Curso de Inteligencia Artificial

Alan Gerardo Reyes Figueroa

Introducción a la IA | Aula 01 Enero 13, 2022 UVG DEL VALLE DE GUATFMAI A



- Robots.
- Vehículos autónomos.
- Máquinas inteligentes.



G. Kasparov vs. DeepBlue (1997)

Challenge Match

AlphaGo

Google DeepMind

Lee Sedol vs. AlphaGo (2016)









- Inteligencia:
 - realizar algún trabajo "parecido" a los humanos
 - procesos de pensamiendo, racionalidad
 - Comportamiento (similar al humano)
- Artificial:
 - Máquinas y autómatas
 - Robots (viene del ruso работать = "Trabajar")
- Máquinas actuando o haciendo labor como humanos
 Agentes inteligentes

- Inteligencia de máquina = inteligencia humana?
- Ejemplo: (máquinas que vuelan)



¿Puede una máquina pensar?

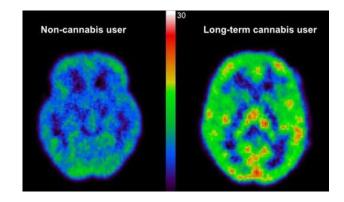
Actuar como humanos:

- Test de Turing (1950)
- Un humano hace preguntas, la máquina responde
- La máquina pasa el test si el humano no puede decir si el otro es un humano o una máquina.
- Procesamiento del lenguaje (NLP)
- Representación del conocimiento
- Razonamiento automatizado
- Aprendizaje automático (machine learning)
- Visión computacional
- Robótica

¿Puede una máquina pensar?

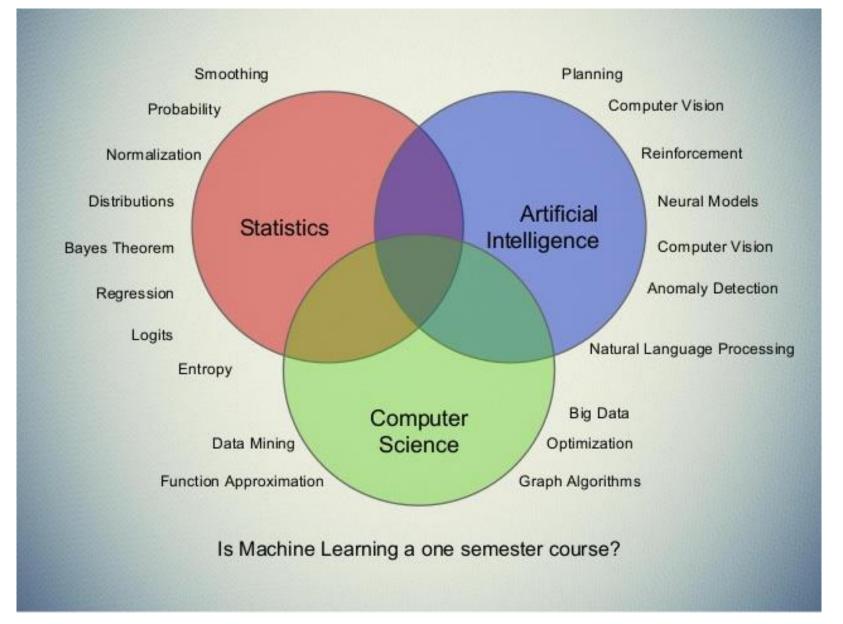
Pensar como humanos:

