

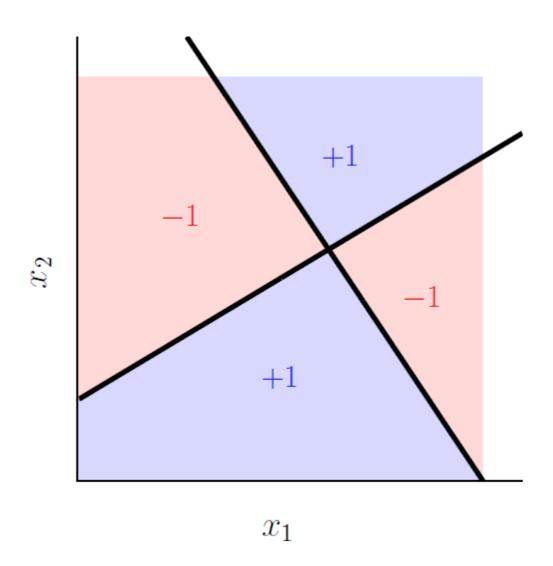
IIC 2433 Minería de Datos

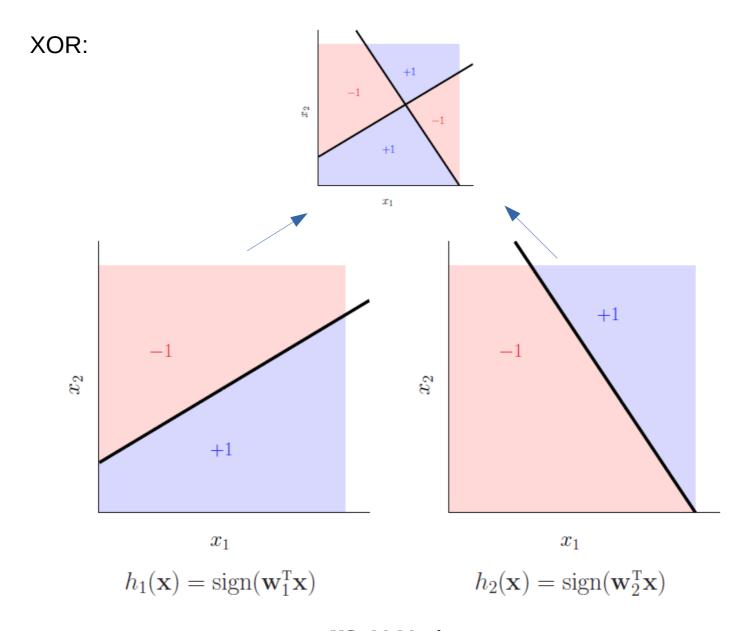
https://github.com/marcelomendoza/IIC2433

