## CÁLCULO DE RAÍCES DE ECUACIONES DE UNA VARIABLE

Bisección. Punto fijo. Newton-Raphson.

Manuel Carlevaro

Departamento de Ingeniería Mecánica Grupo de Materiales Granulares - UTN FRLP manuel.carlevaro@gmail.com

#### Problema:

$$f(x) = 0$$
  
 
$$f(x) = g(x) \implies h(x) = f(x) - g(x) = 0$$

### Teorema: Valores intermedios.

Sea  $f:[a,b] \to \mathbb{R}$  una función **continua** en [a,b] tal que f(a) < f(b). Entonces:  $\forall u \in (f(a),f(b))$  existe  $c \in [a,b]$  tal que f(c)=u.

1

### Problema:

$$f(x) = 0$$
  
 
$$f(x) = g(x) \implies h(x) = f(x) - g(x) = 0$$

#### Teorema: Valores intermedios.

Sea  $f:[a,b] \to \mathbb{R}$  una función **continua** en [a,b] tal que f(a) < f(b). Entonces:  $\forall u \in (f(a),f(b))$  existe  $c \in [a,b]$  tal que f(c) = u.

## Estrategia general:

- $lackbox{ Mostrar que existe al menos una solución } (x^*)$
- ▶ Aislar una raíz:  $D \subset \mathbb{R}$ ,  $x^* \in D$  y  $f(x) \neq 0 \ \forall x \in D \setminus \{x^*\}$
- Iterar

1

#### Problema:

$$f(x) = 0$$
  
$$f(x) = g(x) \implies h(x) = f(x) - g(x) = 0$$

#### Teorema: Valores intermedios.

Sea  $f:[a,b] \to \mathbb{R}$  una función **continua** en [a,b] tal que f(a) < f(b). Entonces:  $\forall u \in (f(a),f(b))$  existe  $c \in [a,b]$  tal que f(c) = u.

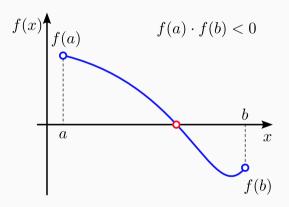
## Estrategia general:

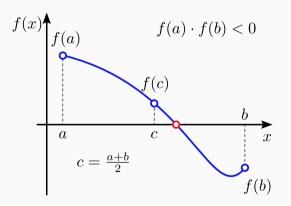
- $lackbox{ Mostrar que existe al menos una solución } (x^*)$
- ▶ Aislar una raíz:  $D \subset \mathbb{R}$ ,  $x^* \in D$  y  $f(x) \neq 0 \ \forall x \in D \setminus \{x^*\}$
- ▶ Iterar

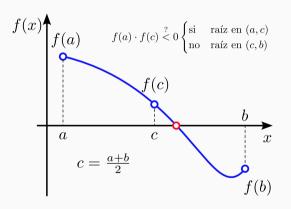
#### Métodos:

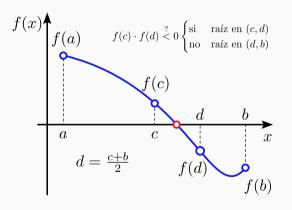
- Bracketing (cerrados)
  - > Bisección
  - > Posición falsa (regula falsi)
  - > ITP
- ▶ Interpolación
  - > Secante
  - > Muller
- ▶ Iterativos (abiertos)
  - > Punto fijo
  - > Newton-Raphson
  - > Secante
  - > Broyden
- ► Combinación de cerrados y abiertos
  - > Brent
  - > Ridders

