

Corrección Examen I Bimestre MN

Pasquel Johann

Tabla de Contenidos

GITHUB	1
CONJUNTO DE EJERCICIOS	2
PREGUNTA 1	2
Error y redondeo	2
PREGUNTA 2	3
Serie de Maclaurin para la función arcotangente	3
PREGUNTA 3	4
Método de Newton para encontrar raíces se basa en la siguiente ecuación: . . .	4
PREGUNTA 4	6
Método de la Secante	6
PREGUNTA 5	8
¿A cuál solución converge el método de la Bisección en los siguientes intervalos?	8
PREGUNTA 6	11
Calcular el polinomio de Lagrange dados los puntos $(0, 0)$, $(1, 1)$, $(2, 2)$, $(3, 3)$.	11
PREGUNTA 7	14
Dados los puntos $(-1, 1)$, $(1, 3)$. Determine el spline cúbico	14
PREGUNTA 8	16
Dados los puntos $(-1, 1)$, $(0, 5)$, $(1, 3)$, se ha obtenido los splines cúbicos correspondientes.	16

GITHUB

https://github.com/Vladimirjon/MetodosNumericos_PasquelJohann

CONJUNTO DE EJERCICIOS

PREGUNTA 1

Error y redondeo

Dados los puntos (x_0, y_0) y (x_1, y_1) , existen dos fórmulas para encontrar la intersección x de la línea:

Método A

$$x = \frac{x_0 \cdot y_1 - x_1 \cdot y_0}{y_1 - y_0}$$

Método B

$$x = x_0 - \frac{(x_1 - x_0) \cdot y_0}{y_1 - y_0}$$

Usando los datos $(x_0, y_0) = (1.31, 3.24)$ y $(x_1, y_1) = (1.93, 4.76)$

El valor real de la intersección x (asumiendo redondeo a 6 cifras significativas):

Utilizando el Método A

Reemplazamos

$$x = \frac{1.31 \cdot 4.76 - 1.93 \cdot 3.24}{4.76 - 3.24}$$

$$x = \frac{6.2356 - 6.2532}{1.52}$$

$$x = \frac{-0.0176}{1.52}$$

$$x = -0.01157894737$$

$$x = -0.011579$$

Usando aritmética de computador con redondeo a 3 cifras significativas resuelva para ambos métodos.

Usando el método A:

$$x = -0.019$$

El error relativo (redondeado a 3 cifras significativas) del método B es:

$$\epsilon = 0.701$$

Usando el método B:

$$x = -0.010$$

El error relativo (redondeado a 3 cifras significativas) del método B es:

$$\epsilon = 0.136$$

De esta manera se puede concluir que el **método B** es mejor que el método A

PREGUNTA 2

Serie de Maclaurin para la función arcotangente

$$x - \frac{1}{3}x^3 + \frac{1}{5}x^5$$

Asumiendo que $\pi = 3.141569$ se calcula el error relativo para las siguientes aproximaciones de π mediante el polinomio

$$4(\arctan(\frac{1}{2}) + \arctan(\frac{1}{3}))$$

$$4((\frac{1}{2} - \frac{(\frac{1}{2})^3}{3} + \frac{(\frac{1}{2})^5}{5}) + (\frac{1}{3} - \frac{(\frac{1}{3})^3}{3} + \frac{(\frac{1}{3})^5}{5}))$$

$$4(\arctan(\frac{1}{2}) + \arctan(\frac{1}{3})) = 3.145$$

$$\epsilon = 0.0012$$

$$\epsilon < 10^n, \text{ de esta manera } n = -2$$

$$16\arctan(\frac{1}{5}) - 4\arctan(\frac{1}{239})$$

$$16(\frac{1}{5} - \frac{(\frac{1}{5})^3}{3} + \frac{(\frac{1}{5})^5}{5}) - 4(\frac{1}{239} - \frac{(\frac{1}{239})^3}{3} + \frac{(\frac{1}{239})^5}{5})$$

$$16\arctan(\frac{1}{5}) - 4\arctan(\frac{1}{239}) = 3.141$$

$$\epsilon = 0.000009877$$

$$\epsilon < 10^n, \text{ de esta manera } n = -5$$

PREGUNTA 3

Método de Newton para encontrar raíces se basa en la siguiente ecuación:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

