

*Programador Universitario
Licenciatura en Informática
Ingeniería en Informática*

METODOS NUMERICOS I (P10)

Métodos Numéricos I

1

Unidad II - SOLUCIÓN DE ECUACIONES NO LINEALES

Las ecuaciones no lineales son de gran aplicación tanto en temas científicos como en tecnológicos ya que en general los problemas físicos son de naturaleza no lineal

Una ecuación no lineal es de la forma $f(x) = 0$, para un valor desconocido de x , y no se puede representar con una recta.

Algunos problemas de aplicación de ecuaciones no lineales son:

- La óptica no lineal
- El sistema del clima terrestre
- La relatividad general
- Movimiento de un robot tipo unicycle
- Gestión de las organizaciones
- Teoría del Caos
- Ecuaciones de Navier Stokes (dinámica de los fluidos)
- Etc..

Métodos Numéricos I

2

Unidad II - SOLUCIÓN DE ECUACIONES NO LINEALES

Contenido

- Solución de ecuaciones no lineales
- Métodos de intervalo: Bisección, Régula Falsi
- Métodos abiertos: Secante, Newton. Iteración de Punto Fijo.
Análisis de convergencia
- Método de Aitken. Método de Steffensen
- Cálculo de ceros de polinomios: método de Newton, método de Müller. Análisis de la convergencia

SOLUCION DE ECUACIONES NO LINEALES

Dada una función continua $f(x)$, se quiere encontrar el valor x_0 de x , para el cual $f(x_0) = 0$; los x_0 para los que se cumple $f(x_0) = 0$ se denominan **raíces o solución de la ecuación o ceros**.

Problema a resolver: $f(x) = 0$

Por ejemplo: $x^2 - 6x + 5 = 0$

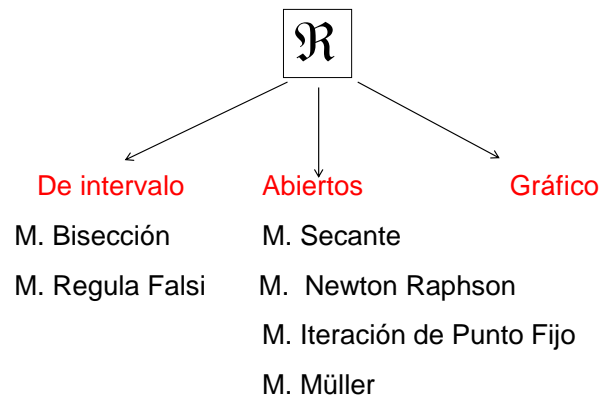
$$3x^{10} - 9x^8 - 15x^5 + 4x^3 - x^2 = 0$$

$$\cos(x) = 0$$

$$e^x + 1 = 0$$

$$16x^2 - k = e^x$$

Clasificación de Métodos



Métodos Numéricos I

5

Método Gráfico

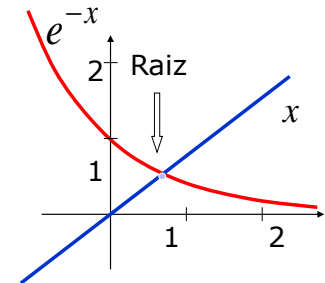
Es útil para estimar un valor inicial que sirve de “arranque” a otros métodos.

Ej: Dada la ecuación:

$$x = e^{-x}$$

Tiene una raíz en $[0,1]$

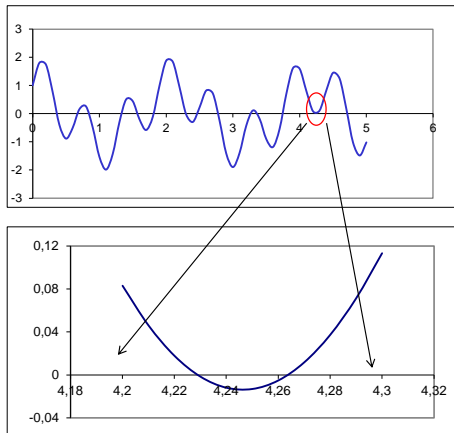
$$x \approx 0.6$$



Métodos Numéricos I

6

Ej: $f(x) = \sin 10x + \cos 3x$



Métodos Numéricos I

7

Teorema del Valor Intermedio

Sea $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ una función continua, y si K es un número entre $f(a)$ y $f(b)$ entonces \exists un punto $c \in (a, b)$ para el cual $f(c) = K$.

