Introducción al Aprendizaje Profundo

Aprendizaje de Máquina Aplicado

Juan David Martínez Vargas

jdmartinev@eafit.edu.co

César Leandro Higuita

clhiguitap@eafit.edu.co

2023



Agenda

- Motivación
- Redes neuronales artificiales
- Redes neuronales profundas
- Ejemplos prácticos



Motivación



Motivación

Supongamos que tenemos un set de datos con 100 características y queremos aplicar regresión logística, pero tenemos suficientes datos para permitir que el modelo tenga alta varianza, por lo que decidimos incluir características polinómicas.

	grado <= 1	grado <= 2	grado <= 3	grado <= 4	grado <= 5
# de caracterísitcas	101	10.101	1.010.101	101.010.101	10.101.010.101



Motivación

¿Cómo podríamos generar nuevas características de manera más inteligente y eficiente?

¿Qué tal si utilizamos Machine Learning para generar las características?



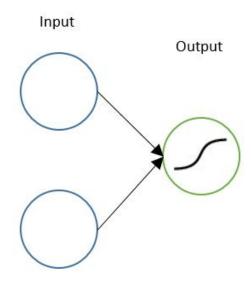


Redes Neuronales Artificiales

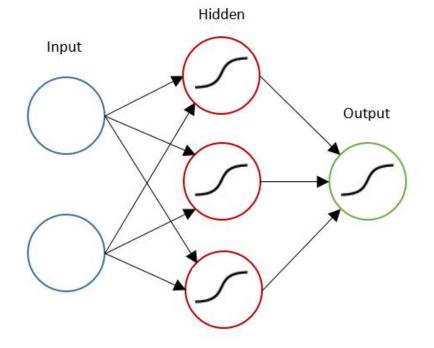


Redes Neuronales Artificiales (ANN)

Logistic Regression



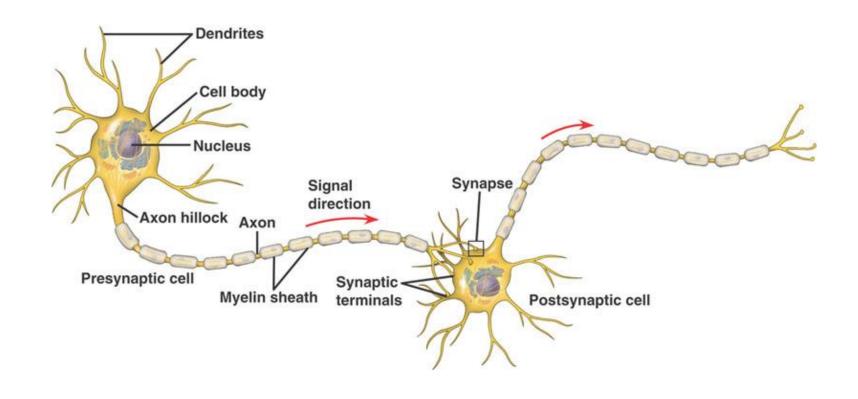
Artificial Neural Network





ANN: ¿Por Qué Reciben ese Nombre?

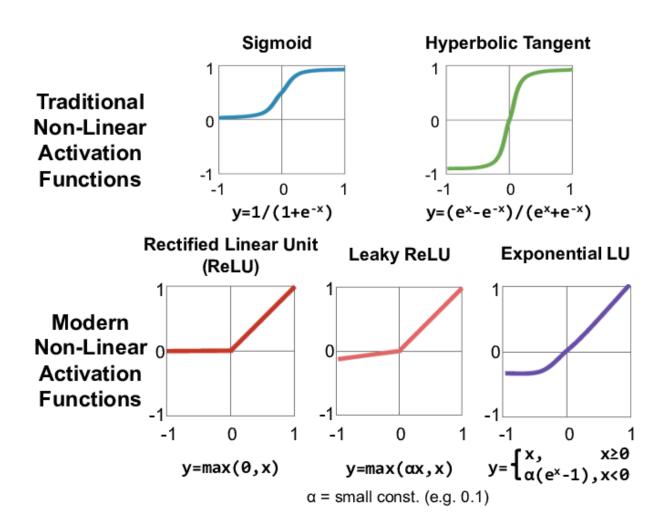
La conexión entre nodos de regresión logística está inspirada en las conexiones neuronales presentes en el cerebro.





