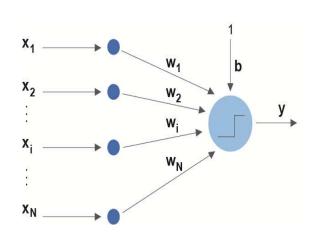
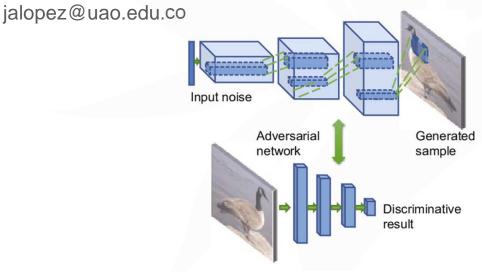


Breve Historia de las Redes Neuronales Artificiales y del Deep Learning

Del Perceptron a los Modelos Generativos

Jesús Alfonso López





Quién es el Conferencista?







Res. No. 16740, 2017-2021.

- Jesús Alfonso López Sotelo
- Ingeniero Electricista, M Sc. en Automática, Ph. D. en Ingeniería
- Vinculado a la Universidad Autónoma de Occidente
- Investigador asociado (Colciencias)
- Inteligencia Artificial y Computacional RNA, DL, Control Automático
- Senderista y Montañista aficionado
- Publicaciones

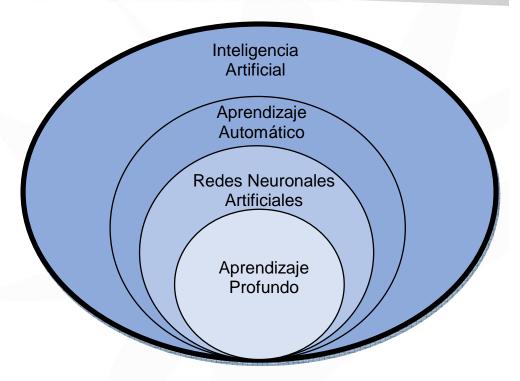
https://scholar.google.com/citations?user=7PIjh MAAAAJ&hl=en



Inteligencia Artificial



- El término se le atribuye a John McCarthy (1955)
- ¿Cómo crear computadores y software que sean capaces de tener comportamiento inteligente?

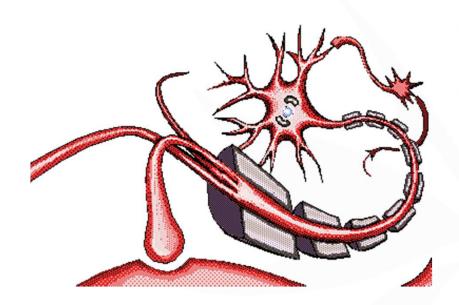


Redes Neuronales Artificiales alias Deep ¡Soy Autónomo, soy calidad! Learning









Conjunto de elementos de procesamiento que emulan algunas características de funcionamiento del cerebro humano

Redes Neuronales Artificiales alias Deep ¡Soy Autónomo, soy calidad! Learning

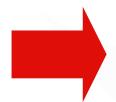






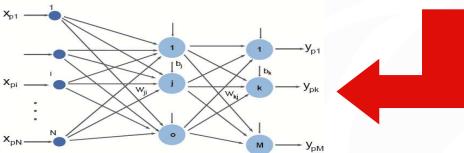
https://medium.com/espanol/avances-en-redesneuronales-705c2efe53d2





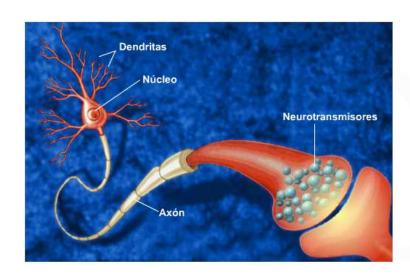


https://medicine.wustl.edu/news/slow-steady-waveskeep-brain-humming/



La Neurona Biológica





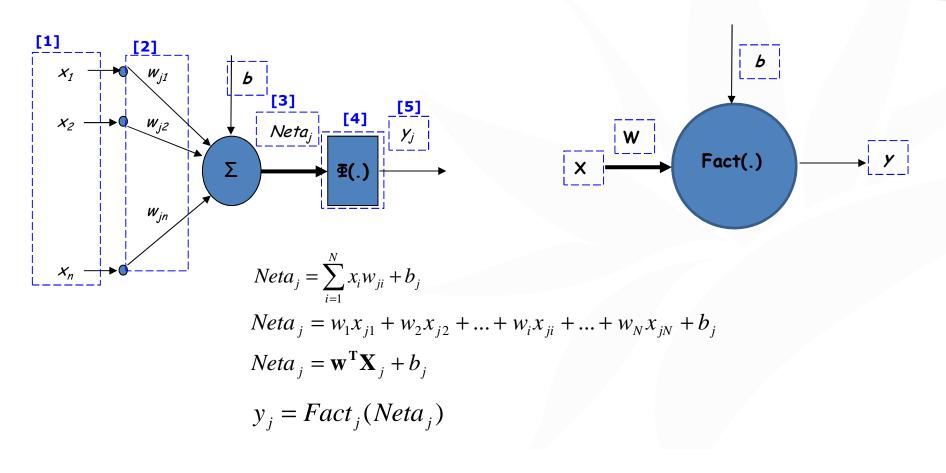
Una aproximación práctica a las redes neuronales artificiales Eduardo F. Caicedo, Jesús A. López - Cali: Universidad del Valle, 2009. http://bibliotecadigital.univalle.edu.co/handle/10893/10330