Para la ecuación:

$$x^3 + x = 1 + 3x^2$$

`x_sol = 2.769`

```
import numpy as np

def newton_method(func, func_prime, x0, tol=1e-6, max_iter=100):
    x_n = x0
    for i in range(max_iter):
        f_xn = func(x_n)
        f_prime_xn = func_prime(x_n)

        if abs(f_prime_xn) < 1e-12:
            return "Error [división para 0]"

        x_n1 = x_n - f_xn / f_prime_xn

        if abs(x_n1 - x_n) < tol:
            return f"x_sol = {x_n1:.6f}"

        x_n = x_n1

    return "Error [diverge u oscila]"

def f(x):
    return x**3 + x - (1 + 3*x**2)

def f_prime(x):
    return 3*x**2 + 1 - 6*x
```

En los puntos:

$$x_0 = 3$$

```
x0 = 3

resultado = newton_method(f, f_prime, x0)
print(f"x0 = {x0} -> Resultado: {resultado}")
```

x0 = 3 -> Resultado: x_sol = 2.769292

$$x_0 = 1$$

```
x0 = 1

resultado = newton_method(f, f_prime, x0)
print(f"x0 = {x0} -> Resultado: {resultado}")
```

x0 = 1 -> Resultado: Error [diverge u oscila]

$$x_0 = 0$$

```
x0 = 0

resultado = newton_method(f, f_prime, x0)
print(f"x0 = {x0} -> Resultado: {resultado}")
```

x0 = 0 -> Resultado: Error [diverge u oscila]

$$x_0 = 1 + \frac{\sqrt{6}}{3}$$

```
import math

x0 = 1 + math.sqrt(6)/3

resultado = newton_method(f, f_prime, x0)
print(f"x0 = {x0} -> Resultado: {resultado}")
```

x0 = 1.8164965809277258 -> Resultado: Error [división para 0]

PREGUNTA 4

Método de la Secante

En el método de la Secante se basa en la siguiente fórmula:

$$x_n = x_{n-1} - \frac{y_{n-1}(x_{n-1} - x_{n-2})}{y_{n-1} - y_{n-2}}$$

En base a esta fórmula, se ha generado el siguiente código.

```
def secant_method(f, x0, x1, tol=1e-6, max_iter=100):
    x_prev = x0
    x_curr = x1
    iter_count = 0

    while abs(f(x_curr)) > tol and iter_count < max_iter:
        # Calculate the next approximation using the secant method formula
        x_next = x_curr - f(x_curr) * (x_curr - x_prev) / (f(x_curr) - f(x_prev))

        # Update variables for the next iteration
        x_prev = x_curr
        x_curr = x_next
        iter_count += 1

    return x_curr, iter_count
```

Código corregido y optimizado:

```
def optimizado_secante (f, x0: float, x1: float, tol: float = 1e-6, max_iter: int = 100) -> tuple:
    # Inicializamos las variables
    x_anterior = x0
    x_actual = x1
    f_anterior = f(x_anterior) # Calculamos una vez f(x0)
    f_actual = f(x_actual) # Calculamos una vez f(x1)
    iter_count = 0

    while abs(f_actual) > tol and iter_count < max_iter:

        # Calculamos la siguiente aproximación utilizando los valores almacenados
        x_siguiente = x_actual - f_actual * (x_actual - x_anterior) / (f_actual - f_anterior)
```

```

    # Actualizamos las variables
    x_anterior, f_anterior = x_actual, f_actual
    x_actual = x_siguiete
    f_actual = f(x_actual) # Calculamos f(x_siguiete) para la siguiente iteración
    iter_count += 1

return x_actual, iter_count

```

```

i = 0

def func(x):
    global i
    i += 1
    y = x**3 - 3 * x**2 + x - 1
    print(f"Llamada i={i}\t x={x:.5f}\t y={y:.2f}")
    return y

optimizado_secante(func, x0=2, x1=3)

```

```

Llamada i=1  x=2.00000  y=-3.00
Llamada i=2  x=3.00000  y=2.00
Llamada i=3  x=2.60000  y=-1.10
Llamada i=4  x=2.74227  y=-0.20
Llamada i=5  x=2.77296  y=0.03
Llamada i=6  x=2.76922  y=-0.00
Llamada i=7  x=2.76929  y=-0.00
Llamada i=8  x=2.76929  y=0.00

```

```

(2.7692923542484045, 6)

```

```

i = 0
import math

def func(x):
    global i
    i += 1
    y = math.sin(x) + 0.5
    print(f"Llamada i={i}\t x={x:.5f}\t y={y:.2f}")

```

```
return y
```

```
optimizado_secante(func, x0=2, x1=3)
```

```
Llamada i=1  x=2.00000  y=1.41
Llamada i=2  x=3.00000  y=0.64
Llamada i=3  x=3.83460  y=-0.14
Llamada i=4  x=3.68602  y=-0.02
Llamada i=5  x=3.66399  y=0.00
Llamada i=6  x=3.66520  y=-0.00
Llamada i=7  x=3.66519  y=-0.00
```

```
(3.66519143172732, 5)
```

PREGUNTA 5

¿A cuál solución converge el método de la Bisección en los siguientes intervalos?