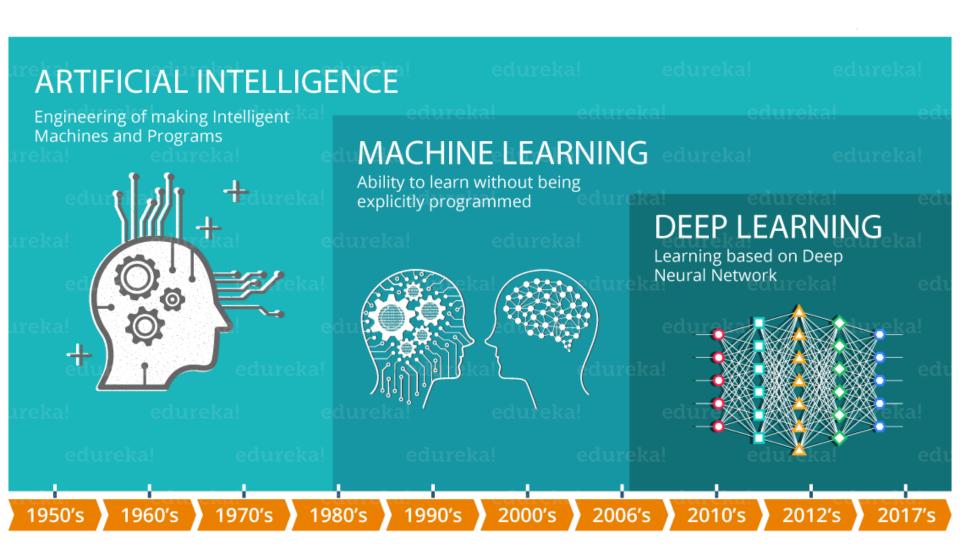
- Modelos de cognición (aprender el comportamiento hum.)
- Introspección
- Esperimentos psicológicos
- Imágenes del cerebro



- Psicología
- Neurociencia
- Teoría del aprendizaje
- Modelos computacionales

- Pensar racionalmente:
 - Aristóteles: silogismo "razonamiento correcto"
 - Lógica (siglos XIX y XX): lógica simbólica, reglas, modelos formales de deducción
 - Certeza
- Modelos bajo incerteza: probabilidad





- Agente (del latin agere = "hacer")
 - operar de forma autónoma
 - percibir el ambiente
 - persistir en el tiempo
 - adaptarse a cambios
 - definir y lograr objetivos
- Agente racional = aquel que logra la mejor respuesta (outcome) a un objetivo, o bajo incerteza, la mejor respuesta esperada.

Hoy por hoy, la IA se concentra en construer agentes que "hagan lo correcto".

- lograr objetivos para los que fueron definidos
- actuar éticamente

• Filosofía:

- ¿Se pueden usar reglas formales para sacar conclusiones válidas?
- ¿Cómo surge la mente de un cerebro físico?
- ¿De dónde viene el conocimiento?
- ¿Cómo conduce el conocimiento a la acción?

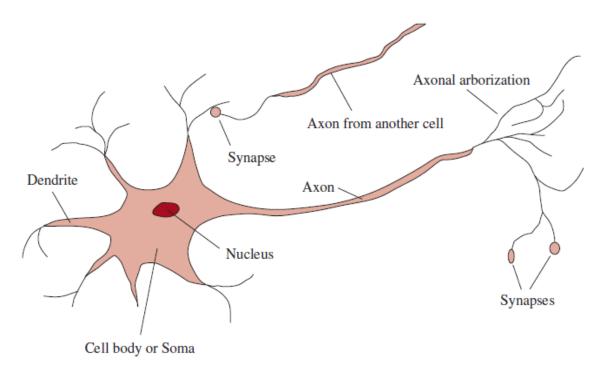
Matemáticas:

- ¿Cuáles son las reglas formales para obtener conclusiones válidas?
- ¿Qué se puede calcular?
- ¿Cómo razonamos con información incierta?

Economía:

- ¿Cómo debemos tomar decisiones de acuerdo con nuestras preferencias?
- ¿Cómo debemos hacer esto cuando es posible que otros no estén de acuerdo?
- ¿Cómo deberíamos hacer esto cuando la recompensa puede estar muy lejos en el futuro?

- Neurociencia:
 - ¿Cómo el cerebro procesa información?



Psicología:

- ¿Cómo los humanos y animales piensan y actúan?
- Psicología cognitiva, teoría del aprendizaje
- Interacción humano-computador

	Supercomputer	Personal Computer	Human Brain
Computational units	10 ⁶ GPUs + CPUs	8 CPU cores	10 ⁶ columns
	10 ¹⁵ transistors	10 ¹⁰ transistors	10 ¹¹ neurons
Storage units	10 ¹⁶ bytes RAM	10 ¹⁰ bytes RAM	10 ¹¹ neurons
	10 ¹⁷ bytes disk	10 ¹² bytes disk	10 ¹⁴ synapses
Cycle time Operations/sec	10^{-9} sec 10^{18}	10^{-9} sec 10^{10}	10^{-3} sec 10^{17}

