



Deep Learning

Perceptrones actualmente no se utilizan

ejecuta la funcion umbral, si supera lo esperado da como resultado 1 sino lo supera, da 0

pesos psinacticos

nos inventamos una neuroma que siempre va a ser 1 y la vamos a multiplicar por b (esta es inventada)

en total la neurona de lsalida recibe sumatorio de las $X_i W_i + b$

si el resultado es menor que 0, de como resultado 0, y al contrario dará 1

a super k es 0 si es un gato y 1 si no lo es

google tenia 10 millones de fotos \Rightarrow a super k 10 millones

b es el sesgo

explicacion:

premisas

$$b = w_0 \text{ and } x_0 = +1.$$

si me equivoco mucho, tendré que cambiar mucho,

$$(a^k - \Phi_{b,w}(x^k))$$

Si me he equivocado mucho, tengo yo mucha culpa
pero si no tengo peso, no es mi culpa el que no salga el resultado esperado

$$x_i^k$$

$$\Delta w_i = (a^k - \Phi_{b,w}(x^k)) x_i^k$$

salida deseada menos salida producida por valor de (X cuadrado de i)

Feedforward Networks I

tiene una o varias capas intermedias

cada una de las neuronas las vamos a poner un sesgo

las capas intermedias no tienen porque tener el mismo numero de neuronas

solo tiene conexiones hacia las capas de delante, ni a si mismas ni hacia atrás

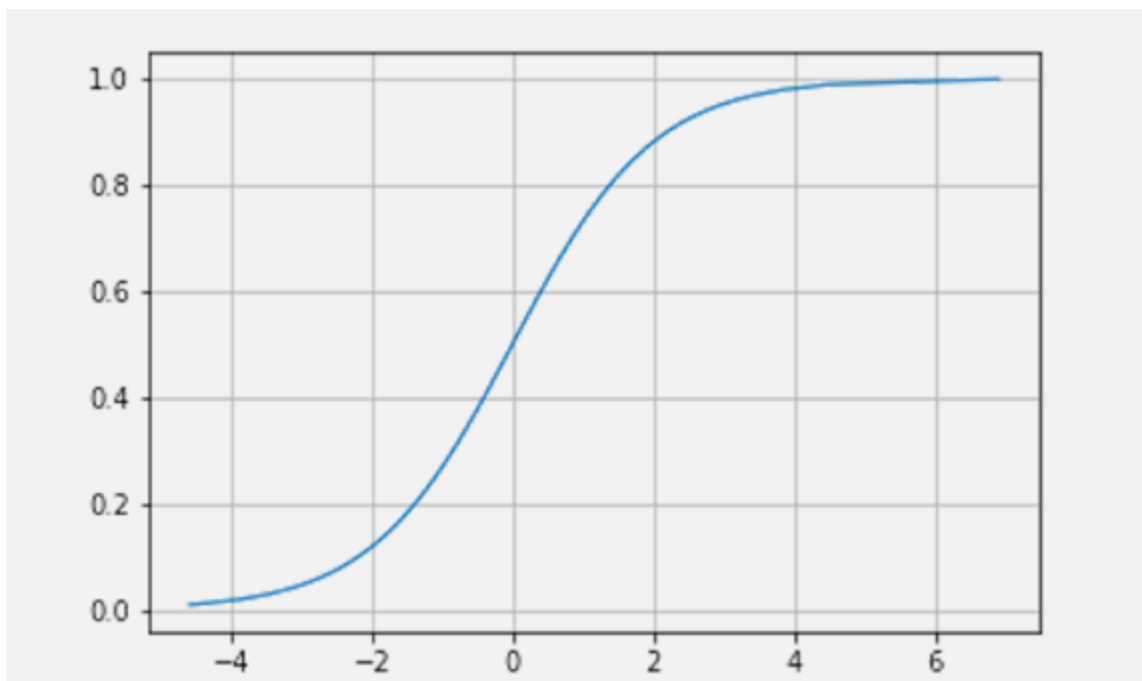
mas de una salida

función de activación, lo que ejecuta la neurona con la entrada

Función logística

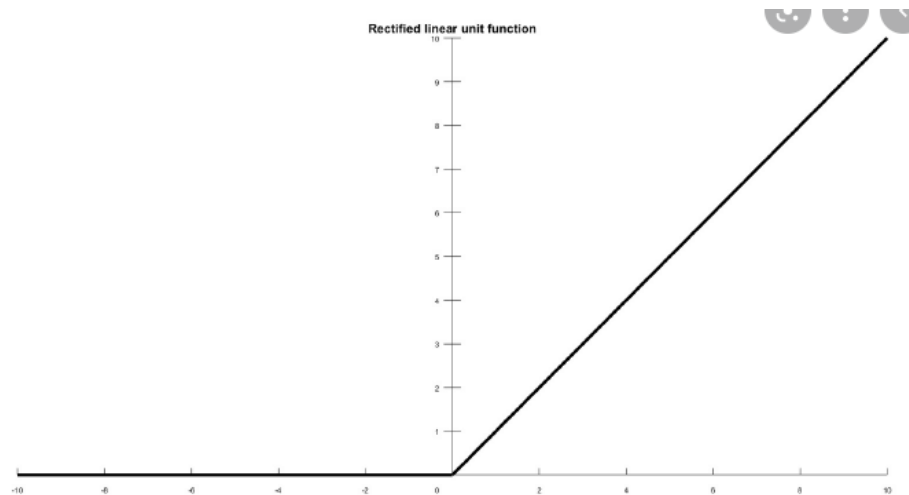
$$f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

