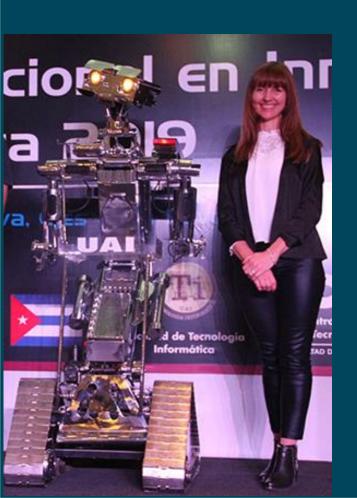
MAESTRÍA EN INGENIERIA DE SOFTWARE



Introducción a la Inteligencia Artificial

Prof. Dra. Claudia Pons

Profesora de Inteligencia Artificial, Facultad de Informática - UNLP Presidente de la Sociedad Argentina de Informática SADIO Investigadora de la CIC - Comisión de investigaciones Científicas

¿Qué es la Inteligencia Artificial?

Coloquialmente, el término inteligencia artificial se aplica cuando una máquina imita las funciones cognitivas que los humanos consideramos como propias de nuestras mentes, en especial: comunicarnos, resolver problemas, tomar decisiones y aprender.



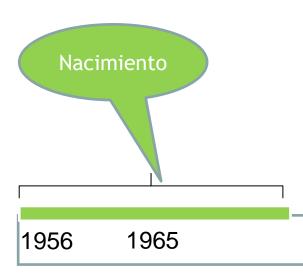
¿Qué es la Inteligencia Artificial?

Hoy todos hablamos de IA, pero ...

¿Es un concepto nuevo? ¿Desde cuándo existe?

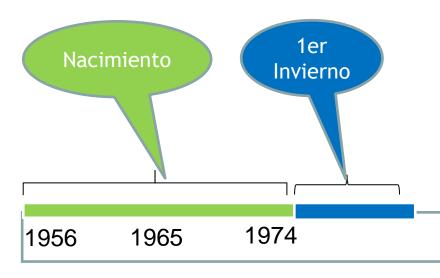
Nacimiento de la IA con los padres de la IA: John McCarthy, Marvin Minsky, Arthur Samuel

- Demostraciones lógicas
- Procesamiento del lenguaje natural
- > Aprendizaje automático
- Y en 1965 las Redes Neuronales Artificiales (ANN)



Primer invierno de la IA

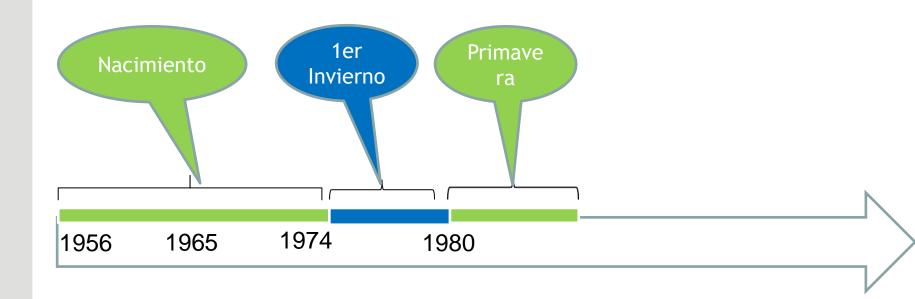
Estancamiento, promesas incumplidas...



Un despertar

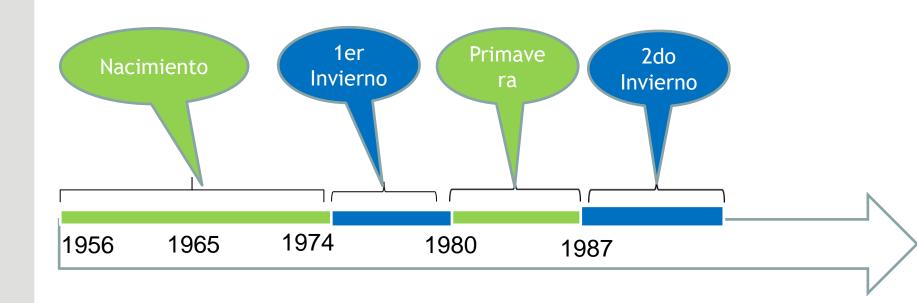
La IA se despierta tras el invierno:

- Sistemas Expertos
- ➤ Lisp, Prolog



Segundo invierno de la IA

Estancamiento, promesas incumplidas...