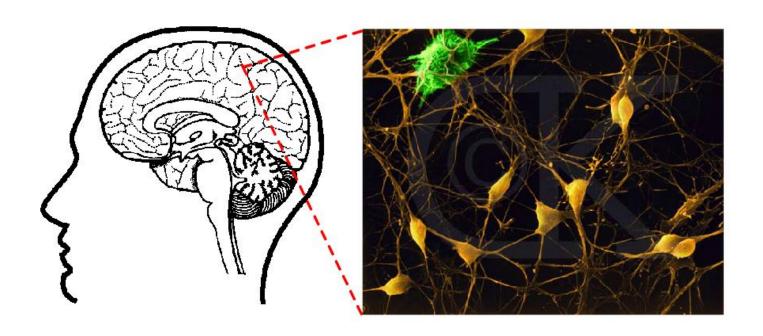
Figure 1.2 A crude comparison of a leading supercomputer, Summit (Feldman, 2017); a typical personal computer of 2019; and the human brain. Human brain power has not changed much in thousands of years, whereas supercomputers have improved from megaFLOPs in the 1960s to gigaFLOPs in the 1980s, teraFLOPs in the 1990s, petaFLOPs in 2008, and exaFLOPs in 2018 (1 exaFLOP = 10^{18} floating point operations per second).

- Ingeniería computacional / electrónica:
 - ¿Cómo construir un computador eficiente?
 - CPUs, GPUs, TPUs ...
 - Computación cuántica
- Robótica / Cibernética / Teoría de control
 - ¿Cómo un artefacto puede operar de forma autónoma?
- Lingüística
 - Lenguaje relacionado al pensamiento
 - NLP
- Antropología y Sociología, Ética, Leyes, ...

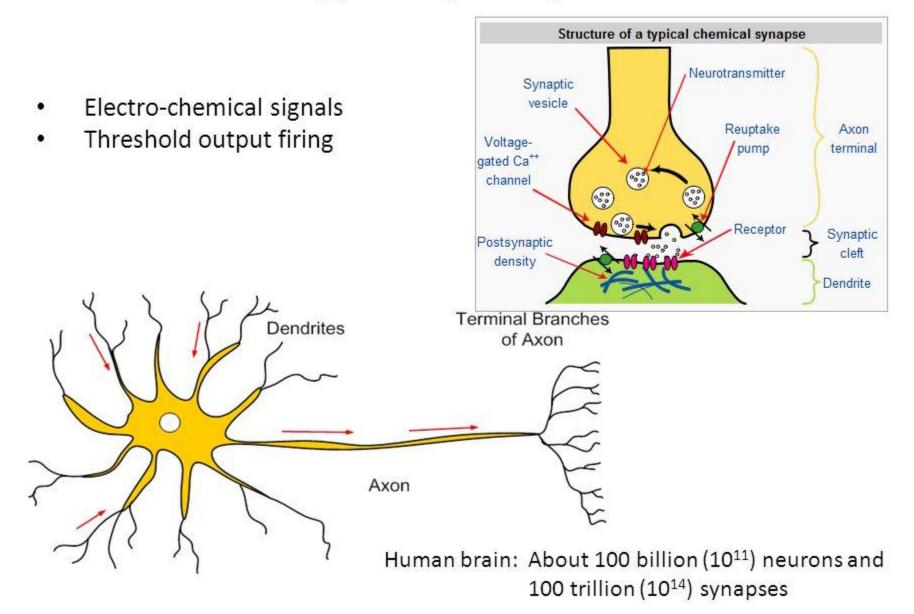
Historia de las Redes Neuronales

Redes Neuronales

- Algoritmos bioinspirados.
- Idealizan cómo funcionan las conexiones y transmisiones dentro del cerebro biológico.