Teorema de Bolzano

Sea $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ una función continua, y si $f(a)f(b) < 0$, entonces \exists un punto $c \in (a, b)$ para el cual $f(c) = 0$.

Teorema de Weierstrass

Sea $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ una función continua, con $a < b$, entonces, el intervalo $f([a, b])$ es cerrado y acotado.

Esto equivale a: toda función continua en un intervalo cerrado y acotado, está acotada y alcanza su máximo y su mínimo en dicho intervalo

Métodos Numéricos I

8

Convergencia

Definición: $\lim_{n \rightarrow \infty} \{x_n\} = x$

Dada una secuencia x_1, x_2, \dots, x_n , se dice que converge a x si para $\varepsilon > 0$ existe N tal que $|x_n - x| < \varepsilon \quad \forall n > N$

Los métodos que veremos son en general procesos iterativos que esperamos den valores convergentes al valor buscado

Criterios de Convergencia

$$\left. \begin{array}{l} |f(x_n)| < \varepsilon \\ |x_n - x_{n-1}| < \varepsilon \\ \frac{|x_n - x_{n-1}|}{|x_n|} < \varepsilon \end{array} \right\} + \text{iter} < \text{max}$$

↑
si no converge

Métodos Numéricos I

9

METODO DE BISECCION

Este es uno de los métodos mas simples para calcular el cero de una función, se llama también de búsqueda binaria

Sea $f(x):[a,b] \rightarrow \mathbb{R}$, continua y suponiendo $f(a)*f(b) < 0$, entonces por T.V.I. \exists al menos un p en $[a,b]$ / $f(p) = 0$.

El método consiste en dividir a la mitad el intervalo y localizar la mitad que contiene a p .

El proceso se repite hasta lograr la precisión deseada

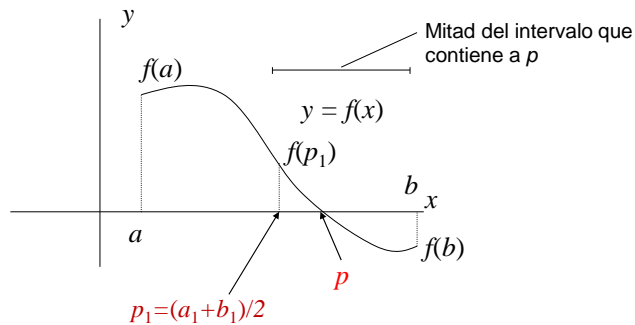
Métodos Numéricos I

10

METODO DE BISECCION

1era iteración

Sea $a_1 = a$, $b_1 = b$ $p_1 = (a_1 + b_1) / 2$
 si $f(p_1) = 0$ entonces $p = p_1$
 si $f(p_1) * f(a_1) < 0$ entonces $a_2 = a_1$ y $b_2 = p_1$
 si $f(p_1) * f(b_1) < 0$ entonces $a_2 = p_1$ y $b_2 = b_1$



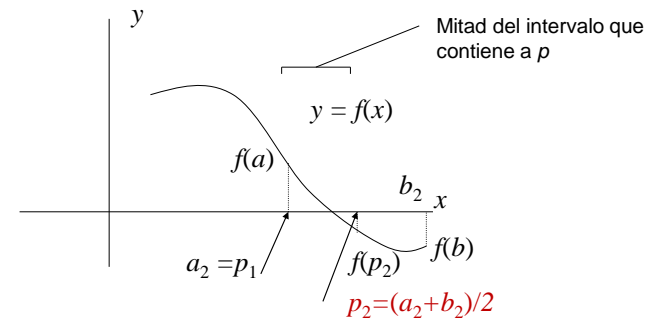
Métodos Numéricos I

11

METODO DE BISECCION

2da iteración

calculamos $p_2 = (a_2 + b_2) / 2$
 si $f(p_2) = 0$ entonces $p = p_2$
 si $f(p_2) * f(a_2) < 0$ entonces $a_3 = a_2$ y $b_3 = p_2$
 si $f(p_2) * f(b_2) < 0$ entonces $a_3 = p_2$ y $b_3 = b_2$



Métodos Numéricos I

12

ALGORITMO DE BISECCION

ENTRADA: a, b , Eps: real; max: entero

SALIDA: p : real o mensaje

VARIABLES: iter: entero

PASO1: $\text{iter} = 1; p \leftarrow (a + b) / 2$

PASO2: MIENTRAS ($\text{iter} \leq \text{max} \wedge |f(p)| > \text{Eps}$)

$\text{iter} \leftarrow \text{iter} + 1$

SI $f(a) \cdot f(p) > 0$ entonces

$a \leftarrow p$

SINO

$b \leftarrow p$

$p \leftarrow (a + b) / 2$

PASO3: SI ($\text{iter} > \text{max}$) ENTONCES

ESCRIBIR ('No converge en, max, iter.')