La función $\sin(x)$ tienen infinitas soluciones $\{\dots, -2\pi, -\pi, 0, \pi, 2\pi, \dots\}$

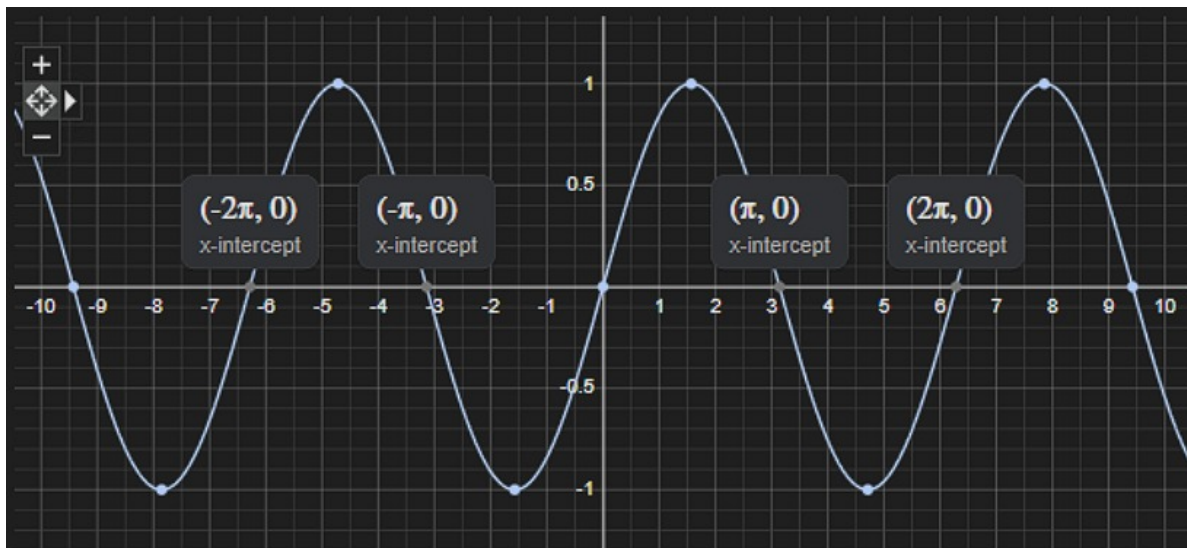


Figura 1: Función $\sin(x)$


```

import numpy as np

def biseccion(func, a, b, tol=1e-6, max_iter=100):
    try:

        if func(a) * func(b) >= 0:
            raise ValueError("f(a) y f(b) no tienen signos opuestos.")

        iteraciones = 0
        while (b - a) / 2 > tol and iteraciones < max_iter:
            c = (a + b) / 2
            if func(c) == 0:
                return c
            elif func(a) * func(c) < 0:
                b = c
            else:
                a = c
            iteraciones += 1

        return (a + b) / 2

    except ValueError as e:
        return f"No se puede aplicar el método de bisección: {e}"

def sinx(x):
    return np.sin(x)

```

```

def resultado_biseccion(func, a, b, tol=1e-6, max_iter=100):

    resultado = biseccion(func, a, b, tol, max_iter)
    if isinstance(resultado, str):
        print(resultado)
    else:
        print(f"La raíz aproximada en el intervalo [{a}, {b}] es: {resultado:.6f}")

```

$a = 3, b = 5$

```

a = 3
b = 5

resultado_biseccion(sinx,a,b)

```

La raíz aproximada en el intervalo $[3, 5]$ es: 3.141593

Converge en π

$a = -4, b = 5$

```
a = -4
b = 5

resultado_biseccion(sinx,a,b)
```

La raíz aproximada en el intervalo $[-4, 5]$ es: 3.141592

Converge en π

$a = -5, b = 4$

```
a = -5
b = 4

resultado_biseccion(sinx,a,b)
```

La raíz aproximada en el intervalo $[-5, 4]$ es: -3.141592

Converge en $-\pi$

$a = -1, b = 2$

```
a = -1
b = 2

resultado_biseccion(sinx,a,b)
```

La raíz aproximada en el intervalo $[-1, 2]$ es: -0.000000

Converge en 0

$a = -3.5, b = 3$

```
a = -3.5
b = 3

resultado_biseccion(sinx,a,b)
```

No se puede aplicar el método de bisección: $f(a)$ y $f(b)$ no tienen signos opuestos.