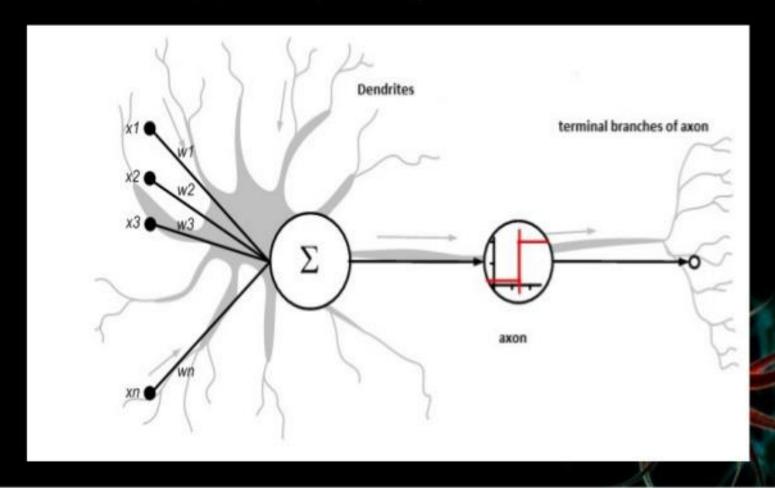


Biologically Inspired.