<u>Aspectos funcionales</u> de una neurona biológica:

- 1. <u>Los elementos de proceso (neuronas)</u> reciben las señales de entrada
- 2. Las señales pueden ser modificadas por los pesos sinápticos
- 3. Los elementos de proceso suman las entradas afectadas por las sinápsis
- 4. Bajo una circunstancia apropiada la neurona transmite una señal de salida
- <u>5. La salida del elemento de proceso puede</u> <u>ir a muchas neuronas</u>

La Neurona Artificial





Funciones de Activación



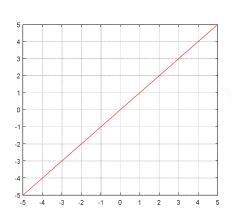




Res. No. 16740, 2017-202

Lineal

$$f(neta) = neta$$

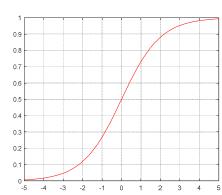


Tangente Sigmoidal

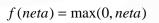
$$f(neta) = \frac{2}{1 + e^{-neta}} - 1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0.8 \\ 0.6 \\ 0.4 \\ 0.2 \\ 0 \\ 0.2 \\ 0.4 \\ 0.6 \\ 0.8 \end{bmatrix}$$

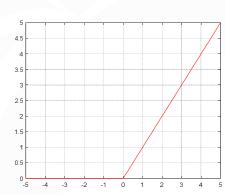
Sigmoidal

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



ReLu





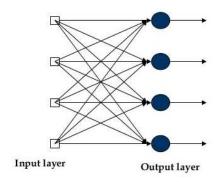
Redes Neuronales Artificiales alias Deep ¡Soy Autónomo, soy calidad! Learning



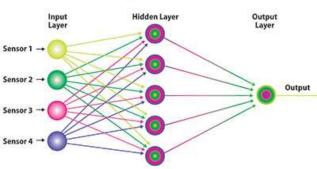




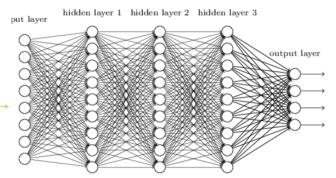
Monocapa



Superficial



Profunda



Línea de Tiempo de las Redes Neuronales Soy Autónomo, soy calidad! 0 Universidad AUTÓNOMA **Artificiales** D. Rumelhart y G. Fukushima Hinton Redescubrieron el algoritmo Linnainmaa propone backpropagation y publican: Learning B. Widrow v M. propone la Neocoanitron: un representations by back-propagating Hoff Desarrollaron representación del modelo de red el modelo Adaline error de redondeo neuronal (ADAptative LINear acumulativo de un autoorganizadora Elements). Esta fue algoritmo como Karl Lashlev. En 1989 la primera red una expansión de sus series de neuronal aplicada a Taylor de los ensayos, encontró 1986 1988 un problema real errores de que la información Warren McCulloch (filtros adaptativos redondeo local. v Walter Pitts para eliminar ecos 1980 almacenada en lanzaron una 1974 forma centralizada en las lineas teoría acerca de la 1. K. Homik, M. telefónicas) en el cerebro sino forma de trabaiar 1970 Stinchcombe, H. White que era distribuida de las neuronas. publican Multilayer modelaron una red 1969 feedforward networks neuronal simple are universal 1960 mediante circuitos approximators Paul Werbos. eléctricos. 1957 Desarrolló la idea 1950 básica del M. Minsky y S. 1949 algoritmo de Papert aprendizaje demostraron 1943 de propagación Perceptron del F. Rosenblatt hacia atrás Rosenblatt era desarrolló el (backpropagation limitado. Esto Perceptron. Se D. Hebb formó las produjo el primer 1. Teuvo Kohonen propone los SOM considera la primer bases para el invierno en las 2.G Carpenter y S Grossberg proponen El ART RNA moderna pues entrenamiento de las RNA. del Reconocimiento Adaptativo de Patrones por tiene un algoritmo de las Redes de aprendizaje una Red Neural de Auto-Organización. Neuronales. Propuso permite encontrar el que el aprendizaie valor de los pesos ocurría cuando sinápticos ocurren cambios en

las sinapsis interneuronales

Perceptron



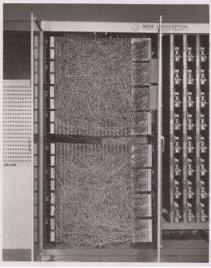




Res. No. 16740, 2017-202

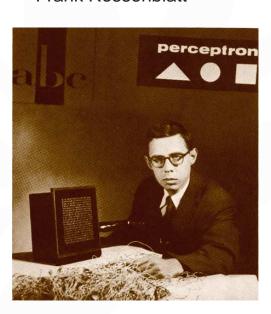
2017-2021. Vigilada MinEdu

The Mark I Perceptron machine was the first implementation of the perceptron algorithm