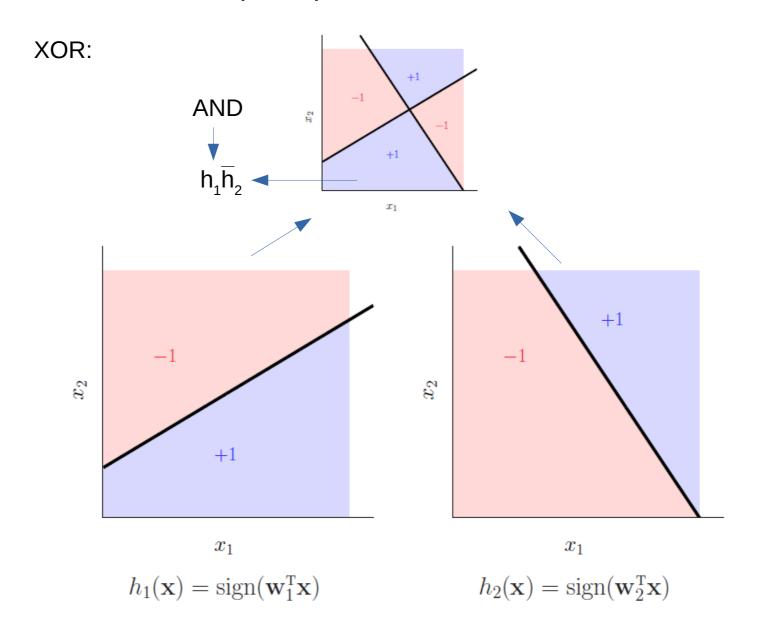
- MLP -

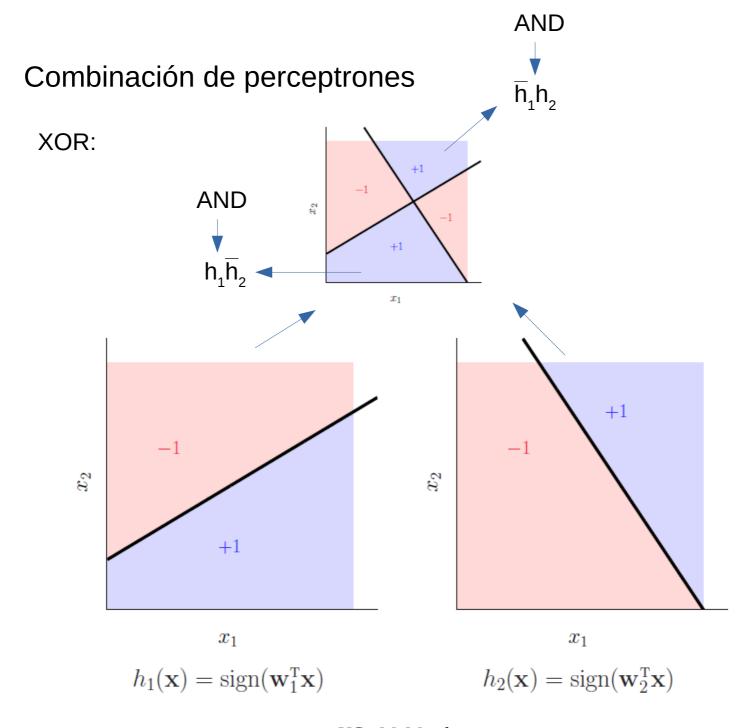
La limitación del modelo lineal

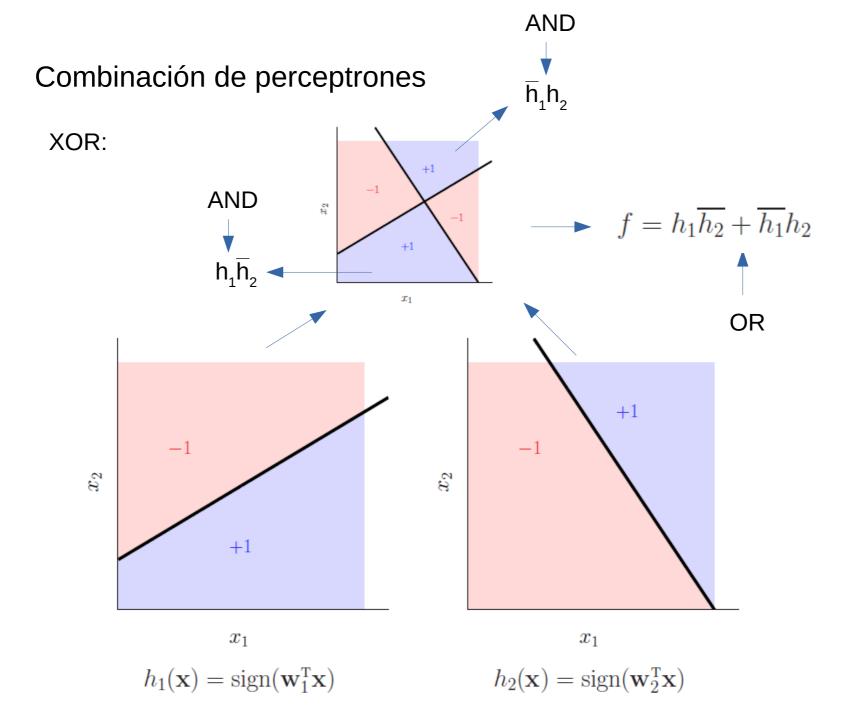
XOR:

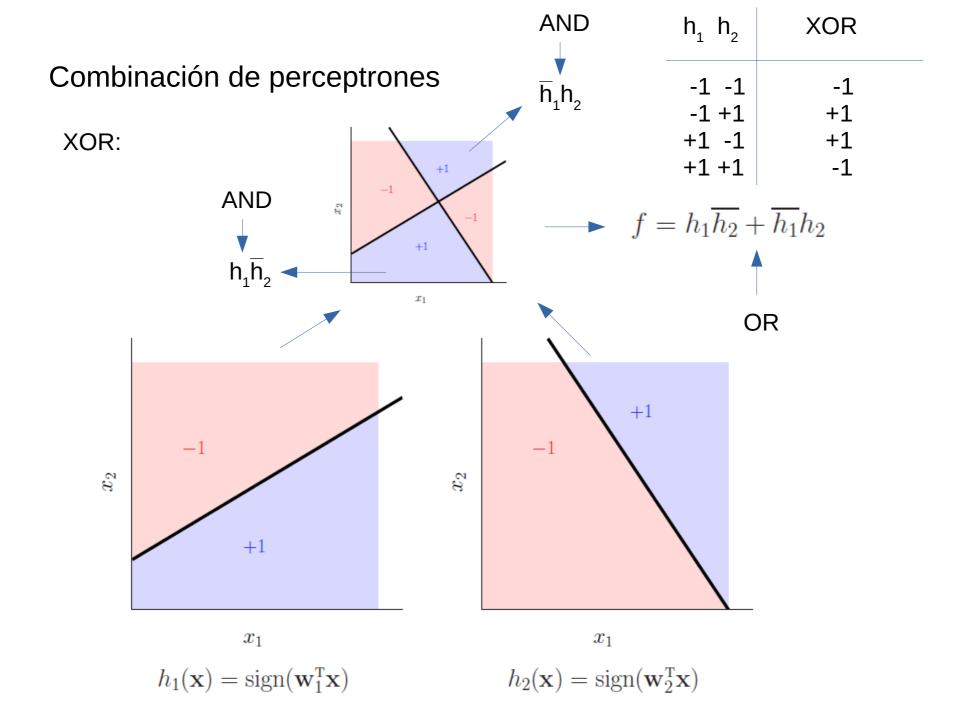






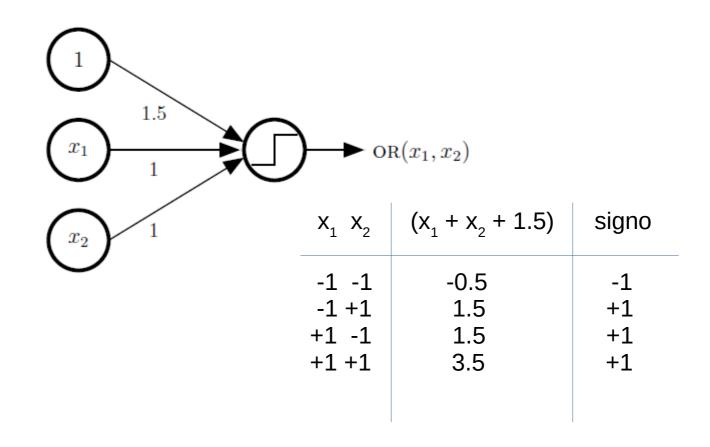






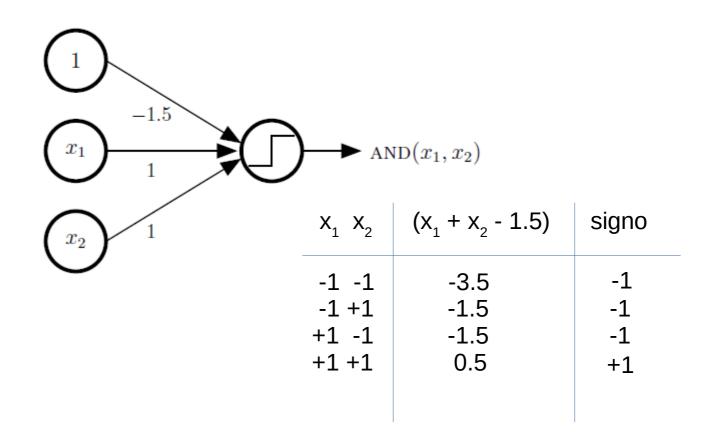
OR:

$$OR(x_1, x_2) = sign(x_1 + x_2 + 1.5)$$

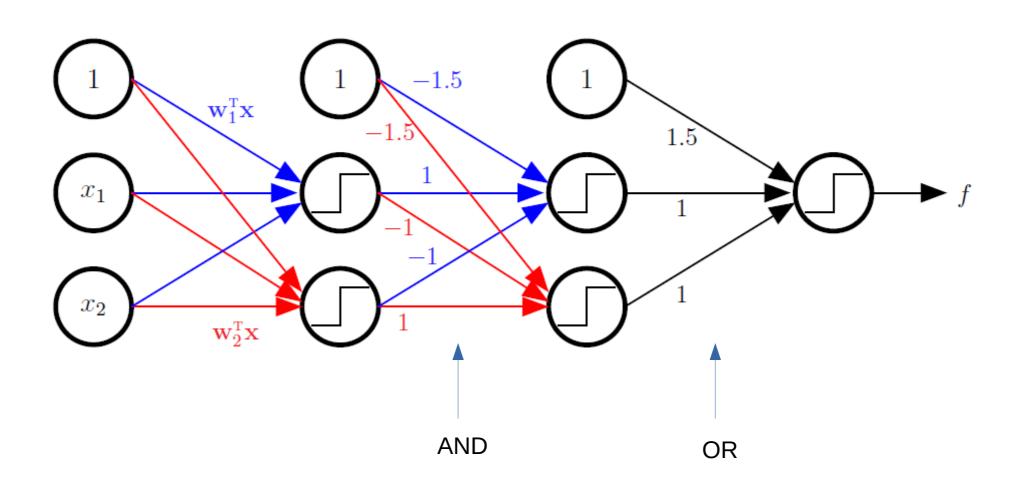


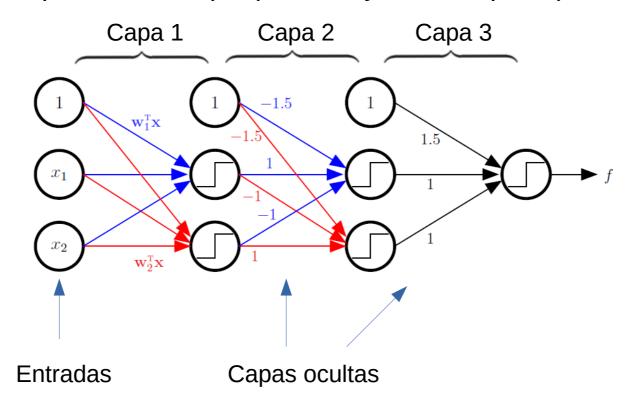
AND:

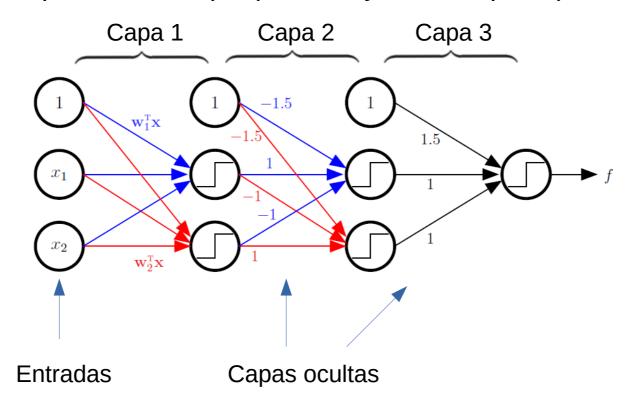
$$AND(x_1, x_2) = sign(x_1 + x_2 - 1.5)$$



