

Resumen de Analisis Numerico

Mateo P. Cetti

Estudiante - Universidad Catolica de Cordoba
Ing Ambrosio Taravella, 6240, Cordoba, Argentina

September 4, 2021

1 Introduccion

1.1 Objetivo del analisis numerico

El objetivo del analisis numerico es el de enseñarle a la computadora a realizar operaciones matematicas complejas. Se estudian metodos numericos que nos permiten interactuar con la computadora

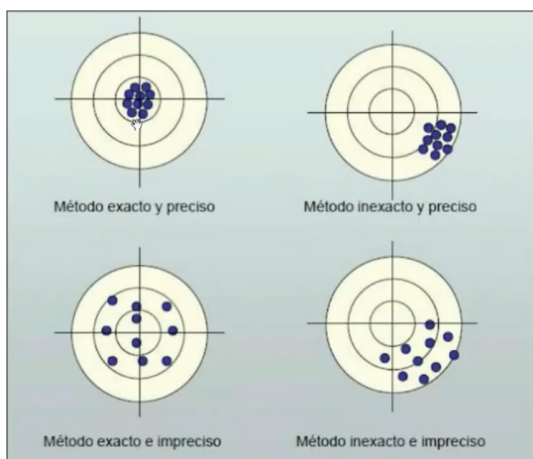
Antiguamente los metodos numericos eran usados de manera muy limitada por el tedioso trabajo de usarlos a mano. Ahora con el auge de las computadoras, estos modelos son mas usados y generan mucho mejores resultados.

1.2 Problematicas

1. Las computadoras no trabajan en un universo **infinito** (Ojo con el acarreo del error). En nuestra mente hay infinitos numeros, y entre dos numeros tambien hay infinitos numeros (Universo discreto y acotado).
2. Las computadoras trabajan internamente con el sistema **binario**, y los numeros tienen un espacio "finito" de digitos. Utilizan la notacion de **mantisa** y **exponente**.
3. Como en el desarrollo de Taylor, los metodos numericos se basan en formulaciones teoricas **complejas** e **infinitas**.

2 Conceptos elementales

- **Digitio:** Unidad elemental en la representacion de un numero.
- **Numero:** Conjunto de digitos que conforman un elemento.
- **Cifras:** Cantidad de digitos.
- **Cifras significativas:** Cantidad de digitos que poseen un valor confiable.
- **Error:** Diferencia entre valor real y un valor proximo al real.
- **Exactitud:** Aproximacion de un numero a su valor verdadero.
- **Precisión:** Esta relacionada al grado de **dispersión** entre los **valores** **aproximados**.



2.1 Errores

Valor aproximado entre un valor **real** y uno **proximo**.

$$E = x_v - x_a \quad (1)$$

Esto (1) se conoce como **error total**. En muchas ocasiones se trabaja con el **error relativo** (2):

$$E_r = \frac{x_v - x_a}{x_v} \quad (2)$$

Y muchas otras veces se utiliza el **error relativo porcentual** (3):

$$E_r = \frac{x_v - x_a}{x_v} 100 \quad (3)$$

Muchos de los metodos son iterativos (Mejoran los resultados en cada iteracion). En la practica el valor **verdadero** no se conoce, por lo que se suele trabajar con **errores aproximados** o aproximacion de errores.

$$E_a = x_{actual} - x_{previo} \quad (4)$$

$$E_{ra} = \frac{x_{actual} - x_{previo}}{x_{actual}} \quad (5)$$

$$E_{ra}[\%] = \frac{x_{actual} - x_{previo}}{x_{actual}} 100 \quad (6)$$

Si dichos errores aumentan con cada iteracion decimos que el metodo **diverge** a la solucion (El metodo no sirve para el problema elegido). Sino, decimos que el metodo **converge** en la solucion

3 Raices de ecuaciones lineales

3.1 Presentacion del problema

Para diversos problemas (Ej: amortiguacion de un auto) es muy utiliza averiguar raices de ecuaciones.