No converge porque no cambia de signo

$a = -2.5, b = -1$

```
a = -2.5
b = -1

resultado_biseccion(sinx,a,b)
```

No se puede aplicar el método de bisección: $f(a)$ y $f(b)$ no tienen signos opuestos.

No converge porque no cambia de signo

PREGUNTA 6

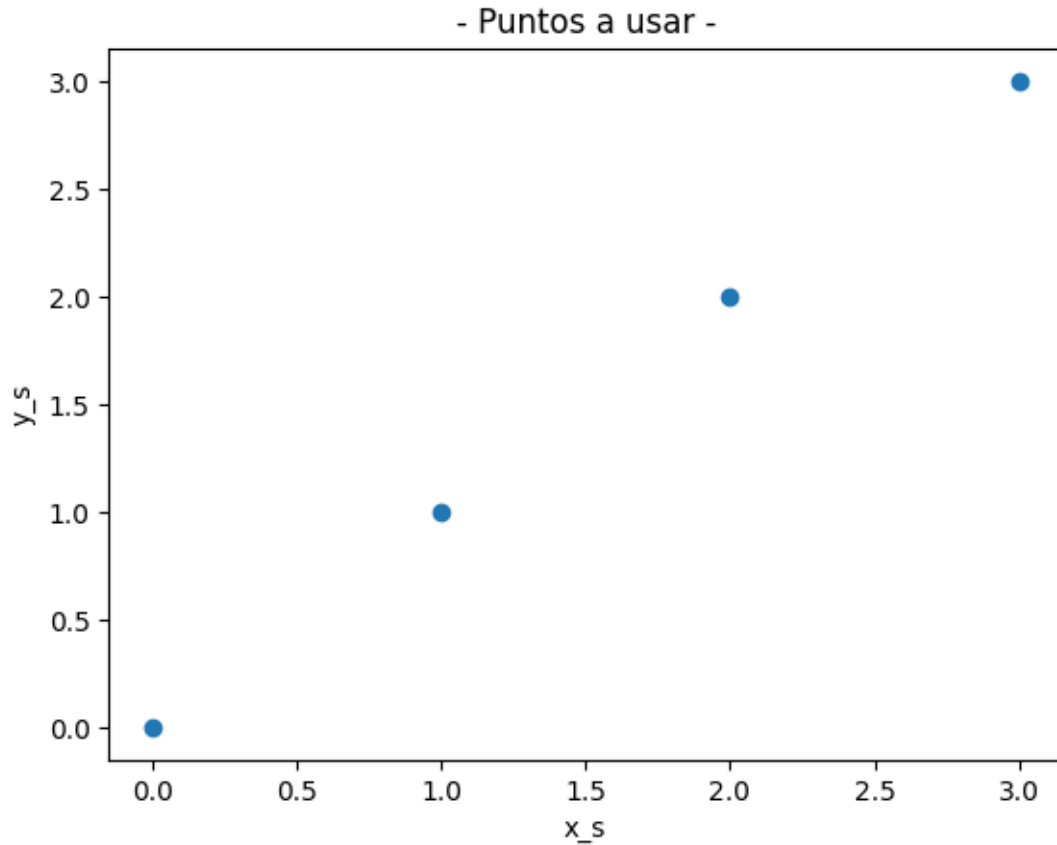
Calcular el polinomio de Lagrange dados los puntos $(0,0)$, $(1,1)$, $(2,2)$, $(3,3)$

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

x_s = np.array([0,1,2,3])
y_s = np.array([0,1,2,3])
```

```
import matplotlib.pyplot as plt

plt.scatter(x_s,y_s)
plt.xlabel("x_s")
plt.ylabel("y_s")
plt.title("- Puntos a usar -")
plt.show()
```



La interpolación de un conjunto de puntos usando polinomios de Lagrange $P(x)$ está dada por la fórmula:

$$P(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) L_k(x)$$

Donde:

$$L_k(x) = \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq k}}^n \frac{x - x_i}{x_k - x_i}$$

```
def lagrange_polynomial(x: float, x_points: np.ndarray, y_points: np.ndarray) -> float:
    n = len(x_points)
    result = 0
    for k in range(n):
        L_k = 1
```

