Laboratorio No. 2

Resolución Numérica de Ecuaciones no Lineales

Como hemos visto en clase, los métodos numéricos para la resolución de ecuaciones no lineales pueden utilizarse para encontrar puntos en donde la primera derivada de una función f es igual a 0, i.e. encontrar puntos estacionarios. De acuerdo al teorema de Fermat, estos puntos estacionarios son "candidatos" para determinar los extremos locales de una función f. Más que determinar puntos estacionarios de una función unidimensional, es importante mencionar que, estos algoritmos para encontrar raíces son útiles para determinar los step-sizes (o learning rates) óptimos en algoritmos de optimización para el caso multidimensional.

En este laboratorio, deberá agregar a su librería dos algoritmos para resolver una ecuación de la forma:

$$F(x) = 0$$

en donde, F es una función no lineal de una variable real.

Documentación Algoritmos

Código del Back-end

Función: Parsing de Ecuaciones (Strings)

```
# Se buscan sucesiones de letras y se separan por un "*"

letterRegex = r"(?:[a-zA-Z])(?:[a-zA-Z](1,))"

formula = addCharBetweenMatch(formula, letterRegex, "*")

# Se buscan números seguidos por letras y se separan por un "*"

numberRegex = r"(?:[a-9])(?:[a-zA-Z])"

formula = addCharBetweenMatch(formula, numberRegex, "*")

# Se extraen todas las letras únicas presentes en la ecuación

# Estas se consideran "variables" de la ecuación.

variables = lus ("" ("indall(r"[a-zA-Z]", formula)))

# Se reemplaza la constante "e" por "np.exp"

formula = formula.replace("e**", "np.exp")

# Se elimina la constante "e" de las variables

if "e" in variables:

variables.remove("e")

# Se construye el string de formula lambda

# 1. "lambda"

# 2. Todas las variables separadas por comas

# 3. ":"

# 4. La ecuación construida previamente

lambda_str = "lambda " + ",".join(sorted(variables)) + " : " + formula

# Se "parsea" la "lambda_str". El uso del parser "ast" evita la inyección de código malicioso code = ust.parse(lambda_str, mode="eval")

# Se guarda el código evaluado en "f"

f - eval(compile(code, "", mode="eval"))

# Se devuelve la función lambda return f, lambda_str
```

Función: Agregar un Carácter entre las Letras de un Match dado por un Regex

```
def addcharBetweenMatch(string, regex, char):
    """

Agrega un caracter entre las letras de un match dado por un regex. El match es luego re-concatenado con el resto del texto original.

Ejemplo:
    Input : "Maria tiene 10 años"
    Match : "10"
    Char : "0"
    Output: "Maria tiene 100 años"

Parameters
------
regex : str
    Expresión regular definiendo el patrón al que se le hará "match" string : str
    String sobre el que se realizará el procesamiento char : str
    Caracter o caracteres a insertar entre cada letra o elemento del match

Returns
------
string: str
    String procesado con los caracteres adicionados
"""

import re

# Obtiene el primer match del regex en el string
match = re.search(regex, string)
```

```
while match:

# Obtiene las diferentes partes del string
# - strStart: Texto antes del match
# - strMiddle: El match como tal
# - strEnd: Texto luego del match
strStart = string[0:match.span()[0]]
strMiddle = string[match.span()[0]:match.span()[1]]
strEnd = string[match.span()[1]:len(string)]

# Se separa el "middle" en caracteres
strMiddle = lim(strMiddle)

# Se agregan signos de multiplicación entre cada letra
strMiddle = char.join(strMiddle)

# Re-concatena cada parte del string
string = strStart + strMiddle + strEnd

# Vuelve a buscar matches luego del procesamiento
match = ne.search(regex, string)

# Retorna el string una vez ya no encuentra más matches
return string
```

Función: Agregar paréntesis alrededor del segundo match de un REGEX

Función: Diferencias Finitas Centradas 1

Función: Diferencias Finitas Centradas 2

Función: Diferencias Finitas Progresivas

Función: Método de Newton-Raphson

Función: Método de Bisección

```
SolverBiseccion(F, lim_inf, lim_sup, k_max, epsilon):
"""
Parameters
   de dicho intervalo.
intervalo : list
    Tolerancia de error empleada para detener el algoritmo en caso alcance una
df : pandas dataframe
   Dataframe conteniendo un resumen de la aproximación xk y el error en cada iteración "k".
# Se obtiene el límite superior e inferior del intervalo
                    ("El método de bisección divergerá al utilizar este intervalo")
# Se inicializan las iteraciones
# Se inicializa la aproximación de la raíz de la ecuación
```

