Escuela Politécnica Nacional

Metodos Numericos - [Tarea 09] Ejercicios Unidad 04-A-B | Eliminación gaussiana vs Gauss-Jordan

Quilumba Morocho Joel Patricio

2024-07-17

Tabla de contenidos

1	CONJUNTO DE EJERCICIOS	2
	1.1 Pregunta 1	2
	1.2 Pregunta 2	9
	1.3 Pregunta 3	11
	1.4 Pregunta 4	17
	1.5 Pregunta 5	19
	EJERCICIOS APLICADOS 2.1 Pregunta 6	22 22
3	EJERCICIOS TEÓRICOS 3.1 Pregunta 7	23 23
т:.	ale del Danesitario de Cithub de la Tance 00 Leel Ovilumbo	

1 CONJUNTO DE EJERCICIOS

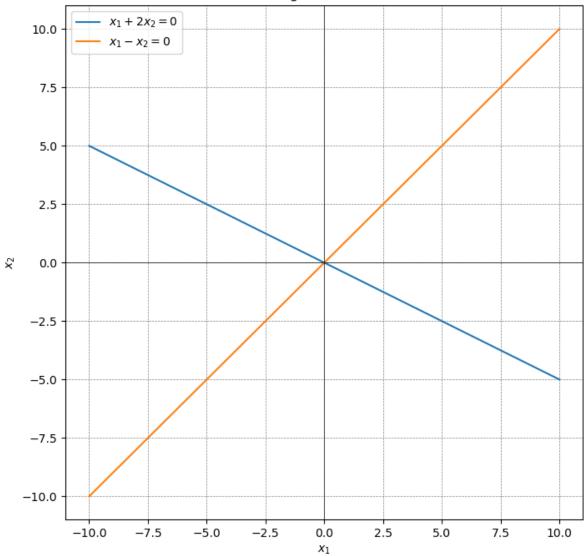
1.1 Pregunta 1

Para cada uno de los siguientes sistemas lineales, obtenga, de ser posible, una solución con métodos gráficos. Explique los resultados desde un punto de vista geométrico.

```
a. x_1 + 2x_2 = 0
x_1 - x_2 = 0
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
# Definimos las funciones de las rectas
def f1(x):
    return -x / 2
def f2(x):
    return x
# Valores de x
x = np.linspace(-10, 10, 400)
# Graficamos
plt.figure(figsize=(8, 8))
plt.plot(x, f1(x), label='$x_1 + 2x_2 = 0$')
plt.plot(x, f2(x), label='$x_1 - x_2 = 0$')
plt.axhline(0, color='black',linewidth=0.5)
plt.axvline(0, color='black',linewidth=0.5)
plt.grid(color = 'gray', linestyle = '--', linewidth = 0.5)
plt.legend()
plt.xlabel('$x_1$')
plt.ylabel('$x_2$')
plt.title('Solución gráfica del sistema')
plt.show()
```

Solución gráfica del sistema



b.
$$x_1 + 2x_2 = 3$$

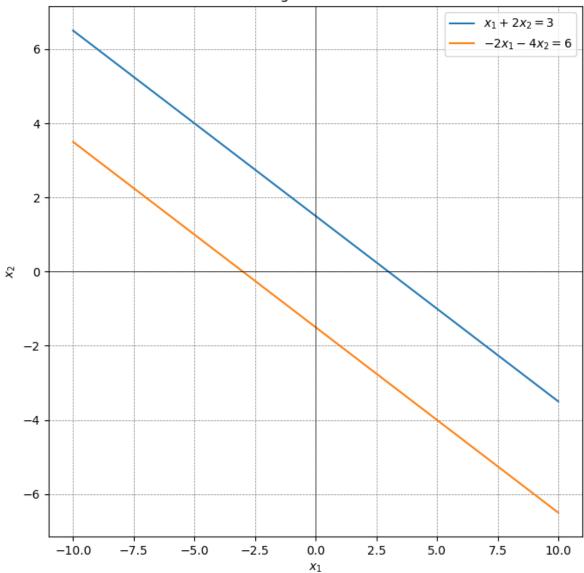
 $-2x_1 - 4x_2 = 6$

```
# Definimos las funciones de las rectas
def f3(x):
    return (3 - x) / 2

def f4(x):
    return (-6 - 2 * x) / 4
```

```
# Graficamos
plt.figure(figsize=(8, 8))
plt.plot(x, f3(x), label='$x_1 + 2x_2 = 3$')
plt.plot(x, f4(x), label='$-2x_1 - 4x_2 = 6$')
plt.axhline(0, color='black',linewidth=0.5)
plt.axvline(0, color='black',linewidth=0.5)
plt.grid(color = 'gray', linestyle = '--', linewidth = 0.5)
plt.legend()
plt.xlabel('$x_1$')
plt.ylabel('$x_2$')
plt.title('Solución gráfica del sistema')
plt.show()
```