SINO

ESCRIBIR('Raiz =', p)

PASO4: PARAR

Métodos Numéricos I

13

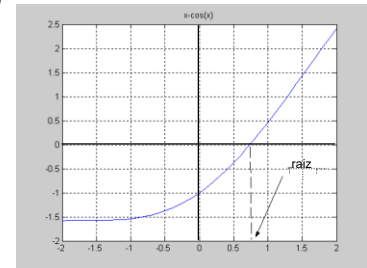
Ej. Calcular el cero de la ecuación $\cos x = x$ en $[0.5, 0.9]$ con un error < 0.05

Reescribimos la ecuación: $x - \cos(x) = 0$

Obtenemos la función $f(x) = x - \cos(x)$, continua $\forall \mathbb{R}$

siendo $f(0.5) < 0$, $f(0.9) > 0$, signos opuestos

$\rightarrow \exists \alpha \in [0.5, 0.9]$ tal que $f(\alpha) = 0$



Métodos Numéricos I

14

Teorema error absoluto máximo del Método de Bisección

Sea $f(x):[a,b] \rightarrow \mathbb{R}$, continua y suponiendo $f(a) \cdot f(b) < 0$.
 Entonces por T.V.I. \exists al menos un p en $[a,b]$ / $f(p) = 0$.
 Sea p_n , $n=0,1; \dots$ la sucesión de aproximaciones obtenidas con el Método de Bisección y sea $e_n = |p - p_n|$, para $n = 0, 1, \dots$

Entonces:

$$e_n \leq (b - a) / 2^{n+1}$$

METODO DE BISECCION

Ventajas:

- Siempre converge.
- Útil como aproximación inicial de otros métodos.

Desventajas:

- No tiene en cuenta los valores de la función en los cálculos que realiza, solo tiene en cuenta el signo de $f(x)$, por lo que si una aproximación intermedia es mejor que la respuesta final, se pierde.
- Convergencia lenta.

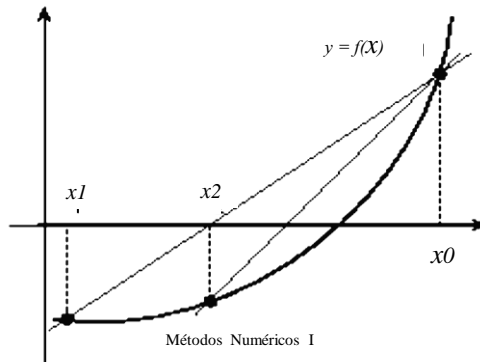
METODO REGULA FALSI

Este método trabaja en forma similar a bisección, pero calcula la aproximación a la raíz con la intersección de la recta que pasa por los extremos del intervalo con el eje.

Sea $f(x): [a,b] \rightarrow \mathbb{R}$, f continua y supongamos que $f(a) \cdot f(b) < 0$.

Entonces por T.V.I \exists al menos un x en $[a,b]$, tal que $f(x) = 0$.

Considerando $x_0 = a$ y $x_1 = b$



17

MÉTODO REGULA FALSI

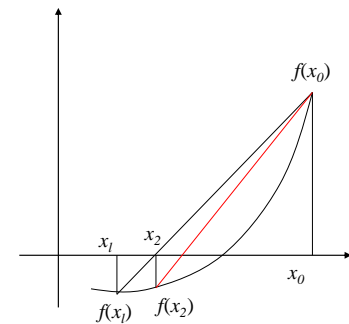
Este método considera cual límite del intervalo está más próximo a la raíz.

