Jorge Ortiz. Inteligencia Artificial. GitHub: https://github.com/jorgeortizc05/ia2 (https://github.com/jorgeortizc05/ia2)

Boletín de prácticas 1 - GradientDescent-1

Objetivos:

- Familiarizarse con los principales aspectos y etapas del método de descenso por gradiente.
- Conocer y aplicar el método de descenso por gradiente para minimizar funciones sencillas.
- Conocer cómo aplicar el proceso de descenso por gradiente de forma automatizada con soporte de sympy y
 *Jupyter Notebook.

Enunciado:

- Seleccionar una función matemática para realizar el proceso de minimización. Ejecutar al menos 3 pasos del método de descenso por gradiente.
- 2. Diseñar y desarrollar un cuaderno en Jupyter Notebook donde se realicen todos los pasos correspondientes al proceso de minimización de la función a través del método de descenso por gradiente.
- 3. El cuaderno deberá incluir los siguientes puntos:
 - A. Gráfica de la función y los puntos que se obtienen a medida que se ejecutan los pasos de cálculo (hasta k=3).
 - B. Aplicación de las funciones de derivación y evaluación de forma similar a la que se ha detallado en el presente cuaderno.
 - C. Incluir un acápite sobre las funciones cóncavas y los puntos estacionarios (incluir gráficos).
 - D. Emplear las funcionalidades que proveen los paquetes matplotlib y sympy.

Criterios de evaluación:

Los criterios o rúbrica de evaluación del Boletín de Prácticas 1 son los siguientes:

- 1. Adecuada complejidad de la función seleccionada para el proceso de minimización (procurar no usar funciones cóncavas).
- 2. Correcta explicación y detalle de cada paso ejecutado con el método de descenso por gradiente.
- 3. Verificación de la solución encontrada.
- 4. Elementos extra: incluye recta (flecha) con la dirección del gradiente, animaciones, etc.

Prerrequisitos:

A fin de poder realizar esta práctica, deberá contar con los siguientes prerrequisitos:

- 1. Haber leído de forma completa el presente cuaderno.
- 2. Tener instalados los siguientes paquetes en su computador:
 - A. Python 2.7+ (de preferencia 3.6+)
 - B. Sympy (http://www.sympy.org)
 - C. matplotlib (https://matplotlib.org/)

Detalles de la entrega:

El cuaderno de Jupyter Notebook deberá ser cargado en el AVAC con todos los recursos necesarios (imágenes, enlaces, etc.) en un archivo comprimido, dentro de la tarea **Boletín de Prácticas 1: Descenso por gradiente f(x)**. Los detalles de la fecha y hora de entrega se encuentran especificados en el AVAC.

Algunos enlaces de utilidad:

A continuación se presentan algunos enlaces que pueden resultar de utilidad:

- Wiki con algunas funciones básicas de la librería sympy (https://github.com/sympy/sympy/wiki/Quick-examples)
- Un tutorial interactivo con ejemplos de técnicas de <u>optimización (http://www.benfrederickson.com/numerical-optimization/)</u>.

Ejercicio a realizar

Funcion a minimizar

$$\frac{1}{5.3}x^3 - 3x + x^2 - 2.37$$

El valor de punto de partida será $x^{(0)}=5.3$

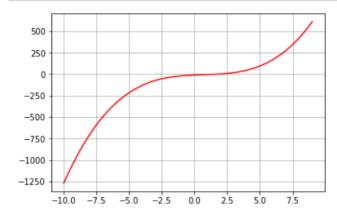
Graficamos la función que se minimizará y el punto de partida:

```
In [69]: import matplotlib.pyplot as pp
import numpy as np

def fx(x):
    return np.power(x,3)-2*np.power(x,2)+6*x-10

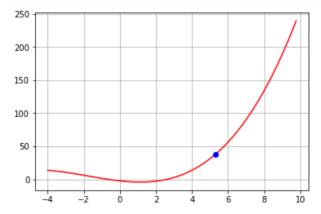
x=np.arange(-10,9.5,0.5)
y=fx(x)

pp.plot(x,y,c='red')
pp.grid(True)
pp.show()
a = 23
```



```
In [70]: def fx2(x2):
    return (1/5.3)*np.power(x2,3)-3*x2+np.power(x2,2)-2.37

    x2=np.arange(-4,10,0.27)
    y2=fx2(x2)
    pp.plot(x2,y2,'r')
    pp.plot(5.3,fx2(5.3),'bo')
    pp.grid(True)
    pp.show()
```



Resolución:

ullet Calculamos la derivada de la función y evaluamos su valor en el punto $x^{(0)}$:

Derivada de la funcion: 0.566037735849057*x**2 + 2*x - 3 Valor en x^{0} : 23.50000000000000