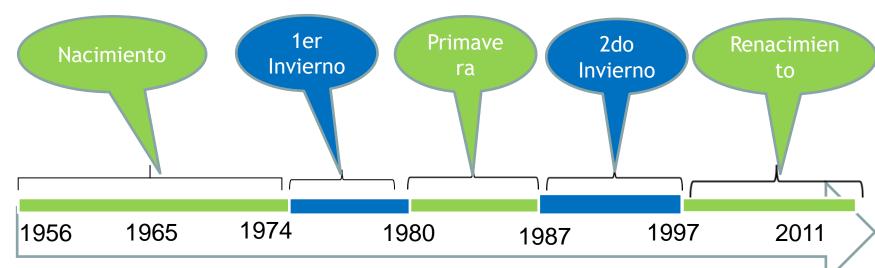


Renacimiento de la IA

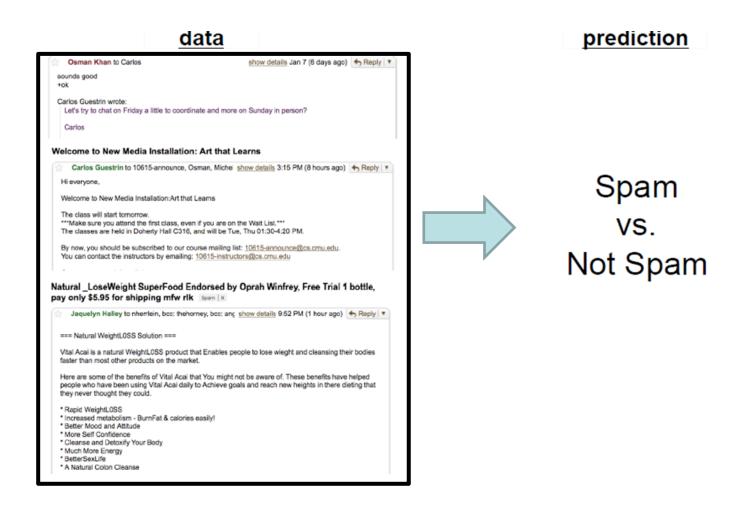
1997. Primavera de la IA Deep Blue le gana a Kasparov

2011. Verano de la IA: Watson gana el concurso de preguntas y respuestas Jeopardy

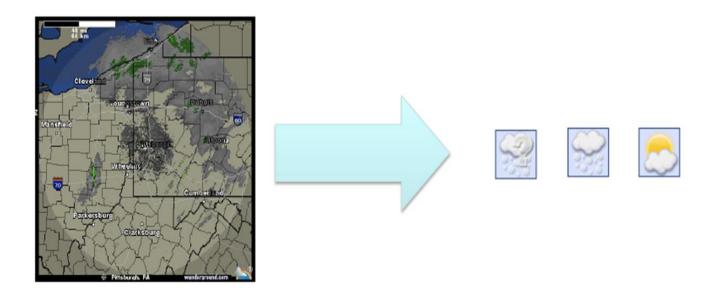




Filtros de spam



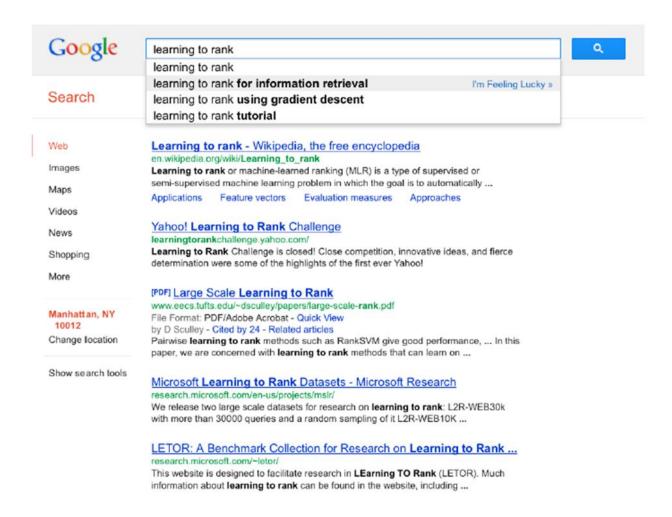
• Predicción del clima



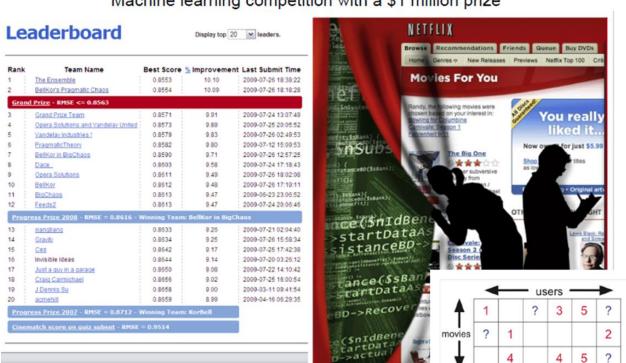
• Predicción de valores del mercado



• Búsquedas en la web



• Sistemas recomendadores. 2009. Netflix Prize



Machine learning competition with a \$1 million prize

El Premio Netflix fue un concurso abierto para el mejor algoritmo de filtrado colaborativo para predecir las calificaciones de los usuarios para películas, basado en calificaciones anteriores.

• 2017 - AlphaZero campeón de Ajedrez





Automóviles que se manejan solos

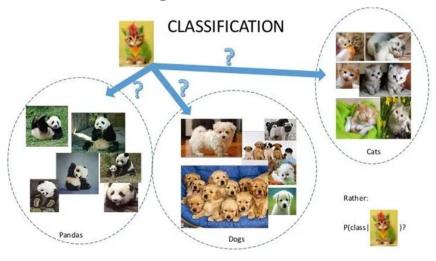
2015. Vehículos autónomos diseñados por <u>Google</u> dejaron las pistas de prueba para ser evaluados en el tránsito diario de <u>Mountain View</u>, <u>California</u>, sin superar los 40 km/h





2017 el NIO EP9 completó una vuelta al Circuito de las Américas sin piloto en 2:40:33 alcanzando una velocidad máxima de 257 km/h.

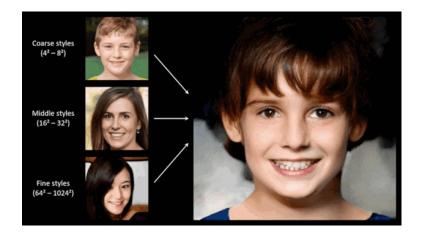
• Clasificación de Imágenes.