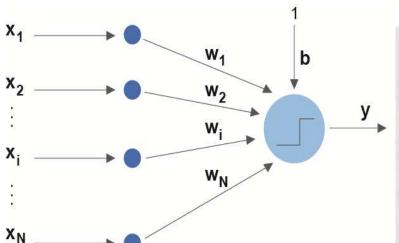


https://en.wikipedia.org/wiki/Perceptron

Frank Rossenblatt



https://blogs.umass.edu/comphon/2017/06/15/did-frank-rosenblatt-invent-deep-learning-in-1962/

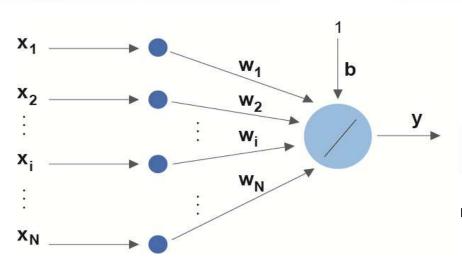


Adaline. Gradiente Descendente









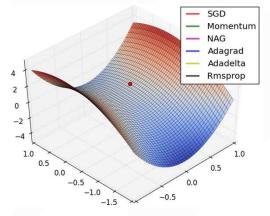
Regla Delta

$$w_i(t+1) = w_i(t) + \Delta w_i(t)$$

$$w_i(t+1) = w_i(t) + \alpha(d_i - y_i) x_i$$



https://medium.com/invisible-illness/the-mountaineer-897387f8a902



http://dsdeepdive.blogspot.com/2016/03/optimizations-of-gradient-descent.html

Problemas de las Redes Monocopa Primer Invierno

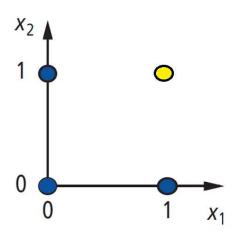


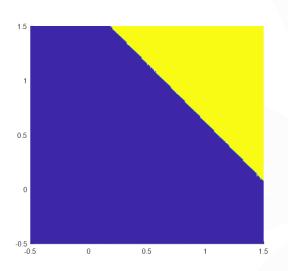


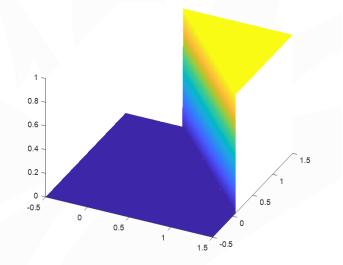


Nes. No. 16740, 2017-2021.

Problema de la AND







Problemas de las Redes Monocopa Primer Invierno

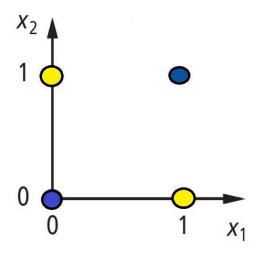






No. 16740, 2017-2021. Vigilar

Problema de la XOR









Marvin Minsky and Seymour Papert

Winter!!!