```

    for i in range(n):
        if i != k:
            L_k *= (x - x_points[i]) / (x_points[k] - x_points[i])
        result += y_points[k] * L_k
    return result

```

```

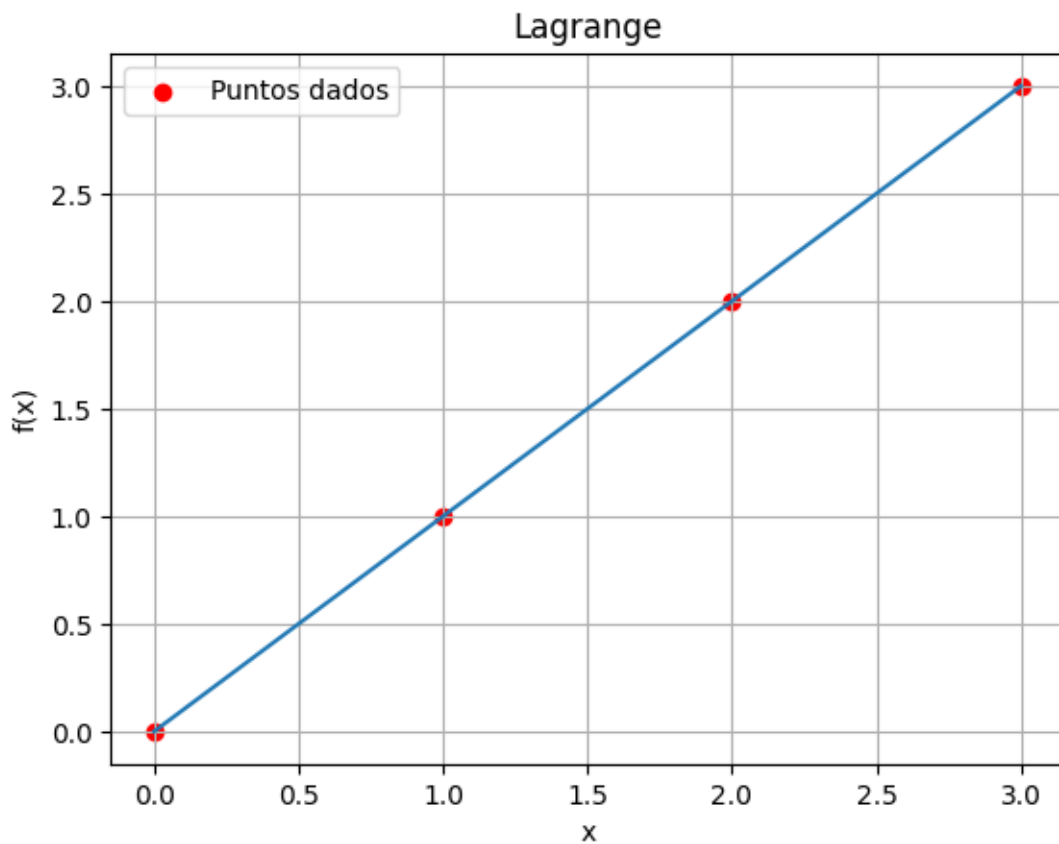
x_values = np.linspace(min(x_s), max(x_s), 500)
y_values = [lagrange_polynomial(x, x_s, y_s) for x in x_values]

```