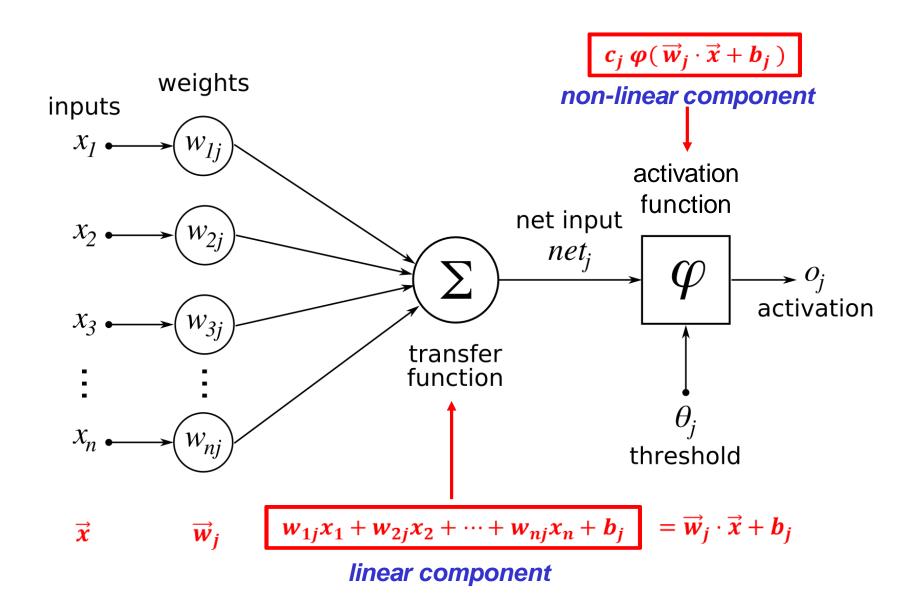


Redes Neuronales Artificiales

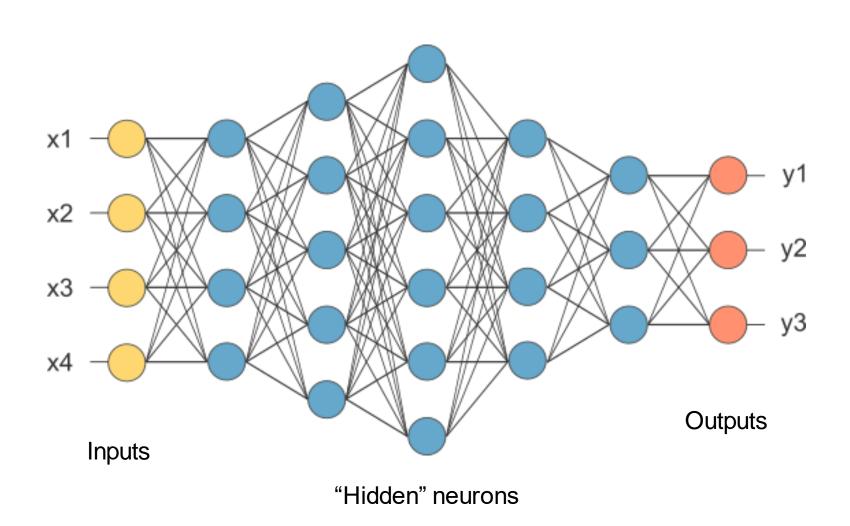




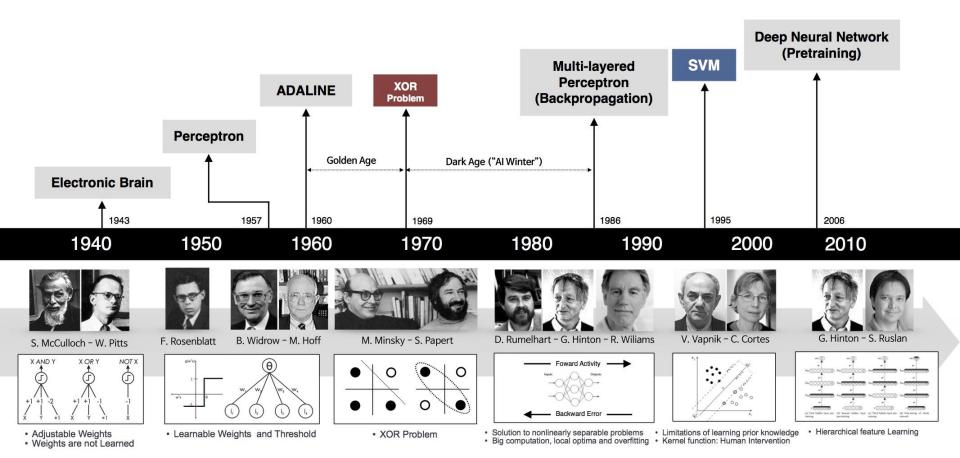
Redes Neuronales Artificiales



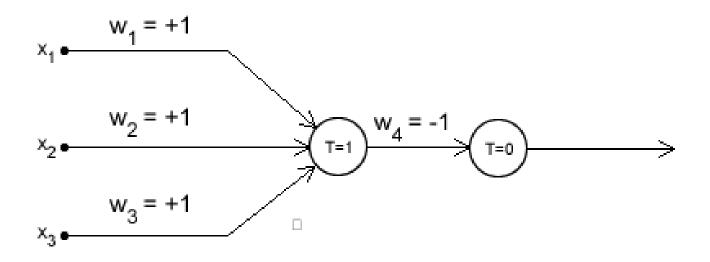
Redes Neuronales Artificiales



Desarrollo Redes Neuronales



McCulloch-Pitts Model (1940's)



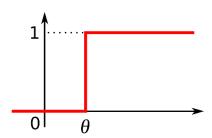
McCulloch-Pitts Model (1940's)

- Llamado Logical Threshold Unit.
- Inputs $x_j = 0$ ó $x_j = 1$.
- Pesos w_{ij} fijos.

$$w_{ij} = 1$$
: excitador

$$w_{ij} = -1$$
: inhibidor

• Función de activación tipo umbral:



- Llamado *Perceptron*.
- Inputs variables.
- Pesos w_{ij} variables:

Los pesos pueden ser aprendidos (mediante algoritmos).

- Función de activación tipo umbral
- Clasificador binario

$$\varphi(x) = sign(w \cdot x + b)$$



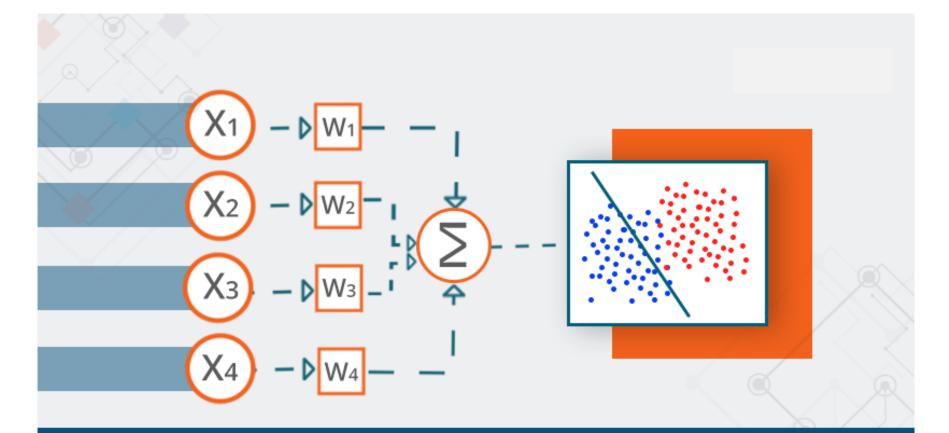
Algoritmo iterativo:

