



# Universidad Autónoma del Estado de Mexíco

## Ingenieria en Computación

Materia: Redes Neuronales Red Neuronal Feed Forward

Axel Valenzuela Juárez Profesor: Dr. Asdrúbal López Chau 12 de Noviembre del 2019

#### 1. Introducción a Red Neuronal Feed Forward

#### 1.1. Red Neuronal Feed Forward

Pueden clasificarse en distintas categorías.

En las redes feedforward se empieza con un vector de entradas el cual es equivalente en magnitud al número de neuronas de la primera capa de la red, las cuales procesan dicho vector elemento por elemento en paralelo.

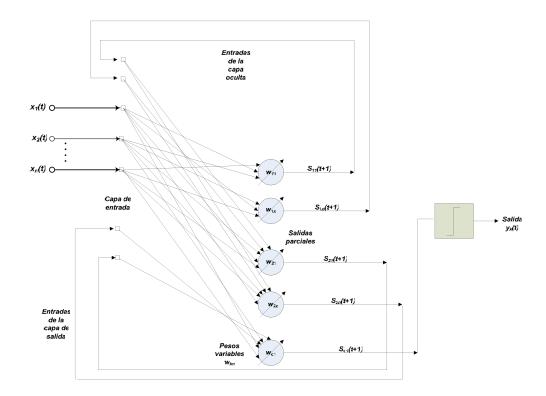


Figura 1: Red Feedforward.

La información, modificada por los factores multiplicativos de los pesos en cada neurona, es transmitida hacia delante por la red pasando por las capas ocultas para finalmente ser procesada por la capa de salida. Es por eso que este tipo de redes reciben su nombre. feedforward son las más sencillas en cuanto a implementación y simulación, pero su desempenio es bueno para aplicaciones en los que no se requiera que la red retenga información de eventos pasados como ayuda para evaluar eventos futuros. en la Fig:1

#### 1.2. Desarrollo

El desarrollo puede ser fácil de entender, es una red multicapa la cual queremos ocupar en múltiples casos, por lo cual se tiene que comprender el funcionamiento de una neurona anteriormente visto en otras prácticas. Se debe identificar la estructura de una red multicapa la cual está compuesta por una capa de entrada, una o múltiples capas ocultas y una capa de salida. En cada una de ellas se deberá sacar el resultado de la red con la siguiente ecuación:  $Y = f(w^t(x))$ 

Se puede comenzar partiendo del codigo visto en clase de como hacer una red neuronal fija.

En este caso la primer modificación sera pedir al usuario los requisitos de la practica, siendo ,Número de entradas (valor entero) ,Número de capas ocultas (valor entero) ,Número de neuronas en cada capa oculta (lista de valores enteros) ,Número de salidas (valor entero).

Se crea un ciclo for el cual ayudara a crear las multiples capas que sean necesarias, se le agrego un mas 2 por la capa de entrada y salida, se usaron 3 if para determinar en que capa se encontrara el algoritmo, en la linea 25 se puede observar que se crea una matriz con números aleatorios para las entradas, posteriormente se le agregara un 1 a la matriz.

```
7 print ("Ingrese numero de entradas")
 8 nentradas=int(input())
                          capas ocultas")
9 print ("Ingrese numero
10 ncapocultas=int(input())
11 print ("Ingrese numero de neuronas en cada capa oculta")
12 nneuronasco=int(input())
13 print ("Ingrese numero de salidas")
14 nsalidas=int(input())
16 def funcAct(x):
      return 1/(1+np.exp(-x))
18
20 import numpy as np
21 #arr = 5*np.random.random([1,nentradas])
23 for j in range(0,ncapocultas+2): #ciclo para crear las neuronas necesarias
25
          arr = 5*np.random.random([1,nentradas])#se crea una matriz de numeros
26
27
          x ext=np.append(1,arr)#se le añade un 1
          WI = 2.1*np.random.random([nneuronasco,nentradas+1])#se crea matriz w
29
          print(W1) # se imprime para comprobar su funcionamiento
30
                            andint (
          f=funcAct(np.dot(Wl,x_ext))#se elabora la matriz transpuesta
          fl = np.append(1,f)#se añade un l a la matriz transpuesta
```

Figura 2: Previsualización de Codigo.

Se creara la matriz w en la linea 28, despues se calculara la matriz transpuesta entre w y los datos de entrada asi como se le pasara los datos para ser calculados en la funcion funcAct, como se puede observar en la Fig: 2

Obtendremos el resultado y se agregara un 1 a la matriz para ser ocupado posteriormente.

```
f=funcAct(np.dot(Wl,x_ext))#se elabora la matriz transpuesta
f1 = np.append(1,f)#se añade un 1 a la matriz transpuesta
fy=fl#auxiliar

if j>0 and j==ncapocultas:#en caso de que no sea la primer iteracion
p=fy.shape #numero de filas o neuronas de la anterior iteracion
Wo=np.random.rand(nentradas+l,p[0])#creacion de w
print(Wo)
f=funcAct(np.dot(Wo,fy))#calculo de transpuesta
fq=np.append(1,f)
```

Figura 3: Codigo correspondiente a capa oculta.