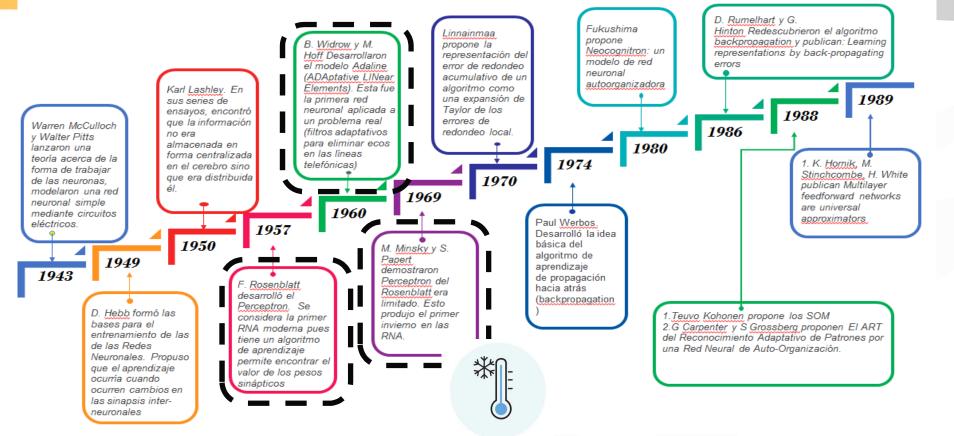


Línea de Tiempo de las Redes Neuronales Artificiales









Backpropagation

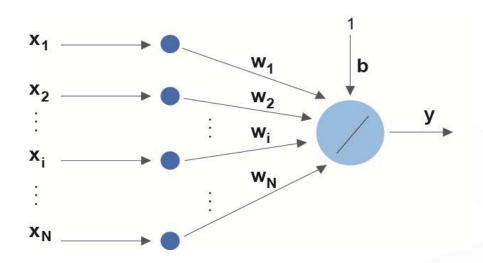






Res. No. 16740, 2017-2

6740, 2017-2021. Vigilada Mini







David Rumelhart

Geoffrey Hinton

Regla Delta Generalizada

$$w_i(t+1) = w_i(t) + \Delta w_i(t)$$

$$w_i(t+1) = w_i(t) + \alpha(d_i - y_i) Fact'(neta)x_i$$

Es evidente en la capa de Salida pero ¿Cómo se calcula en las capas ocultas?

Backpropagation

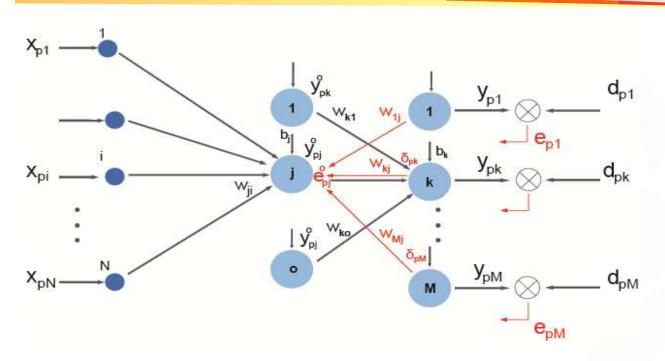






Res. No. 16740, 201

16740, 2017-2021. Vigilada MinEd



$$w_j(t+1) = w_i(t) + \alpha \, e_j^o Fact'(neta) x_j$$

$$w_{ji}^{o}(t+1) = w_{ji}^{o}(t) + \alpha \frac{2}{M} \delta_{j}^{o} x_{i}$$

$$\delta_{j}^{o} = (d_{pj}^{o} - y_{pj}^{o}) f_{k}^{'s} (Neta_{pk}^{s})$$

$$e_{pj}^{o} = \sum_{k=1}^{M} \delta_{pk}^{s} w_{kj}^{s}$$

 $\delta_{i}^{o} = e_{pi}^{o} f_{i}^{o} (Neta_{pi}^{o})$

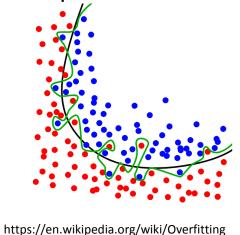
Problemas de la Redes de Muchas Capas. Soy Autónomo, Segundo Invierno





Res. No. 16740, 2017-2021.

Se requiere muchos datos.



¿Cómo entrenar una red con muchos datos?



https://section hiker.com/the-best-backpacks-for-winter-hiking-and-backpacking/

Se requiere una alta capacidad de computo

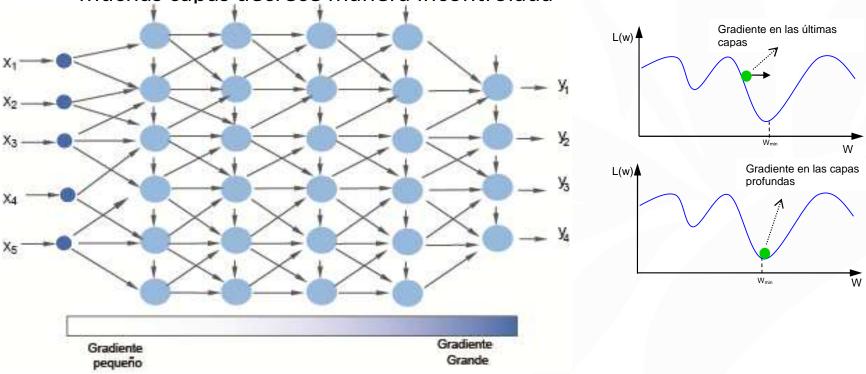
Problemas de las RNA de Muchas Capas. ¡Soy Autónomo, soy calidad! Segundo Invierno