Solución gráfica del sistema



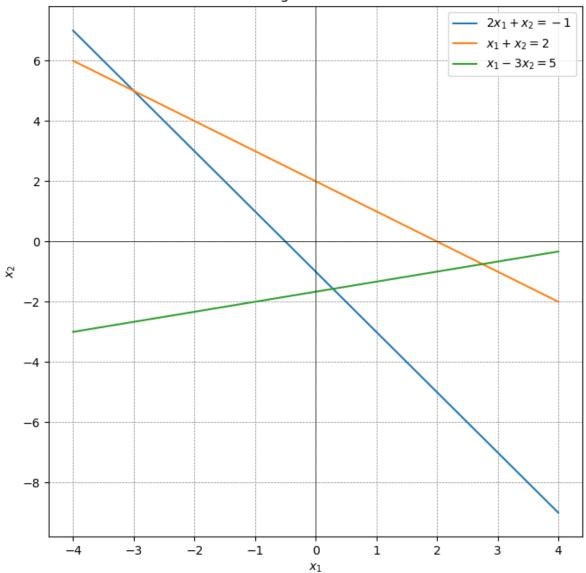
c.
$$2x_1 + x_2 = -1$$

 $x_1 + x_2 = 2$
 $x_1 - 3x_2 = 5$

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
# Definimos las funciones de las rectas
```

```
def f1(x):
    return -1 - 2 * x
def f2(x):
   return 2 - x
def f3(x):
   return (x - 5) / 3
# Valores de x
x = np.linspace(-4, 4, 400)
# Graficamos
plt.figure(figsize=(8, 8))
plt.plot(x, f1(x), label='$2x_1 + x_2 = -1$')
plt.plot(x, f2(x), label='$x_1 + x_2 = 2$')
plt.plot(x, f3(x), label='$x_1 - 3x_2 = 5$')
plt.axhline(0, color='black', linewidth=0.5)
plt.axvline(0, color='black', linewidth=0.5)
plt.grid(color = 'gray', linestyle = '--', linewidth = 0.5)
plt.legend()
plt.xlabel('$x_1$')
plt.ylabel('$x_2$')
plt.title('Solución gráfica del sistema')
plt.show()
```

Solución gráfica del sistema

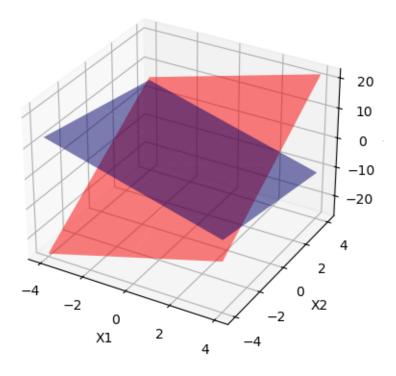


$$\begin{aligned} \text{d. } & 2x_1+x_2+x_3=1 \\ & 2x_1+4x_2-x_3=-1 \end{aligned}$$

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D

# Definimos las ecuaciones del sistema
```

```
def plane1(x1, x2):
   return 1 - 2*x1 - x2
def plane2(x1, x2):
   return (2 - 2*x1 - 4*x2) / -1
# Creamos una malla para los valores de x1 y x2
x1 = np.linspace(-4, 4, 200)
x2 = np.linspace(-4, 4, 200)
x1, x2 = np.meshgrid(x1, x2)
# Calculamos los valores de x3 para cada plano
x3_plane1 = plane1(x1, x2)
x3_plane2 = plane2(x1, x2)
# Creamos la figura y el eje 3D
fig = plt.figure()
ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
# Graficamos los planos
ax.plot_surface(x1, x2, x3_plane1, color='blue', alpha=0.5, rstride=100, cstride=100)
ax.plot_surface(x1, x2, x3_plane2, color='red', alpha=0.5, rstride=100, cstride=100)
# Configuramos las etiquetas de los ejes
ax.set_xlabel('X1')
ax.set_ylabel('X2')
ax.set_zlabel('X3')
# Mostramos la gráfica
plt.show()
```