Si observamos la figura

$$\frac{f(x_1)}{x_2 - x_1} = \frac{f(x_0)}{x_2 - x_0}$$

Por lo tanto:

$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)(x_1 - x_0)}{f(x_1) - f(x_0)}$$



Métodos Numéricos I

18

ALGORITMO REGULA FALSI

ENTRADA: a, b , Eps: real; max: entero

SALIDA: x : real o mensaje

VARIABLES: iter: entero

PASO1: iter = 1; $x \leftarrow b - f(b)(b - a) / (f(b) - f(a))$

PASO2: MIENTRAS (iter \leq max \wedge $|f(x)| >$ Eps)

iter \leftarrow iter + 1

SI $f(a) \cdot f(x) > 0$ entonces

$a \leftarrow x$

SINO

$b \leftarrow x$

$x \leftarrow b - f(b)(b - a) / (f(b) - f(a))$

PASO3: SI (iter $>$ max) ENTONCES

ESCRIBIR ('No converge en, max, iter.)

SINO

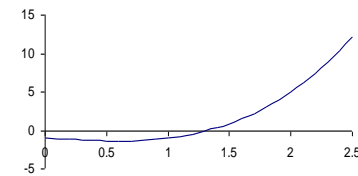
ESCRIBIR('Raiz =', x)

PASO4: PARAR

Métodos Numéricos I

19

Ejemplo: $f(x) = x^3 - x - 1$ en $[1, 2]$



Método de Bisección:

$a_{20} = 1.3247175$

$f(a_{20}) = -1.857 \cdot 10^{-6}$

$b_{20} = 1.3247184$

$f(b_{20}) = 2.209 \cdot 10^{-6}$

Método Regula Falsi

$a_{16} = 1.3247174$

$f(a_{16}) = -1.95 \cdot 10^{-6}$

$b_{16} = 2$

$f(b_{16}) = 5$

Métodos Numéricos I

20

METODO REGULA FALSI

Ventajas:

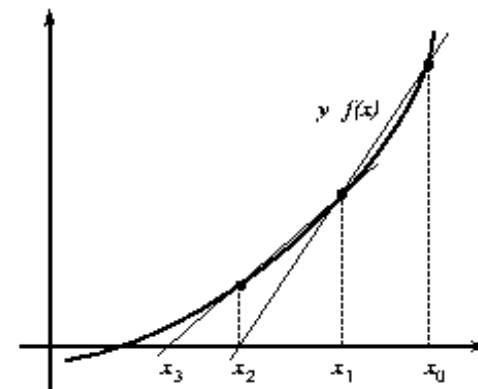
- Siempre converge.
- Útil como aproximación inicial de otros métodos
- Usa toda la información que tiene

Desventajas:

- Convergencia lenta
- Necesita un intervalo que contenga a la raíz

METODO DE LA SECANTE

Trabaja con la recta secante a la función, abandonando la acotación de la raíz.



METODO DE LA SECANTE

Dada una función $f(x)$, y dos valores iniciales x_n y x_{n-1} tal que $f(x_n) \neq f(x_{n-1})$ entonces el siguiente iterando se calcula:

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

ALGORITMO DE LA SECANTE

ENTRADA: a, b , Eps: real; max: entero

SALIDA: x_{n+1} : real o mensaje

VARIABLES: iter: entero

PASO1 : $\text{iter} \leftarrow 0, x_{n-1} \leftarrow a, x_n \leftarrow b, x_{n+1} \leftarrow 2 x_n$

PASO2 : MIENTRAS ($|x_{n+1} - x_n| > \text{Eps} \wedge \text{iter} \leq \text{max}$)

$$x_{n+1} \leftarrow x_n - f(x_n)(x_n - x_{n-1}) / (f(x_n) - f(x_{n-1}))$$

$$x_{n-1} \leftarrow x_n$$

$$x_n \leftarrow x_{n+1}$$

$$\text{iter} \leftarrow \text{iter} + 1$$

PASO3 : SI ($\text{iter} > \text{max}$) ENTONCES

ESCRIBIR ('No converge en, max, iteraciones)

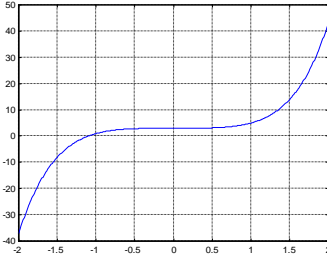
SINO

ESCRIBIR('Raiz =', x_{n+1})