```

plt.plot(x_values, y_values)
plt.scatter(x_s, y_s, color="red", label="Puntos dados")
plt.xlabel("x")
plt.ylabel("f(x)")
plt.title("Lagrange")
plt.legend()
plt.grid()
plt.show()

```



El Polinomio de Lagrange resultante es: $P(x) = x$

Por lo tanto el polinomio $P(x) = x$ en los puntos:

$$P(x = 3.78) = 3.78$$

$$P(x = 19.102) = 19.102$$

PREGUNTA 7

Dados los puntos $(-1, 1)$, $(1, 3)$. Determine el spline cúbico

Teniendo en cuenta que $f'(x_0) = 1$, $f'(x_n) = 2$

Se procede a obtener las ecuaciones:

$$S_0(x_0) = y_0$$

$$S_0(x_1) = y_1$$

$$S'_0(x_0) = 1$$

$$S'_1(x_1) = 2$$

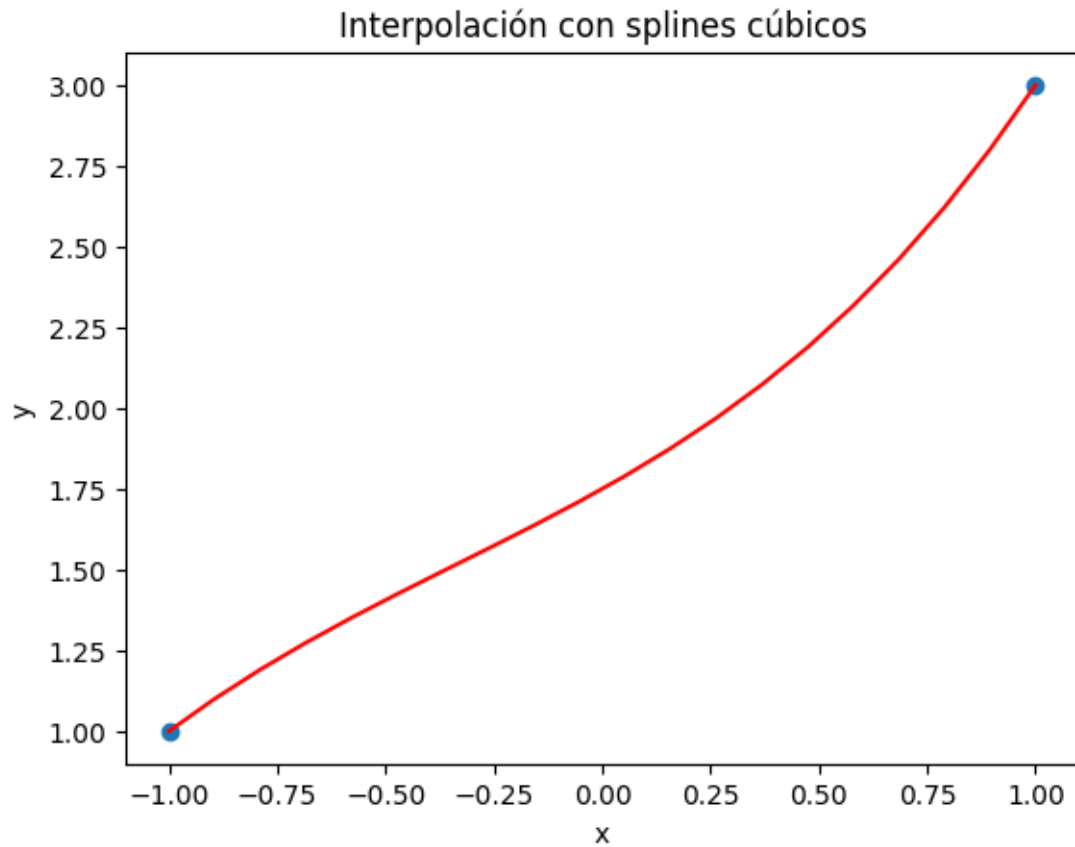
```
def Spline(x: float, x0: float, pars: dict[str, float]) -> float:
    a = pars["a"]
    b = pars["b"]
    c = pars["c"]
    d = pars["d"]
    return a + b * (x - x0) + c * (x - x0) ** 2 + d * (x - x0) ** 3

import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

xs = [-1, 1]
ys = [1, 3]
s = [
    {"a": 1, "b": 1, "c": -1/2, "d": 1/4}
]
for i, x_i in enumerate(xs[:-1]):
    _x = np.linspace(x_i, xs[i + 1], 20)
    _y = Spline(_x, x_i, s[i])
    plt.plot(_x, _y, color="red")

