Aproximaciones Numéricas: Método de Series de Taylor y Newton-Raphson

Juan Sebastán Peñaloza Quintana

10 Marzo 2025

Abstract

Este documento presenta dos métodos numéricos: la aproximación mediante la serie de Taylor y el método de Newton-Raphson. Se muestra cómo se puede utilizar la serie de Taylor para aproximar funciones, específicamente la función $\sin(x)$, y se detalla el proceso iterativo del método de Newton-Raphson para encontrar raíces de funciones. Se incluyen ejemplos de código en Python para ilustrar la implementación de ambos métodos.

1 Parte 1: Método de Series de Taylor

La serie de Taylor es una representación de una función como una suma infinita de términos que se calculan a partir de los valores de las derivadas de la función en un único punto. La serie de Taylor de una función f(x) alrededor del punto a se expresa como:

$$f(x) = f(a) + f'(a)(x - a) + \frac{f''(a)}{2!}(x - a)^2 + \frac{f'''(a)}{3!}(x - a)^3 + \cdots$$

En general, la aproximación de orden n es:

$$f(x) \approx \sum_{k=0}^{n} \frac{f^{(k)}(a)}{k!} (x-a)^{k},$$

donde:

- $f^{(k)}(a)$ es la k-ésima derivada evaluada en a.
- k! es el factorial de k.

Como ejemplo, la serie de Maclaurin (Taylor alrededor de 0) para la función $\sin(x)$ es:

$$\sin(x) \approx x - \frac{x^3}{3!} + \frac{x^5}{5!} - \frac{x^7}{7!} + \cdots$$

Esta aproximación mejora conforme se agregan más términos.

A continuación se muestra el código en Python que implementa la aproximación de $\sin(x)$ mediante la serie de Taylor y la gráfica de las aproximaciones para distintos órdenes.

Listing 1: $\sin(x)$ Taylor

```
1
    import numpy as np
2
    import matplotlib.pyplot as plt
    import math
3
4
    def taylor_sin(x, order):
5
6
       result = 0.0
7
       max_m = order // 2 # Considera términos impares hasta x^order
8
       for m in range(max_m + 1):
           term = ((-1)**m) * (x**(2*m + 1)) / math.factorial(2*m + 1)
9
10
           result += term
       return result
11
12
13
    # Generar valores de x
14
    x = np.linspace(-np.pi, np.pi, 400)
15
    # Función original
16
    y_{sin} = np.sin(x)
17
    # Configuración de la gráfica
18
19
    plt.figure(figsize=(12, 6))
20
    plt.plot(x, y_sin, label='' $\sin(x)$'', linewidth=2)
21
22
    # Aproximaciones de Taylor de diferentes órdenes
23
    orders = [1, 3, 5, 7]
   for order in orders:
24
25
       y_taylor = np.array([taylor_sin(xi, order) for xi in x])
26
       plt.plot(x, y_taylor, label=f"$0^{{({order})}}$")
27
    plt.title('Aproximaciones de Taylor para $\sin(x)$')
28
    plt.xlabel('x')
29
   plt.ylabel('$\sin(x)$')
   plt.legend(loc='upper left')
   plt.grid(True)
   plt.show()
```

Listing 1: $\sin(x)$ Taylor

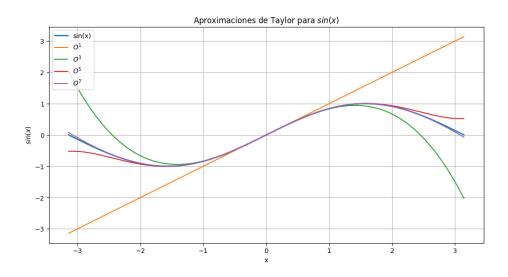


Figure 1: Polinomios para diferentes ordenes de Taylor

Ahora para la función exponencial La serie de Taylor para la función exponencial e^x alrededor de $x_0 = 0$ es:

$$e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!} = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \cdots$$

Listing 2: $\exp(x)$ con Taylor

```
1
2
3
    def taylor_exp(x, order):
4
       result = 0.0
5
       for m in range(order + 1):
6
           term = (x**m) / math.factorial(m)
           result += term
7
8
       return result
9
10
   # Generar valores de x
11
    x = np.linspace(-2, 2, 400)
12
   # Función original
13
   y_{exp} = np.exp(x)
14
15
   # Configuración de la gráfica
16
   plt.figure(figsize=(12, 6))
17
   plt.plot(x, y_exp, label='exp(x)', linewidth=2)
18
19
   # Aproximaciones de Taylor de diferentes órdenes
   orders = [1, 3, 5, 7]
20
21
   for order in orders:
22
       y_taylor = np.array([taylor_exp(xi, order) for xi in x])
23
       plt.plot(x, y_taylor, label=f'$0^{((order}))$')
24
25
   plt.title('Aproximaciones de Taylor para $exp(x)$')
   plt.xlabel('x')
26
27
   plt.ylabel('$exp(x)$')
   plt.legend(loc='upper left')
   plt.grid(True)
   plt.show()
```

