

## clase\_\_02

April 10, 2025

```
[ ]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

Si  $\det(A) \neq 0$  entonces el sistema tiene una única solución y se puede resolver el sistema  $Ax = b$  tomando la inversa

$$A^{-1}Ax = A^{-1}b = Ix = A^{-1}b$$

por lo tanto

$$x = A^{-1}b$$

Un ejemplo es la interpolación polinómica donde se tienen diferentes pares ordenados  $(x, y)$  y se puede ajustar mediante un polinomio de grado  $n-1$

$$p(x) = c_0 + c_1x + \dots + c_nx^n$$

en forma matricial quedaría

$$A = \begin{bmatrix} 1 & X_1 & X_1^{n-1} \\ 1 & X_2 & X_2^{n-1} \\ 1 & X_3 & X_3^{n-1} \\ 1 & X_n & X_n^{n-1} \end{bmatrix}$$

Siendo  $A * c = Y$  y los elementos que hay que determinar es el vector  $c$

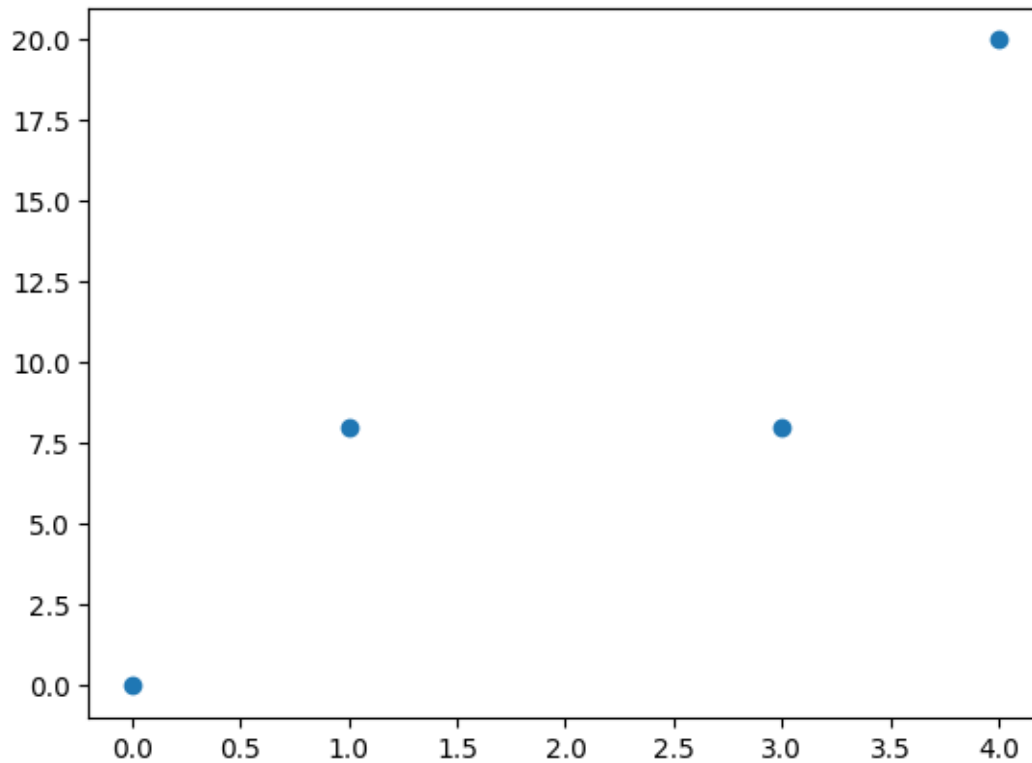
Dados los tiempos  $t=(0,1,3,4)$  y las mediciones  $b=(0.8,8,20)$

Buscamos un polinomio de grado 3 ( $n-1$  mediciones) porque esa es una matriz cuadrada y lo puedo resolver con la inversa