PASO4: PARAR

Ej: Calcular la raíz de $f(x) = x^5 + x^3 + 3$ si $x_0 = -1$ $x_1 = -1.1$, $error < 0.001$

x_n	$f(x_n)$	x_{n+1}	$ x_{n+1} - x_n $
-1.0000	1.0000	-1.1000	0.1000
-1.1000	0.0585	-1.1062	0.0062
-1.1062	0.0102	-1.1052	0.0009
-1.1052	0.0001	-1.1052	0.0000



METODO DE LA SECANTE

Ventajas:

- Es más rápido que los métodos de intervalo
- No es necesario que $f(x)$ cambie de signo en el intervalo considerado

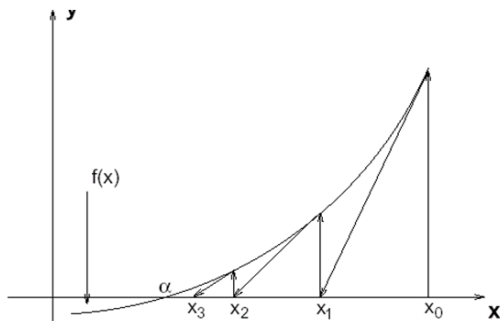
Desventajas:

- Puede diverger

METODO DE NEWTON (1642-1727) - RAPHSON

Trabaja con la pendiente de la recta tangente

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



Métodos Numéricos I

27

ALGORITMO DE NEWTON –RAPHSON

ENTRADA : x_0 ; Eps: real ;max: entero

SALIDA : x_I : solución o mensaje de error

VARIABLES: iter: entero

PASO 1: iter = 0, $x_I \leftarrow x_0 + 2 * \text{Eps}$

PASO2: MIENTRAS (iter ≤ max ∧ $|x_I - x_0| > \text{Eps}$)

$$x_I \leftarrow x_0 - f(x_0) / f'(x_0)$$

iter ← iter+1

$$x_0 \leftarrow x_I$$

PASO3 : Si (iter > max) ENTONCES

ESCRIBIR (('No converge en, max, iteraciones')

SINO

ESCRIBIR('Raiz =', x_I)

PASO4 : Parar

Métodos Numéricos I

28

Ej: Calcular el cero de la fn $f(x) = x^3 - 2x^2 + x - 3$ con $x_0=4$, su derivada es: $f'(x) = 3x^2 - 4x + 1$

Iteración 1: $x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = 4 - \frac{33}{33} = 3$

Iteración 2: $x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 3 - \frac{9}{16} = 2.4375$

Iteración 3: $x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = 2.4375 - \frac{2.0369}{9.0742} = 2.2130$

Cuál es el error cometido en cada iteración: $|x_{k+1} - x_k|$

Iteración 1 $|x_1 - x_0| = 1$

Iteración 2 $|x_2 - x_1| = 0.5625$

Iteración 3 $|x_3 - x_2| = 0.2245$

Cuál es el valor de x_4 y x_5 ?

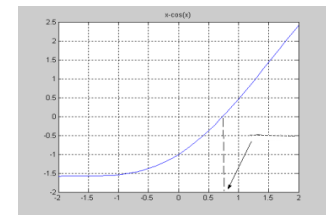
y el error cometido en las iteraciones 4 y 5?

Ej. Calcular el cero de la ecuación $\cos x = x$ con un $x_0 = 0$

$$f(x) = x - \cos(x), \quad f'(x) = 1 + \sin(x)$$

$$x_{n+1} = x_n - (x_n - \cos(x_n)) / (1 + \sin(x_n))$$

Si consideramos $x_0 = 0$



x_n	$f(x_n)$	$f'(x_n)$	x_{n+1}
0	-1	1	1
1	0.459698	1.8414	0.7503639
0.7503639	0.0189	1.6819	0.7391128
0.7391128	0.00005	1.6736	0.7390851
0.7390851	3E-10	1.6736	0.7390851

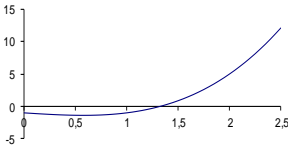
Ej: Al calcular el cero de la ecuación $\cos x = x$ trabajando con 13 dígitos de precisión, se obtiene:

- Método de Bisección ([0.6, 0.8]) 43 iteraciones
- Método de Secante ([0.6, 0.8]) 5 iteraciones
- Método de Newton ($x_0=0.8$) 4 iteraciones