2012. Alexnet ganó la competencia de Clasificar imágenes sobre el data set Imagenet (14,197,122 annotated images).



 2014. Generación de imágenes



• 2017. FaceApp muestra cómo se verán cuando envejezcan.





• 2015. Arte digital



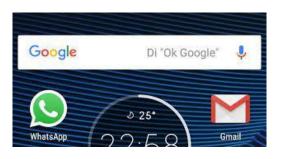
ueden crear pinturas imitando el estilo de cualquier artista.

Ej: M. Turner's The Wreck of a Transport Ship," Van Gogh "The Starry Night," and Edvard Munch "The Scream."

- Procesamiento del lenguaje natural NLP.
- Comandos por voz.
- Traducción voz a texto.
- Traductores a diversos idiomas.
- Chatbots y asistentes virtuales.





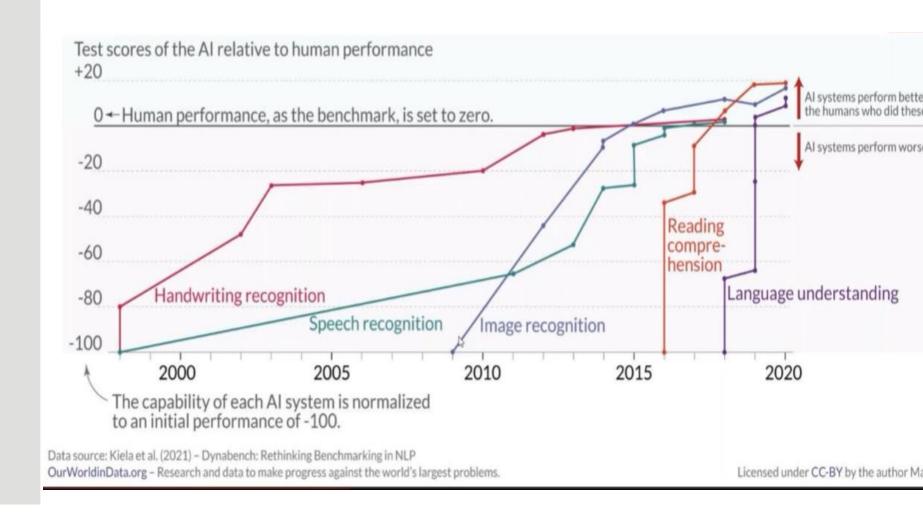








Crecimiento acelerado en los últimos 10 a 15 años!!



- ¿Qué pasó?
- ¿Por qué la IA tiene éxito ahora y no en los 60's?

•¿Por qué la IA avanzó así en los últimos 10 a 15 años?

- ¿Mejoró el hardware?
- •¿Se inventaron nuevas estructuras de datos?
 - •¿Se diseñaron nuevos algoritmos?

¿Qué pasó? ¿Por qué la IA tiene éxito ahora y no en los 60´s?

- ❖ ¿MEJORÓ EL HARDWARE?
- ❖ SI!!!
- Los procesadores modernos se han vuelto cada vez más potentes.
- ❖ La capacidad de distribuir el procesamiento entre varias computadoras ha mejorado la capacidad de analizar datos en tiempo récord.
- ❖ ¿SE INVENTARON NUEVAS ESTRUCTURAS DE DATOS:?
- ❖ SI, PERO NO TANTO...
- Hay más conjuntos de <u>datos disponibles</u> para respaldar análisis, (ej. datos meteorológicos, médicos, de redes sociales).
- Muchos de estos datos están disponibles en la nube.
- El costo de almacenar y administrar los grandes datos ha bajado drásticamente.
- ❖ ¿SE DISEÑARON NUEVOS ALGORITMOS:?
- ❖ SI,PERO NO TANTO...
- Se han puesto a disposición algoritmos de aprendizaje automático a través de comunidades de código abierto.

¿ Son IA todos los sistemas computacionales que imitan nuestras funciones cognitivas?

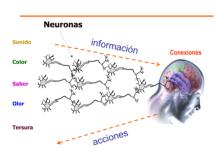
Es IA si lo hace mejor que el humano?



Es IA si mejora con la experiencia (aprende)?



Es IA si emula la estructura biológica del cerebro?

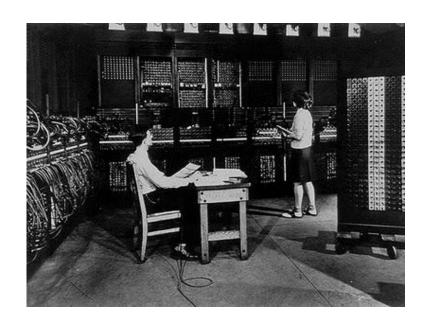


Entonces, qué es Inteligencia Artificial?

¿Son IA todos los sistemas computacionales que imitan nuestras funciones cognitivas?

Pensemos en Clementina (1961) ...

- Cálculos astronómicos (verificación del pasaje del cometa Halley en 1904)
- Modelos matemáticos de cuencas fluviales y econométricos,
- Cálculo del camino crítico
- estudios de mecánica del sólido
- problemas lingüísticos
- problemas estadísticos



¿Clementina en su época, era una IA?

¿ Son IA todos los sistemas computacionales que imitan nuestras funciones cognitivas?