• Dados (x_i, y_i) y pesos iniciales w_j, b aleatorios, se calcula

$$\widehat{y}_i = \varphi(w \cdot x_i + b)$$

• Los pesos w_{ij} , b se actualizan usando descenso gradiente

$$w_j^{(t+1)} = w_j^{(t)} + \alpha \sum_{i=0}^{n} (y_i - \hat{y}_i) x_{ij}$$

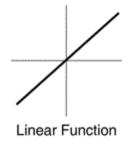


Perceptron Learning Algorithm

Widrow-Hoff Model (1960's)

Similar al modelo de Rosenblatt, pero

Función de activación lineal

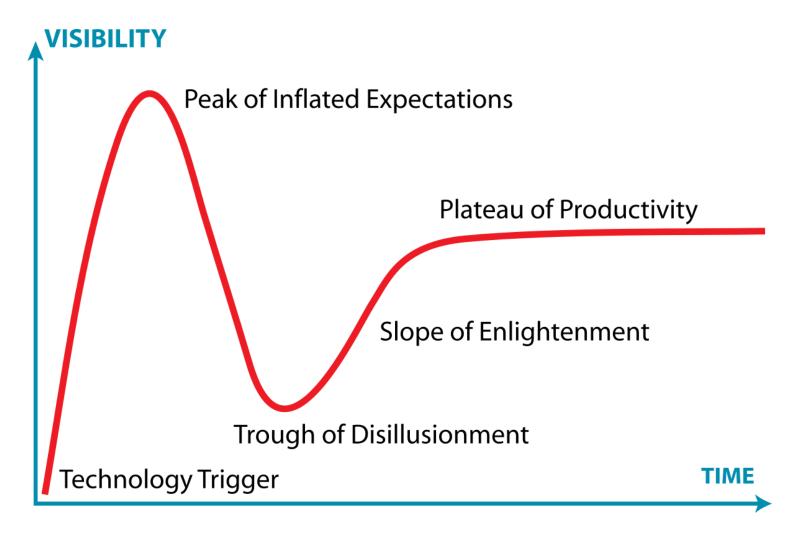


$$\widehat{y}_i = \varphi(w \cdot x_i + b) = w \cdot x_i + b$$

 Algoritmo de actualización ADALINE (Adaptive Linear Neuron)

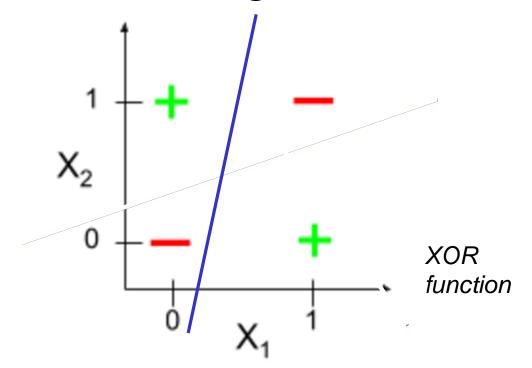
The Golden Age (1960's)

Curva de Gartner para una tecnología



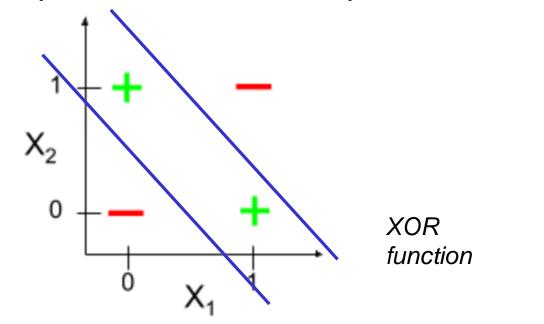
Dark Ages (1970's)

- Minsky y Papert (1969) publican *Perceptrons:* an introduction to computational geometry.
- Crítica y limitaciones al modelo perceptrón.
- "Invierno" de la inteligencia artificial.