3.2 Metodo de la biseccion

Este metodo sirve para todas las funciones excepto aquellas que tengan **raices multiples de orden par**. Este metodo consiste en elegir **dos puntos** en una funcion continua y multiplicarlos Si hay un cambio de signo entonces en el intervalo entre ambos puntos **hay una raiz** (o mas de una).

$$f(a)f(b) \leq 0 \quad (7)$$

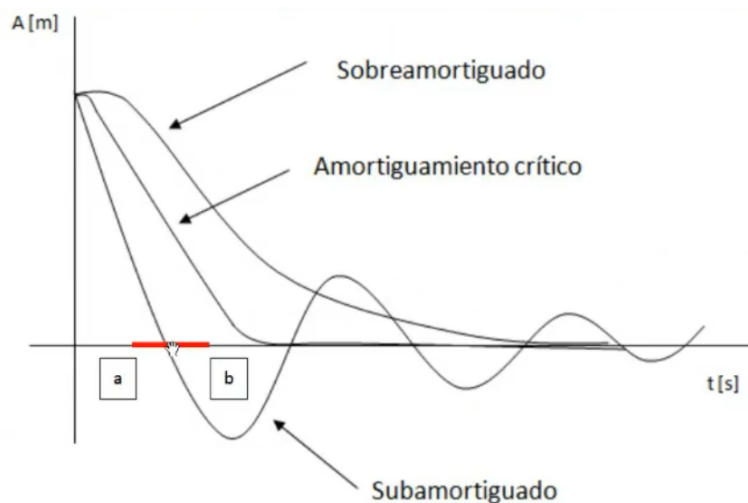


Fig. 3

Este metodo **no es util** cuando hay **muchas raices** en **intervalos muy pequeños**, ya que no nos dice la cantidad exacta de raices en el intervalo elegido.

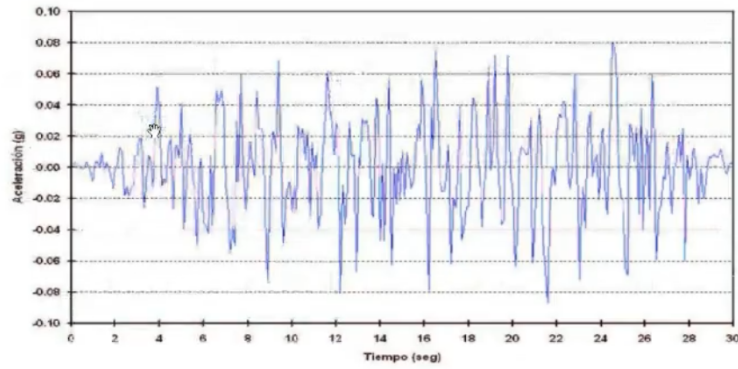


Fig. 5

Para **calcular** la raíz de una función, se eligen los puntos a y b y se aplica el método. Si hay una raíz, entonces se vuelve a realizar el método pero en el intervalo a y c o c y a en donde c es:

$$c = \frac{a + b}{2} \quad (8)$$

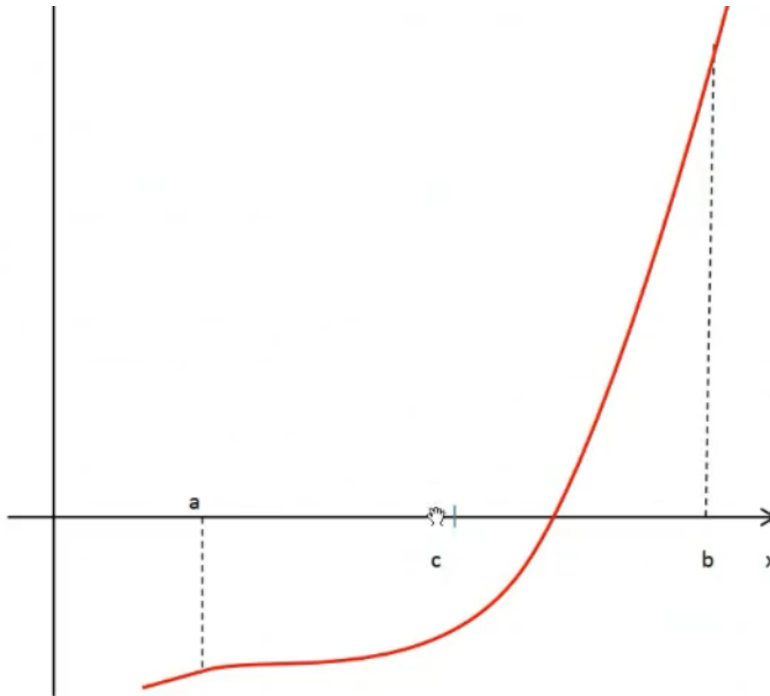


Fig. 7

Si $f(a)f(c) \leq 0$ entonces la raíz está en el intervalo a y c . sino, está en el intervalo c y b

