Construcción de una Red Neuronal en Python

Robles Martínez Karina

Universidad Nacional Autónoma de México Facultad de Ciencias Algoritmos Computacionales

karinarobles@ciencias.unam.mx

29 de Mayo de 2019

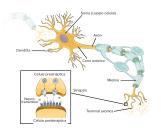
Índice

- Introducción
 - ¿Qué es una red neuronal?
 - Breve historia de redes neuronales
- Construcción de la red neuronal
 - Arquitectura
 - Gradientes de error
 - Comprobación de gradientes
 - Grafica de horas dormidas, horas estudiadas y calificaciones
- Conclusión

¿Qué es una red neuronal?

La conexión entre neuronas tiene lugar gracias a la transmisión de impulsos nerviosos lo cual se llama sinapsis. La sinapsis se establece normalmente entre la parte terminalde un axón y el cuerpo o las dendritas de otra neurona.

La estructura sináptica esta formada por la membrana presináptica, la hedidura sináptica y la membrana postsináptica. [1]



(UNAM)

¿Qué es una red neuronal?

Cada botón sináptico tiene depositos de neurotransmisoresque que son los encargados de pasar información de una neurona a otra, algunos de ellos son acetilcolina, dopamina, glutamato y glicina.

Una red neuronal biológica esta conformada por una serie de neuronas conectadas realizando el proceso de sinapsis nerviosa, pero si alguna de estas neuronas no se encuentra conectada, entonces la transmisión de información por medio del impuso nervioso no se puede llevar a cabo.

¿Qué es una red neuronal?

Una red neuronal artificial (ANN) es un algoritmo que imita el funcionamiento de una red neuronal biológica en donde se requiere tener una señal de entrada y transformarla en una salida y así introducir una respuesta.

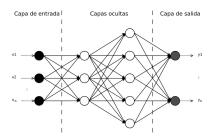


Figura: Red neuronal

Breve historia de redes neuronales



1936 - Alan Turing.

Fue el primero en estudiar el cerebro como una forma de ver el mundo de la computación. Sin embargo, los primeros teóricos que concibieron los fundamentos de la computación neuronal fieron Warren McCulloch, un neurofisiólogo, y Walter Pitts, un matemático, quienes, en 1943, lanzaron una teoria acerca de la forma de trabajar de las neuronas (Un Cálculo Lógico de la Immiente Idea de la Actividad Nerviosa. Boletin de Matemática Biofísica 5: 115-133). Ellos modelaron una red neuronal simple mediante circuitos eléctricos presentados proposas en consensas en consensas en personal simple mediante circuitos eléctricos.



1949 - Donald Hebb.



CONFERENCIA DE DARTMOUTH 1956

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy import optimize
\# X = (horas dormidas, horas estudiadas), y = calificacion
X = np.array(([2,5], [9,1], [6,10]), dtype=float)
Y = np.array(([70], [50], [90]), dtype=float)
Χ
array([[ 2., 5.],
       [9., 1.],
       [ 6., 10.]])
Υ
array([[70.],
       [50.],
       [90.11)
```

```
class Neural Network(object):
   def init (self):
       self.NumNeuronasInput = 2 #numero de neuronas de la capa de entrada
       self.NumNeuronasOutput = 1#numero de neuronas de la capa de salida
       self.NumNeuronasHidden = 3 #numero de neuronas de la capa oculta
#PESOS
#Vamos a definir los pesos de manera aleatoria con random y con rand:nos genera un
#pesos W1 sera los que estan entre la capa de entrada y la capa oculta
       self.W1 = np.random.rand(self.NumNeuronasInput. self.NumNeuronasHidden)
#pesos W2 seran los que estan entre la capa hidden y la de salida
       self.W2 = np.random.rand(self.NumNeuronasHidden, self.NumNeuronasOutput)
#X es la matriz de entrada
#W es la matriz de pesos
#7 sera el resultado de actividad neuronal
```

Figura: Código

```
def avanzar (self,X):
    self.z2 = np.dot(X, self.W1) #suma ponderada de XW1
    self.a2 = self.sigmoid(self.z2) #activacion de las neuronas de la capa 2
    self.z3 = np.dot(self.a2, self.W2) #resultado del todo este algoritmo va a
    yS = self.sigmoid(self.z3)
    return yS

def sigmoid(self,z):
#aplicar la activacion de la funcion sigmoide a un vector, escalar o matriz
    return 1/(1+np.exp(-z))
```

Figura: Código

