparar con la solución del ítem anterior ¿Cómo explica la diferencia?

Voy a usar **3 dígitos de mantisa**, es decir **3** números significativos:

$$3.01 = 0.301 \cdot 10^1$$

$$3.001 = 0.3001 \cdot 10^1 \xrightarrow[\text{redondea}]{\text{trunca}} 0.3 \cdot 10^1 = 3$$

$$3.005 = 0.3005 \cdot 10^1 \xrightarrow[\text{redondea}]{\text{trunca}} 0.301 \cdot 10^1 = 3.01$$

$$\varepsilon = 0.001 = 0.1 \cdot 10^{-2}$$

(a)

$$(A|b) = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 3 - \varepsilon & 2 + \varepsilon & 0.1 \\ 0 & 1 + \varepsilon & \varepsilon & 0.1 \end{array} \right) \stackrel{!}{=} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 0.3 \cdot 10^1 & 0.2 \cdot 10^1 & 0.1 \\ 0 & 0.1 \cdot 10^1 & 0.1 \cdot 10^{-2} & 0.1 \end{array} \right)$$

$$F_2 - 2F_1 \rightarrow F_2$$

$$F_3 + F_2 \rightarrow F_3 \stackrel{!}{=} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0.1 \\ 0 & 1 & 0.001 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0.001 & 0.2 \end{array} \right)$$

Esas cuentas falopas con *punto flotante*:

La solución sería:

$$\begin{cases} x = 0.2 - 200 = -199.8 \stackrel{\star^4}{\approx} -200 \\ y = -0.1 \\ z = 0.2 \div (0.1 \cdot 10^{-2}) = 200 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \star^1 2.999 \xrightarrow[\text{redondea}]{\text{trunca y}} 3 \\ \star^2 2.001 \xrightarrow[\text{trunca y}]{\text{redondea}} 2 \\ \star^3 1.001 \xrightarrow[\text{redondea}]{\text{trunca y}} 1 \\ \star^4 -199.8 \xrightarrow[\text{redondea}]{\text{trunca y}} -200 \end{cases}.$$

(b)

$$(A|b) = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 3 - \varepsilon & 2 + \varepsilon & 0.1 \\ 0 & 1 + \varepsilon & \varepsilon & 0.1 \end{array} \right) \stackrel{!}{=} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 2 & 2.999 & 2.001 & 0.1 \\ 0 & 1.001 & 0.001 & 0.1 \end{array} \right)$$

$$F_2 - 2F_1 \rightarrow F_2$$

$$F_3 + F_2 \rightarrow F_3$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -1.001 & 0.001 & 0.1 \\ 0 & 1.001 & 0.001 & 0.1 \end{array} \right)$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -1.001 & 0.001 & 0.1 \\ 0 & 0 & 0.002 & 0.2 \end{array} \right)$$

La solución sería:

$$\begin{cases} x = -100 \\ y = 0 \\ z = 100 \end{cases}$$

La solución exacta difiere mucho de la original. A continuación un para de cuentas hechas en Python 🐍.

🐞 Si hacés un copy paste de este código debería funcionar lo más bien 🐞

```
import numpy as np

epsilon = 0.001

# La matriz a resolver A:
A = np.array([[1, 2, 1],\
              [2, 3 - epsilon, 2 + epsilon],\
              [0, 1 + epsilon, epsilon]])
b = np.array([0,0.1,0.1])

# Que lo resuelva python
x, y, z = np.linalg.solve(A, b)
print(f"x = {x}\ny = {y}\nz = {z}")

# x = -100.00000000000055
# y = -5.50397778192042e-15
# z = 100.00000000000051

# Solución mantisa 3 floating point corroboración:
X = np.array([-200, -0.1, 200])
print(f"Corroborar cuentas de punto flotante\nA X = {A @ X}")
#A X = [-0.2    -0.0999  0.0999]

# Solución exacta a mano corroboración:
```

```
X = np.array([-100, 0, 100])
print(f"Corroborar las cuentas horribles esas\nA X = {A @ X}")
# A X = [0.  0.1 0.1]
```

Dale las gracias y un poco de amor ❤️ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 naD GarRaz 🐙

Ejercicio 10. Considerar las matrices:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & n & 5n \\ 1 & 3n & 3n \\ 1 & n & 2n \end{pmatrix} \quad \text{y} \quad \begin{pmatrix} \frac{2n}{3} \\ \frac{2n}{3} \\ \frac{n}{3} \end{pmatrix},$$

con $n \in \mathbb{N}$.