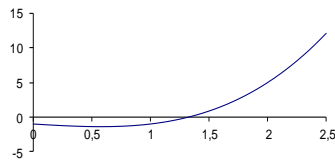
Ej: Use el método de Newton Raphson para calcular una raíz de

$f(x) = x^3 - x - 1$, $x_0 = 1$

<i>n</i>	<i>x_n</i>	<i>f(x_n)</i>	<i>f'(x_n)</i>	<i>Error</i>
0	1.0000	-1.0000	2.0000	
1	1.5000	0.8750	5.7500	0.1522
2	1.3478	0.1007	4.4499	0.0226
3	1.3252	0.0021	4.2685	0.0005
4	1.3247	0.0000	4.2646	0.0000



Ej: $f(x) = x^3 - x - 1$ en $[1, 2]$



Método de Secante

$$x_0 = 1, \quad x_1 = 2, \quad x_7 = 1.3247179 \\ f(x_7) = 3.458 \cdot 10^{-8}$$

Método Newton Raphson

$$x_0 = 1, \quad x_4 = 1.3247181 \\ f(x_4) = 9.2 \cdot 10^{-8}$$

Métodos Numéricos I

33

METODO DE NEWTON-RAPHSON

Otra forma de derivar el método es a partir de serie de Taylor

$$f(x_{n+1}) = f(x_n) + \Delta x f'(x_n) + \frac{\Delta x^2}{2!} f''(x_n) + \dots$$

Si x_{n+1} es raíz entonces $f(x_{n+1}) = 0$

$$0 = f(x_n) + f'(x_n)(x_{n+1} - x_n)$$

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

Métodos Numéricos I

34

METODO DE NEWTON-RAPHSON

- Ventajas**
- Velocidad de convergencia
 - Permite el cálculo de raíces complejas
- Desventajas**
- Necesidad de conocer f'
 - Valor inicial debe ser próximo a la raíz, sino el método puede no converger

No hay un criterio general de convergencia para este método
Su convergencia depende mucho de la forma de la función.
si se puede, conviene tener una estimación gráfica de la raíz

Métodos Numéricos I

35

Ej: Newton en el plano complejo

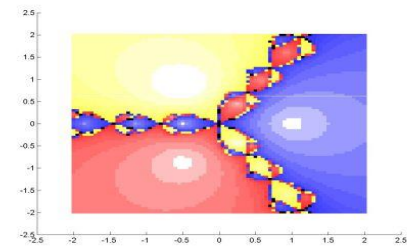
En 1879 A. Cayley enunció el sig. problema: “¿Si se parte de un punto aleatorio del plano complejo, a qué raíz de la función $f(z) = z^3 - 1$ convergirá el método de Newton? La propiedad básica de esta ecuación es que las soluciones de la ecuación son los puntos atrayentes (puntos fijos) de las iteraciones. Observen como las zonas de atracción de las raíces tienen una frontera común.

$$z_1 = 1$$

$$f(z) = z^3 - 1$$

$$z_2 = e^{i\frac{2\pi}{3}} = -\frac{1}{2} + \frac{\sqrt{3}}{2}i = -0.5000 + 0.8660i$$

$$z_3 = e^{i\frac{4\pi}{3}} = -\frac{1}{2} - \frac{\sqrt{3}}{2}i = -0.5000 - 0.8660i$$



Métodos Numéricos I

36

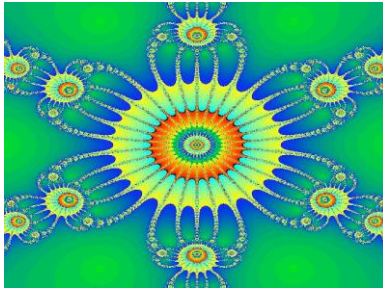
FRACTALES

Un fractal es una forma geométrica que presenta “simetría de escala”. Es decir, si se aumenta cualquier zona de la misma un número cualquiera de veces seguirá pareciendo la misma figura.

Una técnica para generar fractales se *basa en el método de NR*. La idea es encontrar las raíces de una ecuación polinomial de la forma: $f(z) = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots + a_m z^m = 0$

Para crear una imagen mediante esta técnica se utiliza cada punto del plano como aproximación inicial, z^0 , y se colorea en función de si hay o no solución

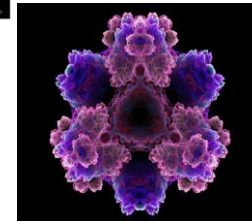
Ej. $f(z) = z^6 - 1 = 0$



Métodos Numéricos I

37

Hay distintas formas de generar fractales matemáticamente utilizando computadoras y permiten crear imágenes de montañas, plantas, olas, etc.