ANN: Funciones de Activación

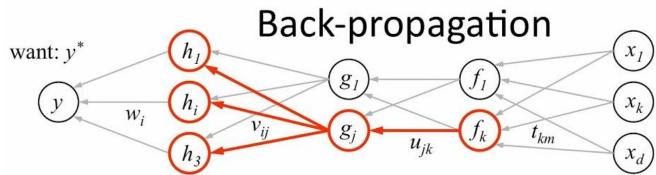
La función logística no es la única función de activación utilizada en las neuronas de una ANN.





ANN: Entrenamiento

Todos los parámetros de una ANN se entrenan al tiempo mediante descenso por el gradiente. El gradiente se calcula por medio de un algoritmo llamado "backpropagation".



- 1. receive new observation $\mathbf{x} = [x_1...x_d]$ and target \mathbf{y}^*
- 2. **feed forward:** for each unit g_j in each layer 1...L compute g_j based on units f_k from previous layer: $g_j = \sigma \left(u_{j0} + \sum_k u_{jk} f_k \right)$
- 3. get prediction y and error $(y-y^*)$
- **back-propagate error:** for each unit g_i in each layer L...1

(a) compute error on
$$g_j$$
 (b) for $\frac{\partial E}{\partial g_j} = \sum_i \sigma'(h_i) v_{ij} \frac{\partial E}{\partial h_i}$ should g_j how h_i will was h_i too be higher change as high or or lower? g_j changes too low?

(b) for each u_{jk} that affects g_j (i) compute error on u_{jk} (ii) update the weight $\frac{\partial E}{\partial u_{jk}} = \underbrace{\frac{\partial E}{\partial g_{j}}}_{j} \sigma'(g_{j}) f_{k} \qquad u_{jk} \leftarrow u_{jk} - \eta \frac{\partial E}{\partial u_{jk}}$ do we want g_j to how g_j will change be higher/lower if u_{jk} is higher/lower

Copyright © 2014 Victor Lavrenko

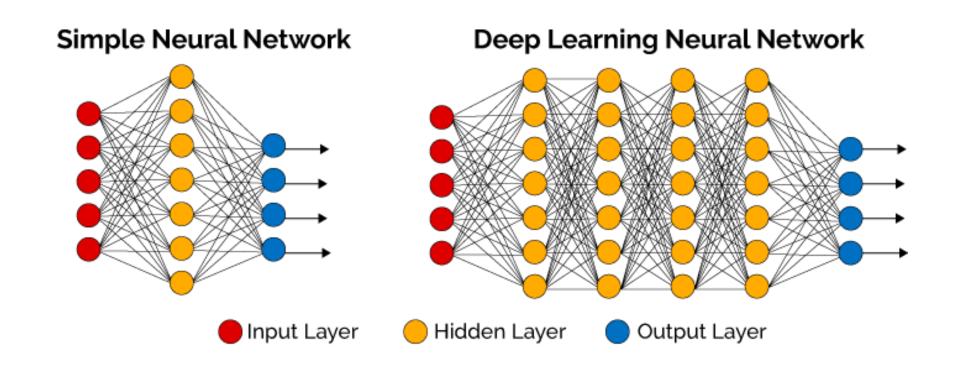


Redes Neuronales Profundas



Redes Neuronales Profundas (DNN)

Podemos generar características aún más especializadas y eficientes si aumentamos el número de capas ocultas (suponiendo que tenemos suficiente necesidad de varianza para que esto sea útil).





Aprendizaje Profundo

Las dos librerías más utilizadas a la hora de construir y entrenar redes neuronales son TensorFlow (de Google) y PyTorch (de Facebook).