- Para $n = 10^4$, resolver el sistema $Ax = b$ por eliminación gaussiana sin intercambio de filas utilizando aritmética de 4 dígitos con redondeo (en base 10).
- Verificar que, para todo $n \in \mathbb{N}$, la solución exacta del sistema es $x = (0, \frac{1}{9}, \frac{1}{9})$ y comparar, para $n = 10^4$, la solución aproximada con la solución exacta.

👉... hay que hacerlo! 🐙

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) 🗨️, o mejor aún si querés subirlo en L^AT_EX → [una pull request](#) al 🐙.

Ejercicio 11. Si $x \in \mathbb{R}^n$, probar que las constantes de equivalencia entre las normas $\|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_2$ y entre las normas $\|\cdot\|_2$ y $\|\cdot\|_\infty$ vienen dadas por:

$$\|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \leq \sqrt{n}\|x\|_\infty$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}}\|x\|_1 \leq \|x\|_2 \leq \|x\|_1$$

Acá están las definiciones de las normas que se usan en el ejercicio (← click)

Si $x = (0, \dots, 0)$ la desigualdad es el caso de la igualdad. Entonces si tengo un $x \in \mathbb{R}^n$ y $x \neq 0$:

$$x = (x_1, \dots, x_n) \xrightarrow{\|\cdot\|_2} \|x\|_2 = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2} = \underbrace{|x_i| \cdot \sqrt{\left(\frac{x_1}{x_i}\right)^2 + \dots + 1 + \dots + \left(\frac{x_n}{x_i}\right)^2}}_{\substack{\downarrow \\ \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|} \cdot \underbrace{\sqrt{\left(\frac{x_1}{x_i}\right)^2 + \dots + 1 + \dots + \left(\frac{x_n}{x_i}\right)^2}}_{\substack{\downarrow \\ i\text{-ésimo lugar}} \geq 1}} \stackrel{!}{\geq} |x_i| = \|x\|_\infty$$

Ahí queda mostrado que:

$$\|x\|_\infty \leq \|x\|_2$$

Parecido:

$$\|x\|_2 = \sqrt{|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2} \stackrel{!}{\leq} \sqrt{|x_i|^2 + \dots + |x_i|^2} = \sqrt{n \cdot |x_i|^2} = \sqrt{n} \cdot |x_i| = \sqrt{n} \cdot \|x\|_\infty$$

\downarrow
 $|x_i| = \max\{|x_1|, \dots, |x_n|\}$

Ahí queda mostrado que:

$$\|x\|_2 \leq \sqrt{n} \cdot \|x\|_\infty$$

Ahora para la relación entre $\|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_2$:

Recuerdo Desigualdad de *Cauchy Schwartz*:

$$|x^T y| \stackrel{\star 1}{\leq} \|x\|_2 \cdot \|y\|_2$$

Con $y = \underbrace{(1, \dots, 1)}_{\text{🔗}}$ $\Rightarrow \|y\|_2 = \sqrt{n}$ y tomo el módulo de las coordenadas de x :

$$(|x_1|, \dots, |x_n|) \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \stackrel{\star^1}{\leq} \sqrt{n} \cdot \sqrt{|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2} \Leftrightarrow \underbrace{|x_1| + \dots + |x_n|}_{\|x\|_1} \leq \sqrt{n} \cdot \underbrace{\sqrt{|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2}}_{\|x\|_2}$$

De donde pasando para acá y para allá queda que:

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \|x\|_1 \leq \|x\|_2$$

La última que queda también usando la desigualdad de *Cauchy Schwartz*:

$$|x^t \cdot y| \stackrel{\star^2}{\leq} \|x\|_1 \cdot \|y\|_1$$

Ahora uso $y = x$

$$|x^t \cdot x| \stackrel{\star^2}{\leq} \|x\|_1 \cdot \|x\|_1 \Leftrightarrow (\|x\|_2)^2 \leq (\|x\|_1)^2 \Leftrightarrow \|x\|_2 \leq \|x\|_1$$

Dale las gracias y un poco de amor 🍷 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 naD GarRaz 🍷

Ejercicio 12. Para cada una de las siguientes sucesiones $\{x_n\}_{n \in \mathbb{N}}$, determinar si existe $\lim_{n \rightarrow \infty}$, y en caso afirmativo hallarlo.