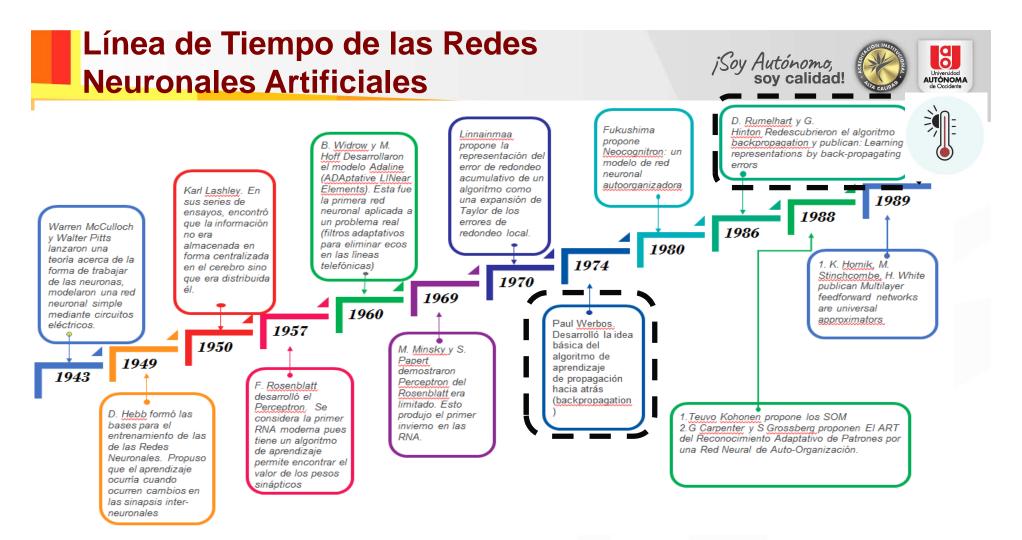


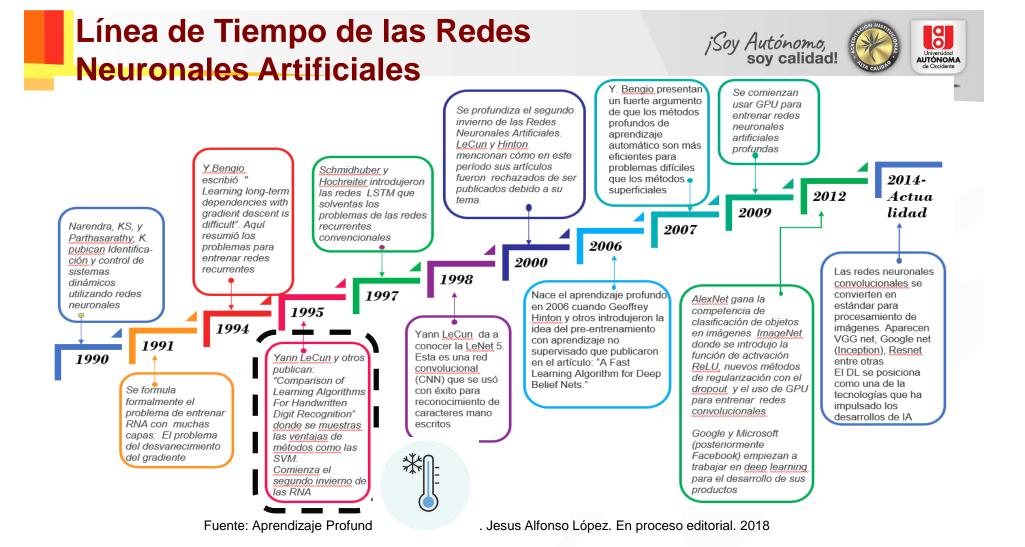




Problema fundamental: El gradiente en redes de muchas capas decrece manera incontrolada









- Se requiere muchas datos
 - Accesibilidad a diversos data sets

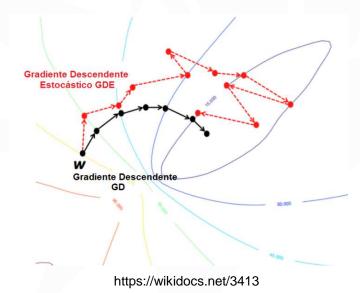




(http://image-net.org/)

https://www.facebook.com/kaggle/

- Cómo entrenar una red con muchos datos?
 - Entrenamiento por lotes
 - Gradiente estocástico

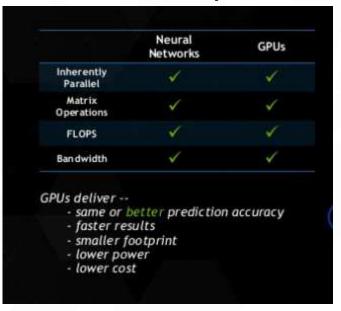






- Uso de GPU





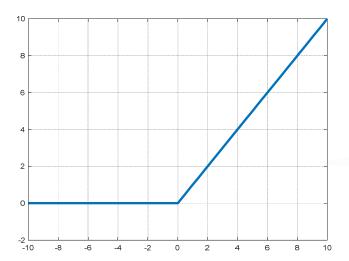
http://www.funkykit.com/news/pc-computers/nvidia-abandon-3-way-4-way-sli-configurations/

https://naadispeaks.wordpress.com/2017/12/06/configuring-a-windows-running-deep-learning-rig/