Ventajas de este metodo

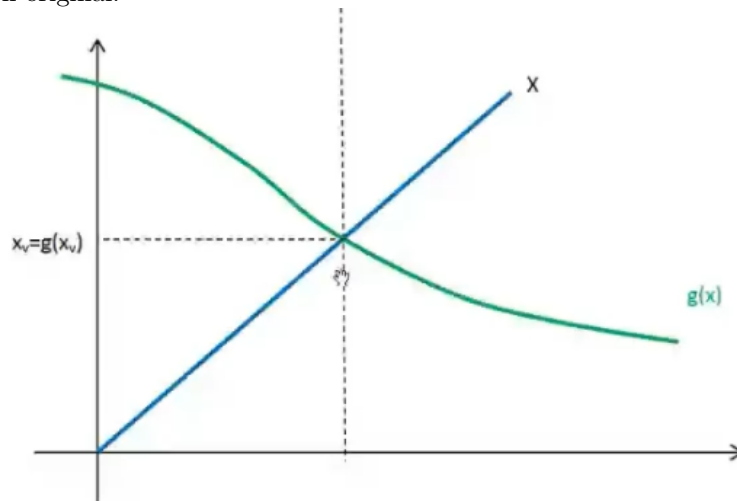
- Alto grado de convergencia
- Confiable
- Facil programacion

Desventajas

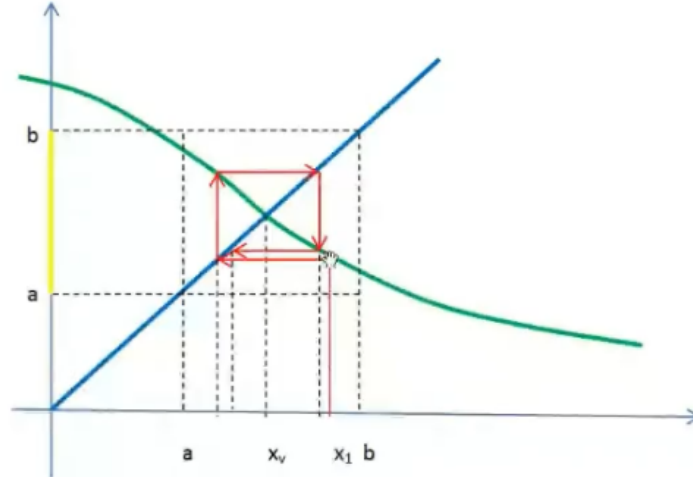
- No es apto para raices multiples de orden par
- convergencia **lenta**

3.3 Metodo de punto fijo

Este metodo coincide en generar una funcion $g(x)$ a partir de la funcion $f(x)$ original que intersece a la funcion identidad. De ser ese el caso, llamamos al punto interseccion punto fijo, y en su dominio encontraremos la raiz de la funcion original.



$$x_v = g(x_v) \quad (9)$$



Estas funciones $g(x)$ se obtienen de la función $f(x)$ original de varias formas:

- Por simple despeje
- Sumando o restando a ambos lados x
- Utilizando algún otro método matemático
- Proponiendo una $g(x)$ (Solo si se está muy canchero)

No todas las funciones $g(x)$ funcionan, cuando no funcionan decimos que son funciones **divergentes**. Para asegurarnos que la función se comporte de manera **convergente**, esta debe cumplir con 2 condiciones:

1. $g(x) \in [a, b]$ (amarillo)
2. $|g'(\varepsilon)| \leq 1$ y ε maximice la derivada

Empezamos con ε y aplicamos la fórmula:

$$x_{i+1} = g(x_i) \quad (10)$$

Ventajas

1. Rápida convergencia
2. Fácil de programar
3. Se puede partir de un valor próximo sin importar de qué lado está la raíz (Método abierto)

Desventajas

1. Dificultad para encontrar una $g(x)$ convergente
2. Puede quedar en un **lazo anidado**

3.4 Metodo de newton - raphson

Este metodo se demuestra mediante procedimientos teoricos (**polinomio de Taylor**) y mediante procedimientos graficos.