1.2 Pregunta 2

Utilice la eliminación gaussiana con sustitución hacia atrás y aritmética de redonde
o de dos dígitos para resolver los siguientes sistemas lineales. No re
ordene las ecuaciones. (La solución exacta para cada sistema e
s $x_1=-1,\,x_2=2,\,x_3=3)$

```
def gauss_elimination_with_rounding(A, b):
    n = len(A)
    M = A

for i in range(n):
        M[i] = [round(elem, 2) for elem in M[i]]
        b[i] = round(b[i], 2)

for k in range(n):
    for i in range(k+1, n):
        if M[i][k] != 0.0:
            lam = round(M[i][k] / M[k][k], 2)
            M[i] = [round(M[i][j] - lam * M[k][j], 2) for j in range(n)]
```

```
b[i] = round(b[i] - lam * b[k], 2)
x = [0 \text{ for } i \text{ in } range(n)]
for i \text{ in } range(n-1, -1, -1):
s = sum(M[i][j] * x[j] \text{ for } j \text{ in } range(i, n))
x[i] = round((b[i] - s) / M[i][i], 2)
return x
a. -x_1 + 4x_2 + x_3 = 8
\frac{5}{3}x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{2}{3}x_3 = 1
2x_1 + x_2 + 4x_3 = 11
```

```
A_a = [
      [-1, 4, 1],
      [5/3, 2/3, 2/3],
      [2, 1, 4]
]
b_a = [8, 1, 11]
solution_a = gauss_elimination_with_rounding(A_a, b_a)
print("Solución del sistema a:", solution_a)
```

Solución del sistema a: [-0.99, 1.0, 3.01]

```
b. 4x_1 + 2x_2 - x_3 = -5

\frac{1}{9}x_1 + \frac{1}{9}x_2 - \frac{1}{3}x_3 = -1

x_1 + 4x_2 + 2x_3 = 9
```

```
A_b = [
      [4, 2, -1],
      [1/9, 1/9, -1/3],
      [1, 4, 2]
]
b_b = [-5, -1, 9]
solution_b = gauss_elimination_with_rounding(A_b, b_b)
print("Solución del sistema b:", solution_b)
```

Solución del sistema b: [-1.0, 1.0, 3.0]

1.3 Pregunta 3

Utilice el algoritmo de eliminación gaussiana para resolver, de ser posible, los siguientes sistemas lineales, y determine si se necesitan intercambios de fila:

```
import logging
from sys import stdout
from datetime import datetime
logging.basicConfig(
    level=logging.INFO,
    format="[%(asctime)s][%(levelname)s] %(message)s",
    stream=stdout,
    datefmt="%m-%d %H:%M:%S",
logging.info(datetime.now())
import numpy as np
def eliminacion_gaussiana(A: np.ndarray) -> np.ndarray:
    if not isinstance(A, np.ndarray):
        logging.debug("Convirtiendo A a numpy array.")
        A = np.array(
           A, dtype=float
        ) # convertir en float, porque si no, convierte en enteros
    assert A.shape[0] == A.shape[1] - 1, "La matriz A debe ser de tamaño n-by-(n+1)."
    n = A.shape[0]
    n_adds = 0
    n_{mults} = 0
    intercambios = []
    for i in range(0, n - 1): # loop por columna
        # --- encontrar pivote
        p = None # default, first element
        for pi in range(i, n):
            if A[pi, i] == 0:
                # must be nonzero
                continue
            if p is None:
                # first nonzero element
                p = pi
                continue
```

```
if abs(A[pi, i]) < abs(A[p, i]):
            p = pi
    if p is None:
        # no pivot found.
        logging.info(f'' \setminus n\{A\}'')
        raise ValueError("No existe solución única.")
    if p != i:
        logging.info(f"Intercambiando filas {i} y {p}.")
        # swap rows
        _{\text{aux}} = A[i, :].copy()
        A[i, :] = A[p, :].copy()
        A[p, :] = aux
        intercambios.append((i, p))
    # --- Eliminación: loop por fila
    for j in range(i + 1, n):
        m = A[j, i] / A[i, i]
        A[j, i:] = A[j, i:] - m * A[i, i:]
        n_{mults} += 1 + (n + 1 - i - 1)
        n_adds += n + 1 - i - 1
    logging.info(f"\n{A}")
if A[n - 1, n - 1] == 0:
    # Sin embargo, esto solo se accede al finalizar la matriz... Con todos los pivotes
    if A[n - 1, n] == 0:
        raise ValueError("Infinitas soluciones.")
        raise ValueError("Sin solución.")
# --- Sustitución hacia atrás
solucion = np.zeros(n)
solucion[n - 1] = A[n - 1, n] / A[n - 1, n - 1]
n_{mults} += 1
for i in range(n - \frac{2}{1}, -\frac{1}{1}):
    suma = 0
    n_adds -= 1
    for j in range(i + 1, n):
```

```
suma += A[i, j] * solucion[j]
n_mults += 1
n_adds += 1
solucion[i] = (A[i, n] - suma) / A[i, i]
n_adds += 1
n_mults += 1
return solucion, n_adds, n_mults, intercambios
```

