

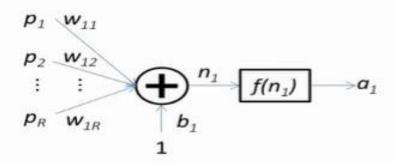




U

Neurona Artificial





$$n_1 = p_1 w_{11} + \dots + p_R w_{1R} + b_1$$

$$n_1 = \mathbf{w}_1^T \mathbf{p} + b_1$$

$$a_1 = f(\mathbf{w}_1^T \mathbf{p} + b_1)$$

$$p_j$$
, entradas o patrones w_{ij} , pesos sinápticos b_i , polarización n_i , entrada neta a_i , salida (axon)

f, función de activación

$$\mathbf{w}_1 = \begin{bmatrix} w_{11} \\ w_{12} \\ \vdots \\ w_{1R} \end{bmatrix} \quad \mathbf{p} = \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ \vdots \\ p_R \end{bmatrix}$$



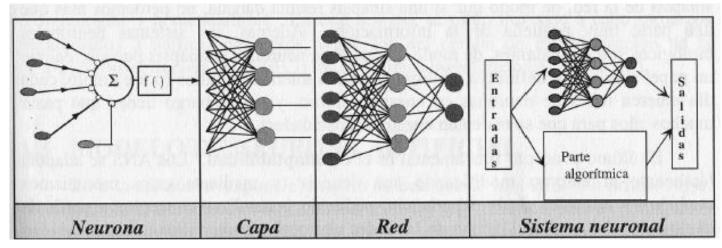


El elemento basico de un sistema neuronal biologico es la neurona. Un sistema neuronal biologico esta compuesto por millones de neuronas organizadas en capas. En la emulacion de dicho sistema neuronal biologico, por medio de un sistema neuronal articial, se puede establecer una estructura jerarquica similar a la existente en el cerebro. El elemento esencial sera la neurona articial, la cual se organizara en capas.

Varias capas constituiran una red neuronal. Finalmente una red neuronal junto con los interfaces de entrada y salida constituira el sistema global de proceso







- Un conjunto de entradas x_j y unos pesos sinápticos w_{ij} , con $j=1,\ldots,n$
- Una regla de propagación h_i definida a partir del conjunto de entradas y los pesos sinápticos. Es decir:

$$h_i(x_1,\ldots,x_n,w_{i_1},\ldots,w_{i_n})$$

La regla de propagación más comunmente utilizada consiste en combinar linealmente las entradas y los pesos sinápticos, obteniéndose:

$$h_i(x_1, \ldots, x_n, w_{i_1}, \ldots, w_{i_n}) = \sum_{i=1}^n w_{ij} x_j$$

Sistema Neuronal Artificial



Suele ser habitual añadir al conjunto de pesos de la neurona un parámetro adicional θ_i , que se denomina umbral, el cual se acostumbra a restar al potencial pos-sináptico. Es decir:

$$h_i(x_1, \dots, x_n, w_{i_1}, \dots, w_{i_n}) = \sum_{i=1}^n w_{ij} x_j - \theta_i$$

Si hacemos que los índices i y j comiencen en 0, y denotamos por $w_{i0} = \theta_i$ y $x_0 = -1$, podemos expresar la regla de propagación como:

$$h_i(x_1, \dots, x_n, w_{i_1}, \dots, w_{i_n}) = \sum_{j=0}^n w_{ij} x_j = \sum_{i=1}^n w_{ij} x_j - \theta_i$$





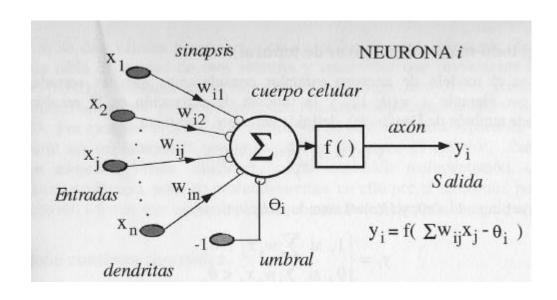
• Una función de activación, la cual representa simultáneamente la salida de la neurona y su estado de activación. Si denotamos por y_i dicha función de activación, se tiene $y_i = f_i(h_i) = f_i(\sum_{j=0}^n w_{ij}x_j)$

La Figura 2 muestra el modelo de neurona artificial estándar descrito previamente.

Algunos ejemplos de funciones de activación son los siguientes:

(i) Neuronas todo-nada

En este tipo de neuronas todo-nada, también llamadas dispositivos de





umbral, la función $f_i(\sum_{j=1}^n w_{ij}x_j - \theta_i)$ es una función escalonada. En tal caso, se tiene:

$$y_i = \begin{cases} 1 & \text{si } \sum_{j=1}^n w_{ij} x_j \ge \theta_i \\ 0 & \text{si } \sum_{j=1}^n w_{ij} x_j < \theta_i \end{cases}$$

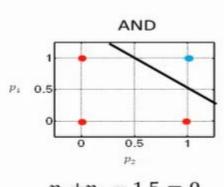


Perceptron: Separabilidad Lineal

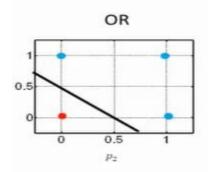


Diseñe una red neuronal perceptron para que realice la función a) AND b) OR y c) XOR.

p ₁	p ₂	AND	OR	XOR
0	0	0	0	0
0	1	0	1	1
1	0	0	1	1
1	1	1	1	0







$$p_1 + p_2 - 0.5 = 0$$

CALCULOS

El calculo que se lleva acabo dentro de una neurona artificial sigue algunos pasos que son importantes tener en cuenta

Paso 1

el calculo de entradas y pesos se realiza por medio de un producto de variable P y w

> P W

Paso 2

EL calculo entre el producto de entradas, pesos y polarizacion se lleva acabo por medio de una sumatoria

$$n = (P^*w)+b$$

paso 3

La funsion de salida permite dar la respuesta obtenida de acuerdo a los calculos proporcionados en el paso 2

paso 4

En la busqueda de los valores de pesos y polarizacion la neurona recalculara los procesos vistos en anteriores pasos 1, 2 y 3



FIN DE GRABACIÓN