tendrá la siguiente respuesta

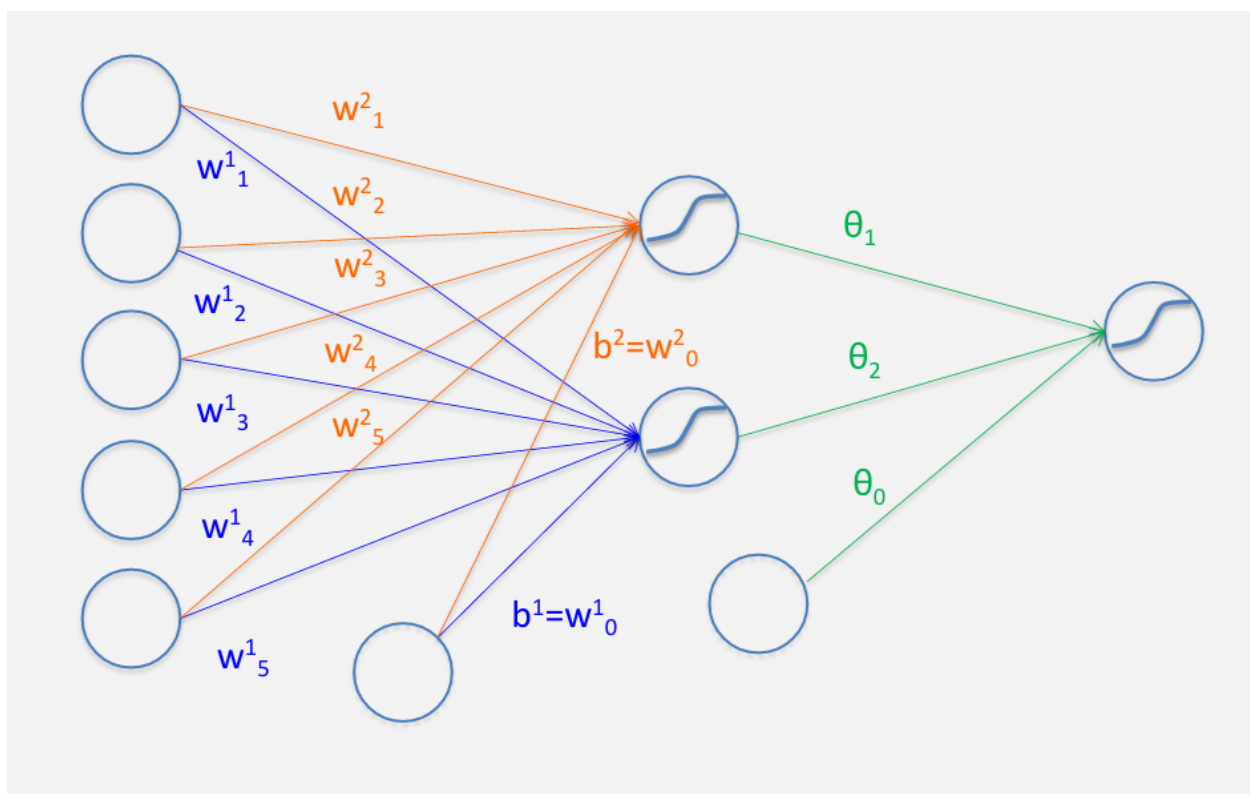


Está acotada

Funciones RELU



En vez de tener salidas 0 o 1, podemos ahora tener valores intermedios
ejemplos de como quedaria la cosa



hasta diapositiva 17 sin incluir

importante las 3 características

muy sensibles a los hiperparámetros

cada vez que se ejecuta, te da un resultado diferente, aun manteniendo los hiperparámetros

algoritmo de retropropagación del error es muy sensible
es muy importante

propiedad de aproximación universal (entra fijo)

podría tener varios homegas

con una sola capa intermedia y un número suficiente de neuronas intermedias y una función de activación, es capaz de aprenderse cualquier función

suficientes neuronas, pero no sabemos el número exacto

¿Cómo encontramos estos pesos?

problema de ANN

Calcular el error, descenso por gradiente cuando la función es convexa (U) es muy sencillo

En caso de que no sea convexa, es muy difícil calcular la función de error

funciones de error óptimas en retropropagación del error (esto se hace por comodidad)

para regresión mse

para clasificación, la entropía negativa

funcion sigmoidal