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)(x_{i+1} - x_i) + \frac{f''(x_i)}{2!}(x_{i+1} - x_i)^2 + \dots + \frac{f^n(x_i)}{n!}(x_{i+1} - x_i)^n \quad (11)$$

Lo que nosotros queremos es encontrar la raiz. por lo que queremos buscar un x tal que el polinomio de taylor de la funcion en cuestion de 0. Por lo que solo nos interesan los polinomios de taylor de orden 1 (Generamos un **error de truncamiento**).

$$f(x_{i+1}) = f(x_i) + f'(x_i)(x_{i+1} - x_i) = 0 \quad (12)$$

Despejando x_{i+1} como nuestra supuesta raiz nos queda:

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f(x_i)}{f'(x_i)} \quad (13)$$

Esto eso conoce como **formula recurrente del metodo Newton-Raphson**.

La interpretacion grafica consiste en ver la funcion (enfocandose en un punto) y su recta tangente, y mediante el triangulo rectangulo q se forma formulamos una ecuacion de la derivada de la funcion, en donde despejando x_{i+1} nos quedaria (13)

Para llegar a la raiz, se aplica este función recursivamente

Este metodo es en realidad un subset del metodo de punto fijo, en donde:

$$g(x_i) = x_i - \frac{f(x_i)}{f'(x_i)} \quad (14)$$

Ventajas

- Alto grado de convergencia
- Metodo rapido y mas usado en la ingenieria

Inconvenientes

- Problemas de convergencia en curvas planas (logaritmicas)
- En funciones complejas, encontrar la derivada puede ser muy dificil.

3.5 Metodo de le secante

Para cuando obtener la derivada se transforma en una tarea tediosa, podemos mediante el teorema del **valor medio** sustituirla por su aproximación (obteniendo un pequeño error)

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i-1}) - f(x_i)}{x_{i-1} - x_i} \quad (15)$$

Reemplazando en Newton-Raphson:

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f(x_i)(x_{i-1} - x_i)}{f(x_{i-1}) - f(x_i)} \quad (16)$$

Usamos 2 puntos de partida, pero como es un metodo abierto, no importa si la raiz no esta entre esos 2 puntos.

La diferencia con el metodo anterior, es que en vez de utilizar la recta tangente utilizamos la secante.

4 Sistemas de ecuaciones lineales

4.1 Presentación del problema

Muchos problemas de la ingeniería en general se resuelven al plantear y resolver un sistema de ecuaciones lineales. En este capítulo vemos **solo 3** métodos (hay muchos más)

4.2 Método de eliminación Gaussiana

Dada una **matriz cuadrada** A , el método consiste en 2 pasos, primero reducir esta matriz a una **triangular superior** mediante operaciones elementales de filas, luego se realiza una **sustitución hacia atrás** (despeje de los valores del vector X)

Nuestro problema consiste en resolver:

$$A\vec{x} = \vec{b} \quad (17)$$

No puedes tener elementos nulos ni muy pequeños en la diagonal principal, por lo que previamente tenemos que hacerla **diagonal principal dominante** mediante operación elemental tipo 3, o $E_{(ab)}$

Despeje de incógnitas:

$$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}x_j}{a_{ii}}$$

La matriz puede estar bien o mal condicionada (lo vemos más adelante)

4.3 Método de Gauss - Seidel

Método derivado de Gauss Jacobi, pero mejorando la velocidad de convergencia. Se basa en el principio del punto fijo.

De cada ecuación despejamos 1 incógnita distinta, quedando ecuaciones de este tipo:

$$x_1 = \frac{b_1 - a_{12}x_2 + a_{13}x_3 + \cdots + a_{1n}x_n}{a_{11}} \quad (18)$$

o

$$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j}{a_{ii}} \quad (19)$$

Donde $j \neq i$

Nota: no puede haber elementos nulos en la diagonal principal y la matriz debe ser diagonal principal dominante.

Luego de obtener estas funciones, aplicamos el procedimiento del **punto fijo** y obtenemos los valores para cada variable (al encontrar un error permitido).