a) $x_n = \frac{1}{n}$,

c) $x_n = (-1)^n$,

b) $x_n = \frac{n^2+1}{n^2-1}$,

d) $x_n = (-1)^n e^{-n}$.

a) $x_n = \frac{1}{n} \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} = 0$

b) $x_n = \frac{n^2+1}{n^2-1} \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^2+1}{n^2-1} = 1$

c) $x_n = (-1)^n$

Uso subsucesiones, para mostrar que no existe. La idea es que de existir el límite, sin importar como me acerque a ∞ todo camino debería llegar al mismo resultado.

$$\begin{cases} a_{2n} = (-1)^{2n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \\ a_{2n-1} = (-1)^{2n-1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} -1 \end{cases}$$

Calculo los límites

$$\lim_{n \rightarrow \infty} x_{a_{2n}} = 1 \quad \text{y} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} x_{a_{2n-1}} = -1$$

Dado que los límites no coinciden el límite no existe.

d) $x_n = (-1)^n e^{-n} \Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} (-1)^n \cdot \underbrace{\frac{1}{e^n}}_{\rightarrow 0} = \text{acotado} \cdot 0 = 0.$

Dale las gracias y un poco de amor 🍷 a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 naD GarRaz 🍷

👤 ¡Aportá con correcciones, mandando ejercicios, 🌟 al repo, críticas, todo sirve.

La idea es que la guía esté actualizada y con el mínimo de errores.

[Ir al índice ↑](#)

Ejercicio 13. Para cada una de las siguientes sucesiones de vectores $\{\mathbf{x}_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ en \mathbb{R}^2 , determinar si existe $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbf{x}_n$, y en caso afirmativo hallarlo.

a) $\mathbf{x}_n = (1 + \frac{1}{n}, 3),$

c) $\mathbf{x}_n = \begin{cases} (\frac{1}{n}, 0) & \text{si } n \text{ es par} \\ (0, -\frac{1}{n}) & \text{si } n \text{ es impar} \end{cases},$

b) $\mathbf{x}_n = ((-1)^n, e^{-n}),$

d) $\mathbf{x}_n = (\frac{1}{2^n}, 4, \sin(\pi n)).$

a) Cálculo de una:

$$\mathbf{x}_n = (1 + \frac{1}{n}, 3) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (1, 3)$$

b) $\mathbf{x}_n = ((-1)^n, e^{-n})$, no existe ver ejercicio 12 c)


c) $\mathbf{x}_n = \begin{cases} (\frac{1}{n}, 0) & \text{si } n \text{ es par} \\ (0, -\frac{1}{n}) & \text{si } n \text{ es impar} \end{cases},$

$$\mathbf{x}_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (0, 0)$$

d) $\mathbf{x}_n = (\frac{1}{2^n}, 4, \sin(\pi n)).$

Dado que $\sin(\pi \cdot n) = 0 \quad \forall n \in \mathbb{N}$

$$\mathbf{x}_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} (0, 4, 0)$$

Dale las gracias y un poco de amor  a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

 naD  GarRaz  G

Ejercicio 14. Dada una sucesión de vectores $\{\mathbf{x}_n\}_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathbb{R}^k$ y dos normas $\|\cdot\|_a$ y $\|\cdot\|_b$ de \mathbb{R}^k , usando la equivalencia de normas, probar

$$\|\mathbf{x}_n\|_a \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \iff \|\mathbf{x}_n\|_b \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0.$$

En un espacio vectorial de dimension finita todas las normas son equivalentes, entonces existen $c_1, c_2 > 0$ tal que:

$$c_1 \|\mathbf{x}_n\|_b \leq \|\mathbf{x}_n\|_a \leq c_2 \|\mathbf{x}_n\|_b$$

(\Rightarrow) Reemplazo en la desigualdad tomada por límite:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} c_1 \|\mathbf{x}_n\|_b \leq 0 \leq \lim_{n \rightarrow \infty} c_2 \|\mathbf{x}_n\|_b$$

\downarrow
hipótesis

sacando las constantes para afuera del límite (propiedad del límite):

$$c_1 \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}_n\|_b \leq 0 \leq c_2 \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}_n\|_b$$

como $c_1, c_2 > 0$:

$$c_1 \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_b \leq 0 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_b \leq 0 \quad \text{y} \quad c_2 \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_b \geq 0 \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_b \geq 0$$