Es IA cuando <u>la máquina</u> no sigue un algoritmo (una receta) para resolver un problema, sino que <u>encuentra</u> <u>su propia forma</u> de resolverlo.



Machine Learning (Aprendizaje de Máquina)



¿ChatGPT es Inteligencia Artificial?

ChatGPT by OpenAl

https://openai.com/blog/chatgpt

Hemos entrenado un modelo que interactúa

diálogo hace preguntas, ad premisas inco inapropiadas



I am the only writer I've been able to discover who is suggesting ChatGPT has humans in the loop. Here is a series of telling excerpts from our last conversation...

https://mindmatters.ai/2023/01/found-chatgpts-humans-in-the-loop/

Fuerte evidencia de que se utiliza mucha retroalimentación e intervención editorial humana en chatGPT.

Machine Learning (máquinas que aprenden)

ML se trata de **generalizar comportamientos** a partir de una información suministrada en forma de **ejemplos**.

Es un proceso de inducción del conocimiento.

Dado:

```
Training set \{(xi, yi) \mid i = 1 \dots N\}
```

Encontrar:

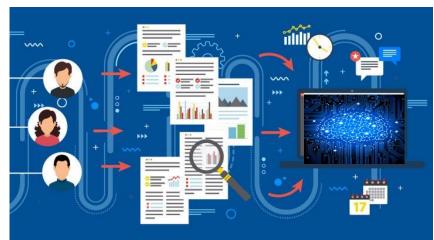
una buena aproximación a F: X -> Y

Machine Learning (máquinas que aprenden)

Diseñaremos una inteligencia artificial para diagnosticar riesgo cardíaco. ¿Como hacemos?

Le damos como entrada las historias clínicas de muchos pacientes con un diagnóstico ya definido por un experto humano (Aprendizaje supervisado). La máquina será capaz de **aprender** de esos datos y diagnosticar a nuevos pacientes que no estaban en los datos de entrenamiento.





La IA logrará detectar patrones en los datos de entrada, ej.

```
SI ((colesterol > 2.4 AND presión_ arterial > 14

AND glucosa > 1.20 AND edad > 50)

OR (antecedentes_familiares AND sobrepeso AND tabaquismo ))

entonces riesgo_cardiaco = Verdadero

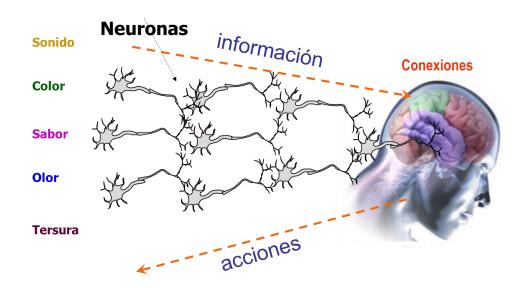
sino riesgo cardiaco = Falso
```

Machine Learning con ANN

Existen diferentes técnicas para implementar el Machine Learning

•

La mas prometedora son las REDES NEURONALES ARTIFICIALES

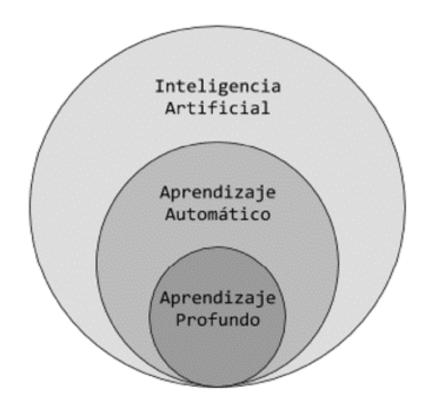


Machine Learning

Existen diferentes técnicas para representar y construir la función.

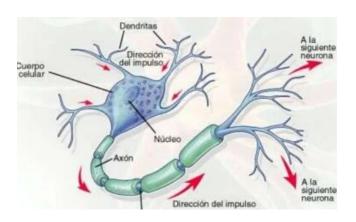
Por ejemplo:

- Redes Neuronales Artificiales (ANN)
- Support Vector Machine (SVM)
- Árboles de Decisión



Machine Learning con ANN

Las **redes neuronales** son un modelo computacional basado en un gran conjunto de unidades neuronales simples (neuronas artificiales), de forma análoga a las neuronas en los cerebros biológicos.

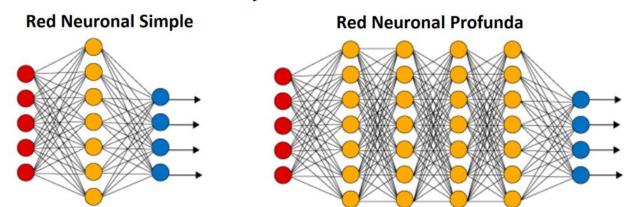


 $x_{1} = x_{2} = x_{1} = x_{2} = x_{1} = x_{2} = x_{1} = x_{2} = x_{2$

Neurona biológica

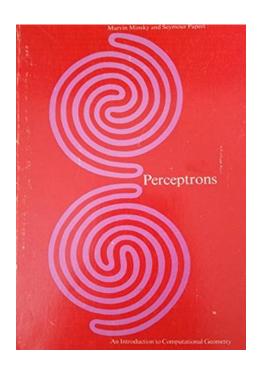
Neurona artificial

• Cada unidad neuronal está conectada con muchas otras y los enlaces entre ellas pueden incrementar o inhibir el estado de activación de las neuronas adyacentes.