[07-23 20:43:51][INFO] 2024-07-23 20:43:51.892355

```
a. x_1 - x_2 + 3x_3 = 2

3x_1 - 3x_2 + x_3 = -1

x_1 + x_2 = 3
```

```
if __name__ == "__main__":
    A = np.array([
        [1,-1,3,2],[3,-3,1,-1],[1,1,0,3]], dtype=float)

print("Matriz original:")
    print(A)
    print("\nSolución por eliminación gaussiana:")
    solucion, n_adds, n_mults, intercambios = eliminacion_gaussiana(A.copy())
    print("Solución:", solucion)
    print("Sumas:", n_adds)
    print("Multiplicaciones:", n_mults)
    print("Intercambios de filas:", intercambios)
```

```
Matriz original:
```

```
[[ 1. -1. 3. 2.]
[ 3. -3. 1. -1.]
[ 1. 1. 0. 3.]]
```

Solución por eliminación gaussiana:

```
[ 0. 2. -3. 1.]
 [ 0. 0. -8. -7.]]
Solución: [1.1875 1.8125 0.875 ]
Sumas: 11
Multiplicaciones: 17
Intercambios de filas: [(1, 2)]
  b. 2x_1 - 1.5x_2 + 3x_3 = 1
    -x_1 + 2x_3 = 3
    4x_1 - 4.5x_2 + 5x_3 = 1
if __name__ == "__main__":
   A = np.array([
        [2,-1.5,3,1],[-1,0,2,3],[4,-4.5,5,1]], dtype=float)
   print("Matriz original:")
   print(A)
    print("\nSolución por eliminación gaussiana:")
    solucion, n_adds, n_mults, intercambios = eliminacion_gaussiana(A.copy())
   print("Solución:", solucion)
    print("Sumas:", n_adds)
    print("Multiplicaciones:", n_mults)
    print("Intercambios de filas:", intercambios)
Matriz original:
[[ 2. -1.5 3. 1. ]
 [-1. 0.
                 3. ]
            2.
 [ 4. -4.5 5.
                 1.]]
Solución por eliminación gaussiana:
[07-23 20:44:25][INFO] Intercambiando filas 0 y 1.
[07-23 20:44:25][INFO]
[[-1. 0. 2.
                3. ]
 [0. -1.5 7. 7.]
 [ 0. -4.5 13. 13. ]]
[07-23 20:44:25][INFO]
[[-1. 0. 2. 3.]
 [0. -1.5 7. 7.]
 [ 0. 0. -8. -8. ]]
Solución: [-1. -0. 1.]
Sumas: 11
Multiplicaciones: 17
Intercambios de filas: [(0, 1)]
```

```
c. 2x_1
    x_1 + 1.5 \ x_2 = 4.5
         -3x_2 + 0.5x_3 = -6.6
     2x_1 - 2x_2 + x_3 + x_4 = 0.8
if __name__ == "__main__":
    A = np.array([
        [2,0,0,0,3], [1,1.5,0,0,4.5], [0,-3,0.5,0,-6.6], [2,-2,1,1,0.8], dtype=float)
    print("Matriz original:")
    print(A)
    print("\nSolución por eliminación gaussiana:")
    solucion, n_adds, n_mults, intercambios = eliminacion_gaussiana(A.copy())
    print("Solución:", solucion)
    print("Sumas:", n_adds)
    print("Multiplicaciones:", n_mults)
    print("Intercambios de filas:", intercambios)
Matriz original:
[[ 2.
       0.
             0.
                  0.
                       3.]
 [ 1.
      1.5 0.
                  0.
                       4.5]
 [ 0. -3.
             0.5 \ 0. \ -6.6
 [ 2. -2.
                       0.8]]
             1.
                  1.
Solución por eliminación gaussiana:
[07-23 20:44:35][INFO] Intercambiando filas 0 y 1.
[07-23 20:44:35][INFO]
[[ 1.
       1.5 0.
                  0.
                       4.5]
 [ 0. -3.
             0.
                  0. -6.]
 [ 0. -3.
             0.5 \ 0. \ -6.6
 [ 0. -5.
             1.
                  1.
                      -8.2]]
[07-23 20:44:35][INFO]
[[ 1.
        1.5 0.
                  0.
                       4.5]
 [ 0. -3.
                  0. -6. ]
             0.
 [ 0.
        0.
             0.5 \ 0. \ -0.6
 [ 0.
             1.
        0.
                  1.
                       1.8]]
[07-23 20:44:35][INFO]
[[ 1.
        1.5 0.
                  0.
                       4.51
 [ 0. -3.
             0.
                  0. -6.]
 ΓΟ.
             0.5 0. -0.61
        0.
 [ 0.
        0.
             0.
                  1.
                       3. ]]
Solución: [ 1.5 2. -1.2 3. ]
```

```
Sumas: 26
Multiplicaciones: 36
Intercambios de filas: [(0, 1)]
  d. x_1 + x_2 + x_4 = 2
    2x_1 + x_2 - x_3 + x_4 = 1
     4x_1 - x_2 - 2x_3 + 2x_4 = 0
    3x_1 - x_2 - x_3 + 2x_4 = -3
if __name__ == "__main__":
   A = np.array([
        [1,1,0,1,2],[2,1,-1,1,1],[4,-1,-2,2,0],[3,-1,-1,2,-3]], dtype=float)
   print("Matriz original:")
   print(A)
   print("\nSolución por eliminación gaussiana:")
    solucion, n_adds, n_mults, intercambios = eliminacion_gaussiana(A.copy())
   print("Solución:", solucion)
    print("Sumas:", n_adds)
    print("Multiplicaciones:", n_mults)
    print("Intercambios de filas:", intercambios)
Matriz original:
[[ 1. 1. 0. 1. 2.]
 [ 2. 1. -1. 1. 1.]
 [ 4. -1. -2. 2. 0.]
 [ 3. -1. -1. 2. -3.]]
Solución por eliminación gaussiana:
[07-23 20:44:51][INFO]
[[ 1. 1. 0. 1. 2.]
 [ 0. -1. -1. -1. -3.]
 [0.-5.-2.-2.-8.]
 [0.-4.-1.-1.-9.]
[07-23 20:44:51] [INFO]
[[ 1. 1. 0. 1. 2.]
 [ 0. -1. -1. -1. -3.]
 [ 0. 0. 3. 3. 7.]
 [0. 0. 3. 3. 3.]]
[07-23 20:44:51][INFO]
[[ 1. 1. 0. 1. 2.]
 [ 0. -1. -1. -1. -3.]
```

```
[ 0. 0. 3. 3. 7.]
[ 0. 0. 0. 0. -4.]]
```