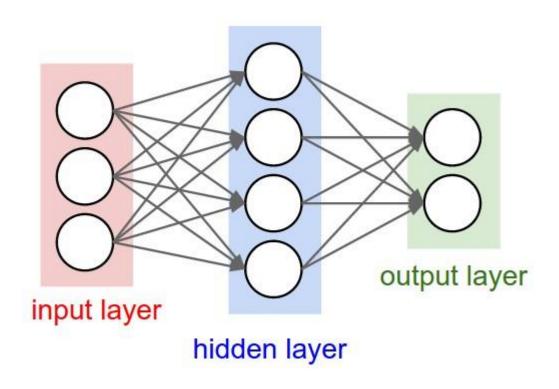


Segunda Era (1980's)

- Rumelhart, Hinton y Williams (1986)
 Nature: Learning representations by back-propagating errors.
- Solución al problema de la separabilidad.



Segunda Era (1980's)



- Redes multicapa.
- Algoritmo de *back-propagation*.

Segunda Era (1980's)

• K. Fukushima (79')

NeoCognitron.

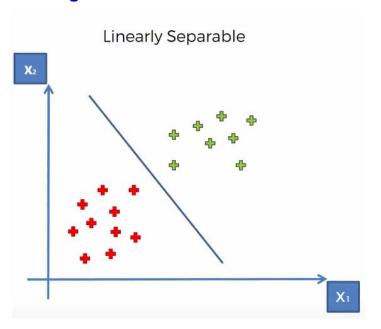
Trabajos en redes multicapa.

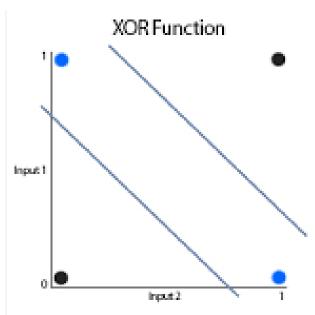
• Teoría matemática de redes neuronales.

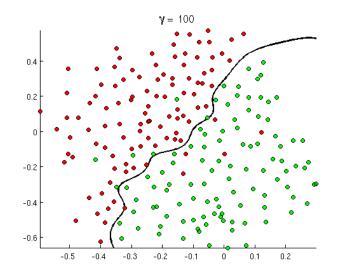
• G. Cybenko (1989).

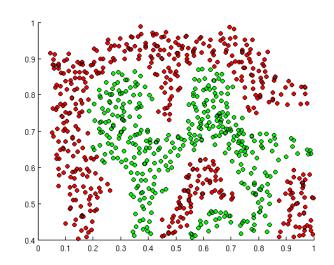
Teorema de representación universal.

