# Manual práctico de Ejercicios de Matemática con NumPy

## Asignatura: Programación II Universidad Nacional de Chimborazo

## 20 de mayo de 2025

## Índice

<b>1.</b>	Álgebra lineal y operaciones básicas	2
	1.1. Ejercicio 1 – Producto punto vs. producto Hadamard	2
	1.2. Ejercicio 2 – Normas matriciales	2
	1.3. Ejercicio 3 – Sistemas lineales parametrizados	2
2.	Cálculo numérico y análisis	2
	2.1. Ejercicio 4 – Derivada numérica por diferencias centradas	2
	2.2. Ejercicio 5 – Integración numérica: trapecio y Simpson	2
	2.3. Ejercicio 6 – Serie de Fourier discreta	2
3.	Estadística y probabilidad	2
	3.1. Ejercicio 7 – Estimación de parámetros de una normal	2
	3.2. Ejercicio 8 – Bootstrap de la mediana	3
	3.3. Ejercicio 9 – Correlación de Pearson y covarianza	3
4.	Álgebra matricial avanzada	3
	4.1. Ejercicio 10 – Descomposición QR (Gram–Schmidt)	3
	4.2. Ejercicio 11 – Potencia iterada	3
	4.3. Ejercicio 12 – SVD truncado y compresión de imágenes	3
<b>5.</b>	Optimización y mínimos cuadrados	3
	5.1. Ejercicio 13 – Ajuste lineal múltiple (fórmula normal)	3
	5.2. Ejercicio 14 – Descenso de gradiente para $  Aw - b  ^2$	

## 1. Álgebra lineal y operaciones básicas

#### 1.1. Ejercicio 1 – Producto punto vs. producto Hadamard

Genere dos matrices aleatorias A y B de tamaño  $200 \times 200$ :

- a) Calcule el producto Hadamard A\*B.
- b) Calcule el producto punto AB.
- c) Con %timeit compare el tiempo medio de ambas operaciones y discuta la diferencia teórica.

#### 1.2. Ejercicio 2 – Normas matriciales

Implemente una función para la norma de Frobenius. Verifique sus resultados con np.linalg.norm y calcule la norma infinita de la misma matriz.

#### 1.3. Ejercicio 3 – Sistemas lineales parametrizados

Para k = 1, ..., 20 construya el sistema  $A_k x = b_k$  donde  $A_k = I + k J$  (I es la identidad y J la matriz de unos).

- a) Resuelva cada sistema.
- b) Grafique k frente al número de condición  $\operatorname{cond}(A_k)$  y comente la estabilidad numérica.

## 2. Cálculo numérico y análisis

#### 2.1. Ejercicio 4 – Derivada numérica por diferencias centradas

Sea  $f(x) = \sin x \ e^{-x/4}$ . Aproximar f'(x) en el intervalo [0, 10] usando diferencias centradas de orden 2 con 500 puntos y comparar con la derivada analítica.

#### 2.2. Ejercicio 5 – Integración numérica: trapecio y Simpson

- a) Implemente la regla del trapecio vectorizada.
- b) Implemente la regla de Simpson vectorizada.
- c) Aplique ambos métodos a f(x) del ejercicio 4 en [0,10] y estime el error respecto a la integral exacta.

#### 2.3. Ejercicio 6 – Serie de Fourier discreta

Escriba una función para la DFT mediante multiplicación matricial (sin np.fft). Pruebe con una señal senoidal pura y verifique que el espectro muestre un pico en la frecuencia correcta.

## 3. Estadística y probabilidad

#### 3.1. Ejercicio 7 – Estimación de parámetros de una normal

Simule 10 000 muestras de  $N(\mu=2,5,\sigma=1,3)$ . Estime  $\mu$  y  $\sigma^2$  con fórmulas vectorizadas y compare con np.mean y np.var.

#### 3.2. Ejercicio 8 – Bootstrap de la mediana

Con 500 valores de una  $\chi^2(df = 4)$ :

- a) Genere 2 000 remuestras bootstrap.
- b) Obtenga el intervalo de confianza del 95 % para la mediana.

#### 3.3. Ejercicio 9 – Correlación de Pearson y covarianza

Simule  $X \sim N(0,1)$  y  $Y = 3X + \varepsilon$  con  $\varepsilon \sim N(0,0,5^2)$ . Calcule la covarianza y el coeficiente de Pearson sin usar np.corrcoef.

## 4. Álgebra matricial avanzada

#### 4.1. Ejercicio 10 – Descomposición QR (Gram–Schmidt)

Implemente el proceso de Gram–Schmidt clásico que devuelva Q y R. Verifique  $Q^{\top}Q\approx I$  y  $QR\approx A$ .

#### 4.2. Ejercicio 11 – Potencia iterada

Diseñe power\_iteration que calcule el autovalor dominante y su eigenvector. Compare con np.linalg.eig.

#### 4.3. Ejercicio 12 – SVD truncado y compresión de imágenes

- a) Cargue una imagen en escala de grises.
- b) Aplique SVD y reconstruya la imagen con r = 5, 20, 50 valores singulares.
- c) Grafique la PSNR frente a r.

## 5. Optimización y mínimos cuadrados

#### 5.1. Ejercicio 13 – Ajuste lineal múltiple (fórmula normal)

Genere un conjunto sintético con 3 predictores y ruido gaussiano. Calcule  $\beta$  usando  $(X^{\top}X)^{-1}X^{\top}y$  y compare con np.linalg.lstsq.

## 5.2. Ejercicio 14 – Descenso de gradiente para $||Aw - b||^2$

Implemente descenso de gradiente (sin bucles anidados) para minimizar  $f(w) = ||Aw - b||^2$ , registrando el error cada 100 iteraciones.

#### Conclusiones

Estos 14 ejercicios ponen en práctica la vectorización de NumPy en álgebra lineal, análisis numérico, estadística y optimización, fomentando un enfoque eficiente y reproducible en la resolución de problemas matemáticos.