Lo que nos da como resultado lo siguiente:

$$f^{'}(x) = 0.57x^{2} + 2x - 3$$

$$\nabla f(x^{(0)}) = 23.50$$

• A fin de de encontrar el valor de t_0^* requerido para calcular el siguiente punto $x^{(1)}$, calculamos el valor de la siguiente función:

$$\theta(t) = f(x^{(0)}) - t\nabla f(x^{(0)}).$$

$$egin{aligned} heta'(t) &= -
abla f\left(x^{(0)} - t
abla f(x^{(0)})
abla f(x^{(0)}) \end{aligned} \ &= -
abla f\left((5.3) - t
abla f(x^{0})
abla f(x^{(0)}) \end{aligned} \ &= -
abla f\left((5.3) - 23.50 \cdot t\right) 23.50$$

En este punto, sustituimos $(5.3-23.50\cdot t)$ por x en la función a minimizar que derivamos previamente $f^{'}(x)=0.57x^2+2x-3$:

$$=-\left(0.57\cdot(5.3-23.5t)^2+2\cdot(5.3-23.5t)-3
ight)\cdot23.50$$

Aplicamos factoreo a la ecuación y calculamos las raíces:

```
In [72]: # Ingresamos la funcion en sympy y buscamos las raices:
    fp=-((0.57*(5.3-23.5*x)**2+2*(5.3-23.5*x)-3))
    print(fp.expand())

    print("Raices de la ecuacion:" ,solve(fp))

-314.7825*x**2 + 188.987*x - 23.6113
    Raices de la ecuacion: [0.177289454026470, 0.423083819583086]
```

No realizamos la multiplicación por 23.5 ya que luego se igualará a 0, con ello tenemos lo siguiente:

$$= -\left(-314.78x^2 + 188.99x - 23.6113\right) \cdot 23.5$$

Y las raíces de la ecuación representarán 2 posibles valores para t_0^* :

Con ello, calculamos los dos posibles puntos $x^{(1)}$ y determinamos con cuál de los 2 se minimiza de mejor forma la función:

$$x^{(1)} = \left\{ egin{array}{lll} 5.3 - 0.177 \cdot 23.50 &=& \mathbf{1.14} \ 5.3 - 0.423 \cdot 23.50 &=& -\mathbf{4.64} \end{array}
ight.$$

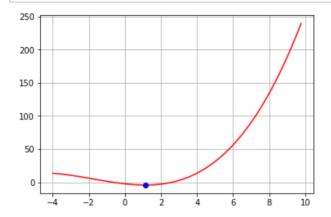
De igual forma, evaluamos la función original con los dos nuevos puntos $x^{(1)}$ y en base a ello determinamos cuál es el que minimiza de mejor manera su valor:

```
In [73]: v1=fx.subs(x,1.14).evalf()
v2=fx.subs(x,-4.64).evalf()
print("Valores con de la funcion: [%d, %d]" % (v1,v2))

Valores con de la funcion: [-4, 14]
```

$$f(x) = \begin{cases} f(1.14) = -4 \\ f(-4.6405) = 14 \end{cases}$$

Con ello, determinamos que la mejor alternativa es la de la segunda raíz para calcular el punto $x^{(1)}=1.14$ y hacemos $k\leftarrow k+1$.



In [66]: x1 = 1.14
 print("Derivada de la funcion: ",r)
 print("Valor en x^(1):",r.subs(x,x1).evalf())

Derivada de la funcion: 0.566037735849057*x**2 + 2*x - 3 Valor en $x^{(1)}$: 0.566037735849057*x**2 + 2.0*x - 3.0

Segunda Interaccion

$$\nabla f(x^{(1)}) = 0.016$$

$$heta(t) = f(x^{(1)}) - t
abla f(x^{(1)}).$$

$$\begin{aligned} \boldsymbol{\theta}'(t) &= -\nabla f\left(\boldsymbol{x}^{(1)} - t\nabla f(\boldsymbol{x}^{(1)}\right) \nabla f(\boldsymbol{x}^{(1)}) \\ &= -\nabla f\left(\left(1.14\right) - t\nabla f(\boldsymbol{x}^{1})\right) \nabla f(\boldsymbol{x}^{(1)}) \\ &= -\nabla f\left(\left(1.14\right) - 0.016 \cdot t\right) 0.016 \end{aligned}$$

_ En este punto, sustituimos $(1.14-0.016\cdot t)$ por x en la función a minimizar que derivamos previamente $f^{'}(x)=0.57x^2+2x-3$:

$$= - \left(0.57 \cdot (1.14 - 0.016t)^2 + 2 \cdot (1.14 - 0.016t) - 3\right) \cdot 0.016$$

Aplicamos factoreo a la ecuación y calculamos las raíces:

In [75]: # Ingresamos la funcion en sympy y buscamos las raices:
fp=-((0.57*(1.14-0.016*x)**2+2*(1.14-0.016*x)-3))
print(fp.expand())

print("Raices de la ecuacion:" ,solve(fp))

-0.00014592*x**2 + 0.0527936*x - 0.0207719999999997 Raices de la ecuacion: [0.393885601377983, 361.404360012657]

No realizamos la multiplicación por 0.016 ya que luego se igualará a 0, con ello tenemos lo siguiente:

$$= -\left(-0.00014x^2 + 0.052x - 0.020\right) \cdot 0.016$$

Y las raíces de la ecuación representarán 2 posibles valores para t_1^* :

Con ello, calculamos los dos posibles puntos $x^{(1)}$ y determinamos con cuál de los 2 se minimiza de mejor forma la función:

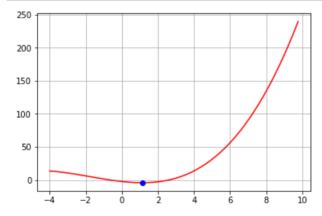
$$x^{(1)} = \left\{ egin{array}{lll} 1.14 - 0.393 \cdot 0.016 &=& \mathbf{1.133} \ 5.3 - 361.40 \cdot 0.016 &=& -\mathbf{4.6424} \end{array}
ight.$$

De igual forma, evaluamos la función original con los dos nuevos puntos $x^{(1)}$ y en base a ello determinamos cuál es el que minimiza de mejor manera su valor:

```
In [57]: v1=fx.subs(x,1.133).evalf()
v2=fx.subs(x,-4.6424).evalf()
print("Valores con de la funcion: [%d, %d]" % (v1,v2))
```

Valores con de la funcion: [-4, 14]

```
In [58]: pp.plot(x2,y2,'r')
    pp.plot(1.133,fx2(1.133),'bo')
    pp.grid(True)
    pp.show()
```



```
In [59]: x2 = 1.133
    print("Derivada de la funcion: ",r)
    print("Valor en x^(1):",r.subs(x,x2).evalf())
```

Derivada de la funcion: 0.566037735849057*x**2 + 2*x - 3 Valor en $x^{(1)}$: -0.00738358490566016

Tercera Interaccion

$$\nabla f(x^{(2)}) = 0.0074$$

$$heta(t) = f(x^{(2)}) - t
abla f(x^{(2)}).$$

$$\begin{array}{l} \theta^{'}(t) = -\nabla f\left(x^{(2)} - t\nabla f(x^{(2)}\right)\nabla f(x^{(2)}) \\ = -\nabla f\left(\left(1.133\right) - t\nabla f(x^{1})\right)\nabla f(x^{(1)}) \\ = -\nabla f\left(\left(1.133\right) - 0.0074 \cdot t\right)0.016 \end{array}$$

_ En este punto, sustituimos $(1.133-0.0074\cdot t)$ por x en la función a minimizar que derivamos previamente $f^{'}(x)=0.57x^2+2x-3$:

$$=-\left(0.57\cdot(1.133-0.0074t)^2+2\cdot(1.133-0.0074t)-3
ight)\cdot0.0074$$

Aplicamos factoreo a la ecuación y calculamos las raíces:

```
In [60]: # Ingresamos la funcion en sympy y buscamos las raices:
    fp=-((0.57*(1.133-0.0074*x)**2+2*(1.133-0.0074*x)-3))
    print(fp.expand())

    print("Raices de la ecuacion:" ,solve(fp))

-3.12132e-5*x**2 + 0.024357988*x + 0.00229727000000002
Raices de la ecuacion: [-0.0943014024259826, 780.468886513853]
```

No realizamos la multiplicación por 0.0074 ya que luego se igualará a 0, con ello tenemos lo siguiente:

$$= -\left(-0.000003121x^2 + 0.02435x - 0.0022\right) \cdot 0.0074$$

Y las raíces de la ecuación representarán 2 posibles valores para t_1^* :

Con ello, calculamos los dos posibles puntos $x^{(1)}$ y determinamos con cuál de los 2 se minimiza de mejor forma la función:

$$x^{(1)} = egin{cases} 1.133 - (-0.094) \cdot 0.0074 &= & \mathbf{1.1336956} \\ 5.3 - 780.47 \cdot 0.0074 &= & -\mathbf{4.642478} \end{cases}$$

De igual forma, evaluamos la función original con los dos nuevos puntos $x^{(1)}$ y en base a ello determinamos cuál es el que minimiza de mejor manera su valor:

```
In [62]: v1=fx.subs(x,1.1336956).evalf()
v2=fx.subs(x,-4.642478).evalf()
print("Valores con de la funcion: [%d, %d]" % (v1,v2))

Valores con de la funcion: [-4, 14]
```