plt.scatter(xs, ys)
plt.xlabel("x")
```

```
plt.ylabel("y")
plt.title("Interpolación con splines cúbicos")
plt.show()
```



Los coeficientes del S_0 son:

$$a_0 = 1$$

$$b_0 = 1$$

$$c_0 = -\frac{1}{2}$$

$$d_0 = \frac{1}{4}$$

La expresión del spline S_0 es:

$$S_0 = 1 + (x + 1) - \frac{1}{2}(x + 1)^2 + \frac{1}{4}(x + 1)^3$$

PREGUNTA 8

Dados los puntos $(-1,1)$, $(0,5)$, $(1,3)$, se ha obtenido los splines cúbicos correspondientes.

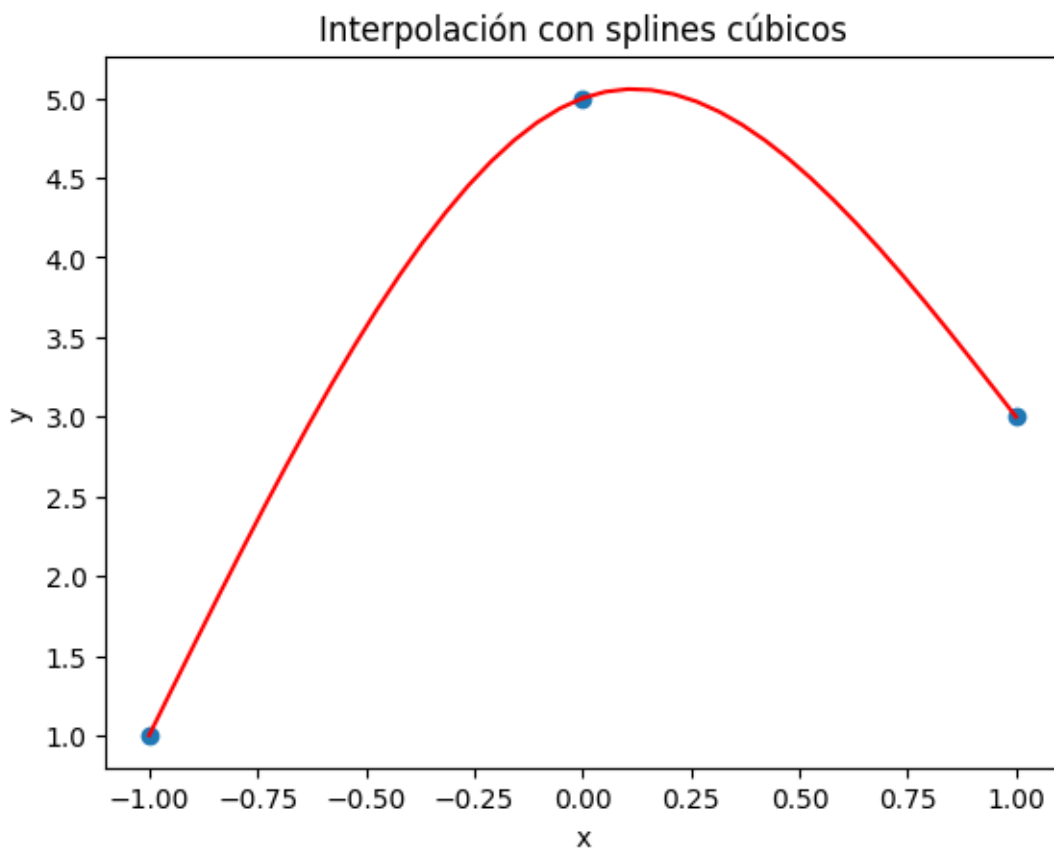
Sin embargo, al observar la figura, usted no se siente satisfecho con la pendiente resultante en el punto (x_1, y_1) . Y decide intentar una modificación a las ecuaciones, tal que los splines sean tangentes a una pendiente deseada m en el punto (x_1, y_1)

```
def Spline(x: float, x0: float, pars: dict[str, float]) -> float:
    a = pars["a"]
    b = pars["b"]
    c = pars["c"]
    d = pars["d"]
    return a + b * (x - x0) + c * (x - x0) ** 2 + d * (x - x0) ** 3
```

```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

xs = [-1, 0, 1]
ys = [1, 5, 3]
s = [
    {"a": 1, "b": 5.5, "c": 0, "d": -1.5},
    {"a": 5, "b": 1, "c": -4.5, "d": 1.5},
]
for i, x_i in enumerate(xs[:-1]):
    _x = np.linspace(x_i, xs[i + 1], 20)
    _y = Spline(_x, x_i, s[i])
    plt.plot(_x, _y, color="red")