```
testInput = np.arange(-6,6,0.01)
plt.plot(testInput, sigmoid(testInput), linewidth= 2)
[<matplotlib.lines.Line2D at 0x7f4f51a00f28>]
1.0
0.8
0.6
0.4
0.2
0.0
sigmoid(6)
```

Gradientes de error

El algoritmo nos avienta resultados de manera aleatoria sin ningún proceso de aprendizaje, por lo que tenemos que investigar el ERROR que hay en este algoritmo en base a un resultado que nosotros ya tengamos (por ejemplo dormir 2 hrs, estudiar 5 hrs y sacar 7)

El calculo de este ERROR es el resultado deseado (Y) - el resultado obtenido del algoritmo (yS)

$$ERROR = ((Y - yS)^2) * \frac{1}{2}$$

Gradientes de error

COSTO = J, para no tener un problema multidimensional se minimizara este costo de manera tal que el algoritmo aprenda a modificarlo para que este sea mínimo.

Se utiliza la DERIVACIÓN PARCIAL para aquellas situaciones en las que sea más de un costo y la DERIVACIÓN NORMAL para aquellas situaciones en donde sea un solo costo.

Es necesario minimizar el costo del error provocado por los pesos, para esto es necesario corregirlos por el descenso del grandiente entonces es necesario derivar el costo con respecto al peso dC/dW

Gradientes de error

$$\begin{array}{l} \frac{\partial J}{\partial \dot{W}^2} = -(Y-yS)yS'\\ \frac{\partial J}{\partial \dot{W}^2} = -(Y-yS)F'(Z)Z'(W)\\ F'(Z) = \frac{e^{-z}}{(1+(e^{-z}))^2}\\ Z'(W) = A; \text{ valores de activacion}\\ Z^3 = A^2W^2\\ \text{En el algoritmo queda}:\\ \frac{\partial J}{\partial \dot{W}^2} = (a^2)^T\delta^3 \end{array}$$

 $\delta^{3} = -(Y - yS)F'(z^{3})$

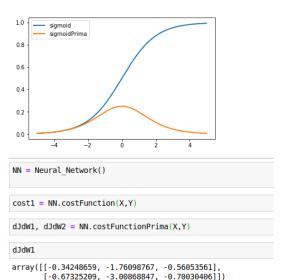
$$G^{\circ} = -(Y - yS)F^{\circ}(Z^{\circ})$$

Corregimos de la capa oculta a la capa imput :

$$\frac{\partial J}{\partial \dot{W}^1} = X^T \delta^2$$
$$\delta^2 = \delta^3 (W^2)^T F'(z^2)$$

delta3 * costos obtenidos de LA CAPA 2 Y LA CAPA DE SALIDA * LA FUNCIÓN sigmoidePrima evaluada con los valores de la suma ponderada de la capa 2

Gradientes de error



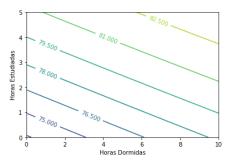
Grafica de horas dormidas, horas estudiadas y calificaciones

```
allOutputs = NN.avanzar(allInputs)

#GRAFICA DE contornos:
yy = np.dot(hrsEstudiadas.reshape(100,1), np.ones((1,100)))
xx = np.dot(hrsDormidas.reshape(100,1), np.ones((1,100))).T

CS = plt.contour(xx,yy,100*allOutputs.reshape(100, 100))
plt.clabel(CS, inline=1, fontsize=10)
plt.xlabel('Horas Dormidas')
plt.ylabel('Horas Estudiadas')
```

Text(0, 0.5, 'Horas Estudiadas')



Conclusión

Las redes de neuronas artificiales son un paradigma de aprendizaje y procesamiento automático inspirado en la forma en que funciona el sistema nervioso.

Es un sistema de interconexión de neuronas que colaboran entre sí para producir un estímulo de salida.

References

[1]Saladin, Kenneth S. Anatom ´ıa y fisiolog ´ıa: la unidad entre forma yfunci ´on (6a. McGraw Hill M ´exico, 2013.

[2] Club de tecnología, Python: ¿Cómo construir una red neuronal simple?,en: http://www.clubdetecnologia.net/blog/2017/python-comoconstruir-una-red-neuronal-simple/.

[3] Robert Hecht Nielson, Neural Network Primer, Part I, Feb.1989

The End