```
[9]: tiempos=[0,1,3,4]
mediciones=[0,8,8,20]

plt.plot(tiempos, mediciones, 'o', label='Datos')
```

```
[9]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x10be09110>]
```



```
[ ]: #La matriz Ax=b ahora es Tx=m siendo T los tiempos y m las mediciones
# como es una matriz de 4 necesito un polinomio de grado 3 para poder tener una matriz cuadrada
# entonces  $p(x) = c_0 + c_1*t_1 + c_2*t_2^2 + c_3*t_3 + c_4*t_4^4$ 
# la matriz T quedaria

T=[[1,0,0,0],
   [1,1,1,1],
   [1,3,9,27],
   [1,4,16,64]]
# Ahora hago  $T^{-1} * mediciones$  y obtengo x
T_inv=np.linalg.pinv(T)
print(T)
print(T_inv)
x=T_inv@mediciones
print("el vector de soluciones para un polinomio de grado 3 es")
print(x)
```

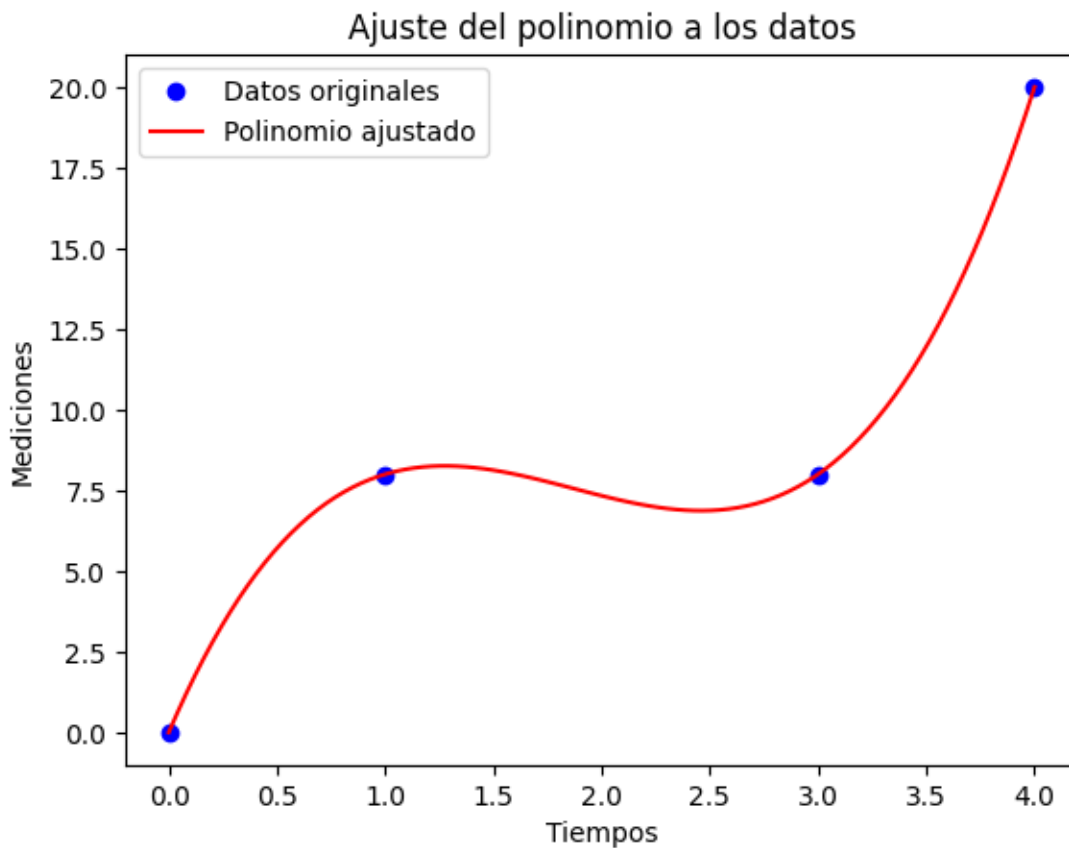
```
[[1, 0, 0, 0], [1, 1, 1, 1], [1, 3, 9, 27], [1, 4, 16, 64]]
[[ 1.00000000e+00  2.30699207e-14 -7.41825608e-15  3.09996116e-15]
 [-1.58333333e+00  2.00000000e+00 -6.66666667e-01  2.50000000e-01]
 [ 6.66666667e-01 -1.16666667e+00  8.33333333e-01 -3.33333333e-01]]
```