Por lo tanto, $\lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}_n\|_b = 0$, como queríamos ver, vale la ida

(\Leftarrow) Vuelvo a reemplazar tomando límite, pero en ese caso

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}_n\|_b = 0 \implies 0 \leq \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}_n\|_a \leq 0 \xLeftrightarrow[\text{propiedad}] \lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}_n\|_a = 0$$

\equiv

Dale las gracias y un poco de amor  a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

 Juan D Elia 

 naD GarRaz 

Ejercicio 15. Dada una sucesión de vectores $\{x_n\}_{n \in \mathbb{N}} \subset \mathbb{R}^k$ probar

$$\|x_n\|_1 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \iff (x_n)_i \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0, 1 \leq i \leq k$$

donde $(x_n)_i$ es la i-esima coordenada de x_n .

Tener en cuenta que: $\|x_n\|_1 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ es $\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n |x_i| = 0$

(i) veo la ida:

Como $\|x_n\|_1 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ y la norma se compone de sumar valores mayores o iguales a cero, se puede implicar que cada elemento con n tendiendo a infinito debe ser 0, es decir $(x_n)_i \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ para todo i.

Mas formal:

Por el absurdo: asumo que existe un $(x_n)_i$ distinto de cero

por la implicacion se que $\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n |x_i| = 0$, como solo sumo positivos es absurdo si hay algun x_i tq: x_i no es cero

(ii) veo la vuelta:

Si $(x_n)_i \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ para todo i, puedo implicar que $\|x_n\|_1 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$, porque es sumar todos esos elementos.

Mas formal:

$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n |x_i| = 0$ con cada $x_i = 0$ con n tendiendo a infinito:

$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n 0 = 0$ vale

Dale las gracias y un poco de amor  a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

 Juan D Elia 

Ejercicio 16. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, probar que las constantes de equivalencia entre las normas $\|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_2$ y entre las normas $\|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_\infty$ vienen dadas por:

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \|A\|_\infty \leq \|A\|_2 \leq \sqrt{n} \|A\|_\infty$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \|A\|_1 \leq \|A\|_2 \leq \sqrt{n} \|A\|_1$$

La norma matricial es fea, por lo cual voy a usar normas inducidas:

(a) Veo los dos lados de la desigualdad

(i) Arranco por la parte izquierda de la desigualdad. Quiero probar que:

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \|A\|_\infty \leq \|A\|_2$$

Norma inducida:

$$\|A\|_2 = \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \right\}$$

Quiero achicar el numerador y agrandar el denominador para armar una expresion más chica. Recordar por ejercicio 11 que:

$$\begin{aligned} \sqrt{n} \|x\|_\infty &\stackrel{\star^1}{\geq} \|x\|_2, \implies \frac{1}{\sqrt{n} \cdot \|x\|_\infty} \stackrel{\star^2}{\leq} \frac{1}{\|x\|_2} \\ \text{y } \|x\|_2 &\stackrel{\star^3}{\geq} \|x\|_\infty \implies \frac{1}{\|x\|_2} \stackrel{\star^4}{\leq} \frac{1}{\|x\|_\infty} \end{aligned}$$

entonces dado que $Ax \in \mathbb{R}^n$ es un vector, por *norma vectorial*:

$$\|Ax\|_2 \stackrel{\text{def}}{=} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \right\} \stackrel{\star^3}{\geq} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_\infty}{\sqrt{n}\|x\|_\infty} \right\} = \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_\infty}{\|x\|_\infty} \right\} \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \|A\|_\infty$$

Donde se tiene en cuenta que si un conjunto A tiene sus elementos menores al de otro conjunto B en particular sus máximos también esa relación.

(ii) Veo la parte derecha de la desigualdad quiero probar que:

$$\|A\|_2 \leq \sqrt{n}\|A\|_\infty$$

Ahora como quiero ver que $\|A\|_2$ es mas chico que otra cosa. *agrandando* el numerador y *achico* denominador para armar una expresión más grande. Nuevamente usamos el resultado del ejercicio 11:

$$\|A\|_2 \stackrel{\text{def}}{=} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \right\} \stackrel{\star^1}{\leq} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\sqrt{n}\|Ax\|_\infty}{\|x\|_\infty} \right\} = \sqrt{n} \cdot \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_\infty}{\|x\|_\infty} \right\} \stackrel{\text{def}}{=} \sqrt{n}\|A\|_\infty$$

Queda demostrado.

