## Backpropagation en Perceptrones Multicapa

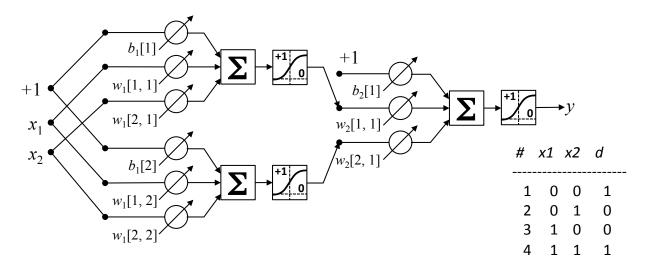
## Juan David Velásquez Henao

jdvelasq@unal.edu.co

Universidad Nacional de Colombia, Sede Medellín Facultad de Minas Medellín, Colombia

Haga clic aquí para acceder al repositorio online.

Se desean estimar los pesos sinápticos óptimos de un perceptrón multicapa (MLP) que reproduzca los resultados de la función binaria presentada en la tabla. El MLP es el siguiente:



PESOS SINÁPTICOS INICIALES:

$$b_1 = \begin{bmatrix} -0.5 \\ -0.2 \end{bmatrix}, \quad w_1 = \begin{bmatrix} -0.4 & -0.1 \\ -0.3 & +0.1 \end{bmatrix}$$
  
 $b_2 = +0.2, \qquad w_2 = \begin{bmatrix} +0.3 \\ +0.4 \end{bmatrix}$ 

PROPAGACIÓN DE LA SEÑAL (HACIA DELANTE):

Para la capa oculta:

$$a_1[h] = b_1[h] + \sum_i w_1[i,h] x_i, \quad z_1[h] = \sigma(a_1[h])$$

Para la capa de salida:

$$a_2[o] = b_2[o] + \sum_h w_2[h,o] z_1[h], \ z_2[o] = \sigma(a_2[o])$$

PROPAGACIÓN DEL ERROR HACIA ATRÁS (BACKPROPAGATION) Y CÁLCULO DEL GRADIENTE:

Capa de salida.

$$e_2[0] = d - z_2[o]$$
  
 $z_2[o]' = z_2[o] * (1 - z_2[o])$ 

$$\begin{split} \delta_{2}[o] &= e_{2}[0] * z_{2}[o]' \\ g. \, b_{2}[o] &= \frac{\partial}{\partial b_{2}[o]} E_{p} = -\delta_{2}[o] \\ g. \, w_{2}[h, o] &= \frac{\partial}{\partial w_{2}[h, o]} E_{p} = -\delta_{2}[o] \cdot z_{1}[h] \end{split}$$

Capa oculta.

$$\begin{split} e_1[h] &= \sum_o \delta_2[o] \cdot w_2[h,o] \\ z_1[h]' &= z_1[h] * (1 - z_1[h]), \qquad \delta_1[h] = -z_1[h]' \cdot e_1[h] \\ g. \, b_1[h] &= \frac{\partial}{\partial b_1[h]} E_p = -\delta_1[h] \\ g. \, w_1[i,h] &= \frac{\partial}{\partial w_1[i,h]} E_p = -\delta_1[h] \cdot x_i \end{split}$$

Para la optimización use  $\lambda = 1.0$ .

## **CALCULOS**

1. Propague la señal de la capa de entrada a la capa de salida.

#	$x_1$	$x_2$	d	$a_1[1]  z_1[1]$	$a_1[2]  z_1[2]$	$a_2[1]  z_2[1]$
1	0	0	1	-0.5000	-0.2000 0.4502	0.6209
2	0	1	0	-0.8000 0.3100	0.4750	0.4830 0.6185
3	1	0	0	-0.9000 0.2891	-0.3000 0.4256	0.6123
4	1	1	1	-1.2000 0.2315	-0.2000 0.4502	0.4495 0.6105

$$MSE = \frac{1}{2} \sum (d - z_2[1])^2 = 0.5264$$

2. Calcule el gradiente de los pesos sinápticos que llegan a la neurona de salida.

#	$e_{2}[1]$	$z_2[1]'$	$\delta_2[1]$	$g.b_2[1]$	$g.w_2[1,1]$	$g.w_2[2,1]$
1		0.2354	0.0892	-0.0892	-0.0337	
2 -	-0.6185	0.2360	-0.1460		0.0453	
3 -	-0.6123		-0.1454	0.1454		0.0619
4	0.3895	0.2378		-0.0926	-0.0214	-0.0417
Corrección neta =>				0.1096	0.0322	0.0494

3. Calcule el gradiente de los pesos sinápticos que llegan a la <u>primera</u> neurona de la capa oculta.

#	$e_1[1]$	$z_1[1]'$	$\delta_1[1]$	$g.b_1[1]$	$g.w_1[1,\!1]$	$g.w_1[2,1]$
1	0.0268		0.0063	-0.0063	0.0000	
2	-0.0438	0.2139		0.0094		0.0094
3		0.2055	-0.0090	0.0090		0.0000
4	0.0278	0.1779	0.0049		-0.0049	
Corrección neta =>				0.0072	0.0041	0.0045

4. Calcule el gradiente de los pesos sinápticos que llegan a la <u>segunda</u> neurona de la capa oculta.

# 
$$e_1[2]$$
  $z_1[2]'$   $\delta_1[2]$   $g.b_1[2]$   $g.w_1[1,2]$   $g.w_1[2,2]$ 

1 \_\_\_\_\_ 0.2475 0.0088 \_\_\_\_ 0.0000 \_\_\_
2 -0.0584 0.2494 \_\_\_\_ 0.0146 0.0000 0.0146
3 -0.0582 0.2445 -0.0142 0.0142 \_\_\_\_
4 0.0370 \_\_\_\_ 0.0092 -0.0092 -0.0092 -0.0092

Corrección neta => 0.0108 0.0050 0.0054

5. Calcule los nuevos pesos sinápticos.

$$\begin{split} b_1 &= \begin{bmatrix} -0.5 \\ -0.2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} +0.0072 \\ +0.0108 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -5.0072 \\ -2.0108 \end{bmatrix} \\ w_1 &= \begin{bmatrix} -0.4 & -0.1 \\ -0.3 & +0.1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} +0.0041 & +0.0050 \\ +0.0045 & +0.0054 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} -0.4041 & -0.1050 \\ -0.3045 & +0.0946 \end{bmatrix} \\ b_2 &= +0.2 - 0.1096 = 0.0904 \\ w_2 &= \begin{bmatrix} +0.3 \\ +0.4 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} +0.0322 \\ +0.0494 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} +0.2678 \\ +0.3506 \end{bmatrix} \end{split}$$

6. Se propaga nuevamente la señal de la capa de entrada a la capa de salida y se calcula el error.

MSE = 
$$0.5 * \sum (d - z_2[1])^2 = 1.0257$$