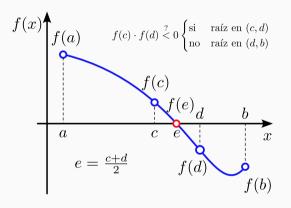
1

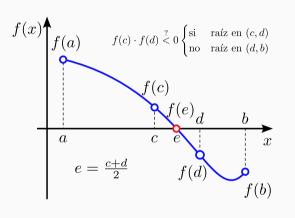












## Teorema: Convergencia y error.

Sea [a,b] el intervalo inicial, donde  $f(a)\cdot f(b)<0$ . Defina una raíz aproximada como

$$x_n = \frac{a_{n-1} + b_{n-1}}{2}$$

Entonces existe una raíz  $x^*$  tal que

$$|x^* - x_n| \le \frac{b - a}{2^n}$$

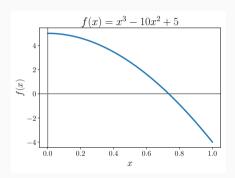
Además, para obtener una precisión de  $|x^* - x_n| \le \epsilon$  es necesario iterar n veces con

$$n \ge \frac{\log(b-a) - \log \epsilon}{\log 2}$$

### Código

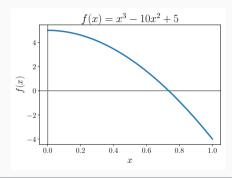
```
1 #!/usr/bin/env pvthon3
 2
 3 def biseccion(f, x1, x2, switch=0, eps=1.0e-9):
 4
       raiz = biseccion(f, x1, x2, switch=0, tol=1.0e-9)
       Encuentra una raíz de f(x) = 0 por el método de
       bisección. La raíz debe estar acotada en (x1, x2).
       Haciendo switch = 1 devuelve raiz = None
       si f(x) aumenta como resultado de la hisección.
 9
       ....
10
       from math import log, ceil
1.1
       f1 = f(x1)
12
1.3
       if abs(f1) < eps: return x1</pre>
14
       f2 = f(x2)
       if abs(f2) < eps: return x2</pre>
1.5
       if f1 * f2 > 0.
16
           print("Error: la raíz no está acotada.")
17
18
           auit()
       n = ceil(log(abs(x2 - x1)/eps) / log(2.0))
19
```

```
for i in range(n):
20
            x3 = 0.5 * (x1 + x2)
21
22
            f3 = f(x3)
            if switch and (abs(f3) > abs(f1)) \
23
24
                    and (abs(f3) > abs(f2)):
                return None
25
            if abs(f3) < eps: return x3</pre>
26
            if f2 * f3 < 0.0:
27
                x1 = x3
28
29
                f1 = f3
            else:
30
                x2 = x3
31
32
                f2 = f3
       return (x1 + x2) / 2.0
33
34
35 def f(x):
       return x**3 - 10 * x**2 + 5
36
37
38 \text{ raiz} = \text{biseccion}(f. 0.0. 1.0)
39 print(f"La raiz de f(x) = 0 es {raiz}")
```



### \$ ./biseccion.py

La raiz de f(x) = 0 es 0.7346035079099238



# \$ ./biseccion.py La raiz de f(x) = 0 es 0.7346035079099238

# SciPy: optimize

```
1 #!/usr/bin/env python3
2
3 from scipy import optimize
4
4
5 def f(x):
6    return x**3 - 10 * x**2 + 5
7
8 raiz = optimize.bisect(f, 0.0, 1.0)
9 print(f"La raiz de f(x) = 0 es {raiz}")
```

```
$ ./scipy-biseccion.py
La raiz de f(x) = 0 es 0.7346035077880515
```

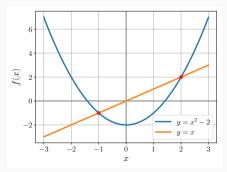
## Punto fijo

p es un **punto fijo** de g si g(p)=p. Si g tiene un punto fijo en p, entonces:

$$f(x) = x - g(x)$$

tiene un cero en p.

**Ejemplo:**  $g(x) = x^2 - 2 \rightarrow p = \{-1, 2\}.$ 

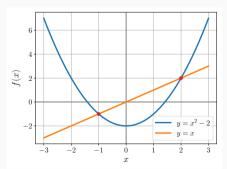


p es un **punto fijo** de g si g(p) = p. Si g tiene un punto fijo en p, entonces:

$$f(x) = x - g(x)$$

tiene un cero en p.