ValueError: Sin solución.

1.4 Pregunta 4

Use el algoritmo de eliminación gaussiana y la aritmética computacional de precisión de 32 bits para resolver los siguientes sistemas lineales.

```
import numpy as np
def gaussian_elimination(A, b):
    # Convertimos a matrices de numpy con precisión de 32 bits
   A = np.array(A, dtype=np.float32)
   b = np.array(b, dtype=np.float32)
   n = len(b)
    # Eliminación hacia adelante
    for k in range(n):
        # Buscamos el pivote
        max_row = np.argmax(abs(A[k:n, k])) + k
        if A[max_row, k] == 0:
            raise ValueError("El sistema no tiene solución única.")
        # Intercambiamos filas
        A[[k, max_row]] = A[[max_row, k]]
        b[[k, max_row]] = b[[max_row, k]]
        # Eliminación de las filas inferiores
        for i in range(k + 1, n):
            factor = A[i, k] / A[k, k]
            A[i, k:] = factor * A[k, k:]
            b[i] -= factor * b[k]
    # Sustitución hacia atrás
    x = np.zeros_like(b)
    for i in range(n - 1, -1, -1):
        x[i] = (b[i] - np.dot(A[i, i + 1:], x[i + 1:])) / A[i, i]
    return x
```

```
\begin{array}{ll} \mathrm{a.} & \frac{1}{4}x_1 + \frac{1}{5}x_2 + \frac{1}{6}x_3 = 9 \\ & \frac{1}{3}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + \frac{1}{5}x_3 = 8 \\ & \frac{1}{2}x_1 + x_2 + 2x_3 = 8 \end{array}
```

```
A_a_4 = [
        [1/4, 1/5, 1/6],
        [1/3, 1/4, 1/5],
        [1/2, 1, 2]
]
b_a_4 = [9, 8, 8]
solution_a_4 = gaussian_elimination(A_a_4, b_a_4)
print("Solución del sistema a:", solution_a_4)
```

Solución del sistema a: [-227.07697 476.92322 -177.69237]

```
 \begin{aligned} \text{b.} \ \ & 3.333x_1 + 15920x_2 + 10.333x_3 = 15913 \\ & 2.222x_1 + 16.71x_2 + 9.612x_3 = 28.544 \\ & 1.561112x_1 + 5.1791x_2 + 1.6852x_3 = 8.4254 \end{aligned}
```

```
A_b_4 = [
     [3.333, 15920, -10.333],
     [2.222, 16.71, 9.612],
     [1.5611, 5.1791, 1.6852]
]
b_b_4 = [15913, 28.544, 8.4254]
solution_b_4 = gaussian_elimination(A_b_4, b_b_4)
print("Solución del sistema b:", solution_b_4)
```