Este metodo produce mucha **Perdida de significancia**

4.4 metodo de la LU

Metodo muy utilizado en la ingenieria. Este metodo coinsiste en reemplazar

$$[A][x] = [b] \quad (20)$$

mediante propiedades algebraicas de matrices por:

$$[LU][x] = [b] \quad (21)$$

Donde L es una matriz triangular **inferior** (donde todos los elementos de la diagonal principal valen 1) y U **superior**.

o reemplazando:

$$[L][y] = [b] \quad (22)$$

Donde:

$$[y] = [U][x] \quad (23)$$

Para obtener las matrices L y U, aplicamos en metodo de eliminación Gaussiana, en donde los elementos de L son los modificadores, y la matriz U es la matriz triangulada por los mismos modificadores.

5 Ajuste de curvas

5.1 Presentacion del problema

En muchas ocasiones en los problemas prácticos de la ingeniería, trabajamos con datos experimentales discretos, es decir que obtenemos, por medición un conjunto de puntos aislados que responden a una ley física específica. Por ende necesitaremos ajustar curvas para interpolar valores entre los medidos para predecir el comportamiento del fenómeno que estamos estudiando. En este capítulo veremos varias formas de hacer esto, desde aproximar una simple línea recta hasta un complejo polinomio trazador, pasando por la interpolación polinomial.

5.2 Regresion lineal por minimos cuadrados

Es buscar una linea recta que pase lo mas cerca posible por todos los puntos, o dicho de otra manera que minimize los errores de aproximacion

$$y = a_0 + a_1x + E \quad (24)$$

Donde a_0 y a_1 son la ordenada al origen y la pendiente respectivamente de la recta, y E es el error entre el modelo y las observaciones

La idea es minimizar la suma de todos los errores de todos los puntos:

$$\sum_{i=1}^n E_i = \sum_{i=1}^n (y_i - a_0 - a_1x_i) \quad (25)$$

Para que no haya ningun problema, se minimiza el cuadrado del error.

$$S_r = \sum E_i^2 \quad (26)$$

Para encontrar las incognitas (terminos a_0 y a_1) derivamos respecto a esas incognitas:

$$\frac{\partial S_r}{\partial a_0} = -2 \sum (y_i - a_0 - a_1x_i) \quad (27)$$

$$\frac{\partial S_r}{\partial a_1} = -2 \sum [(y_i - a_0 - a_1x_i)x_i] \quad (28)$$

Que reescribiendo, formando un sistema de ecuaciones lineales, resolviendo y reordenando nos queda:

$$a_1 = \frac{\sum x_i y_i - \sum x_i \sum y_i / n}{\sum x_i^2 - (\sum x_i)^2 / n} \quad (29)$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1 \bar{x} \quad (30)$$

Este modelo es **lineal**. Pero no todas las curvas son rectas. Sin embargo, si son linealizables, se pueden resolver con este metodo aplicando algunos modelos no lineales. Algunos de estos son:

Modelo exponencial

Estas funciones son de la forma $y = Ae^{Bx}$. Por lo que linearizando:

$$a_0 = \ln A \quad (31)$$

$$a_1 = B \quad (32)$$

Por lo que cargariamos $(x_i, \ln(y_i))$

Modelo potencial

$$Y = Ax^B$$

cargariamos $(\log x_i, \log y_i)$

Y deslinearizamos con:

$$a_0 = \log A \quad (33)$$

$$a_1 = B \quad (34)$$

Modelo de crecimiento

$$y = A \frac{x}{b+x}$$

cargariamos

Y deslinearizamos con:

$$a_0 = \frac{1}{A} \quad (35)$$

$$a_1 = \frac{B}{A} \quad (36)$$

OJO QUE ALGUNAS FORMULAS ESTAN MAL, EDITAR!!!

5.3 Polinomio de Newton

Antes, en la regrsion lineal, formabamos curvas que pasaran cerca de los puntos. Mediante Esta interpolación, crearemos curvas que pasen por los puntos.

5.4 Polinomio de Lagrange

Reformulación del polinomio de Newton para no calcular las diferencias divididas. Este metodo tambien deriva del polinomio de Taylor, obteniendose la siguiente expresión:

$$f_n(x) = \sum_{i=0}^n L_i(x) f(x_i) \quad (37)$$

Donde $L_i(x)$ son polinomios que cumplen con ciertas condiciones:

$$L_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \quad (38)$$

Donde $j \neq i$