Aproximadores universales

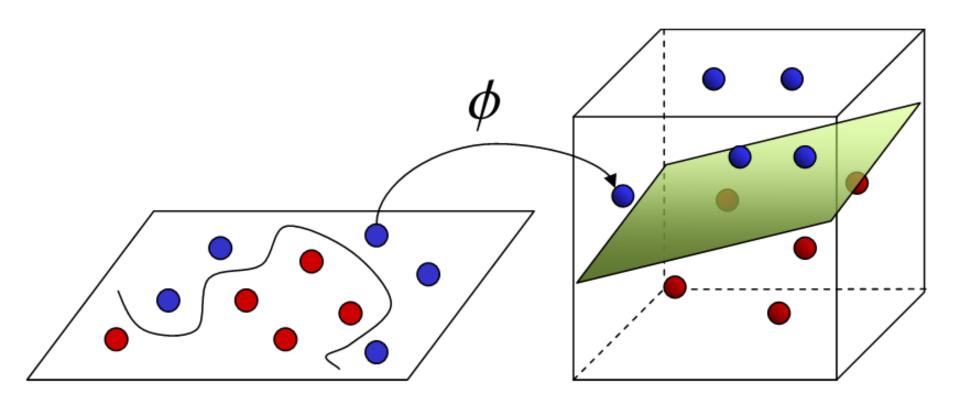








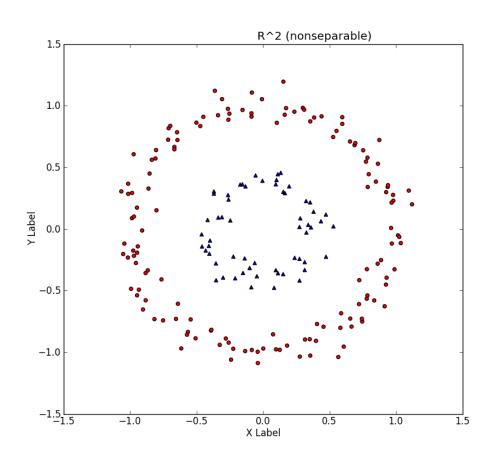
Geometría de las redes neuronales



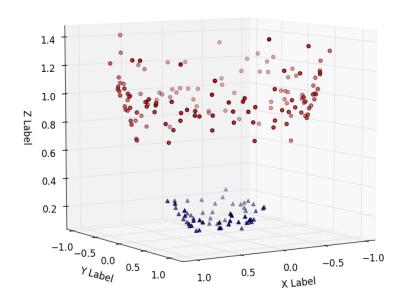
Input Space

Feature Space

Ejemplo: Kernel Trick



Data in R^3 (separable)



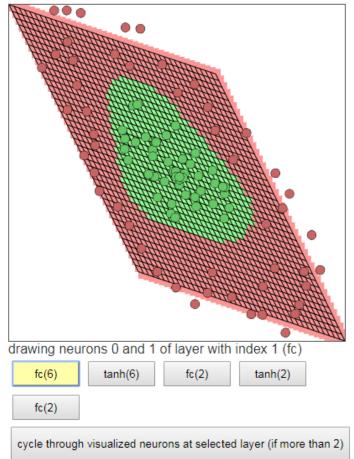
Ejemplo:

• Geometría de las redes neuronales.



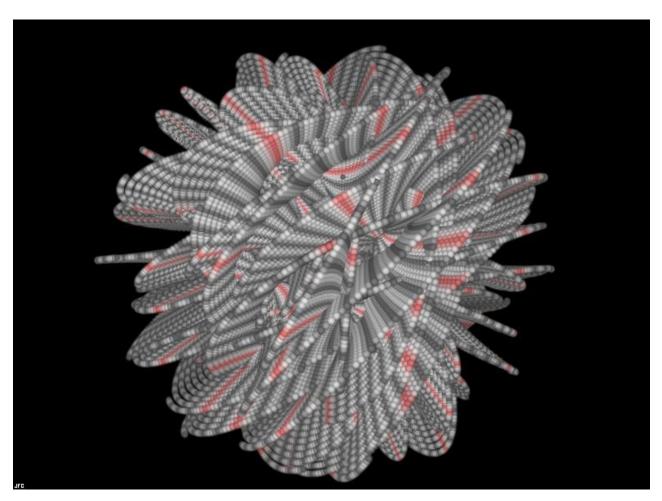
Controls:

CLICK: Add red data point SHIFT+CLICK: Add green data point CTRL+CLICK: Remove closest data point



Manifold Hypothesis

- Datos - Estructura de variedad M.
- Red Neuronal - transforma \mathbb{R}^m en M.



Second winter (1990's)

- Financiamiento sector militar.
- Sobre-expectativa en proyectos.
 - autos autónomos
 - máquinas inteligentes
- Reducción en el apoyo a proyectos del área "Inteligencia Artificial".
- Cambio de nombre: <u>informatics</u>, machine learning, analytics, <u>knowledge-based systems</u>, <u>business rules</u> <u>management</u>, <u>cognitive systems</u>, intelligent systems, <u>intelligent agents</u> or <u>computational intelligence</u>

Siglo XXI (2000 – hoy)

• Era de la información: redes cada vez mayores.

Industria de cómputo (gaming) y de cómputo

distribuido



 Inversión de grandes compañías (Nvidia, Google, Facebook, Amazon, Baidu, ...)

Estado actual de la IA



1979

Kunihiko Fukushima introduces theory of **Neural Networks**

2006

Breakthrough in Deep Learning at the University of Toronto

2017 ktract 4.0 eep Learning THAN X

2010 to now Third Al Boom Machine learning and deep learning

1947

Alan Turing proposes the concept of AI

ENIAC, one of the

world's first computer

1946

50's 60's First Al Boom The age of Reasoning Prototype AI developed 80's 90's Second Al Boom The age of Knowledge Representation Systems able to reproduce human decision-making

> powered by textkernel