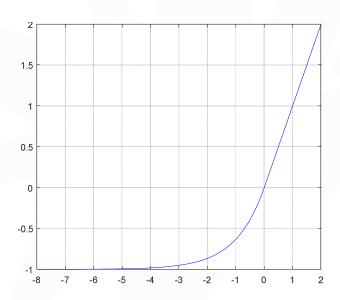


Problema fundamental: Cambio de no linealidades

ReLu (Rectified Linear Unit)



ELU (Exponential Linear Unit)





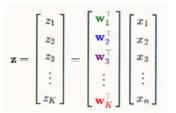


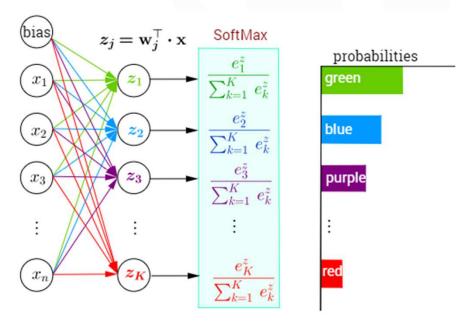


Problema fundamental: Cambio de no linealidades

Softmax

$$y_k = \frac{e^{Act_k}}{\sum_{k=1}^{M} e^{Act_k}}$$





https://stats.stackexchange.com/questions/265905/derivativeof-softmax-with-respect-to-weights







Res. No. 16740, 2017-20

Problema fundamental: Nuevas funciones de pérdida

Error promedio cuadrático

$$MSE = \frac{1}{P} \sum_{p=1}^{P} \sum_{k=1}^{M} (d_{pk} - y_{pk})^{2}$$

Error entropía cruzada

$$CEE = \frac{1}{P} \sum_{p=1}^{P} \sum_{k=1}^{M} d_{pk} Ln(y_{pk}) + (1 - d_{pk}) Ln(1 - y_{pk})$$

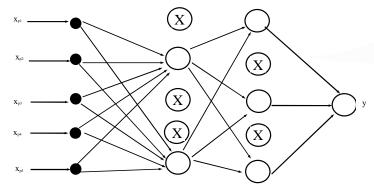
http://neuralnetworksanddeeplearning.com/chap3.html

Soluciones: Regularización



$\begin{array}{c} \text{Dropout} \\ x_{p1} \\ \\ x_{p2} \\ \\ \end{array}$

Red Neuronal estándar



Red Neuronal con dropout

Regularización L2

$$L_{R} = L_{D} + \frac{\lambda}{2} L_{W}$$

$$L_{D} = \frac{1}{PM} \sum_{p=1}^{P} \sum_{k=1}^{M} (d_{pk} - y_{pk})^{2} \quad L_{W} = \sum_{n=1}^{N} W_{n}^{2}$$

$$w(t+1) = w(t) + \Delta w(t)$$

$$w(t+1) = w(t) + \left(-\alpha \frac{\partial L_{R}}{\partial w(t)}\right)$$

$$w(t+1) = w(t) + \left(-\alpha \left(\frac{\partial L_{D}}{\partial w(t)} + \lambda w(t)\right)\right)$$

$$w(t+1) = (1 - \alpha\lambda)w(t) - \alpha \left(\frac{\partial L_{D}}{\partial w(t)}\right)$$

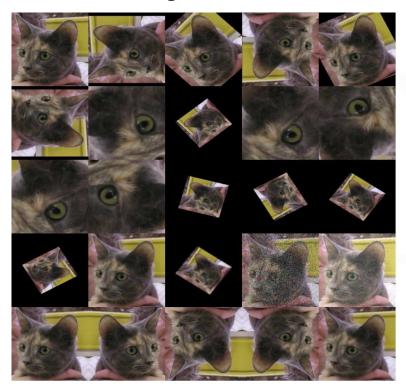
Soluciones: Regularización



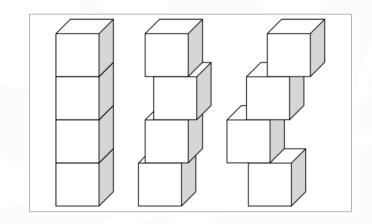


6740, 2017-2021. Vigilada Mini

Data Augmentation



Batch Normalization





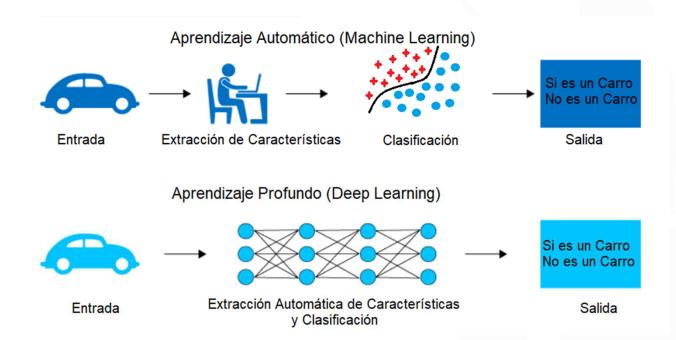
https://gab41.lab41.org/batch-normalization-what-the-hey-d480039a9e3b

