Elementos de Machine Learning

Diplomado de Análisis Computacional Estadístico de Datos con Python

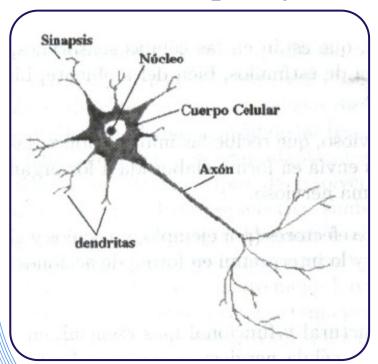
Impartido por: Ronaldo Canizales



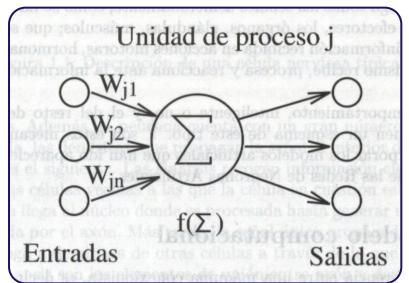
Bloque A

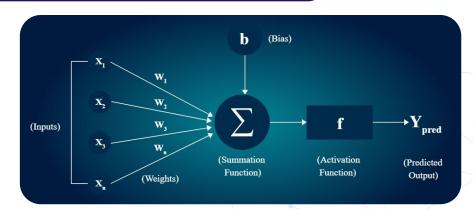
Desmitificando el Deep Learning: mi primer red neuronal

Neurona biológica típica

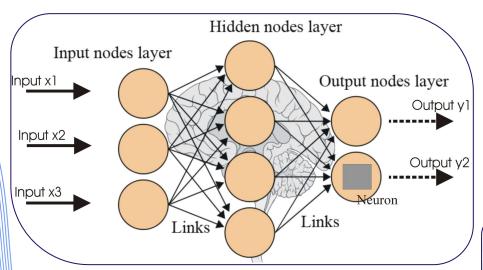


Esquema neurona artificial

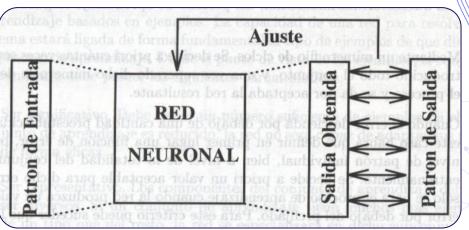


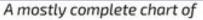


Esquema de una red de 3 capas totalmente interconectadas



Aprendizaje supervisado





Neural Networks

©2016 Fjodor van Veen - asimovinstitute.org

Deep Feed Forward (DFF)



- Hidden Cell
- Probablistic Hidden Cell

Backfed Input Cell

- Spiking Hidden Cell
- Output Cell
- Match Input Output Cell
- Recurrent Cell
- Memory Cell
- Different Memory Cell
- Kernel
- Convolution or Pool







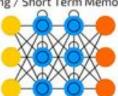
Radial Basis Network (RBF)



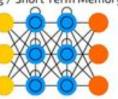


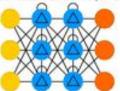
Recurrent Neural Network (RNN)



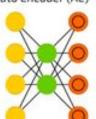


Long / Short Term Memory (LSTM) Gated Recurrent Unit (GRU)

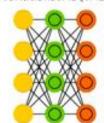




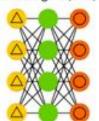
Auto Encoder (AE)



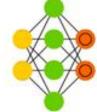
Variational AE (VAE)



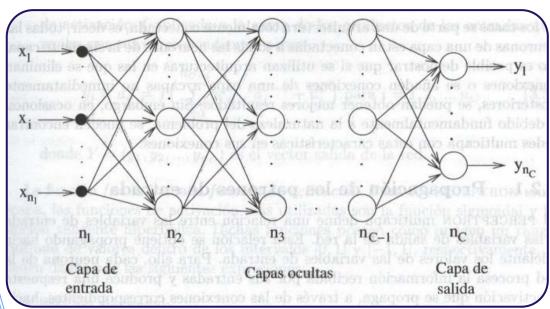
Denoising AE (DAE)



Sparse AE (SAE)



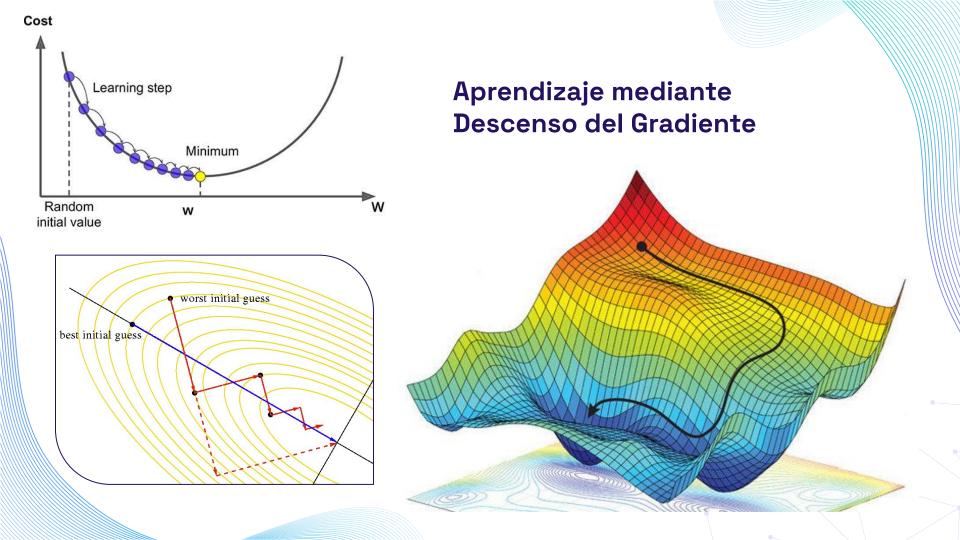
Arquitectura de un perceptrón multicapa



- Capa de normalización.
- Capa de entrada.
- Capas ocultas (o de aprendizaje).
 - Cantidad de neuronas.
 - Función de activación.
- Capa de salida.
- Capa de desnormalización.
- Capa delimitadora.