(b) Veo los dos lados de la desigualdad. Parecido a lo que se hizo en el anterior:

(i) Para ver que es más grande, tengo que armar una expresión mas chica. Achico el numerador y agrando el denominador.

Recordar por ejercicio 11 que: $\|x\|_2 \geq \frac{1}{\sqrt{n}}\|x\|_1$ y $\|x\|_2 \leq \|x\|_1$, entonces:

$$\begin{aligned} \|x\|_2 &\stackrel{\star^1}{\geq} \frac{1}{\sqrt{n}}\|x\|_1 && \iff && \frac{\sqrt{n}}{\|x\|_1} &\stackrel{\star^2}{\geq} \frac{1}{\|x\|_2} \\ & && \text{y} && & \\ \|x\|_2 &\stackrel{\star^3}{\leq} \|x\|_1 && \iff && \frac{1}{\|x\|_1} &\stackrel{\star^4}{\leq} \frac{1}{\|x\|_2} \end{aligned}$$

Usando la norma inducida:

$$\|A\|_2 \stackrel{\text{def}}{=} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \right\} \stackrel{\star^1}{\leq} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\frac{1}{\sqrt{n}}\|Ax\|_1}{\|x\|_1} \right\} = \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} \right\} \stackrel{\text{def}}{=} \frac{1}{\sqrt{n}} \cdot \|A\|_1$$

(ii) Para ver que es más chico, tengo que armar una expresión más grande. Agrando el numerador y achico el denominador. Usando nuevamente los resultados del ejercicio 11 para normas vectoriales:

$$\|A\|_2 \stackrel{\text{def}}{=} \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} \right\} \stackrel{\star^3}{\geq} \max_{x \neq 0} \left\{ \|Ax\|_1 \cdot \frac{\sqrt{n}}{\|x\|_1} \right\} = \sqrt{n} \cdot \max_{x \neq 0} \left\{ \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} \right\} \stackrel{\text{def}}{=} \sqrt{n} \cdot \|A\|_1$$

Queda demostrado

Dale las gracias y un poco de amor ❤ a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

👉 Juan D Elia 🍷

Ejercicio 17. Probar que para toda matriz $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$(a) \|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

$$(b) \|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

(a) Definición de norma infinito:

$$\|A\|_{\infty} = \max_{\|x\|_{\infty}=1} \|Ax\|_{\infty}$$

Veamos que:

$$\|Ax\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij} \cdot x_j| \stackrel{\text{Des. triangular}}{\leq} \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot |x_j| \stackrel{\text{Por ser le máx } |x_j|}{\leq} \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot \|x\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \|x\|_{\infty} \cdot \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

Luego, nos queda que

$$\|Ax\|_{\infty} \leq \|x\|_{\infty} \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

Volvamos a $\|A\|_{\infty}$. Reemplazamos $\|Ax\|_{\infty}$ por la desigualdad que obtuvimos

$$\|A\|_{\infty} \leq \max_{\|x\|_{\infty}=1} \|x\|_{\infty} \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

Como $\|x\|_{\infty} = 1$, nos queda que:

$$\|A\|_{\infty} \leq \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

Llamaremos a esta expresión de la derecha M .

$$\|A\|_{\infty} \leq M$$

Ahora, busquemos demostrar la igualdad encontrando un x particular. Sea $\tilde{x} = e_i$ tal que $\|A\tilde{x}\|_{\infty} = M$. Es decir, vemos que se cumple que

$$\hat{i} = \max \left\{ i \in [1, n] : \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\}$$

Es decir, la fila cuya suma de módulos es la mayor. Además, vemos que, por ser \tilde{x} un vector canónico, se cumple que $\|\tilde{x}\|_{\infty} = 1$. Luego como sabemos que:

- $\|A\|_{\infty} \leq M$ para todo x con $\|x\|_{\infty} = 1$
- Existe un \tilde{x} tal que $\|A\tilde{x}\|_{\infty} = M$

$$\|A\|_{\infty} = \max_{\|x\|_{\infty}=1} \|Ax\|_{\infty} = M$$

Puesto que encontramos un x que cumple la igualdad, y se que todo el resto son menores o iguales.