$$f = h_1 \overline{h_2} + \overline{h_1} h_2$$



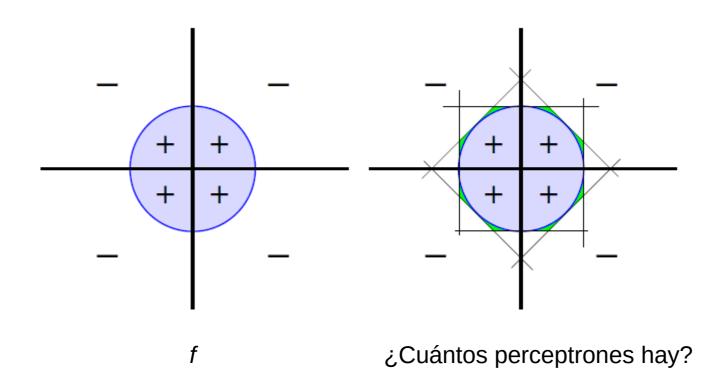




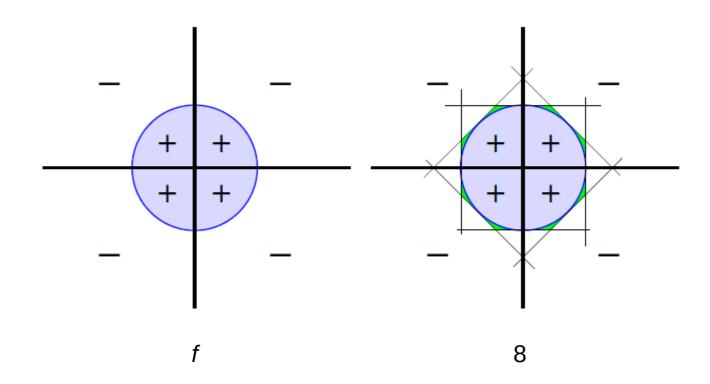
Aproximación universal

Cualquier función que se puede descomponer en separadores lineales puede ser implementada por un MLP de 3 capas

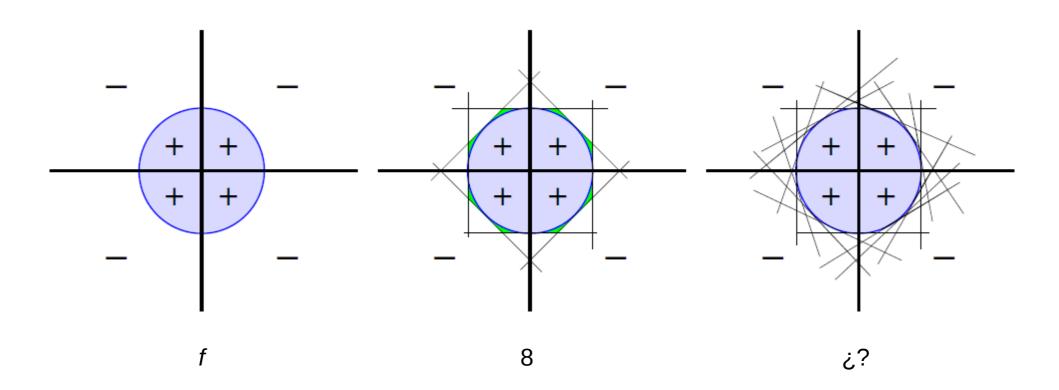
Un separador suave puede ser aproximado por N separadores lineales.



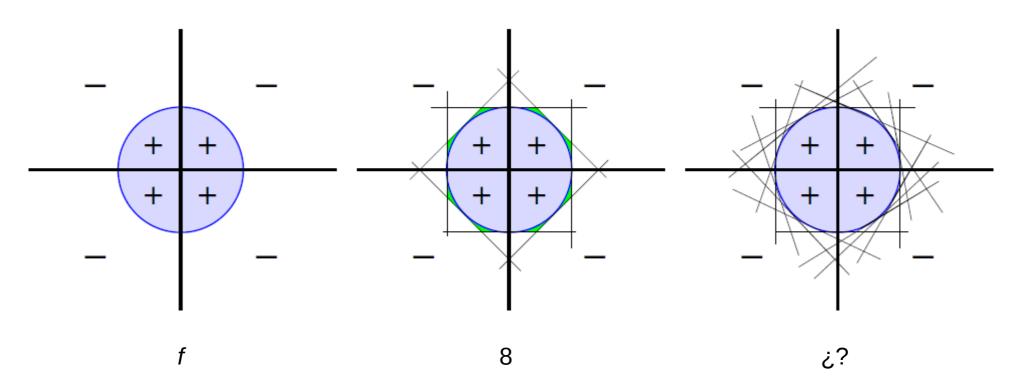
Un separador suave puede ser aproximado por N separadores lineales.



Un separador suave puede ser aproximado por N separadores lineales.



Un separador suave puede ser aproximado por N separadores lineales.