Solución del sistema b: [0.99970937 1.0000001 1.0001061]

```
c. x_1 + \frac{1}{2}x_2 + \frac{1}{3}x_3 + \frac{1}{4}x_4 = \frac{1}{6}\frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{3}x_2 + \frac{1}{4}x_3 + \frac{1}{5}x_4 = \frac{1}{7}\frac{1}{3}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + \frac{1}{5}x_3 + \frac{1}{6}x_4 = \frac{1}{8}\frac{1}{4}x_1 + \frac{1}{5}x_2 + \frac{1}{6}x_3 + \frac{1}{7}x_4 = \frac{1}{9}
```

```
A_c_4 = [
    [1, 1/2, 1/3, 1/4],
    [1/2, 1/3, 1/4, 1/5],
    [1/3, 1/4, 1/5, 1/6],
    [1/4, 1/5, 1/6, 1/7]
]
```

```
b_c_4 = [1/6, 1/7, 1/8, 1/9]
solution_c_4 = gaussian_elimination(A_c_4, b_c_4)
print("Solución del sistema c:", solution_c_4)
```

Solución del sistema c: [-0.03174745 0.59525675 -2.3809996 2.7778091]

```
 \begin{aligned} \text{d.} & \ 2x_1+x_2-x_3+x_4-3x_5=7 \\ & x_1 & +2x_3-x_4+x_5=2 \\ & -2x_2-x_3+x_4-x_5=-5 \\ & 3x_1+x_2-4x_3 & +5x_5=6 \\ & x_1-x_2-x_3-x_4+x_5=-3 \end{aligned}
```

```
A_d_4 = [
      [2, 1, -1, 1, -3],
      [1, 0, 2, -1, 1],
      [-2, -1, 0, 1, -1],
      [3, 1, -4, 0, 5],
      [1, -1, -1, -1, 1]
]
b_d_4 = [7, 2, -5, 6, -3]
solution_d_4 = gaussian_elimination(A_d_4, b_d_4)
print("Solución del sistema d :", solution_d_4)
```

Solución del sistema d : [1.9506172 2.6296299 0.79012334 1.6666664 0.1358024]

1.5 Pregunta 5

Dado el sistema lineal:

$$x_1 - x_2 + ax_3 = -2$$
$$-x_1 + 2x_2 - ax_3 = 3$$
$$ax_1 + x_2 + x_3 = 2$$

a. Encuentre el valor(es) de a para los que el sistema no tiene soluciones.

```
import sympy as sp

# Definir la variable simbólica a
a = sp.symbols('a')
```

```
# Definir la matriz de coeficientes
A = sp.Matrix([
        [1, -1, a],
        [-1, 2, -a],
        [a, 1, 1]
])

# Calcular el determinante de la matriz
det_A = A.det()

# Encontrar los valores de a para los que el determinante es cero
a_values = sp.solve(det_A, a)

# Mostrar los valores de a
print("Valores de para que el S.E no tenga solucion:",a_values)
```

Valores de para que el S.E no tenga solucion: [-1, 1]

b. Encuentre el valor(es) de a para los que el sistema tiene un número infinito de soluciones.

```
import sympy as sp
# Definir las variables simbólicas
x1, x2, x3 = sp.symbols('x1 x2 x3')
# Sistema para a = 1
a1_system = sp.Matrix([
    [1, -1, 1, -2],
    [-1, 2, -1, 3],
    [1, 1, 1, 2]
1)
# Sistema para a = -1
a_minus1_system = sp.Matrix([
    [1, -1, -1, -2],
    [-1, 2, 1, 3],
    [-1, 1, 1, 2]
])
# Convertir a sistemas aumentados
```

```
a1_rref = a1_system.rref()
a_minus1_rref = a_minus1_system.rref()
a1_rref, a_minus1_rref
print("Los valores de para que el S.E tenga infinitas soluciones es: -1")
```

Los valores de para que el S.E tenga infinitas soluciones es: -1

c. Suponga que existe una única solución para una a determinada, encuentre la solución.

```
import numpy as np
# Definir la matriz de coeficientes y el vector de términos independientes para un valor esp
def solve_system(a):
    A = np.array([
        [1, -1, a],
        [-1, 2, -a],
        [a, 1, 1]
    1)
    b = np.array([-2, 3, 2])
    # Resolver el sistema de ecuaciones
    x = np.linalg.solve(A, b)
    return x
# Probar con un valor de a diferente de 1 y -1, por ejemplo, a = 0
solution = solve_system(a)
solution
print("Para que exista solucion unica el valor es: 0")
print("La solucion es :",solution)
```

Para que exista solucion unica el valor es: 0 La solucion es: [-1. 1. 1.]