Deep Learning

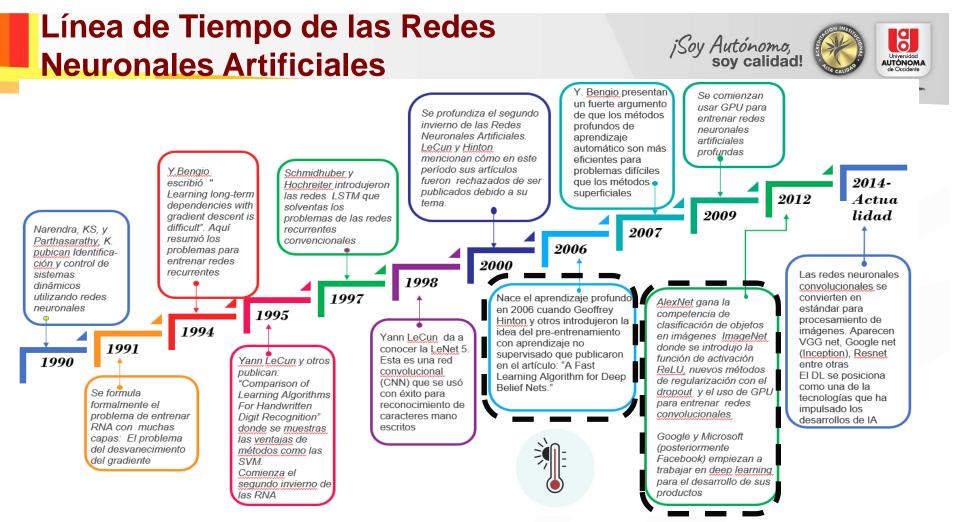








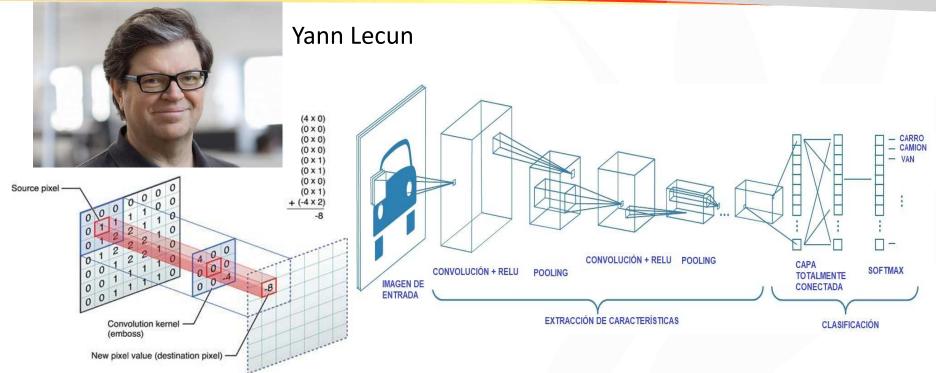
Fuente: Adaptada de https://www.upwork.com/hiring/for-clients/log-analytics- deep-learning-machine-learning/



Redes Convolucionales





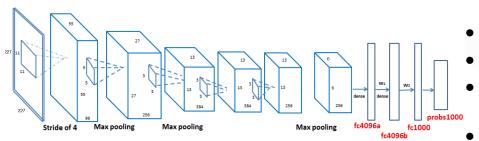


https://developer.apple.com/library/content/documentation/ Performance/Conceptual/vImage/ConvolutionOperations/Con volutionOperations.html

Fuente: https://www.mathworks.com/solutions/deep-learning/convolutionalneural-network.html

Alex Net





- Ganó el Imagenet Challenge en 2012 y puso en el radar el Deep Learning
- Funciones de activación ReLu en vez de sigmoidale
 - Uso de GPUs. Tiempo de entrenamiento 6 días
 - Uso de nuevas técnicas de regularización como dropout y data augmentation
 - Normalización por respuesta local

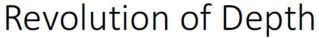
Basada en

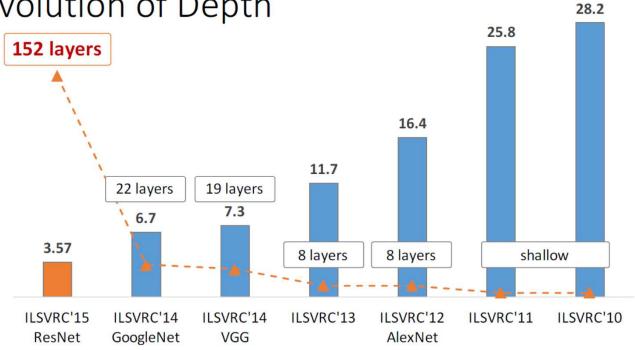
https://www.researchgate.net/publication/300412100_Deep_Learning_for_Image_ Retrieval_What_Works_and_What_Doesn%27t/figures?lo=1 Artículo original https://papers.nips.cc/paper/4824-imagenet-classification-with-deep-convolutional-neural-networks

Por Favor Más Capas...