plt.scatter(xs, ys)
plt.xlabel("x")
plt.ylabel("y")
plt.title("Interpolación con splines cúbicos")
plt.show()
```

La ecuación que se debe modificar para poder cumplir con el requisito de m es:

$$S_0''(x_1) = S_1''(x_1)$$

Dadas las ecuaciones de los splines S_0 y S_1

$$S_0 = a_0 + b_0(x - x_0) + c_0(x - x_0)^2 + d_0(x - x_0)^3$$

$$S_1 = a_1 + b_1(x - x_1) + c_1(x - x_1)^2 + d_1(x - x_1)^3$$

Se procede a obtener las ecuaciones:

$$S_0(x_0) = y_0$$

$$S_0(x_1) = y_1$$

$$S_1(x_1) = y_1$$

$$S_1(x_2) = y_2$$

$$S'_0(x_1) = S'_1(x_1)$$

$$S''_0(x_0) = 0$$

$$S''_1(x_2) = 0$$

$$S''_0(x_1) = S''_1(x_1) = -2$$

Se obtienen los coeficientes para los splines:

$$a_0 = 1$$

$$b_0 = 7$$

$$c_0 = 0$$

$$d_0 = -3$$

$$a_1 = 5$$

$$b_1 = -2$$

$$c_1 = 0$$

$$d_1 = 0$$

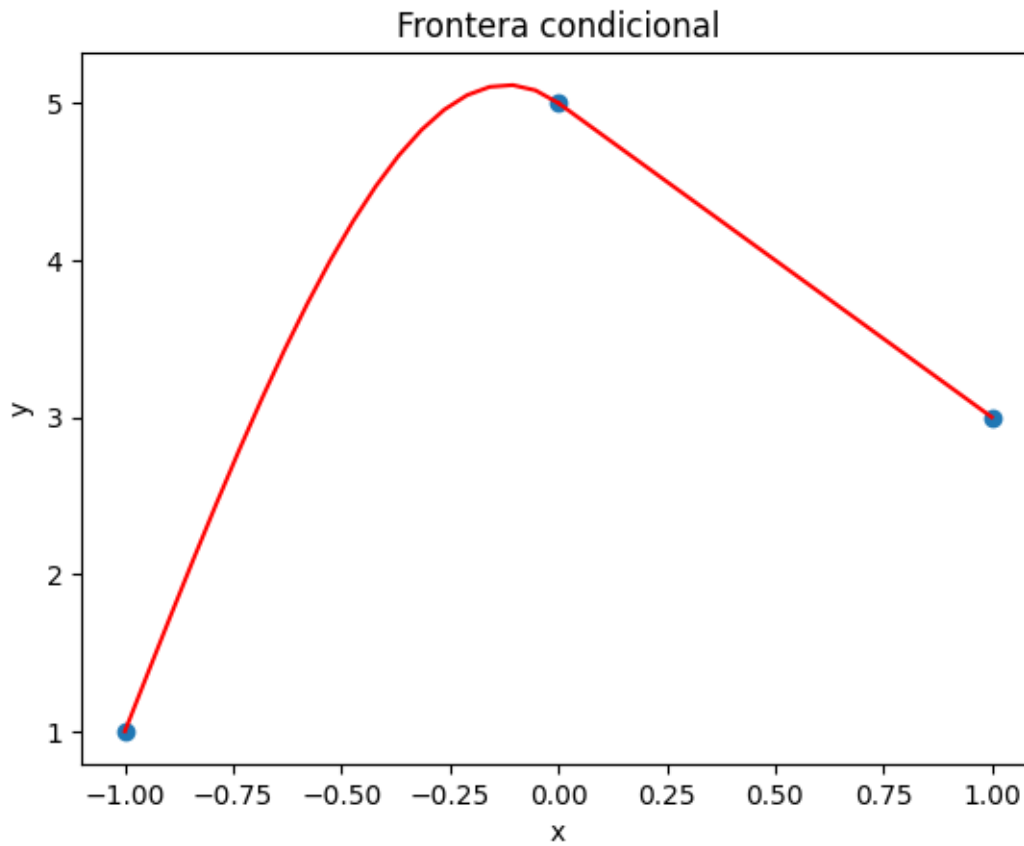
```
def Spline(x: float, x0: float, pars: dict[str, float]) -> float:
    a = pars["a"]
    b = pars["b"]
    c = pars["c"]
    d = pars["d"]
    return a + b * (x - x0) + c * (x - x0) ** 2 + d * (x - x0) ** 3

import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np

xs = [-1, 0, 1]
ys = [1, 5, 3]
s = [
    {"a": 1, "b": 7, "c": 0, "d": -3},
    {"a": 5, "b": -2, "c": 0, "d": 0},
]
for i, x_i in enumerate(xs[:-1]):
    _x = np.linspace(x_i, xs[i + 1], 20)
    _y = Spline(_x, x_i, s[i])
    plt.plot(_x, _y, color="red")

plt.scatter(xs, ys)
```

```
plt.xlabel("x")
plt.ylabel("y")
plt.title("Frontera condicional")
plt.show()
```



La expresión del spline S_0 y sS_1 es:

$$S_0 = 1 + 7(x + 1) - 3(x + 1)^3$$

$$S_1 = 5 - 2(x + 5)$$