(b) Quiero probar la fórmula cerrada:

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}| = \underbrace{\max \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{i1}|, \dots, \sum_{i=1}^n |a_{in}| \right\}}_{\star^1}$$

Usando *normas inducidas o subordinadas* voy a ponerle una cota a $\|A\|_1$ para cualquier $x \in K^n$ con $\|x\|_1 = 1$:

$$\begin{aligned}
 \|Ax\|_1 &= \left\| \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n a_{nj}x_j \end{pmatrix} \right\|_1 \stackrel{\text{def}}{=} \left| \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j \right| + \cdots + \left| \sum_{j=1}^n a_{nj}x_j \right| \\
 &\stackrel{\text{desigualdad triangular}}{\leq} \sum_{j=1}^n |a_{1j}| \cdot |x_j| + \cdots + \sum_{j=1}^n |a_{nj}| \cdot |x_j| \\
 &\stackrel{!}{=} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot |x_j| \\
 &\stackrel{!!}{=} \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \cdot |x_j| = \sum_{j=1}^n |x_j| \cdot \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \\
 &= |x_1| \cdot \underbrace{\sum_{i=1}^n |a_{i1}|}_{\| \text{Col}(A_1) \|_1} + \cdots + |x_n| \cdot \underbrace{\sum_{i=1}^n |a_{in}|}_{\| \text{Col}(A_n) \|_1} \\
 &\stackrel{!}{\leq} \underbrace{\sum_{j=1}^n |x_j|}_{\|x\|_1} \cdot \max_{1 \leq i \leq n} \{ \| \text{Col}(A_i) \|_1 \} = \|x\|_1 \cdot \max_{1 \leq i \leq n} \{ \| \text{Col}(A_i) \|_1 \} \\
 &\stackrel{\text{HIP}}{=} \max_{1 \leq i \leq n} \{ \| \text{Col}(A_i) \|_1 \} = \star^1 \\
 &\stackrel{\downarrow \|x\|_1=1}{=} \star^1
 \end{aligned}$$

Después de ese parto se obtiene que:

$$\|Ax\|_1 \leq \max \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{i1}|, \dots, \sum_{i=1}^n |a_{in}| \right\}$$

Ahora el razonamiento que sigue es algo así: Dado que la expresión que quedó

$$\max \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{i1}|, \dots, \sum_{i=1}^n |a_{in}| \right\}$$

no depende de x , solo son sumas de los elementos por columna de A y como ya sé, la j -ésima columna de A la puedo escribir como:

$$A \cdot \hat{e}_j = A \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix} = \text{Col}(A)_j,$$

Es así que como ese hermoso \hat{e}_j cumple eso va a haber algún otro vector genérico que cumpla que justo nos dé el máximo del conjunto \star^1 . Para crearme esto último, me gusta pensar que Ax vive en el subespacio $\text{Col}(A) = \underbrace{\text{Im}(A)}$.


pensando a A como una T.L.

Entonces si en la columna j , tengo un vector *cualquiera* al que llamo \tilde{x} con $\|\tilde{x}\| = 1$ y ¡Oh sorpresa ☺! $A \cdot \tilde{x} \in \star^1$ y justo es el elemento máximo ☹ de \star^1 por lo tanto el más poronga entre todos los $\|y\| = 1$:

$$\max_{\|y\|=1} \frac{\|Ay\|}{\|y\|} \stackrel{\substack{\text{el} \\ \text{más} \\ \text{groso}}}{\uparrow \tilde{x}} = \|A\tilde{x}\|_1 = \max \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{i1}|, \dots, \sum_{i=1}^n |a_{ij}|, \dots, \sum_{i=1}^n |a_{in}| \right\} = \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

Y por definición (la otra con $x \neq 0$) de norma inducida con norma 1: $\|A\|_1 = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1}$, así pudiendo expresar:


$$\|A\|_1 = \max \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{i1}|, \dots, \sum_{i=1}^n |a_{in}| \right\}$$

Dale las gracias y un poco de amor  a los que contribuyeron! Gracias por tu aporte:

 Pedro F. 

 naD GarRaz 

Ejercicio 18. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .


Ejercicio 19. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicio 20. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicio 21. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicio 22. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicio 23. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicio 24. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicio 25. ... hay que hacerlo!

Si querés mandá la solución → [al grupo de Telegram](#) , o mejor aún si querés subirlo en $\text{L}^{\text{A}}\text{T}_{\text{E}}\text{X}$ → [una pull request](#) al .

Ejercicios de parciales: