Clase 01





En 1997 la maquina Deep Blue gana una partida de ajedrez al maestro Garri Kasparov.



Watson el sistema artificial de IBM derroto en 2101 a los mejores concursantes de un famoso programa en Estados Unidos.

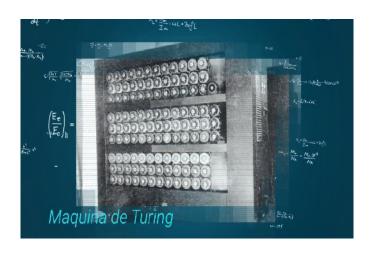


Cinco años más tarde AlphaGo de Google fue la primera máquina inteligente que derroto a un jugador profesional de Go un juego oriental considerado de gran dificultad.



La historia de la IA se remonta a 1936 cuando el matemático Alan Turning teorizo sobre el desarrollo de un dispositivo físico capaz de resolver problemas mediante un algoritmo.

Turing estableció las bases de la inteligencia artificial gracias a su prueba de Turing.





Que permite determinar si un mecanismo es inteligente o no.

En los años 40 demostraron que cualquier función de cómputo podía calcularse mediante redes neuronales artificiales que además podían aprender.

Las maquinas aprenden más, mejor y más rápido gracias a tecnologías basadas en datos históricos y mecanismos de recopilación de información en tiempo real.



Cuando más se utilizan los datos más inteligente se hace el algoritmo y los datos ahora están en todas partes.

Convivimos con sistemas de la continuamente por ejemplo programas que clasifican imágenes y documentos, traductores automáticos, técnicas de reconocimiento facial, vehículos autónomos que frenan automáticamente cuando detectan a un peatón.



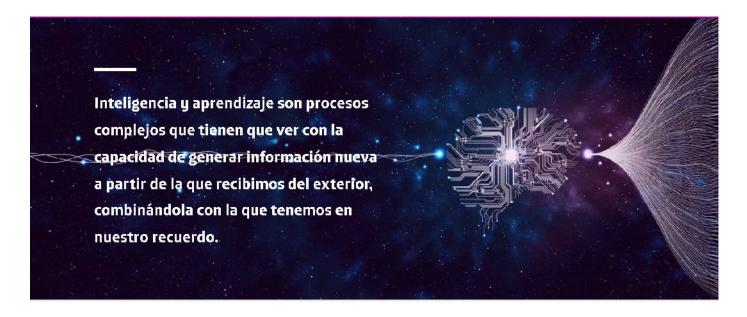


También las redes sociales, las plataformas de compra online y los asistentes virtuales aplican algoritmos a partir de los datos que dejamos sobre nuestra preferencias para luego hacernos recomendaciones personalidades.



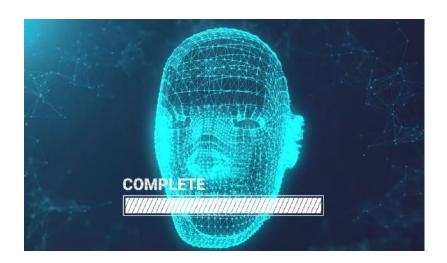
El potencial de la IA es mucho más profundo, más allá de la condición autónoma o de ofrecer información personalizada con el crecimiento exponencial del Big Data, podrá resolver problemas cada vez más complejos por eso una IA será capas de diagnosticar enfermedades o de decidir en una junta directiva y marcara el inicio de una nueva revolución industrial.





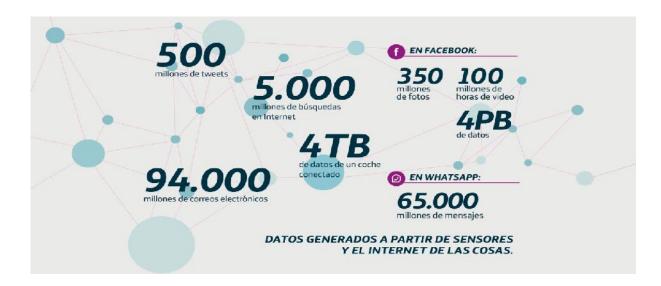
El cerebro humano es una maquina capaz de tomar datos, cruzarlos con otros, clasificarlos en categorías, juzgarlos para desencadenar acciones en el mundo real y, finalmente, almacenarlos en nuestra memoria.

El software de lA es inteligencia en forma digital capaz de absorber datos, procesarlos contra bases de datos de información almacenada, emitir juicios que conducen a acciones concretas y recibir retroalimentación de la que se puede aprender.



Son algoritmos de software que evolucionan cuanto más interactúan con los datos.

Los datos se producen a través de las plataformas digitales, redes sociales y dispositivos conectados.



Diferencias que nos separan de la Inteligencia Artificial

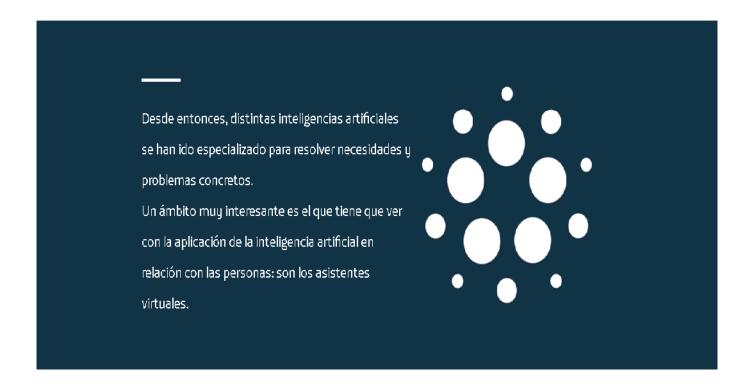
- La **complejidad de la estructura neuronal** de nuestro cerebro es fabulosa. Por ejemplo, se sabe que el pensamiento humano se sostiene en un entramado de aproximadamente **cien billones de neuronas.**
- Cada estructura neuronal puede ser receptora y emisora de información a la vez. No existe la distinción entre información y el medio por el que viaja. Como consecuencia, los datos con los que trabaja el cerebro no se pueden almacenar. Por eso, nunca recordamos algo de la misma forma.
- Los seres humanos **estamos hechos para vivir en el caos**, algo que, por ahora, no pueden hacer los sistemas de inteligencia artificial.

- Porque los sistemas de IA están montados de una manera muy concreta, son desarrollados por científicos y programadores con un objetivo claro. No como nuestro cerebro que es el resultado de miles de años de evolución.
- Por eso, con todos nuestros defectos y a pesar de que **somos seres más emocionales que** racionales, nuestro cerebro sigue siendo **el sistema inteligente más perfecto y complejo** que conocemos hasta la fecha.



Asistentes Virtuales

La IA nació con una clara intensión imitar el comportamiento del cerebro humano.



Asistentes Virtuales

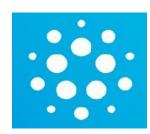
Muchas empresas utilizan asistentes virtuales en sus procesos internos e incluso en la relación con las personas por ejemplo **Google Assistant, Apple Sire, Samsung Bixby, Amazon Alexa, Telefónica Aura** cada uno tiene sus particularidades ya que lo que tratan de resolver es una necesidad concreta por ejemplo automatiza procesos, automatiza recursos. Cuando hacemos esto lo que se hace es dotar a esta IA de contexto de capacidades conectivas.





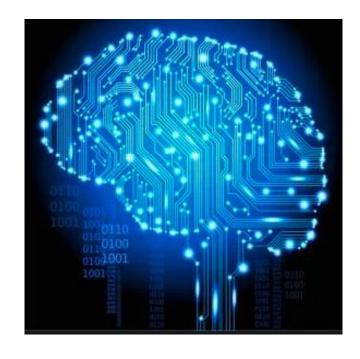








El objetivo de la IA es comprender y construir entidades inteligentes capaces de aprender a través de la experiencia, las reconocer limitaciones de su conocimiento, verdadera exhibir creatividad. resolver problemas reales, tomar sus propias decisiones e interactuar con el medio que lo rodeé.



Clases de Inteligencia Artificial

Al convencional o débil: Basado en el análisis formal y estadístico del comportamiento humano ante diferentes problemas.

- ✓ Razonamiento basado en casos
- ✓ Sistemas expertos
- ✓ Redes de Bayesianas
- ✓ IA basada en comportamiento

Clases de Inteligencia Artificial

Al computacional o fuerte: Implica el desarrollo o aprendizaje iterativo basándose en datos empíricos.

- ✓ Maquina de vectores de soporte
- ✓ Redes Neuronales
- ✓ Modelos ocultos de Markov
- ✓ Sistemas difusos
- ✓ Computación evolutiva

Clasificación de Inteligencia Artificial

Sistemas que piensan como humanos: Tratan de emular el pensamiento humano por ejemplo las redes neuronales artificiales, la automatización de actividades que se vinculan con procesos de pensamiento humano, actividades como la toma de decisiones, resolución de problemas y aprendizaje.

Sistemas que actúan como humanos: Tratan de actuar como humanos, es decir, imitan el comportamiento humano e intentan lograr que las computadoras realicen tareas que por el momento son desempeñadas mejor por el humano, por ejemplo la robótica.

Clasificación de Inteligencia Artificial

Sistemas que piensan racionalmente: Tratan de imitar o emular el pensamiento lógico racional del ser humano por medio de cálculos que hacen posible percibir, razonar y actuar por ejemplo los sistemas expertos.

Sistemas que actúan racionalmente: Tratan de emular de forma racional del comportamiento humano relacionado con conductas inteligentes en artefactos por ejemplo los agentes inteligentes.

PRINCIPALES APLICACIONES DE LA INTELIGENCIA ARTIFICIAL

ASISTENTES PERSONALES VIRTUALES



Conviviremos con chatbats interactivos que podrán. augerimos productos, restaurantes, hoteles, servicios, espectáculos, según nuestro historial de búsquedas.

FINANZAS



Las tecnologías inteligentes pueden ayudar a los trancos a detectar el fraude, predecir patrones del mercado y aconsejar operaciones a sus clientes.

EDUCACIÓN 🚃



Permite satter si un estudiante está a punto de cancelar au registro, augerir nuevos cursos o crear ofertas personalizadas para optimizar el aprendizaje.

COMERCIAL



Posibilita hacer pronósticos de ventas y elegir el producto adecuado para recomendárselo al cliente. Empresas como Amazon utilizan robota dara identificar ai un litiro tendrá o no éxito, incluso antes de su lanzamiento.

CLIMÁTICAS

Flotas de drones cagaces de glantar mil millones de l ártioles al año para combatir la deforestación, vehículos. autimarinos no tripulados para detectar fugas en aleaductas, edificios inteligentes diseñados para reducir el consumo energético, etc.

💚 AGRÍCOLAS

Plataformas específicas que, por medio de análisis predictivos, mejoran los rendimientos agrícolas. y advierten de impactoa. ambientalea adversos.



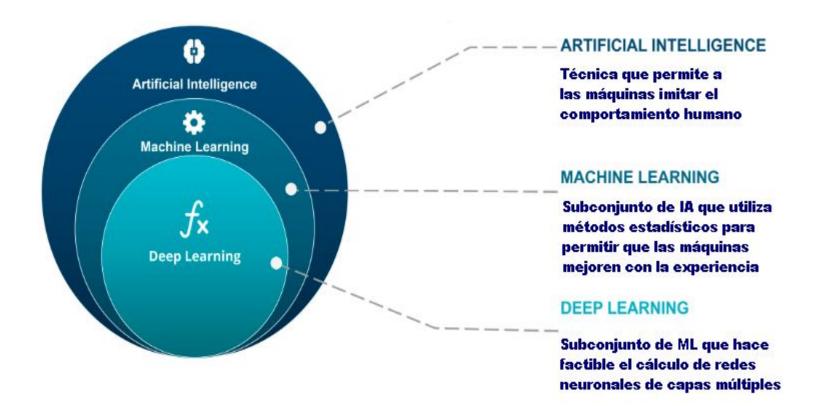
A LOGÍSTICA Y TRANSPORTE

Será útil a la hora de evitar colisiones o atascos y también para optimizar el tráfico. Testa ha desarrollado un sistema gracias al cual, cuando uno del aus coches transita una ruta por primera vez, comparte la información con el resto.



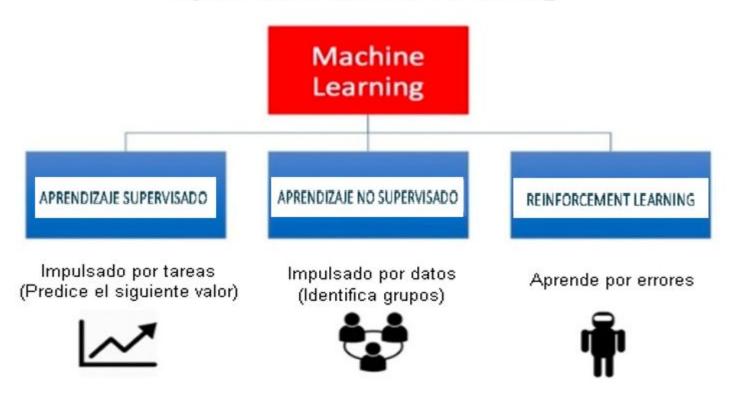
SANIDAD

Ya existen *chatbots* que nos preguntan por nuestros síntomas. para realizar un diagnóstico. La recolección de datos general patrones que ayudan a identificar factores genéticos susceptibles de desarrollar una enfermedad.





Tipos de Machine Learning



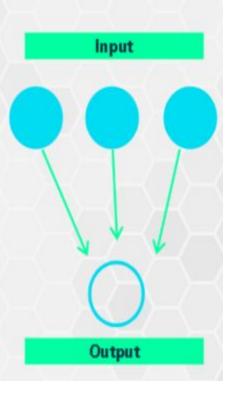
APRENDIZAJE SUPERVISADO

¿Qué es? El Aprendizaje Supervisado consiste en hacer predicciones o clasificaciones basadas en datos etiquetados. Las etiquetas representan lo que el algoritmo tiene que aprender.

¿Cómo funciona? En este tipo de ML, necesitamos un conjunto de datos etiquetados según el objetivo del aprendizaje.

Por ejemplo, si queremos entrenar un algoritmo para reconocer un gato en una foto, necesitaremos muchas fotos de gatos. Este permite al algoritmo aprender aquellas características de las imágenes que diferencian un gato de otras cosas.

Se llama supervisado porque la fase de aprendizaje/entrenamiento del modelo está supervisada/guiada por el conjunto de datos etiquetados.

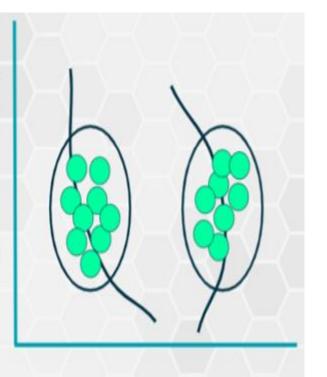


APRENDIZAJE NO SUPERVISADO

¿Qué es? En el Aprendizaje no supervisado, le damos al algoritmo un conjunto de datos no etiquetados, y el algoritmo tiene que "descubrir" la estructura de los patrones en los datos.

¿Cómo funciona? El algoritmo explora los datos y encuentra por sí mismo patrones que destacan (clusters, tópicos, anomalías, etc.).

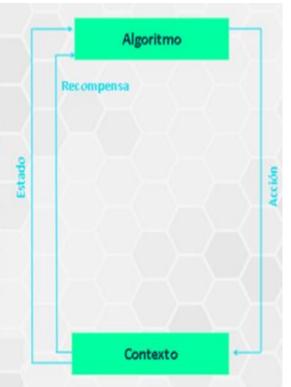
Se aplica estos algoritmos en la identificación de segmentos/dusters donde los datos pertenecientes al mismo cluster sean homogéneos entre sí (valores parecidos en las variables), y los datos pertenecientes a distintos clusters sean heterogéneos entre si (valores distintos en las variables).



REINFORCEMENT LEARNING

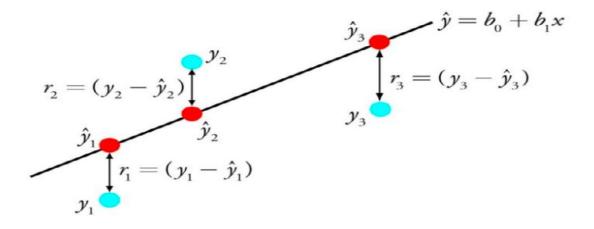
¿Qué es? El Reinforcement Learning consiste en que el algoritmo aprende por prueba y error en un entorno donde hay recompensas o penalizaciones si el algoritmo se acerca o se aleja del objetivo.

¿Cómo funciona? Si el resultado de una acción del algoritmo está más cerca del objetivo, hay una recompensa que promueve este tipo de acciones, y si se aleja, aprende a usarlo menos en el futuro. Estos algoritmos son más conocidos por su uso en juegos como el ajedrez. Se puede comparar con el proceso de adiestramiento de un perro guía, que a través de la recompensa va aprendiendo.