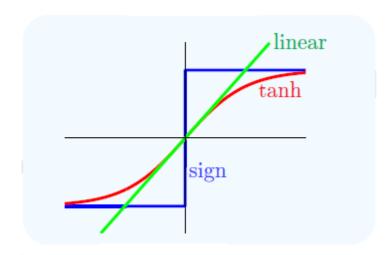


Tradeoff aproximación-generalización:

Más neuronas, mejor aproximación. Más neuronas, peor generalización.

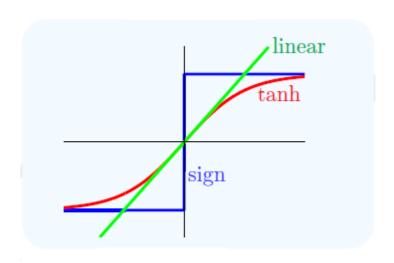
Para entrenar un MLP necesitamos reemplazar la función signo dado que no es diferenciable.

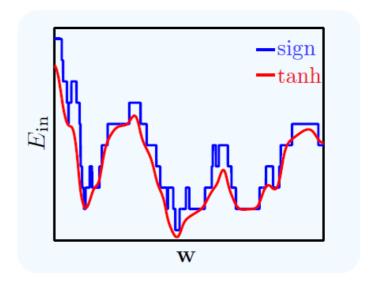
Podemos suavizar la función signo con la tangente hiperbólica, que tiene un comportamiento lineal cerca del origen y es cercana a +1 o -1 para entradas grandes.



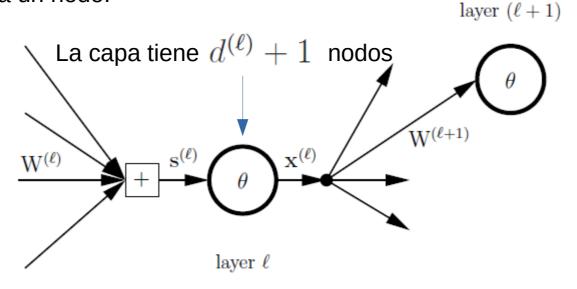
Para entrenar un MLP necesitamos reemplazar la función signo dado que no es diferenciable.

Podemos suavizar la función signo con la tangente hiperbólica, que tiene un comportamiento lineal cerca del origen y es cercana a +1 o -1 para entradas grandes.

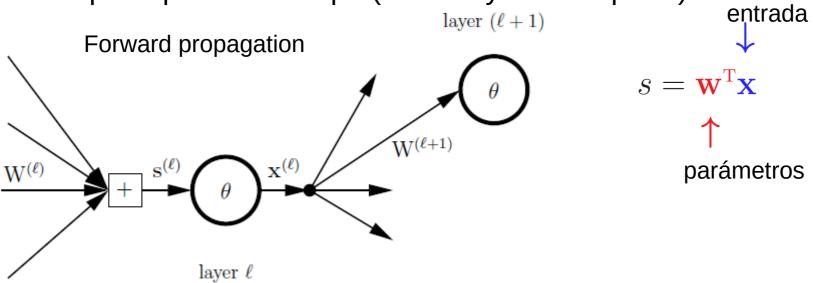


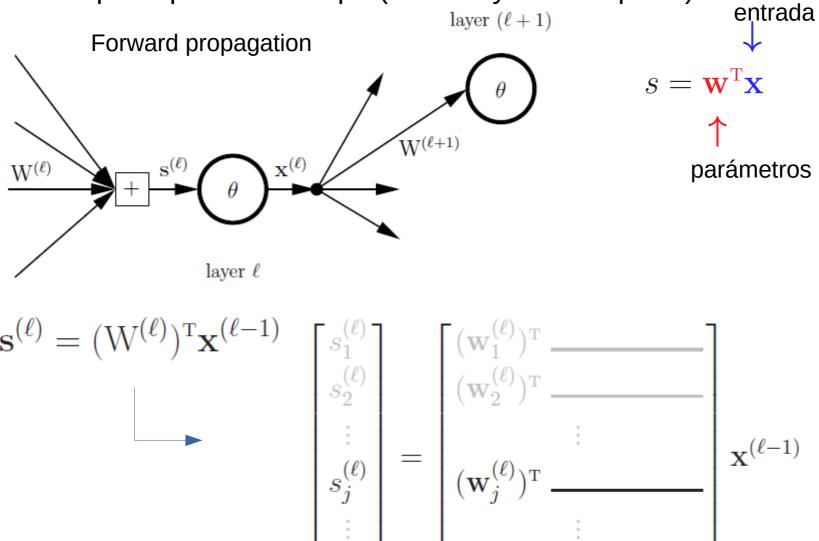


Zoom in a un nodo:



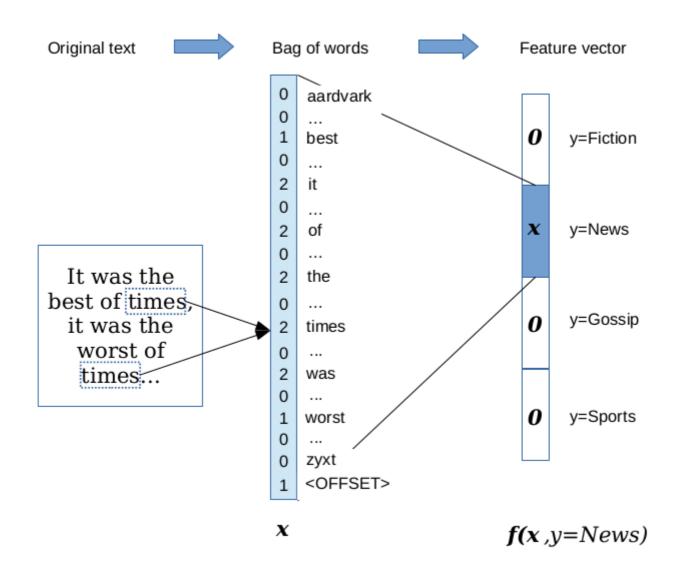
entradas s (ℓ) dimensional salidas salidas (ℓ) dimensional (ℓ) dimensional pesos de entrada pesos de salida (ℓ) dimensional (ℓ) dimensional





- CLASIFICACIÓN DE TEXTO -

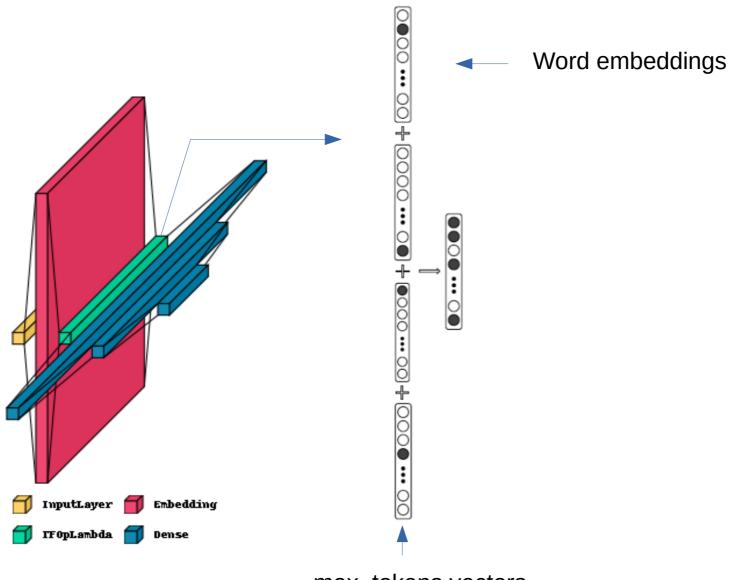
BOW



Clasificación con word embeddings

```
IVI
inputs = Input(shape=(max tokens, ))
embeddings layer = Embedding(input dim=len(tokenizer.index word)+1,
output_dim=embed_len, input_length=max_tokens, trainable=False,
weights=[glove 50 embeddings])
dense1 = Dense(128, activation="relu")
dense2 = Dense(64, activation="relu")
dense3 = Dense(len(classes), activation="softmax")
x = embeddings layer(inputs)
                                                 forward
x = tensorflow.reduce sum(x, axis=1)
x = dense1(x)
x = dense2(x)
outputs = dense3(x)
model = Model(inputs=inputs, outputs=outputs)
                                                                       InputLayer
                                                                                   Embedding
                                                                       IF0pLambda
                                                                                   Dense
```

Clasificación con word embeddings



max_tokens vectors