El algoritmo pasara al caso de las capas ocultas, en esta parte del código que comienza desde la l\tilde{A}nea 34 se realizaran los c\tilde{a}lculos dependiendo el n\tilde{u}mero de capas ocultas dado.

El algoritmo funciona muy parecido a la primer parte, solo que en este caso se tiene que tener presente los resultados de las neuronas anteriores para ello me apoye de la variable fy obteniendo el número de filas o neuronas, a partir de ese punto el procedimiento se repite, se creara una matriz w con números aleatorios y después se calculara la matriz transpuesta para ser pasada por la función funcAct, como se puede observar en la Fig: 3

```
8 nentradas=int(input())
 9 print ("Ingrese
                                capas ocultas")
10 ncapocultas=int(input())
11 print ("Ingrese numero de neuronas en cada capa oculta")
12 nneuronasco=int(input())
13 print ("Ingrese numero de salidas")
14 nsalidas=int(input())
16 def funcAct(x):
       return 1/(1+np.exp(-x))
18
20 import numpy as np
21 #arr = 5*np.random.random([1,nentradas])
23 for j in range(0,ncapocultas+2): #ciclo para crear las neuronas necesarias
             arr = 5*np.random.random([1,nentradas])#se crea una matriz de numeros aleato
             x_ext=np.append(1,arr)#se le añade un 1
            wl = 2.1*np.random.random([nneuronasco,nentradas+1])#se crea matriz w print(wl) # se imprime para comprobar su funcionamiento #wI = np.random.randint(1,4,[2,3])
28
30
31
             f=funcAct(np.dot(W1,x_ext))#se elabora la matriz transpuesta
32
33
             f1 = np.append(1,f)#se añade un 1 a la matriz transpuesta
             fv=f1#aux
        if j>0 and j==ncapocultas:#en caso de que no sea la primer iteracion
p=fy.shape #numero de filas o neuronas de la anterior iteracion
34
35
36
             Wo=np.random.rand(nentradas+1,p[0])#creacion de w
             print(Wo)
f=funcAct(np.dot(Wo,fy))#calculo de transpuesta
37
38
39
             fq=np.append(1,f)
40
        if j==ncapocultas+1:#en caso de ser la ultima iteracion
                              mero de filas o neuronas de la anterior iteracion
             h=fq.shape#num
             Wf=np.random.randn(nsalidas+1,h[0])#creacion de w
y= funcAct(np.dot(Wf,fq))#calculo del resultado
print("Resultado final",y)#impresion final
42
43
44
```

Figura 4: Codigo completo.

Para finalizar el código pasa a la sección de la capa de salida, para ello es nuevamente necesario apoyarse de una variable en este caso fq para saber la cantidad de neuronas en la anterior iteración, después de eso el algoritmo será el mismo , se calculara la matriz transpuesta y se pasara a la función funcAct para obtener el resultado final, el cual se imprimirá en la variable Y, como se puede observaren la Fig: 4

#### 2. Pruebas Desarrolladas

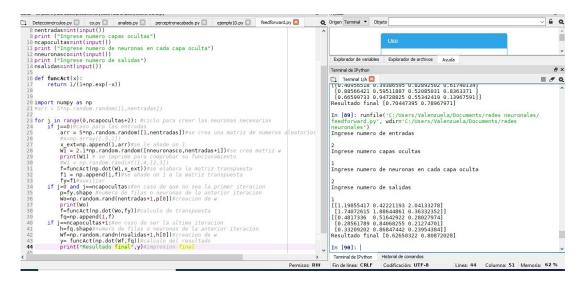


Figura 5: Prueba 1.

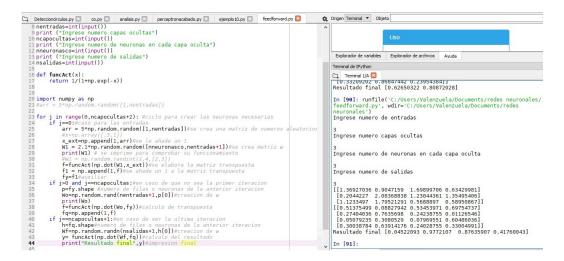


Figura 6: Prueba 2.

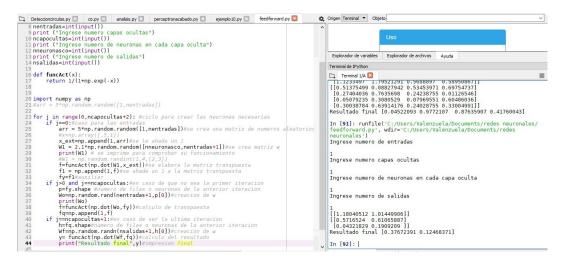


Figura 7: Prueba 3.