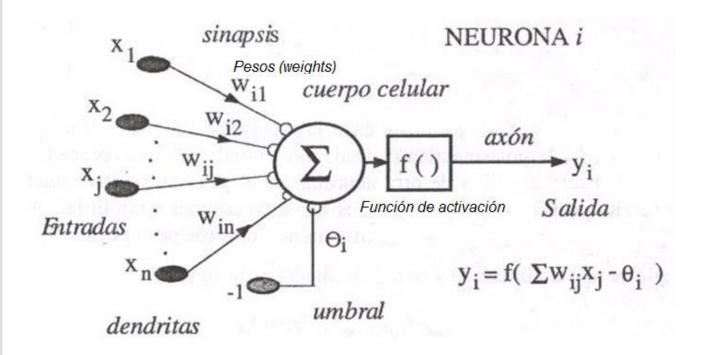


Machine Learning con ANN

- Nada nuevo!!! Se basan en ideas de 1958.
- Perceptrons: an introduction to computational geometry by <u>Marvin Minsky</u> and <u>Seymour</u> <u>Papert</u> (1969)



Redes Neuronales. La neurona



- Las entradas tienen pesos (weights).
- Cada unidad neuronal, de forma individual, opera empleando funciones de suma.
- Existe una función limitadora o umbral, de tal modo que la señal debe sobrepasar un límite antes de propagarse a otra neurona.
- > También aplica una función de activación f().

Redes Neuronales. Función de activación

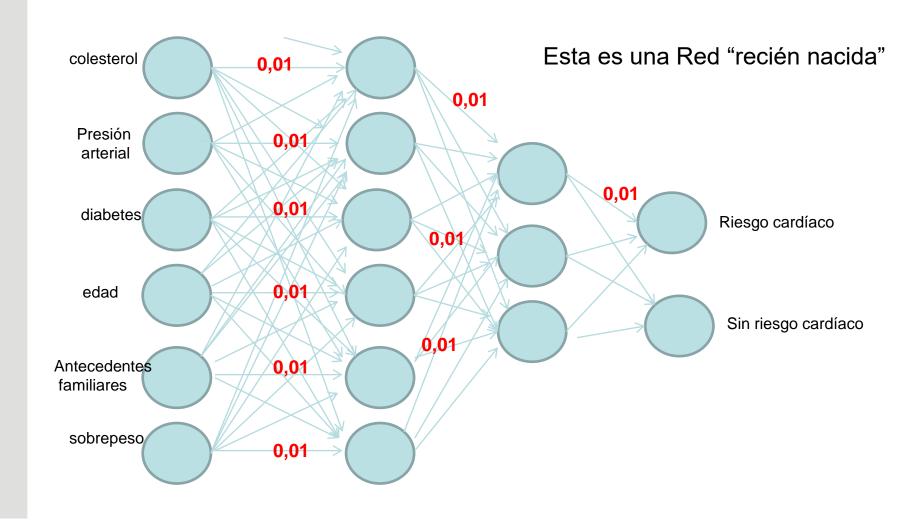
	Función	Rango	Gráfica
Identidad	y = x	[-∞, +∞]	f(x)
Escalón	y = sign(x) $y = H(x)$	{-1, +1} {0, +1}	f(x) x
Lineal a tramos	$y = \begin{cases} -1, & \text{si } x < -l \\ x, & \text{si } +l \le x \le -l \\ +1, & \text{si } x > +l \end{cases}$	[-1, +1]	J(x) +1 x
Sigmoidea	$y = \frac{1}{1 + e^{-x}}$ $y = tgh(x)$	[0, +1] [-1, +1]	f(x) x
Gaussiana	$y = Ae^{-Bx^2}$	[0,+1]	f(x)
Sinusoidal	$y = A \operatorname{sen}(\omega x + \varphi)$	[-1,+1]	J(x)

Machine Learning con ANN - un ejemplo

•¿Cómo aprendió la ANN a diagnosticar el riesgo cardíaco?

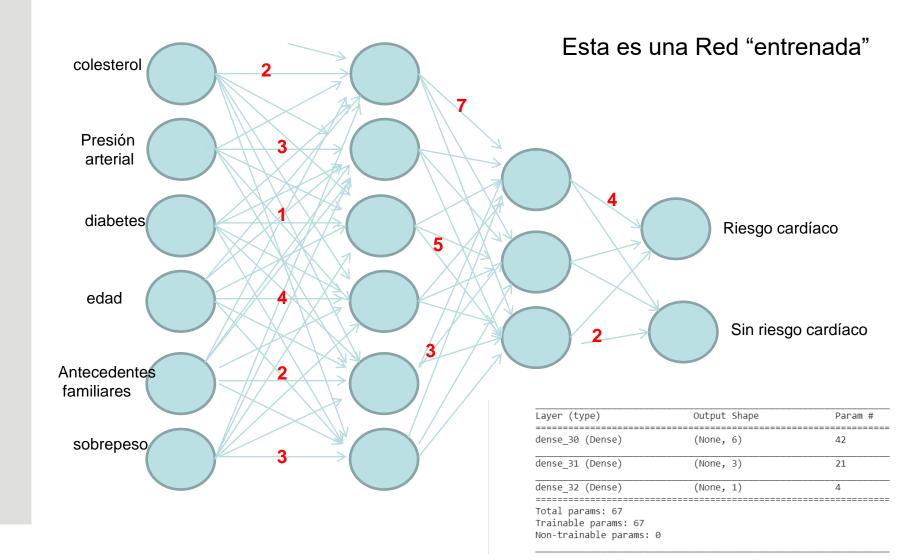
Machine Learning con ANN - un ejemplo

Las redes neuronales artificiales se crean e inicializan con valores aleatorios y luego se someten a un proceso de entrenamiento.