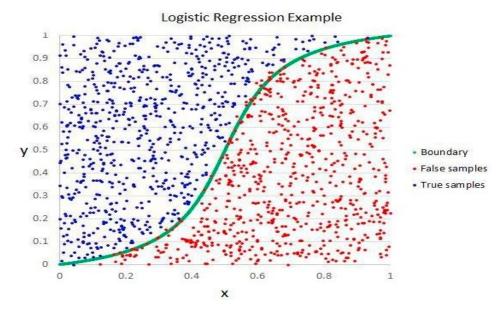


Algoritmos de ML

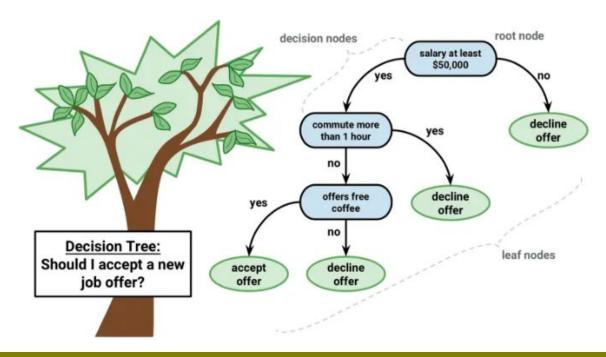
Regresión Lineal: Intenta encontrar un valor o coeficiente B que proporciona el mayor impacto en la precisión de la función f que se intenta entrenar. Ajustando el valor de los coeficientes se obtiene la variación en la salida.



Regresión Logística: Proporcionar resultados binarios. Esto significa que el modelo puede predecir el resultado y especificar una de las dos clases de valor Y. La función también se basa en cambiar los pesos de los algoritmos.

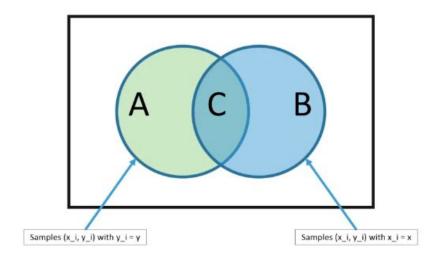


Árbol de Decisiones: Es uno de las más antiguos, más utilizadas, más simple y más eficiente modelo de ML. Es un modelo clásico de decisiones SI o NO, hasta que el modelo obtenga el nodo resultante.

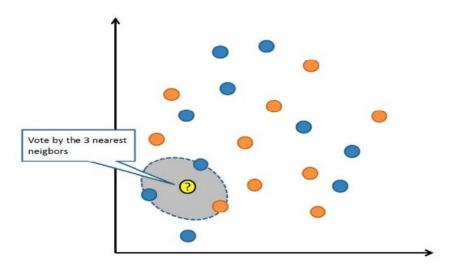


Naive Bayes: Calcula dos tipos de probabilidades: 1. Una posibilidad de que cada clase aparezca 2. Una probabilidad condicional para una clase independiente, dado que hay una modificador X adicional.

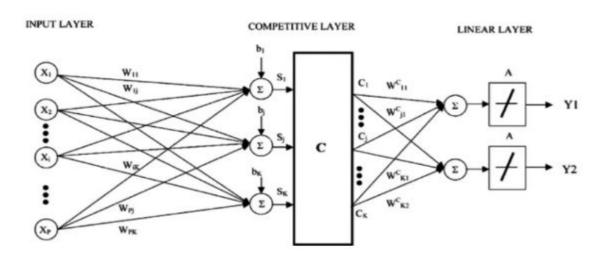
Funciona suponiendo que todos los valores de los datos de entrada no están relacionados entre sí.



K-veciones cercanos: Utiliza todo el conjunto de datos de entrenamiento como el campo de representación. Las predicciones del valor del resultado se calculan revisando todo el conjunto de datos para los nodos de datos K con valores simples y utilizando el número Euclidiano para determinar el valor resultante.



Aprendizaje de Cuantificación Vectorial: La red neuronal que utiliza los vectores de libro de códigos para definir los conjuntos de datos de entrenamiento y codificar los resultados requeridos. Los vectores son aleatorios al principio, y el proceso de aprendizaje implica ajustar sus valores para maximizar la precisión de la predicción.



Ciclo de un modelo de Machine Learning

El modelo tiene ciertos parámetros que se van a entrenar con datos limpios. La primera predicción que se realiza va a tener un error grande. Con ese error se actualiza los parámetros y se vuelve a predecir. De esta forma, el error se va a ir minimizando en cada ciclo para finalizar con un modelo con parámetros óptimos que va a funcionar bien con el conjunto de test.