2 EJERCICIOS APLICADOS

2.1 Pregunta 6

Suponga que en un sistema biológico existen n especies de animales y m fuentes de alimento. Si x_j representa la población de las j-ésimas especies, para cada $j=1, \quad , n; \ bi;$ representa el suministro diario disponible del i-ésimo alimento y a_{ij} representa la cantidad del i-ésimo alimento.

```
a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1,

a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2,

\vdots \vdots \vdots \vdots

a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m,
```

representa un equilibrio donde existe un suministro diario de alimento para cumplir con precisión con el promedio diario de consumo de cada especie.

a. Si

$$A = \begin{bmatrix} a_{ij} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 3 \\ 1 & 0 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

 $x = (x_j) = [1000, 500, 350, 400], y b = (b_i) = [3500, 2700, 900].$ ¿Existe suficiente alimento para satisfacer el consumo promedio diario?

```
import numpy as np

# Definir la matriz A
A = np.array([
    [1, 2, 0, 3],
    [1, 0, 2, 2],
    [0, 1, 0, 1]
])

# Definir el vector x
x = np.array([1000, 500, 350, 400])

# Definir el vector b
b = np.array([3500, 2700, 900])

# Pregunta a: ¿Existe suficiente alimento para satisfacer el consumo promedio diario?
sufficient_food = np.allclose(np.dot(A, x), b)
print("¿Existe suficiente alimento para satisfacer el consumo promedio diario?", sufficient_i
```

¿Existe suficiente alimento para satisfacer el consumo promedio diario? False

b. ¿Cuál es el número máximo de animales de cada especie que se podría agregar de forma individual al sistema con el suministro de alimento que cumpla con el consumo?

```
max_increments = np.floor(b / A.sum(axis=1))
print("Número máximo de animales de cada especie que se podría agregar de forma individual:"
```

Número máximo de animales de cada especie que se podría agregar de forma individual: [583. 54]

c. Si la especie 1 se extingue, ¿qué cantidad de incremento individual de las especies restantes se podría soportar?

```
A_without_1 = A[:, 1:]
max_increment_without_1 = np.floor(b / A_without_1.sum(axis=1))
print("Incremento sin la especie 1:", max_increment_without_1)
```

Incremento sin la especie 1: [700. 675. 450.]

d. Si la especie 2 se extingue, ¿qué cantidad de incremento individual de las especies restantes se podría soportar?

```
A_without_2 = np.delete(A, 1, axis=1)
max_increment_without_2 = np.floor(b / A_without_2.sum(axis=1))
print("Incremento sin la especie 2:", max_increment_without_2)
```

Incremento sin la especie 2: [875. 540. 900.]

3 EJERCICIOS TEÓRICOS

3.1 Pregunta 7

Repita el ejercicio 4 con el método Gauss-Jordan

a.
$$\frac{1}{4}x_1 + \frac{1}{5}x_2 + \frac{1}{6}x_3 = 9$$

 $\frac{1}{3}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + \frac{1}{5}x_3 = 8$
 $\frac{1}{2}x_1 + x_2 + 2x_3 = 8$

```
import numpy as np
# Definir la matriz aumentada
A = np.array([
    [1/4, 1/5, 1/6, 9],
    [1/3, 1/4, 1/5, 8],
    [1/2, 1, 2, 8]
], dtype=float)
# Aplicar el método de Gauss-Jordan
def gauss_jordan(A):
    rows, cols = A.shape
    for i in range(rows):
        # Hacer que el elemento A[i, i] sea 1
        A[i] = A[i] / A[i, i]
        for j in range(rows):
            if i != j:
                 # Hacer que los otros elementos en la columna i sean 0
                A[j] = A[j] - A[j, i] * A[i]
    return A
# Resolver el sistema
A_reduced = gauss_jordan(A)
solutions = A_reduced[:, -1]
print("La matriz reducida es:")
print(A reduced)
print("Las soluciones son:")
print(solutions)
La matriz reducida es:
[[ 1.
                    0.
                                  0.
                                            -227.07692308]
 [ -0.
                                  0.
                                              476.92307692]
                    1.
 Γ
     0.
                    0.
                                  1.
                                              -177.69230769]]
Las soluciones son:
[-227.07692308 476.92307692 -177.69230769]
  b. 3.333x_1 + 15920x_2 + 10.333x_3 = 15913
     2.222x_1 + 16.71x_2 + 9.612x_3 = 28.544
     1.561112x_1 + 5.1791x_2 + 1.6852x_3 = 8.4254
```

```
import numpy as np
# Definir la matriz aumentada
A = np.array([
    [3.333, 15920, 10.333, 15913],
    [2.222, 16.71, 9.612, 28.544],
    [1.5611, 5.1791, 1.6852, 8.4254]
], dtype=float)
# Aplicar el método de Gauss-Jordan
def gauss_jordan(A):
    rows, cols = A.shape
    for i in range(rows):
        # Hacer que el elemento A[i, i] sea 1
        A[i] = A[i] / A[i, i]
        for j in range(rows):
            if i != j:
                # Hacer que los otros elementos en la columna i sean 0
                A[j] = A[j] - A[j, i] * A[i]
    return A
# Resolver el sistema
A_reduced = gauss_jordan(A)
solutions = A_reduced[:, -1]
print("La matriz reducida es:")
print(A reduced)
print("Las soluciones son:")
print(solutions)
```