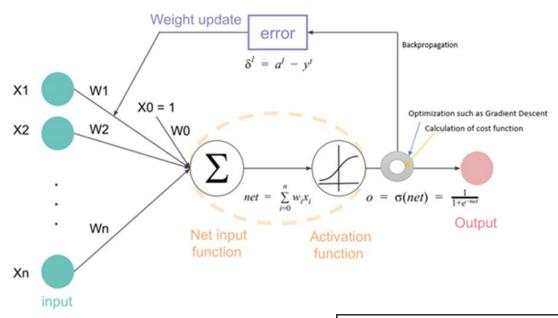
Machine Learning con ANN - un ejemplo

Las redes neuronales artificiales se crean e inicializan con valores aleatorios y luego se someten a un proceso de entrenamiento.



Machine Learning con ANN - un ejemplo

El algoritmo de entrenamiento más utilizado se denomina retro-propagación del error (En inglés, back-propagation).



$$E(w_{ij}, \theta_j, w'_{kj}, \theta'_k) = \frac{1}{2} \sum_{p} \sum_{k} \left[d_k^p - f\left(\sum_{j} w'_{kj} y_j^p - \theta'_k\right) \right]^2$$

$$E(w_{ij}, \theta_{j}, w'_{kj}, \theta'_{k}) = \frac{1}{2} \sum_{p} \sum_{k} \left[d_{k}^{p} - f \left(\sum_{j} w'_{kj} y_{j}^{p} - \theta'_{k} \right) \right]^{2}$$

$$\delta w'_{ij} = -\epsilon \frac{\partial E}{\partial w_{ji}}$$

$$\delta w'_{kj} = \epsilon \sum_{p} \Delta'_{k}^{p} y_{j}^{p} \quad con \quad \Delta'_{k}^{p} = \left[d_{k}^{p} - f (v'_{k}^{p}) \right] \frac{\partial f(v'_{k}^{p})}{\partial v'_{k}^{p}}$$

$$\delta w_{ij} = \epsilon \sum_{p} \Delta'_{j}^{p} x_{i}^{p} \quad con \quad \Delta'_{j}^{p} = \left(\sum_{k} \Delta'_{k}^{p} w'_{kj} \right) \frac{\partial f(v_{j}^{p})}{\partial v_{j}^{p}}$$

Machine Learning con ANN - un ejemplo

Estos es lo que la ANN «<u>aprendió</u>» a partir de los ejemplos de entrenamiento.

```
Total params: 67
rainable params: 67
    Non-trainable params: 0
    None
    [array([[ 2.3753208e-01, 1.9455378e-01, -5.9044957e-03, -1.9834493e-03,
            -1.0555386e-02, -3.1221554e-02],
          [-2.8605638e+00, -2.8482444e+00, 6.5158382e-03, -8.7555784e-01,
           -2.5664544e-02, 1.5504365e-02],
           [-1.4048452e+00, -1.5574017e+00, -1.4083646e-02, 1.8405057e-01,
           -7.9109110e-02, 7.6739595e-04],
           [ 6.0894132e-01, 4.3434203e-01, -3.4527075e-02, -9.0832837e-02,
           -7.3695451e-02, -3.2011069e-02],
           [ 8.9847927e+00, 9.0873766e+00, 2.0794943e-04, 1.0417400e+01,
           -3.3930805e-02, -4.3792557e-02],
           [ 1.5403311e+01, 1.5708423e+01, -2.7559115e-02, 1.7888594e+01,
            -4.4545386e-02, -4.5525804e-03]], dtype=float32), array([15.789694], 15.987958], 0.
           -0.01948806], dtype=float32), array([[ 8.8130021e-01, -5.3563658e-02, -2.9117650e-01],
           [ 1.2855804e+00, 1.4941083e-01, -6.5364009e-01],
           [ 2.2938561e-01, -3.2682377e-01, -2.2147667e-01],
           [ 8.8367844e+00, 7.2431450e+00, -4.8270121e-01],
           [-2.6399300e-01, 2.2706485e-01, 6.1077350e-01],
           [-5.6976724e-01, 3.6380875e-01, 3.4164190e-03]], dtype=float32), array([15.376709 , 1
           [5.8587036],
           [0.91822344]], dtype=float32), array([14.9060
                                                                   loat32)]
```

```
SI ((colesterol > 2.4 AND presión_ arterial > 14

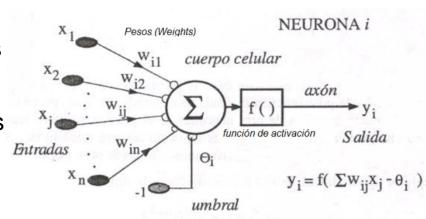
AND glucosa > 1.20 AND edad > 50)

OR (antecedentes_familiares AND sobrepeso AND tabaquismo ))

entonces riesgo_cardiaco = Verdadero sino riesgo_cardiaco = Falso
```

Parámetros vs. hiperparámetros

- Los parámetros del modelo son los pesos y los umbrales. El objetivo del entrenamiento es aprender los valores de estos parámetros.
- Los hiperparámetros son parámetros externos establecidos por el operador de la red neuronal.