Código del Front-end

Server Script

```
library(shiny)
library(reticulate)
# Se especifica la versión de python a usar
use_python("~/AppData/Local/Programs/Python/Python39")
# Se define el archivo del que vienen las funciones de Python
source_python("algoritmos.py")
shinyServer(function(input, output) {
       # Cálculo de Ceros
       newtonCalculate = eventReactive(input$nwtSolver, {
             # Se convierten todos los inputs en string a números
in_EcuacionStr = input$ecuacionNew[1]
             in_x0 = as.numeric(input$x0New[1]
             in_MaxIter = as.numeric(input$maxIterNew[1])
in_Epsilon = as.numeric(input$epsilonNew[1])
             # Se <u>convierte</u> la <u>ecuación</u> en string en <u>una función</u> lambda
# "proc Ecuacion" consiste de un objeto con dos <u>elementos</u>. El primero contiene la función lambda
             proc_Ecuacion = parseEquation(in_EcuacionStr)
             in_Ecuacion = proc_Ecuacion[[1]]
             # Se imprime la ecuación convertida a formato de Python print("Método de Newton-Raphson:")
             print(proc_Ecuacion[[2]])
             # Se ejecuta el método de Newton.

# El output de la función consiste de la solución "xk" y la tabla con record de iteraciones

soloutput = SolverNewton(in_Ecuacion, in_X0, in_MaxIter, in_Epsilon)
             # Se retorna la tabla con el record de iteraciones
return(soloutput[[2]])
       biseccionCalculate = eventReactive(input$bisSolver, {
              # Se convierten todos los inputs en string a números
             in_EcuacionStr = input$ecuacionBis[1
             in_lectactorist = inputsectactorists[1]
in_limInf = as.numeric(input$lim_infBis[1])
in_limSup = as.numeric(input$lim_supBis[1])
in_MaxIter = as.numeric(input$maxIterBis[1])
in_Epsilon = as.numeric(input$epsilonBis[1])
```

```
# Se <u>convierte</u> la <u>ecuación</u> en string en <u>una función</u> lambda
# "proc Ecuacion" consiste de un objeto con dos elementos. El primero contiene la función lambda
       proc_Ecuacion = parseEquation(in_EcuacionStr)
in_Ecuacion = proc_Ecuacion[[1]]
       # Se imprime la ecuación convertida a formato de Python print("Método de Bisección:")
        print(proc_Ecuacion[[2]])
       # Se ejecuta el método de Newton.
# El output de la función consiste de la solución "xk" y la tabla con record de <u>iteraciones</u>
soloutput = SolverBiseccion(in_Ecuacion, in_limInf, in_limSup, in_MaxIter, in_Epsilon)
        # Se <u>retorna</u> la tabla con el record de <u>iteraciones</u>
return(soloutput[[2]])
# Diferencias Finitas Centradas 1
diferFinit1Calculate = eventReactive(input$DiferFinCentr1_Solver, {
       # 5e convierten todos los inputs en string a números (menos la ecuación)
in_EcuacionStr = input$ecuacion_Dif1[1]
in_x0 = as.numeric(input$x0_Dif1[1])
in_h = as.numeric(input$h_Dif1[1])
       # Se convierte la ecuación en string en una función lambda
# "proc_Ecuación" consiste de un objeto con dos elementos. El primero contiene la función lambda
proc_Ecuación = parseEquación[EcuaciónStr)
in_Ecuación = proc_Ecuación[[1]]
       # Se imprime la ecuación convertida a formato de Python
print("Diferencia Finita Centrada 1:")
print(proc_Ecuacion[[2]])
       # Se <u>calcula</u> la <u>derivada</u>
df = DiferFinitaCentrada1(in_Ecuacion, in_x0, in_h)
       # Se retorna la tabla de resultados
return(df)
# Diferencias Finitas Centradas 2
diferFinit2Calculate = eventReactive(input%DiferFinCentr2_Solver, {
       # 5e convierten todos los inputs en string a números (menos la ecuación)
in_EcuacionStr = input§ecuacion_Dif2[1]
in_x0 = as.numeric(input§x0_Dif2[1])
in_h = as.numeric(input§h_Dif2[1])
        # Se convierte la ecuación en string en una función lambda

# "proc_Ecuación" consiste de un objeto con dos elementos. El primero contiene la función lambda

proc_Ecuacion = parseEquation(in_EcuacionStr)

in_Ecuacion = proc_Ecuacion[[1]]
        # Se <u>imprime</u> la <u>ecuación convertida</u> a <u>formato</u> de Python
print("Diferencia Finita Centrada 2:")
        print(proc_Ecuacion[[2]])
```

```
# Se convierte la ecuación en string en una función lambda
# "proc_Ecuacion" consiste de un objeto con dos elementos. El primero contiene la función lambda
proc_Ecuacion = parseEquation(in_Ecuacionstr)
in_Ecuacion = proc_Ecuacion[[1]]

# Se imprime la ecuación convertida a formato de Python
print("Diferencia Finita Centrada 2:")
print(proc_Ecuacion[[2]])

# Se calcula la derivada
df = diferFinitaCentrada2(in_Ecuacion, in_x0, in_h)

# Se retorna la tabla de resultados
return(df)

# Diferencias Finitas Progresivas
diferFinit3Calculate = eventReactive(inputiDiferFinProg_Solver, {

# Se convierten todos los inputs en string a números (menos la ecuación)
in_Ecuacionstr = inputiscuacion_Difa[1]
in_x0 = as.numeric(inputix0.Difa[1])
in_h = as.numeric(inputix0.Difa[1])

# Se convierte la ecuación en string en una función lambda
# "proc_Ecuacion" consiste de un objeto con dos elementos. El primero contiene la función lambda
proc_Ecuacion = parseEquation(in_EcuacionStr)
in_Ecuacion = proc_Ecuacion[[1]]

# se imprime la ecuación convertida a formato de Python
print("Diferencia Finita Progresiva:")
print(proc_Ecuacion[[2]))

# se calcula la derivada
df = DiferFinitaProgresiva(in_Ecuacion, in_x0, in_h)

# se retorna la tabla de resultados
return(df)

# Se retorna la tabla de resultados
return(df)
```