- 1. Inicializar pesos y umbrales con valores aleatorios.
- 2. Introducir una muestra "n" del conjunto de entrenamiento, obteniendo la respuesta de la red.
- 3. Obtener el error producido al predecir dicha muestra.
- 4. Aplicar el Algoritmo de RetroPropagación para modificar los pesos y umbrales de la red.
- 5. Repetir (2), (3) y (4) para todas las muestras del conjunto de entrenamiento (iteración / ciclo de aprendizaje).
- 6. Criterios de paro: error total E de la red ≈ 0, parámetros de la red estables (norma del gradiente final ≈ 0), cantidad máxima de iteraciones o tiempo máximo transcurrido.
- 7. Acabar el proceso de aprendizaje y dar como salida la red obtenida.

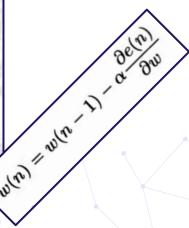
Proceso de aprendizaje



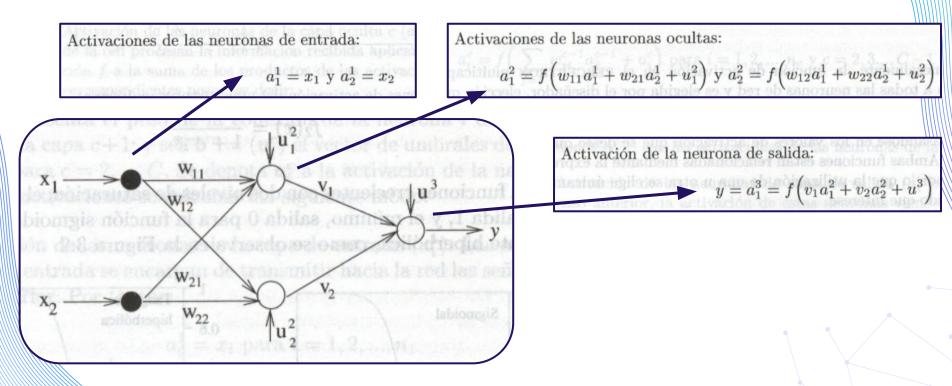
Una idea intuitiva del proceso de aprendizaje del Perceptrón Multicapa puede resumirse de la siguiente forma:

Partiendo de un punto aleatorio W(0) del espacio \mathbf{R}^{n_w} , donde n_w es el número de parámetros de la red-pesos más umbrales-, el proceso de aprendizaje desplaza el vector de parámetros W(n-1) en el espacio \mathbf{R}^{n_w} siguiendo la dirección negativa del gradiente del error en dicho punto, alcanzando así un nuevo punto en dicho espacio, W(n), que estará más próximo al mínimo de la función error que el anterior. El proceso continúa hasta que se encuentre un mínimo de la función error E, lo cual sucede cuando $\frac{\partial E}{\partial w} \approx 0$. En este momento, y de àcuerdo con la Ecuación (3.10), los parámetros dejan de sufrir cambios significativos de una iteración a otra y el proceso de aprendizaje finaliza.

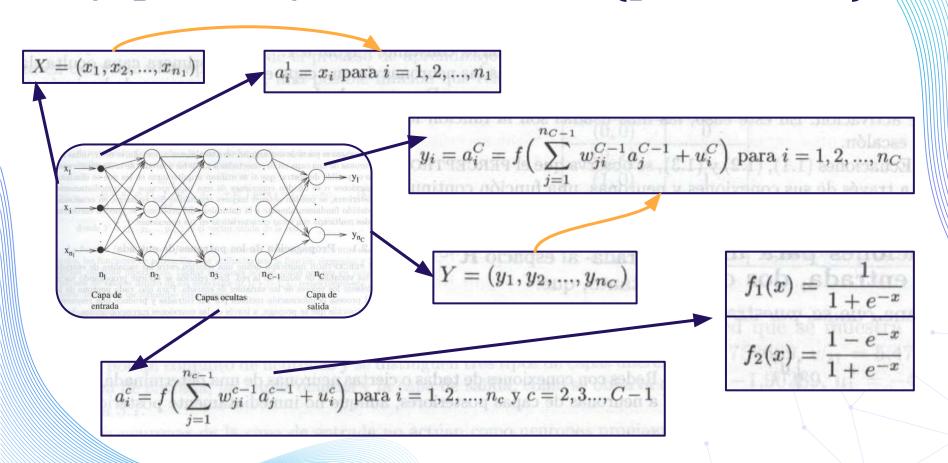




Activaciones de un Perceptrón Multicapa con dos neuronas de entrada, dos ocultas y una salida



Propagación de patrones de entrada (generalización)





Deep Playground

Comprendiendo las redes de neuronas artificiales



¡Gracias por su atención!

Datos de contacto:

rcanizales@uca.edu.sv rcanizal@colostate.edu www.linkedin.com/in/ronaldo-canizales/ https://x.com/ArmandoCodigos

CREDITS: This presentation template was created by **Slidesgo**, and includes icons by **Flaticon**, and infographics & images by **Freepik**