Hiperparámetros relacionados con la estructura de la red neuronal:

- Cantidad de capas ocultas ej. 1
- Función de activación ej relu
- Inicialización de pesos ej: valores chicos

Hiperparámetros relacionados con el entrenamiento:

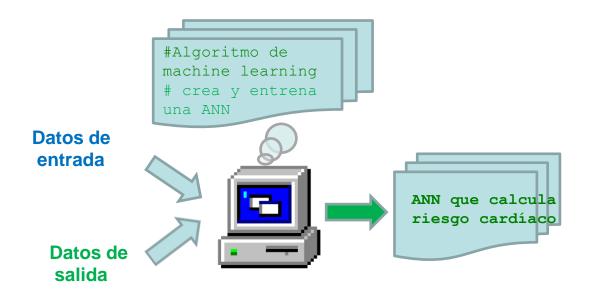
- Épocas,
- Cantidad de iteraciones
- tamaño de lote.
- Algoritmo optimizador (ej. sgd descenso del gradiente, adam)
- Función de costo (o loss)
 ej. mse mean squared
 error

Métodos de ajuste de hiperparámetros

- ➤ Ajuste manual: un operador experimentado puede adivinar valores. Esto requiere prueba y error.
- ➤ **Búsqueda de cuadrícula:** esto implica probar sistemáticamente múltiples valores de cada hiperparámetro y volver a entrenar el modelo para cada combinación.
- ➤ **Búsqueda aleatoria:** un estudio de investigación mostró que el uso de valores de hiperparámetros aleatorios es en realidad más efectivo que la búsqueda manual o la búsqueda de cuadrícula.
- Optimización bayesiana: métodos estadísticos han mostrado ser mas efectivos en algunos dominios.

Programación tradicional vs. ML

✓El programador escribió un meta-algoritmo que genera algoritmos. Ej: en Keras, el objeto Sequential con sus métodos add(), compile(), fit() y predict()

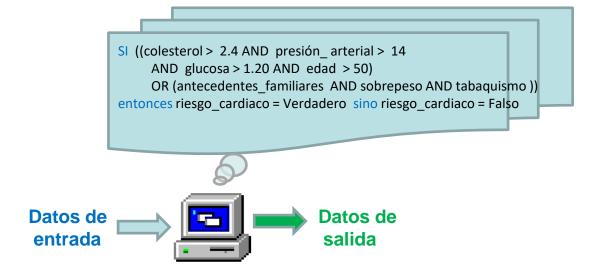


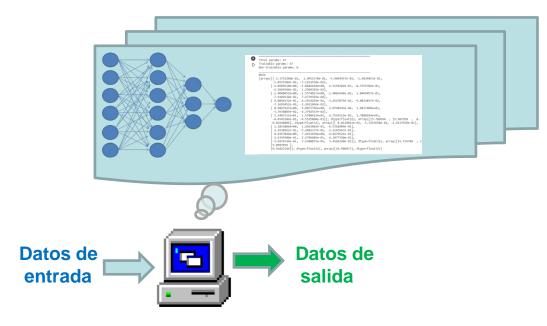
✓ La máquina ejecuta «ciegamente» dicho meta-algoritmo.

Y la «ingenieria de soft» donde va?

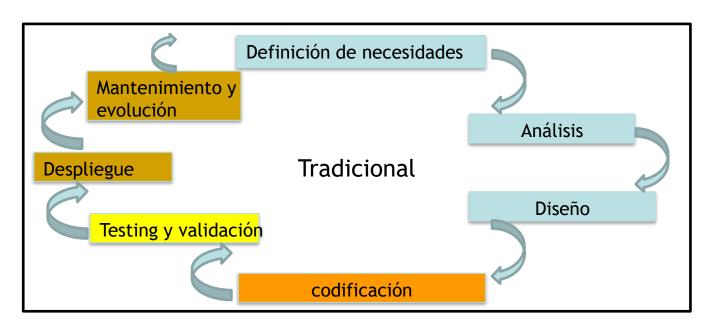
Hay buenas prácticas?

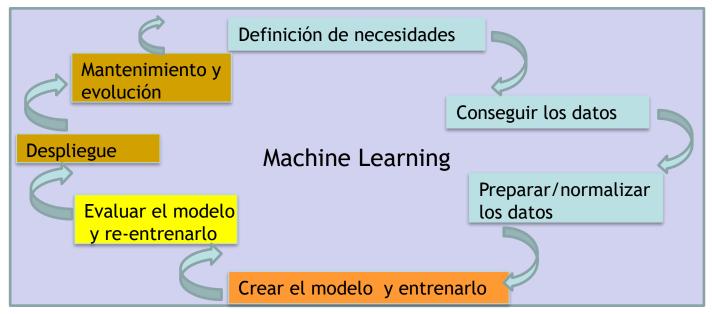
- ✓ Design patterns
- ✓ Reuso
- ✓ Cohesion,
- ✓ Acoplamiento,
- ✓ encapsulamiento
- ✓ Code smells





¿Cómo es el ciclo de vida?





Conclusiones 1/2

- Las máquinas nos sorprenden resolviendo problemas para los cuales nadie les escribió el algoritmo. Ellas por su cuenta son capaces de aprender el camino.
- Pero <u>no son conscientes</u> de lo que están haciendo, continúan siguiendo al pie de la letra otros algoritmos que los humanos hemos programado, los algoritmos de aprendizaje.