UI Script

```
| Tibrary(shiny)
| Tibr
```

Experimentación

Método de Bisección



Método de Newton-Raphson



Conclusiones

Finalmente, aplique los dos algoritmos anteriores para resolver el siguiente problema de optimización convexo:

$$\min_{x \in \mathbb{R}} e^x + x^2$$

¿Qué algoritmo converge más rápidamente? ¿Qué ventajas y desventajas tiene el método de la bisección? ¿Qué ventajas y desventajas tiene el método de Newton-Raphson?

 Luego de realizar las pruebas dadas, se llegó a determinar que el algoritmo que converge más rápido es el método de Newton-Raphson. El método de Newton consiguió alcanzar la precisión buscada luego de apenas 3 iteraciones, mientras que el de Bisección alcanzó la precisión deseada en 13. Además de esto, el método de Bisección tiene la desventaja que requiere que el usuario le proporcione un "intervalo de búsqueda". Esto no es ventajoso, ya que el usuario debe conocer vagamente la ubicación del mínimo para que este método resulte útil. En funciones donde el mínimo no es fácilmente observable, se debe de utilizar un intervalo muy amplio que incluso puede no llegar a contener la solución requerida. El método de Newton no cuenta con esta desventaja, al únicamente requerir de un valor inicial del que partirá la búsqueda.

A pesar de las ventajas de Newton por sobre la Bisección, cabe mencionar que ambos métodos son altamente susceptibles a mínimos locales, ya que estos tienden a converger al primer mínimo local que encuentren. Esta es la razón por la que es tan importante que la función a minimizar consista de una función convexa, porque en este ámbito, cualquier mínimo local encontrado puede llegar a clasificarse como un minimizador global.

Otra desventaja importante que puede llegar a mencionarse para el método de Newton es que el mismo depende de un método adicional de diferenciación. Esto puede no afectar para problemas simples unidimensionales, pero si la función se tratara de un problema multi-dimensional, la capacidad computacional requerida probablemente incrementará ligeramente para el método de Newton a comparación del método de Bisección.