**Ejemplo:** 
$$g(x) = x^2 - 2 \rightarrow p = \{-1, 2\}.$$



## Teorema : Existencia y unicidad.

- I) Si  $g \in \mathcal{C}[a,b]$  y  $g(x) \in [a,b]$   $\forall x \in [a,b]$ , entonces g tiene por lo menos un punto fijo en [a,b].
- II) Si, además, g'(x) existe en [a,b] y hay una constante positiva k<1 con

$$|g'(x)| \le k, \ \forall x \in [a, b]$$

entonces existe exactamente un punto fijo en  $\left[a,b\right]$ .

## Iteración de punto fijo:

- Aproximación inicial  $p_0$
- $\{p_n\}_{n=0}^{\infty} \text{ con } p_n = g(p_{n-1}), \ n \ge 1$
- lackbox Si la sucesión converge a p y g es continua:

$$p = \lim_{n \to \infty} p_n = \lim_{n \to \infty} g(p_{n-1}) = g\left(\lim_{n \to \infty} p_{n-1}\right) = g(p)$$

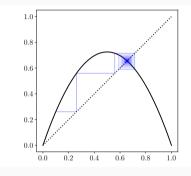
### Código

```
1 #!/usr/bin/env python3
 3 def punto fijo(g, x0, max n=200, eps=1.0e-5):
 4
 5
       p = punto fiio(a, x0, max n=200, eps=1.0e-5)
       Itera la relación x = a(x0), x0 < -x
 6
       hasta agotar el número de iteraciones (en ese
       caso devuelve None), o hasta que se produzca
       convergencia con la tolerancia eps, en la que
       devuelve el punto fiio.
10
       0.00
1.1
12
       for k in range(max_n):
13
            x = q(x0)
           delta x = x - x0
14
            print(f"{k:3d} {x:1.16f} {delta x:1.16f}")
15
            if abs(delta \times / \times) < eps:
16
                hreak
17
18
           \times 0 = \times
       else:
19
           x = None
20
       return x
21
```

```
23 def q(x):
24
25
       Mapeo logístico x \{n+1\} = r \times n (1 - \times n)
26
27
       r = 2.9 # Un punto fijo
       \# r = 3.1 \# Atractor de dos puntos
28
       \# r = 4.0 \# Región caótica
29
       return r * x * (1 - x)
30
31
32 pfiio = punto fiio(\alpha, 0.1)
33 print(f"El punto fijo de q(p) = p es {pfijo}")
```

```
$ ./pfijo.py
0 0.261000000000000 0.161000000000000
1 0.559349100000000 0.298349100000000
2 0.7147852845546510 0.1554361845546509
...
94 0.6551757611798358 0.0000070667498989
95 0.6551694011125498 -0.0000063600672859
El punto fijo de g(p) = p es 0.6551694011125498
```