Actualizar
a, b, c...

Modelo
[a, b, c...]

Predicción

error

Deep Learning (DL) se define como un algoritmo automático estructurado o jerárquico que emula el aprendizaje humano con el fin de obtener ciertos conocimientos. No requiere de reglas programadas previamente, sino que el propio sistema es capaz de aprender por sí mismo para efectuar una tarea a través de una fase previa de entrenamiento.

Se caracteriza por estar compuesto por redes neuronales artificiales entrelazadas para el procesamiento de información.

Se emplea principalmente para la automatización de análisis predictivo.

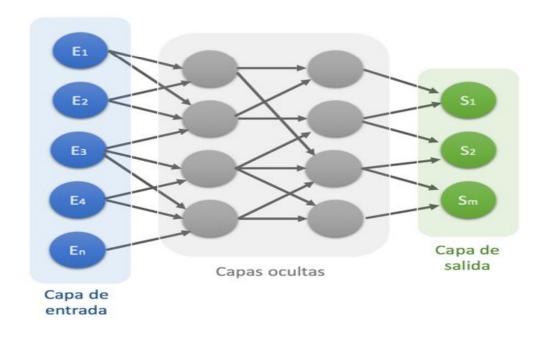
Los algoritmos que componen un sistema DL se encuentra en diferentes capas neuronales compuestas por pesos (números) y es capaz de soportar y trabajar con Big Data.

El sistema está dividido principalmente en 3 capas:

Capa de entrada (Intup Layer): Está compuesto por las neuronas que asimilan los datos de entrada, como por ejemplo imagen o una tabla de datos.

Capa oculta (Hidden Layer): Es la red que realiza el procesamiento de información y hacen los cálculos intermedios. Cada más neuronas en esta capa haya, más complejos son los cálculos que se efectúan.

Capa de salida (Output Layer): Es el último eslabón de la cadena, y es la red que toma la decisión o realiza alguna conclusión aportando datos de salida.



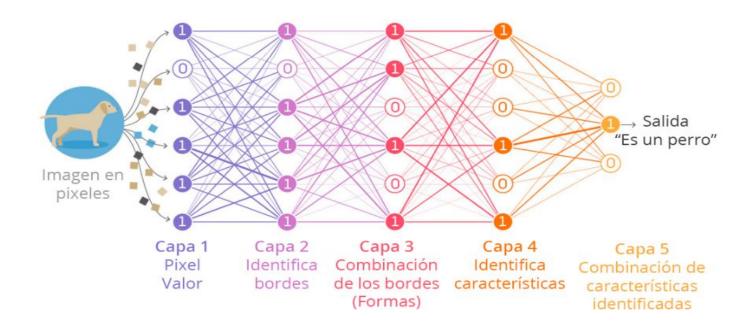
Las redes de DL aprenden mediante la detección de estructuras complejas en los datos que reciben.

Al crear modelos computacionales compuestos por varias capas de procesamiento, las redes pueden crear varios niveles de abstracción que representen los datos.

Un modelo de **DL** conocido como **redes neuronales convolucionales** puede entrenar como un gran número (de millones) de imágenes, por ejemplo, las que contienen perros.

Normalmente aprende de los píxeles que contienen las imágenes que adquiere.

Puede clasificar grupos de píxeles que representan las características de un perro, con grupos de características como las hocico, las orejas y los ojos, lo que indicaría la presencia de un perro en la imagen.



La creación de redes neuronales a gran escala permite que el ordenador aprenda y piense por sí mismo sin necesidad de intervención humana directa.

Machine Learning vs Deep Learning

ML

- ✓ Consume mucho tiempo
- ✓ No es la verdadera inteligencia de la máquina

DL

- ✓ Menos sometido a supervisión
- ✓ No presenta lógica lineal

Consideraciones para elegir un modelo correcto

- ✓ 3 V de Big Data que necesita procesar (volumen, variedad y velocidad de entrada)
- ✓ El número de recursos informáticos a su disposición
- ✓ El tiempo que puede pasar en el procesamiento de datos.
- ✓ El objetivo del procesamiento de datos

El mayor problema es la falta de experiencia de alto nivel necesaria para diseñar e implementar el análisis de datos y la solución de IA.

Preguntas





UAI

Amarilla Alejandro