Listing 2: $\exp(x)$ con Taylor

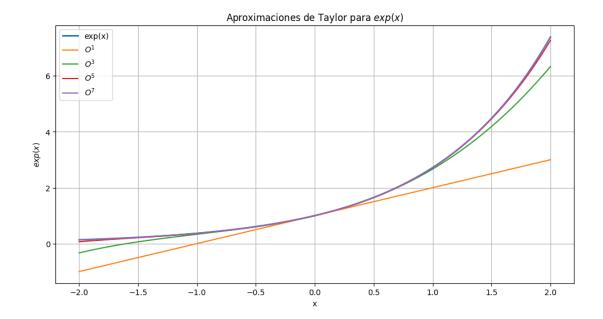


Figure 2: Polinomios para diferentes ordenes de Taylor

2 Parte 2: Método de Newton-Raphson

El método de Newton-Raphson es un procedimiento iterativo para aproximar las raíces de una función f(x). La idea básica es aproximar la función mediante la tangente en un punto cercano a la raíz y usar el punto de intersección de esta tangente con el eje x para obtener una mejor estimación. La fórmula iterativa es:

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

donde:

- x_n es la aproximación actual.
- x_{n+1} es la nueva aproximación.
- $f(x_n)$ es el valor de la función en x_n .
- $f'(x_n)$ es la derivada en x_n .

2.1 Ejemplo: Aproximación de la raíz cuadrada de 612

En este ejemplo se define la función $f(x) = x^2 - 612$ y su derivada, y se utiliza el método de Newton para aproximar $\sqrt{612}$.

Listing 3: Método de Newton para la raíz de $x^2 - 612$

```
import numpy as np
 1
 2
    import math
 3
 4
    def f(x):
 5
       return x**2 - 612
 6
7
    def df(x):
8
       return 2*x
9
10
    def newton_method(initial_guess, tolerance=1e-7, max_iterations=100):
11
       x_n = initial_guess
12
       for n in range(max_iterations):
           f_xn = f(x_n)
13
           df_xn = df(x_n)
14
           if df_xn == 0:
15
16
               print("Derivada cero. No se puede continuar.")
17
               return None
18
           x_n1 = x_n - f_xn / df_xn
19
           if abs(x_n1 - x_n) < tolerance:</pre>
20
               return x_n1
21
           x_n = x_{1}
22
       print(No se alcanzó la convergencia.)
23
       return None
24
25
    # Valor inicial
26
    initial_guess = 20
27
    approximation = newton_method(initial_guess)
    print(f"La aproximación de la raíz cuadrada de 612 es: {approximation}")
```

Listing 3: Método de Newton para la raíz de $x^2 - 612$

2.2 Método de Newton-Raphson General

Se usa a continuación el método de Newton-Raphson para encontrar las raíces de una función f(x), dada su derivada f'(x), un valor inicial y criterios de tolerancia y número máximo de iteraciones. Dada una función f(x) continua y derivable, el método de Newton-Raphson aproxima la raíz de f usando la fórmula:

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

Los pasos son:

- 1. Elección de una aproximación inicial: Seleccionar un valor x_0 cercano a la raíz esperada.
- 2. Cálculo de la nueva aproximación: Aplicar la fórmula iterativamente.
- 3. Criterio de convergencia: Repetir hasta que la diferencia entre dos iteraciones consecutivas sea menor que una tolerancia predefinida.

Listing 4: Método general de Newton-Raphson

```
import numpy as np
 1
 2
 3
    def newton_raphson(f, df, x0, tol=1e-6, max_iter=20):
 4
        Método de Newton-Raphson para encontrar las raíces de la función f(x).
 5
 6
        Parámetros:
 7
           - f: Función lambda en una variable x, f(x).
 8
           - df: Derivada de la función lambda f(x).
 9
           - x0: Valor inicial para comenzar la iteración.
10
            - tol: Tolerancia para la convergencia.
11
            - max_iter: Número máximo de iteraciones.
12
        Retorna:
13
            - x: Raíz aproximada de la función.
            - iteraciones: Número de iteraciones realizadas.
14
15
16
        x = x0
        for i in range(max_iter):
17
           fx = f(x)
18
19
           dfx = df(x)
20
            if abs(fx) < tol:</pre>
21
               print(f"Convergencia alcanzada en {i+1} iteraciones.")
22
               return x, i+1
23
            if dfx == 0:
24
               raise ValueError("La derivada se anuló. El método no puede continuar.\n")
25
            x = x - fx / dfx
26
        raise ValueError("No se alcanzó la convergencia después del número máximo de iteraciones.\n")
27
28
    # Ejemplo de uso
29
    f = lambda x: np.cos(x) - x**3
    df = lambda x: -np.sin(x) - 3*x**2
31
    x0 = [-1.5, 0, 0.5, 1, 2, 3, 4]
32
33
    for x in x0:
34
        try:
35
           root, iterations = newton_raphson(f, df, x)
           print(f"Raíz encontrada en x = {root} con {iterations} iteraciones, iniciando en x0 = {x}.")
36
37
        except ValueError as e:
38
           print(e)
```

Listing 4: Método general de Newton-Raphson

3 Conclusión

En este documento se han presentado dos técnicas fundamentales en el análisis numérico: la aproximación mediante series de Taylor y el método de Newton-Raphson. Ambas metodologías permiten aproximar funciones y raíces de ecuaciones con distintos niveles de precisión, dependiendo del número de términos o iteraciones utilizadas. Las implementaciones en Python ilustran de forma práctica cómo se pueden aplicar estos métodos en problemas reales.