# GRÁFICO COWEB

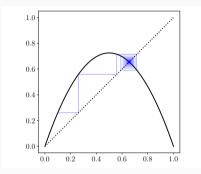


$$r = 2.9$$

$$p = g(p) = \frac{19}{29}$$

$$g'(p) = -\frac{9}{1}$$

# GRÁFICO COWEB



$$r = 2.9$$

$$p = g(p) = \frac{19}{29}$$

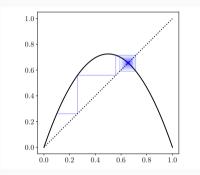
$$g'(p) = -\frac{9}{10}$$

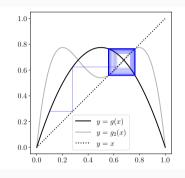
$$r = 3.1$$

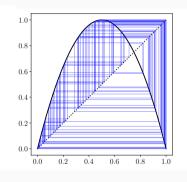
$$p = g(p) = \frac{21}{31}$$

$$g'(p) = -\frac{11}{10}$$

## GRÁFICO COWEB







$$r = 2.9$$

$$p = g(p) = \frac{19}{29}$$

$$g'(p) = -\frac{9}{10}$$

$$r = 3.1$$

$$p = g(p) = \frac{21}{31}$$

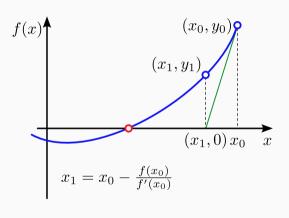
$$g'(p) = -\frac{11}{10}$$

$$r = 4.0$$

$$p = g(p) = \frac{3}{4}$$

$$g'(p) = -2$$

### MÉTODO DE NEWTON-RAPHSON

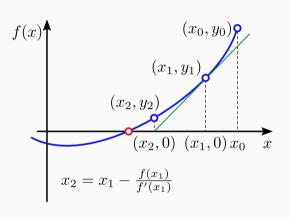


$$\frac{y - y_0}{x - x_0} = f'(x_0) \Rightarrow y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

Haciendo y = 0:

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \mapsto x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

### MÉTODO DE NEWTON-RAPHSON

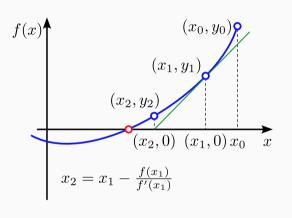


$$\frac{y - y_0}{x - x_0} = f'(x_0) \Rightarrow y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

Haciendo y = 0:

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \mapsto x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

### Método de Newton-Raphson



$$\frac{y - y_0}{x - x_0} = f'(x_0) \Rightarrow y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$$

Haciendo y = 0:

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} \mapsto x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

Serie de Taylor  $(x_n \approx x*)$ :

$$f(x) = f(x_n) + (x - x_n)f'(x_n) + \frac{1}{2}(x - x_n)^2 f''(\xi)$$
 
$$\xi_n \in (x, x_n) \text{ Hacemos } f(x) = 0:$$
 
$$x = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} - \frac{1}{2}(x - x_n)^2 \frac{f''(\xi_n)}{f'(x_n)}$$

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

### Código:

```
1 #!/usr/bin/env python3
 3 from scipy import optimize
 4
 5 def NR(f, df, x, n=30, eps=1.0e-9):
       0.00
 6
       raiz, iter = NR(f, df, x, n=30, tol=1.0e-9)
       Encuentra una raíz de f(x) = 0 por el método de
       Newton-Rahpson. Si se alcanza el máximo número
 9
       de iteraciones n. devuelve None
1.0
       ....
1.1
       for i in range(n):
12
           trv:
1.3
14
               dx = -f(x) / df(x)
           except ZeroDivisionError:
15
16
               print("No hay convergencia.")
               auit()
17
1.8
           x += dx
19
           if abs(dx)< eps:</pre>
               return x. i
20
       print("Límite de iteraciones alcanzado.")
21
       return None, i
22
```

```
24 def f(x):
25     return x**3 - 10 * x**2 + 5
26
27 def df(x):
28     return 3 * x**2 - 20 * x
29
30 raiz, iteraciones = NR(f, df, 1.0)
31 print(f"La raiz de f(x) = 0 es {raiz}.")
32 print(f"Iteraciones: {iteraciones}")
33
34 raiz_2 = optimize.newton(f, 1.0, fprime=df)
35 print(f"La raiz 2 de f(x) = 0 es {raiz_2}.")
36 print(f"Diferencia: {abs(raiz_2 - raiz)}")
```

```
$ ./newton-raphson.py
La raiz de f(x) = 0 es 0.7346035077893033.
Iteraciones: 4
La raiz 2 de f(x) = 0 es 0.7346035077893033.
Diferencia: 0.0
```