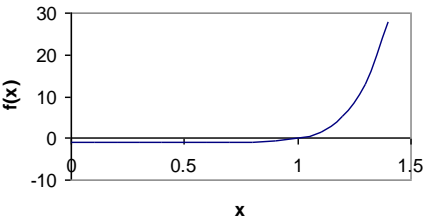


Métodos Numéricos I

38

Ej.

$f(x) = x^{10} - 1$

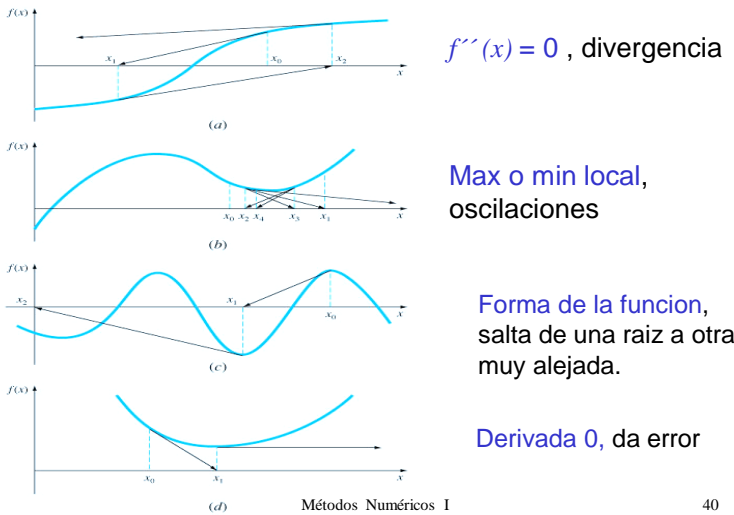


Valor inicial	Valor calculado	Iteraciones
0.5	1.0000	42
0.6	1.0000	27
0.8	1.0000	8
5	1.0000	19

Métodos Numéricos I

39

Problemas al usar Newton-Raphson



40

MÉTODO DE Newton Raphson MODIFICADO

Cuando el cero de la función es de orden mayor a 2 $f'(x) = 0$ y Newton pierde velocidad de convergencia

$$x_{n+1} = x_n - f(x_n) / \underbrace{f'(x_n)} \approx 0$$

Se puede modificar el método de Newton a fin de reducir el orden de ese cero

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f(x_i)f'(x_i)}{[f'(x_i)]^2 - f(x_i)f''(x_i)}$$

Si esta función de iteración verifica una condición de continuidad, entonces se conserva la convergencia cuadrática

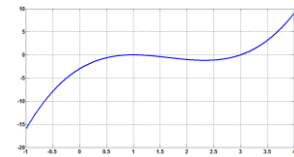
Métodos Numéricos I

41

Ejemplo:

$$f(x) = x^3 - 5x^2 + 7x - 3$$

$$x_0 = 0$$



Newton Raphson

$$x_{i+1} = \frac{f(x_i)}{f'(x_i)} = \frac{x_i^3 - 5x_i^2 + 7x_i - 3}{3x_i^2 - 10x_i + 7}$$

Newton Raphson Modificado

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f(x_i)f'(x_i)}{[f'(x_i)]^2 - f(x_i)f''(x_i)}$$

$$x_{i+1} = x_i - \frac{(x_i^3 - 5x_i^2 + 7x_i - 3)(3x_i^2 - 10x_i + 7)}{(3x_i^2 - 10x_i + 7)^2 - (x_i^3 - 5x_i^2 + 7x_i - 3)(6x_i - 10)}$$

Métodos Numéricos I

42

Ejemplo: $f(x) = x^3 - 5x^2 + 7x - 3$

Newton Raphson Modificado	
Iter	x_i
0	0
1	0.4286
2	0.6857
3	0.83286 17
4	0.91332 8.7
5	0.95578 4.4
6	0.97766 2.2

Orden lineal

Newton-Raphson	
iter	x_i
0	0
1	1.10526
2	1.00308
3	1.000002

Orden cuadrático