La matriz reducida es:

Las soluciones son:

[1.00249561 0.99870027 1.00168261]

c.
$$x_1 + \frac{1}{2}x_2 + \frac{1}{3}x_3 + \frac{1}{4}x_4 = \frac{1}{6}$$
$$\frac{1}{2}x_1 + \frac{1}{3}x_2 + \frac{1}{4}x_3 + \frac{1}{5}x_4 = \frac{1}{7}$$
$$\frac{1}{3}x_1 + \frac{1}{4}x_2 + \frac{1}{5}x_3 + \frac{1}{6}x_4 = \frac{1}{8}$$
$$\frac{1}{4}x_1 + \frac{1}{5}x_2 + \frac{1}{6}x_3 + \frac{1}{7}x_4 = \frac{1}{9}$$

```
import numpy as np
# Definir la matriz aumentada
A = np.array([
    [1, 1/2, 1/3, 1/4, 1/6],
    [1/2, 1/3, 1/4, 1/5, 1/7],
    [1/3, 1/4, 1/5, 1/6, 1/8],
    [1/4, 1/5, 1/6, 1/7, 1/9]
], dtype=float)
# Aplicar el método de Gauss-Jordan
def gauss_jordan(A):
    rows, cols = A.shape
    for i in range(rows):
        # Hacer que el elemento A[i, i] sea 1
        A[i] = A[i] / A[i, i]
        for j in range(rows):
            if i != j:
                # Hacer que los otros elementos en la columna i sean 0
                A[j] = A[j] - A[j, i] * A[i]
    return A
# Resolver el sistema
A_reduced = gauss_jordan(A)
solutions = A_reduced[:, -1]
print("La matriz reducida es:")
print(A_reduced)
print("Las soluciones son:")
print(solutions)
La matriz reducida es:
[[ 1.
                            0.
                                        0.
               0.
                                                    -0.03174603]
 [ 0.
               1.
                            0.
                                        0.
                                                     0.5952381 ]
 ΓΟ.
               0.
                            1.
                                        0.
                                                    -2.38095238]
 ΓΟ.
                            0.
                                                     2.77777778]]
                                        1.
Las soluciones son:
[-0.03174603 0.5952381 -2.38095238 2.77777778]
  d. 2x_1 + x_2 - x_3 + x_4 - 3x_5 = 7
     x_1 + 2x_3 - x_4 + x_5 = 2
     -2x_2 - x_3 + x_4 - x_5 = -5
```

```
\begin{array}{lll} 3x_1 + x_2 & -4x_3 & +5x_5 = 6 \\ x_1 - x_2 & -x_3 - x_4 + x_5 = -3 \end{array}
```

```
import numpy as np
# Definir la matriz aumentada
A = np.array([
    [2, 1, -1, 1, -3, 7],
    [1, 0, 2, -1, 1, 2],
    [0, -2, -1, 1, -1, -5],
    [3, 1, -4, 0, 5, 6],
    [1, -1, -1, -1, 1, -3]
], dtype=float)
# Aplicar el método de Gauss-Jordan
def gauss_jordan(A):
    rows, cols = A.shape
    for i in range(rows):
        # Hacer que el elemento A[i, i] sea 1
        A[i] = A[i] / A[i, i]
        for j in range(rows):
            if i != j:
                # Hacer que los otros elementos en la columna i sean O
                A[j] = A[j] - A[j, i] * A[i]
    return A
# Resolver el sistema
A_reduced = gauss_jordan(A)
solutions = A_reduced[:, -1]
print("La matriz reducida es:")
print(A_reduced)
print("Las soluciones son:")
print(solutions)
```

La matriz reducida es:

```
[[ 1.
               0.
                            0.
                                        0.
                                                     0.
                                                                  1.88304094]
[-0.
               1.
                            0.
                                         0.
                                                     0.
                                                                  2.80701754]
[-0.
                           1.
                                        0.
                                                                  0.73099415]
              -0.
                                                     0.
 Γ-0.
              -0.
                           -0.
                                        1.
                                                     0.
                                                                  1.438596497
 [-0.
              -0.
                           -0.
                                       -0.
                                                     1.
                                                                  0.09356725]]
```

Las soluciones son:

[1.88304094 2.80701754 0.73099415 1.43859649 0.09356725]

Link del Repositorio de Github de la Tarea 09 - Joel Quilumba