



## MÉTODOS NUMÉRICOS.

### TAREA 14. PSEUDOCÓDIGO PARA OPTIMIZAR FUNCIONES MEDIANTE EL MÉTODO DEL GRADIENTE, UTILIZANDO DIFERENCIAS FINITAS.

Adolfo Hernández Ramírez (427560)

Correo: [a.hernandezramirez3@ugto.mx](mailto:a.hernandezramirez3@ugto.mx).

Licenciatura Ingeniera Química Sustentable. Universidad de Guanajuato. División de Ciencias e Ingenierías. Campus León. Loma del Bosque 103, Lomas del Campestre. León, Gto, México.

---

---

Pseudocódigo.

- 0- INICIO.
- 1- Definir la función a minimizar:

$$F(x,y) = 2xy + 2x - x^2 - 2y^2.$$

- 2- Definir las derivadas parciales de x y y por diferencias finitas.
  - 2.1- Establecer un paso pequeño:  $h = 1e-6$ .
  - 2.2- Definir la derivada parcial de x como una función que retorna:

$$\text{Return } [f(x+h,y) - f(x-h,y)]/(2*h)$$

2.3. Definir de la misma manera la derivada parcial de y.

$$\text{Return } [f(x,y+h) - f(x,y-h)]/(2*h)$$

- 3- Definir la función  $g(h) = f(x_{i+1}, y_{i+1})$ .
  - 3.1- Definimos la  $x_{i+1}$  y  $y_{i+1}$ :

$$\begin{aligned}x_{\text{siguiente}} &= x_{\text{actual}} + dfx(x_{\text{actual}}, y_{\text{actual}}) * h \\y_{\text{siguiente}} &= y_{\text{actual}} + dfy(x_{\text{actual}}, y_{\text{actual}}) * h\end{aligned}$$

3.2- Retornar la función evaluada en los nuevos puntos de x y y.

$$\text{Return } f(x_{\text{siguiente}}, y_{\text{siguiente}})$$

- 4- Definir la derivada de g mediante la aproximación por diferencias finitas centradas.
  - 4.1- Declaramos una delta =  $1e-6$ .
  - 4.2- Retornamos el valor de la derivada.

$$\text{Return } [g(h+\delta) - g(h-\delta)] / (2*\delta)$$

- 5- Declaramos una función para encontrar  $h_{\text{optimo}}$ .
  - 5.1- Declaro  $h_{\text{bajo}} = -1$ ,  $h_{\text{alto}} = 1$ ,  $\text{max\_iter\_bisección} = 50$ ,  $\text{tol\_bisección} = 1e-8$ .
  - 5.2- Defino que las derivadas con ambos valores h son:

$$\begin{aligned}\text{deriv\_bajo} &= \text{derivada\_g}(h_{\text{bajo}}, x_{\text{actual}}, y_{\text{actual}}) \\ \text{deriv\_alto} &= \text{derivada\_g}(h_{\text{alto}}, x_{\text{actual}}, y_{\text{actual}})\end{aligned}$$

5.3- SI  $\text{deriv\_bajo} * \text{deriv\_alto} > 0$  ENTONCES return 0.1.  
FIN SI.

5.4. PARA i = 1 HASTA max\_iter\_biseccion HACER

```
    h_medio = (h_bajo + h_alto) / 2
    deriv_medio = derivada_g(h_medio, x_actual, y_actual)
```

5.4.1- SI |deriv\_medio| < tol\_biseccion ENTONCES break.  
FIN SI.

5.4.2- SI deriv\_bajo \* deriv\_medio < 0 ENTONCES

```
    h_alto = h_medio
    deriv_alto = deriv_medio
```

SINO

```
    h_bajo = h_medio
    deriv_bajo = deriv_medio
```

FIN SI.

5.4.3- FIN PARA.

5.5- Retornar h\_medio.

6- Declarar una función llamada metodo\_gradiente.

6.1- Declarar los valores actuales de x y como:

```
x_actual = x_inicial
y_actual = y_inicial
```

6.2- Imprimir “Metodo del Gradiente” y “Punto inicial”.

6.3- PARA iteracion = 1 HASTA max\_iteraciones HACER.

6.3.1- Calcular el gradiente.

```
derivada_x = dfx(x_actual, y_actual)
derivada_y = dfy(x_actual, y_actual)
```

6.3.2- Encontrar el tamaño de paso óptimo.

h\_optimo = encontrar\_h\_optimo(x\_actual, y\_actual).

6.3.3-Actualizar la posición.

```
x_siguiente = x_actual + derivada_x * h_optimo
y_siguiente = y_actual + derivada_y * h_optimo
```

6.3.4 - Mostrar los resultados para cada iteración.

```
IMPRIMIR "Iteración:", iteracion
IMPRIMIR "Punto actual:", x_actual, y_actual
IMPRIMIR "Gradiente:", derivada_x, derivada_y
IMPRIMIR "h óptimo:", h_optimo
IMPRIMIR "Nuevo punto:", x_siguiente, y_siguiente
```

6.3.5 - Actualizar para la siguiente iteración.

```
x_actual = x_siguiente  
y_actual = y_siguiente
```

6.3.6- FIN PARA:

6.4- IMPRIMIR "Resultado final:", x\_actual, y\_actual.

7- Dentro del Int main.

7.1- Declarar las variables y parámetros del programa.

```
x_inicial = -1.0  
y_inicial = 1.0  
max_iter = 20  
tolerancia = 1e-6
```

7.2- Llamar a la función metodo\_gradiente.

8- FIN.