**Convergencia:** Serie de Taylor alrededor de  $\alpha$ ,  $(f(\alpha) = 0)$ :

$$f(\alpha) = f(x_n) + f'(x_n)(\alpha - x_n) + R_1 \tag{1}$$

Forma de Lagrange de  $R_1$ :

$$R_1 = \frac{1}{2!}f''(\xi_n)(\alpha - x_n)^2$$

donde  $\xi_n$  está entre  $\alpha$  y  $x_n$ . Como  $f(\alpha) = 0$ :

$$0 = f(x_n) + f'(x_n)(\alpha - x_n) + \frac{1}{2!}f''(\xi_n)(\alpha - x_n)^2$$
 (2)

Dividiendo (2) por  $f'(x_n)$  y reacomodando:

$$\frac{f(x_n)}{f'(x_n)} + (\alpha - x_n) = -\frac{f''(\xi'_n)}{2f'(x_n)}(\alpha - x_n)^2$$
 (3)

NR: 
$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$
 (4)

resulta:

$$\underbrace{\alpha - x_{n+1}}_{\epsilon_{n+1}} = -\frac{f''(\xi_n)}{2f'(x_n)} \left(\underbrace{\alpha - x_n}_{\epsilon_n}\right)^2$$

$$|\epsilon_{n+1}| = \frac{|f''(\xi_n)|}{2|f'(x_n)|} \cdot \epsilon_n^2 \tag{5}$$

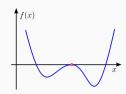
Convergencia al menos cuadrática si:

- $f'(x) \neq 0, \ \forall x \in I \equiv [\alpha |\epsilon_0|, \alpha + |\epsilon_0|]$
- $f''(x) \in \mathcal{C}, \ \forall x \in I$
- ▶  $M|\epsilon_0| < 1$  con

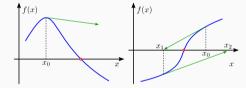
$$M = \frac{1}{2} \left( \sup_{x \in I} |f''(x)| \right) \left( \sup_{x \in I} \frac{1}{|f'(x)|} \right)$$
$$|\epsilon_{n+1}| \le M \cdot \epsilon_n^2$$

## Problemas:

▶ Raíz doble:

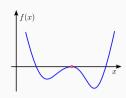


▶ Divergencia:

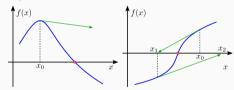


#### Problemas:

▶ Raíz doble:



▶ Divergencia:



## Scipy.optimize

```
1 #!/usr/bin/env python3
 2
 3 from scipy import optimize
 5 def f(x):
       return x**3 - 10 * x**2 + 5
 8 def df(x):
       return 3 * x**2 - 20 * x
10
11 metodos = ['bisect', 'newton', 'brentq', 'toms748']
12
13 for m in metodos:
       sol = optimize.root_scalar(f, x0=1.0,
14
               bracket=[0.01, 2], fprime=df, method=m)
15
       print(f"Método: {m:7s}, raiz = {sol.root}")
16
17
       print(sol)
```

```
$ ./root_scalar.py
Método: bisect , raiz = 0.7346035077910437
Método: newton , raiz = 0.7346035077893033
Método: brentq , raiz = 0.7346035077893016
Método: toms748, raiz = 0.7346035077893033
```

#### LECTURAS RECOMENDADAS

- ▶ R.L. Burden, D.J. Faires y A.M. Burden. *Análisis numérico*. 10.ª ed. Mexico: Cengage Learning, 2017. Capítulo 2.
- ▶ J.F. Epperson. *An Introduction to Numerical Methods and Analysis.* 2.ª ed. Hoboken, United States: John Wiley & Sons, 2013. Capítulo 3.
- ▶ J. Kiusalaas. *Numerical Methods in Engineering with Python 3.* Cambridge, United Kingdom: Cambridge University Press, 2013. Capítulo 4.
- ▶ E. Kreyszig, H. Kreyszig y E.J. Norminton. *Advanced Engineering Mathematics*. Hoboken, USA: John Wiley & Sons, Inc, 2011. Capítulo 19.