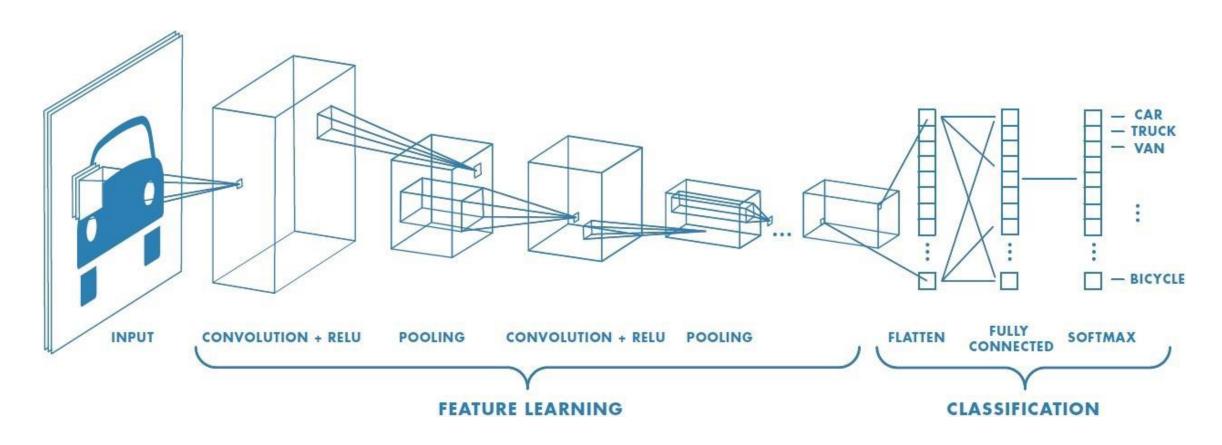






Aprendizaje Profundo: Usos

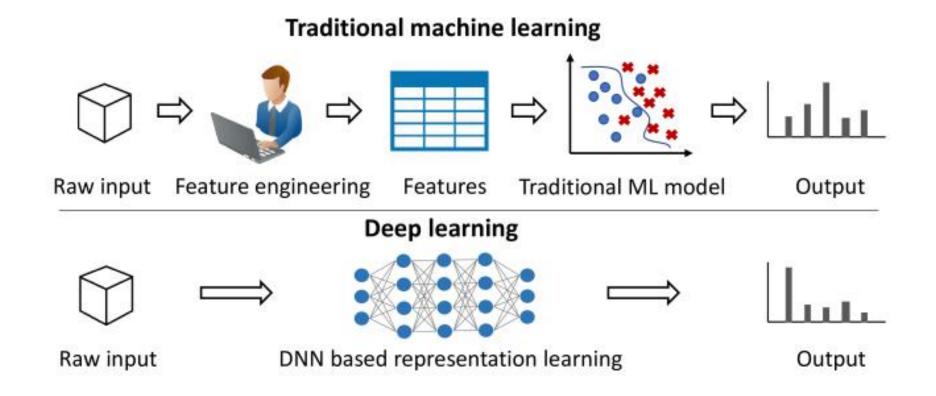
Visión por computadora:





Aprendizaje Profundo

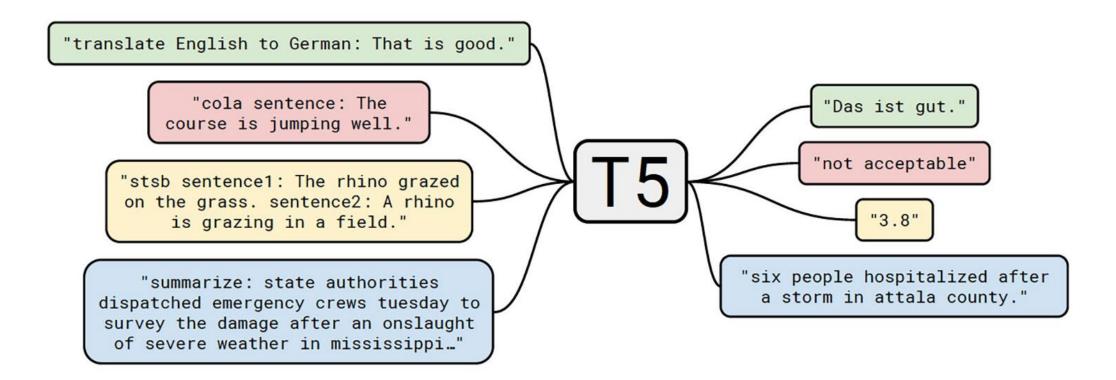
Cuando utilizamos redes neuronales profundas estamos en un subdominio del machine learning denominado aprendizaje profundo (deep learning).





Aprendizaje Profundo: Usos

Procesamiento de lenguaje natural:





Ejemplos de aprendizaje profundo



¡Muchas Gracias!