```
[-8.33333333e-02  1.66666667e-01 -1.66666667e-01  8.33333333e-02]]
el vector de soluciones para un polinomio de grado 3 es
[ 1.87212540e-13  1.56666667e+01 -9.33333333e+00  1.66666667e+00]
```

```
[ ]: ## Graficamos el polinomio
```

```
[10]: # Generar valores para el polinomio
t_vals = np.linspace(min(tiempos), max(tiempos), 100) # Valores de t para
↳graficar
polinomio_vals = x[0] + x[1]*t_vals + x[2]*t_vals**2 + x[3]*t_vals**3 #
↳Evaluar el polinomio

# Graficar los datos originales y el polinomio ajustado
plt.plot(tiempos, mediciones, 'bo', label='Datos originales') # Datos
↳originales
plt.plot(t_vals, polinomio_vals, 'r-', label='Polinomio ajustado') # Polinomio
↳ajustado
plt.xlabel('Tiempos')
plt.ylabel('Mediciones')
plt.legend()
plt.title('Ajuste del polinomio a los datos')
plt.show()
```



```
[11]: #Ahora podemos calcular el error, sin embargo vemos que va a ser muy pequeño o
      ↪cero
      def polinomio_grado_3(t_vals):
          return x[0] + x[1]*t_vals + x[2]*t_vals**2 + x[3]*t_vals**3

      for i in range(len(tiempos)):
          error=0
          error=error+(mediciones[i]-polinomio_grado_3(tiempos[i]))**2

      print(error)
```

2.0194839173657902e-28

0.1 a) encontrar la recta  $y=c+dt$  que mejor se ajusta a los datos. Escriba las ecuaciones normales y resuelvalas.

```
[ ]: #Ahora tengo el problema de que tengo menos ecuaciones que incógnitas, porque
      ↪tengo un polinomio de grado 1 o sea, 2 columnas
      #Entonces uso las ecuaciones normales
```

```
[ ]:
```

```
[ ]:
```

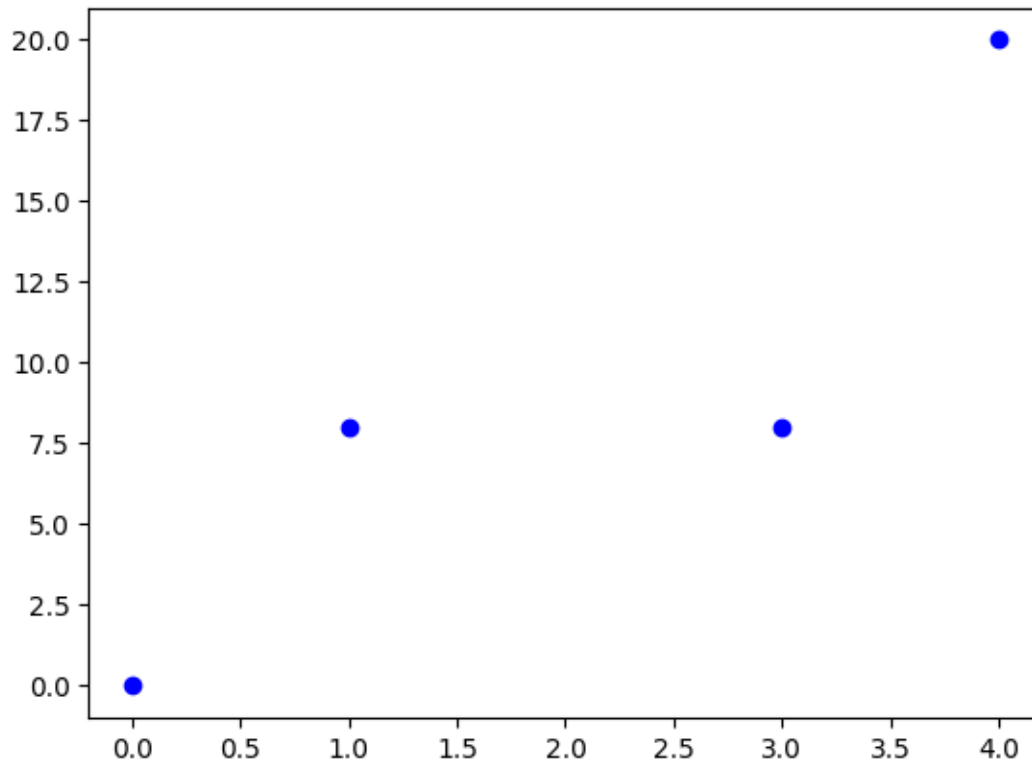
```
[2]: #1. Dados los tiempos t= (0,1,3,4) y las mediciones b= (0,8,8,20).