ImageNet Classification top-5 error (%)

https://icml.cc/2016/tutorials/icml2016_tutorial_deep_residual_networks_kaimingh e.pdf

Modelos Generativos

GAN





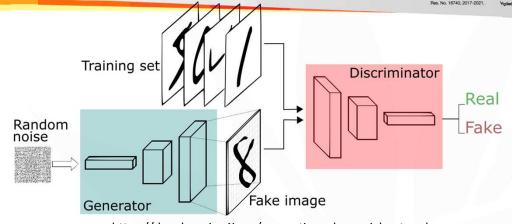




Yoshia Bengio



Ian Goodfellow



https://deeplearning4j.org/generative-adversarial-network



Aplicación: Image to Image Translation

Modelos Generativos





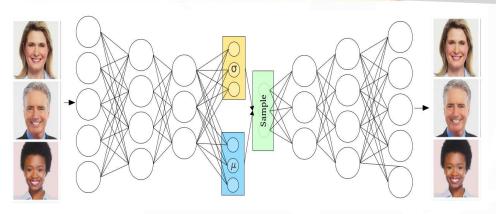


Res. No. 16740, 2017-20

Diederik P. Kingma



VAE





Aplicación: Faces Generation





8

Deep Learning: Applications

DEEP LEARNING EVERYWHERE











Image Classification

MEDICINE & BIOLOGY

Cancer Cell Detection Diabetic Grading Drug Discovery

MEDIA & ENTERTAINMENT

SECURITY & DEFENSE

Face Detection Video Surveillance

AUTONOMOUS MACHINES

Pedestrian Detection Lane Tracking Recognize Traffic Sign

http://www.slideshare.net/kuanhoong/dsrlab -seminar-introduction-to-deep-learning



























Res. No. 16740, 2017-2021.

017-2021. Vigilada MinEduca















Res. No. 16740, 2017-2021.

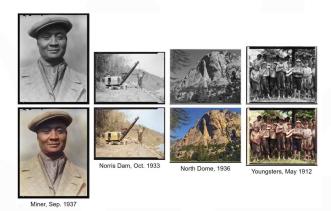
740, 2017-2021. Vigilada MinEdu



Dulight--Eyes for visually impaired https://www.youtube.com/watch?v=Xe5 RcJ1JY3c



Google DeepMind's Deep Qlearning playing Atari Breakout https://www.youtube.com/watch?v =V1eYniJORnk



Deep learning applications
https://www.youtube.com/watch?v=i9M
fT 7R 4w







Res. No. 16740, 2017-2021.

. 16740, 2017-2021. Vigilada MinEd

AI Google Experiments

https://experiments.withgoogle.com/ai



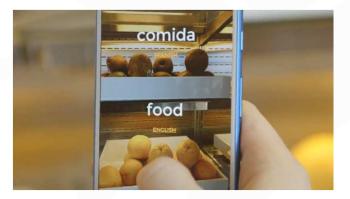
https://experiments.withgoogle.com/ai/teachable-machine



https://quickdraw. withgoogle.com/#

¿Puede una red neuronal reconocer tus dibujos?

Añade tus dibujos al <u>conjunto de datos de dibujos más grande del</u> <u>mundo</u>, compartido públicamente, para ayudarnos con la investigación sobre el aprendizaje automático.



https://aiexperiments.withgoogle.com/thing-translator

Historia de la RNA y del DL





Desarrollo del google translator con algo de historia de las RNA

https://www.nytimes.com/2016/12/14/magaz ine/the-great-ai-awakening.html

Entrevista Hinton

https://www.wired.com/2014/01/geoffreyhinton-deep-learning

http://www.forbes.com/sites/bernardmarr/20 16/03/22/a-short-history-of-deep-learningeveryone-should-read/#710f963761b7

Conceptos de Deep learning con algo de historia

http://fortune.com/ai-artificial-intelligencedeep-machine-learning/

Historia de la RNA y del DL

http://www.andreykurenkov.com/writing/ai/a -brief-history-of-neural-nets-and-deeplearning/

Deep Learning in Neural Networks: An Overview

https://arxiv.org/abs/1404.7828

Algunos Libros en Formato Digital



Libro de Deep Learning

http://www.deeplearningbook.org/

Una aproximación práctica a las redes neuronales artificiales [recurso electrónico] http://bibliotecadigital.univalle.edu.co/handle/10893/10330

Libro de Deep Learning

http://neuralnetworksanddeeplearning.com/



Breve Historia de las Redes Neuronales Artificiales y del Deep Learning

Gracias!!!

Jesús Alfonso López jalopez@uao.edu.co