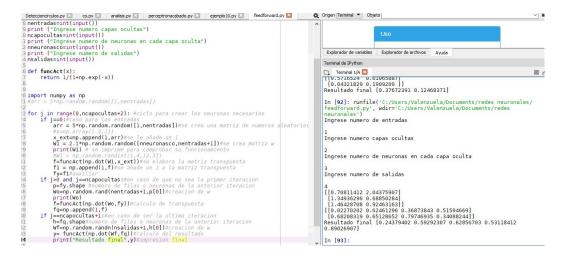


Figura 8: Prueba 4.

```
Cl Deteconorados.py Cl co.py Cl analss.py Deceptonacabado.py Cl ejemplo10.py Cl feedforward.py Cl Clipton Terminal Dobjeto.

8 nentradas=int(input())
9 print ("Ingrese numero capas ocultas")
10 ncapocultas=int(input())
11 print ("Ingrese numero de neuronas en cada capa oculta")
12 print ("Ingrese numero de salidas")
14 nsalidas=int(input())
15
Terminal de TDublos.
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                            ē×
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                            Terminal de IPython
           19
20 import numpy as np
21 #arr = 5*np.random.random([1,nentradas])
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                            In [93]: runfile('C:/Users/Valenzuela/Documents/redes neuronales/
feedforward.py', wdir='C:/Users/Valenzuela/Documents/redes
neuronales')
Ingrese numero de entradas
                        for j in range(0,ncapocultas+2): #ciclo para crear las neuronas necesarias
if j==0:#caso para las entrador
                                                            ==0:#caso para las entradas
arr = 5*np.random.random([1,nentradas])#se crea una matriz de no
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                               Ingrese numero capas ocultas
                                                       print(W1) # se imprime para comprobar su funcionamiento #W1 = np. random.randint(1,4,12,3)]
f=funcAct(np.dot(W1,x_ext))#se elabora la matriz transpuesta f) = np. append(1,f) mae ahade un la la matriz transpuesta fy=flasuziliar poultas:#en caso de que no sea la primer iteracion poultas proposed proposed for a su primer iteracion de valua función and (nentradas+1,p[e])#creacion de valua función print(W0)
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                               2
Ingrese numero de neuronas en cada capa oculta
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                               Ingrese numero de salidas
                                                         Ween, random.rand(nentradas+1,p[0])#cremiler we print(Wo) f=funcAct(np.dot(Wo,fy))#calculo de transpuesta fqenp.append(1,f) ==ncapocultas+1:#en caso de ser la ultima iteracion h=fq.shape#numero de filas o neuronas de la anterior iteracion WF=np.random.randon(nsalidas+1,h[0])#creacion de wy = funcAct(np.dot(Wf-np).random.randon(nsalidas+1,h[0])#creacion de wy = funcAct(np.dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).dot(Wf-np).
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                            2
[0.01708209 2.00703966 1.0059718 ]
[0.40345164 1.4501290 1.4266459]]
[0.31064151 0.75349519 0.2433955]
[0.18423029 0.1041616 0.73341848]
[0.25095269 0.4447568 0.57339242]]
Resultado final [0.18476094 0.364160
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                     83 0 298115731
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                  Permisos: RW Fin de línea: CRLF Codificación: UTF-8 Línea: 44 Columna: 51 Memoria: 60 %
```

Figura 9: Prueba 5.

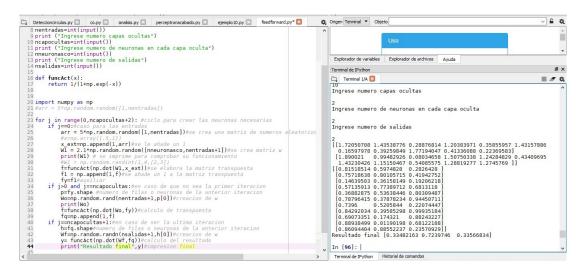


Figura 10: Prueba 6.

#### 3. Conclusion

En conclusion el algoritmo de Feed Forward demuestra el potencial que tienen las redes multicapa, logrando analizar multiples clases y dando solucion a gran mayoria de ploblemas, Feed Forward es facil de programar e implementar.

Es de gran utilidad conocer el funcionamiento de este algoritmo ya que un ingeniero debe saber como funcionan las cosas para poder ser capaz de innovar y crear cosas nuevas.

### 4. Referencias

López, J. P. (2014). RED NEURONAL FEEDFORWARD. Sanfandila, Qro<br/>: Técnica No. 406.

Ortega, J. M. (2018). APLICACIÓN DE UNA RED NEURONAL . Creative Commons Atribución-NoComercial-Compartir<br/>Igual 3.0 Internacional.