      # a) Encontrar la recta  $y= c+ dt$  que mejor se ajusta a los datos. Para esto
      ↪escriba las ecuaciones
      #normales y resuévalas. Calcular el error.

      tiempos= np.array([0, 1, 3, 4])
      mediciones= np.array([0, 8, 8, 20])

      ## graficamos
      plt.plot(tiempos, mediciones, 'bo', label='Datos')
```

```
[2]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x10bb30250>]
```



```
[ ]:
```

```
[ ]:
```

```
[ ]:
```

```
[ ]:
```

```
[ ]:
```

```
[57]: # Se define la matriz de diseño
A= np.vstack((tiempos,np.ones(len(tiempos))))).T

print(A)
```

```
[[0. 1.]
 [1. 1.]
 [3. 1.]
 [4. 1.]]
```

```
[58]: A.T
```

```
[58]: array([[0., 1., 3., 4.],
           [1., 1., 1., 1.]])
```

```
[59]: A.T @ A
```

```
[59]: array([[26.,  8.],
           [ 8.,  4.]])
```

```
[60]: solution=np.linalg.solve(A.T @ A, A.T @ mediciones)

print(solution)
```

```
[4. 1.]
```

```
[62]: #Calculo el error de aproximar por medio de la recta con los parametros de
      ↪solucion
errorTotal= 0
for i in range(len(tiempos)):
    mediciones_ajustadas= solution[0]*tiempos[i] + solution[1]
    error= (mediciones[i]-mediciones_ajustadas)
    print(f"Error en el tiempo {tiempos[i]}: {error}")
    errorTotal+= error**2
print(errorTotal)
```

```
Error en el tiempo 0: -0.99999999999999964
```

```
Error en el tiempo 1: 3.00000000000000027
```

```
Error en el tiempo 3: -5.0
```

```
Error en el tiempo 4: 3.0
```

```
44.000000000000001
```

Repetir con una línea recta horizontal  $y = c$ .

```
[79]: # tiempos y mediciones son iguales, lo que cambia es la matriz

#A= np.vstack((tiempos,np.ones(len(tiempos))))).T

A= np.vstack((np.ones(len(tiempos))))
print(A)
```

```
[[1.]
 [1.]
 [1.]
 [1.]]
```

```
[80]: solution=np.linalg.solve(A.T @ A, A.T @ mediciones)