La IA general se queda en Hollywood!!

(se asocia con cualidades humanas como la conciencia, la sensibilidad, la sapiencia y el autoconocimiento)



(sólo pretende emular algunos aspectos concretos de la inteligencia humana)





Conclusiones 2/2

- La IA está siendo utilizadas como herramienta de soporte a las decisiones en numerosas áreas (salud, educación, finanzas, seguridad, etc.), tanto en Argentina como en el resto del mundo.
- Permite la automatización de tareas que han requerido trabajo humano.
- La IA no es una caja mágica. Es un algoritmo matemático bien conocido.
- Su estructura no lineal anidada la hace poco transparente. La forma de entender el comportamiento de la IA es analizar los datos que se usaron para entrenarla.
- Los datos, son el combustible de la inteligencia artificial actual.
- Debería garantizarse que esos datos sean realmente "representativos".
- Los datos tienen los mismos sesgos que existen en las sociedades.
- La IA no es un fin en sí misma, sino <u>una herramienta</u>, para lograr otros fines. El objetivo es **que la tecnología contribuya a mejorar el bienestar humano.**

Proyectos de IA en desarrollo en LIFIA y CAETI













Análisis y control de dispositivos IoT mediante Inteligencia Artificial

Director del proyecto: Mg. Ing. Néstor Balich

Equipo investigación: Ing. Franco Balich, Ing. Gastón Weingand, Ing.

Julian Rodríguez Escobedo e Ing. Jorge Martínez.

Objetivos: Investigar, diseñar y desarrollar de forma experimental dispositivos IoT y robots que permitan su operación/control individualmente o por enjambres con información centralizada, empleando técnicas de inteligencia artificial, interfaces naturales hombre-máquina y visualización. Explorar y desarrollar sobre tecnologías y tendencias tecnológicas basadas en procesamiento y machine learning, impresión 3d, automatización, trabajo colaborativo y Smart Cities dentro de las ODS (objetivos de desarrollo sustentable).



Simulador de robots físicos multipresencia para enseñanza de programación, Inteligencia Artificial y STEM

Director del proyecto: Mg. Ing. Néstor Balich

Equipo investigación: Dra. Marta Libedinsky, Ing. Franco Balich, Ing. Gastón Weingand, Ing. Julian Rodríguez Escobedo e Ing. Jorge Martínez.

Objetivos: Diseñar y desarrollar un entorno simulado 3D con robots virtuales online en tiempo real que responda a un modelo físico real, con desafíos lúdicos para el aprendizaje, que permita 30 o más robots en simultáneo uno por alumno, los cuales deberán programar a los robots de acuerdo a los desafíos grupales o individuales. Que sea multiplataforma y multilenguaje permitiendo algoritmos de inteligencia artificial y conexión a plataforma libre como Google Colab. Desarrollar y ahondar en modelos pedagógicos creando y utilizando metahumanos, robots profesores virtuales con IA para dictar clases .



Bioinformática en oncogenómica funcional.

Director del proyecto: Ms.Sc. Matías Daniel Butti

Codirector del proyecto: Dr. Sebastián Menazzi

Objetivos: Desarrollo de aplicaciones para la integración y análisis de datos genómicos, epigenómicos y transcriptómicos en el contexto del estudio de enfermedades neoplásicas malignas con la finalidad de facilitar la identificación, validación y optimización de potenciales biomarcadores con valor diagnóstico, pronóstico y/o predictivo. También se extenderá a otras patologías.



Técnicas de Inteligencia Artificial basadas en una integración de la lógica simbólica y no-simbólica

Director del proyecto: Dra. Claudia Pons

Objetivos: El objetivo general es contribuir a la evolución de la inteligencia artificial a través de la combinación de los conceptos y métodos de dos enfoques predominantes pero muy diferentes entre sí: la IA simbólica, que está inspirada en la lógica matemática y se basa en la manipulación de representaciones lingüísticas abstractas, por un lado y la IA no simbólica, que se centra en la construcción de modelos matemáticos predictivos a partir de grandes conjuntos de datos de muestra, por otro lado.



Investigación y desarrollo de software para la validación de la calidad de datos abiertos e identificación de patrones para predicciones

Director del proyecto: Dra. Ing. Roxana Martínez

Objetivos: Análisis, diseño y desarrollo de herramientas de software para la gestión y validación de la calidad de los datos públicos en el contexto de Gobierno Abierto. Detectando el "estado de salud" de las diversas fuentes de datos provenientes de casos de aplicación gubernamentales con los prototipos desarrollados, incorporando algoritmos para identificar patrones que logren predicciones sobre nuevos datos.



Ciberseguridad en Sistemas Operacionales

Director del proyecto: Esp. Lic. Jorge Alejandro Kamlofsky

Objetivos: Brindar a los sistemas operacionales (redes Industriales) conectados a las redes corporativas y/o a Internet de mecanismos de seguridad y/o algoritmos de seguridad criptográfica y/o inteligencia artificial que permitan impedir intromisiones no deseadas.



Inteligencia Artificial y Computación Cuántica en Finanzas

Director del proyecto: Dr. Alejandro Fernández

Codirector del proyecto: Prof. Alejandra M. J. Litterio

Objetivos: Estudiar las posibles aplicaciones en el campo de las Finanzas y el Trading Algorítmico de la Computación Cuántica en conjunto con la Inteligencia Artificial utilizando los simuladores de la plataforma cloud de IBM-Q.