print(solution)
```

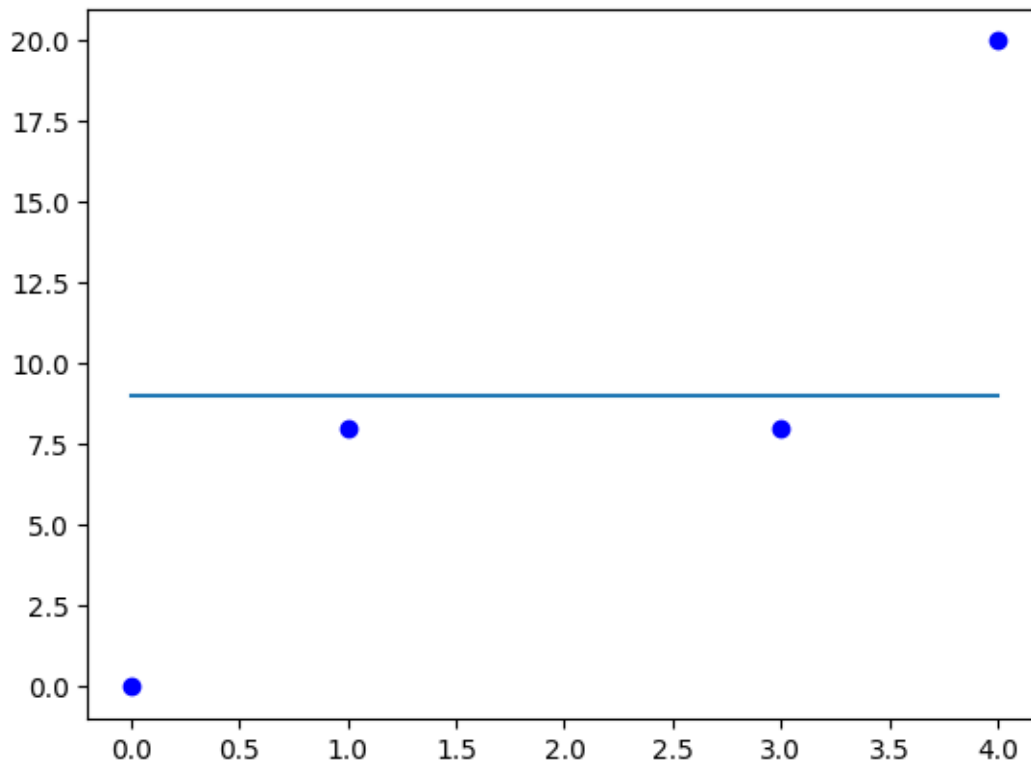
```
[9.]
```

```
[81]: ## calculo el error de aproximar por medio de la recta con los parametros de
      ↪solucion
      errorTotal= 0
      for i in range(len(tiempos)):
          mediciones_ajustadas=solution[0]
          error=mediciones[i]-mediciones_ajustadas
          print(f"Error en el tiempo {tiempos[i]}: {error}")
          errorTotal+= error**2
      print(errorTotal)
```

```
Error en el tiempo 0: -9.0
Error en el tiempo 1: -1.0
Error en el tiempo 3: -1.0
Error en el tiempo 4: 11.0
204.0
```

```
[86]: plt.plot(tiempos, mediciones, 'bo', label='Datos')
      y=np.full_like(tiempos, solution[0])
      plt.plot(tiempos, y)
```

```
[86]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x11bb50c10>]
```



c) Repetir con una línea recta que pasa por el origen  $y = dt$ .

```
[72]: # Se define la matriz de diseño
A= np.vstack((tiempos,np.zeros(len(tiempos))))).T

print(A)

# esta matriz es no singular asi que busco la pseudo inversa
#solution=np.linalg.solve(A.T @ A, A.T @ mediciones)
solucion = np.linalg.pinv(A) @ mediciones

print(solucion)
```

```
[[0. 0.]
 [1. 0.]
 [3. 0.]
 [4. 0.]]
[9.]
```

```
[78]: ## calculo el error de aproximar por medio de la recta con los parametros de
      ↪solucion
errorTotal= 0
for i in range(len(tiempos)):
    mediciones_ajustadas=solucion[0]*tiempos[i]
    error=mediciones[i]-mediciones_ajustadas
    print(f"Error en el tiempo {tiempos[i]}: {error}")
    errorTotal+= error**2
print(errorTotal)
```

```
Error en el tiempo 0: 0.0
Error en el tiempo 1: -1.0
Error en el tiempo 3: -19.0
Error en el tiempo 4: -16.0
618.0
```

```
[77]: plt.plot(tiempos, mediciones, 'bo', label='Datos')

t_recta = np.linspace(0, 4, 100) # Valores de t para la línea
y_recta = solucion[0] * t_recta # y = 9t
#plt.plot(t_recta, y_recta, color='blue', linestyle='--', label='y = 9t') #
      ↪Recta
plt.plot(tiempos, solucion[0]*tiempos , "g-")
```

```
[77]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x118a0e850>]
```



