

VIGILADA MINEDUCACIÓN - SNIES 1732

# INTRODUCCIÓN A MACHINE LEARNING



# Línea del tiempo: Machine Learning

# Programa capaz de aprender

Arthur Samuel hace software para jugar damas.



### **Standford cart**

Carro que se movilizaba autónomamente en una habitación, evitando obstáculos:

### **Deep Blue - IBM**

Programa de computador para jugar ajedrez. Le ganó al campeón mundial Garry Kasparov



1950

1952

1957

1979

1985

1996



### **Test de Turing**

Habilidad de una máquina de mostrar comportamiento similar al de un humano

### **Perceptron**

Primera red neuronal. Recibía imágenes y sacaba etiquetas donde las categorizaba. Reconocimiento de patrones.



### **NetTalk**

Software que aprende a pronunciar palabras como un un niño.





# Línea del tiempo: Machine Learning

### **Deep Learning**

Geoffrey Hinton acuñó el término de deep learning para describer algoritmos que ayudaban al computador a reconocer objetos y textos en imágenes y videos.



### **DeepFace**

Algoritmo de Facebook que puede reconocer o verificar personas en fotos, tan eficientemente como una persona lo podría hacer.

### Auto aprendizaje

Robots y máquinas que aprenden automáticamente y que mejoran su desempeño sin intervención humana.

1999

2006

2011

2014

2015

**Futuro** 

### **BigData**

La gran cantidad de datos que se empezaban a generar causó la necesidad de buscar herramientas para su análisis.

### **IBM Watson**

Computador que ganó a dos concursantes el juego de Jeopardy. Google lanzó el Proyecto **Google Brain Al** 

### **Herramientas ML**

Amazone y
Microsoft lanzan
herramientas
para el uso de
ML. Google
entrena un Chat
Bot





# Machine Learning: introducción

Inteligencia **Artificial** Machine Learning Deep Learning

ML se basa en algoritmos que mejoran automáticamente a través de la experiencia





# **Machine Learning: aplicaciones**

Campos que han puesto el ML en práctica:



Algoritmos de búsqueda.



Reconocimiento de voz



Vehículos autónomos





# **Machine Learning: aplicaciones**

Otros campos que han puesto el ML en práctica:

- ✓ Finanzas.
- ✓ Medios audiovisuales.
- ✓ Juegos.
- ✓ Robótica.
- ✓ Manufactura.
- ✓ Comercio.





# **Machine Learning: definición**

"Machine Learning es la ciencia (y arte) de programar computadores para que puedan aprender de los datos"

"[Machine Learning es el] campo de estudio que le da a los computadores la habilidad de aprender sin que haya sido explícitamente programado"

—Arthur Samuel, 1959

"Se dice que un programa de computadora aprende de la experiencia E con respecto a alguna tarea T y alguna medida de desempeño P, si su desempeño en T, medido por P, mejora con la experiencia E."

—Tom Mitchell, 1997

Géron, A. (2017). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn & TensorFlow





**Conjunto de entrenamiento**: ejemplos que toma el sistema para aprender. Cada ejemplo es una instancia o muestra.

Ejemplo: detectar correos SPAM.

**Medida de desempeño o precisión**: proporción de correos clasificados correctamente como SPAM.

¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?





¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?

- 1. Detectar palabras clave como "gratis", "tarjeta de crédito", "increíble". Además, analizar patrones en el nombre del remitente.
- 2. Desarrollar un algoritmo de detección donde se analicen los patrones encontrados. Al final, se clasifican los correos.
- 3. Pruebe el programa y repita los pasos 1 y 2 hasta que se obtenga una precisión satisfactoria.





¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?

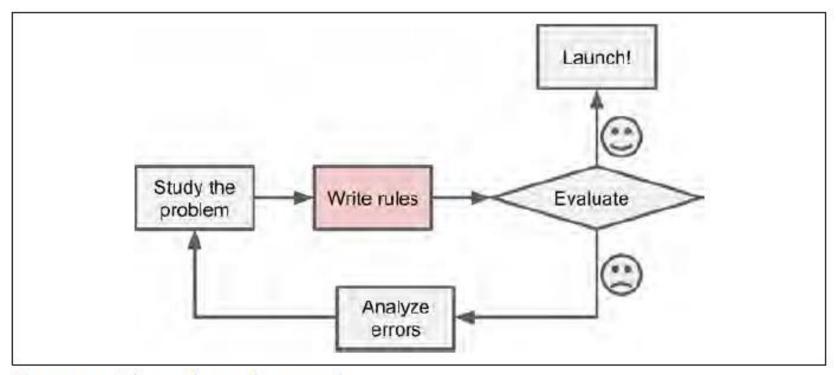


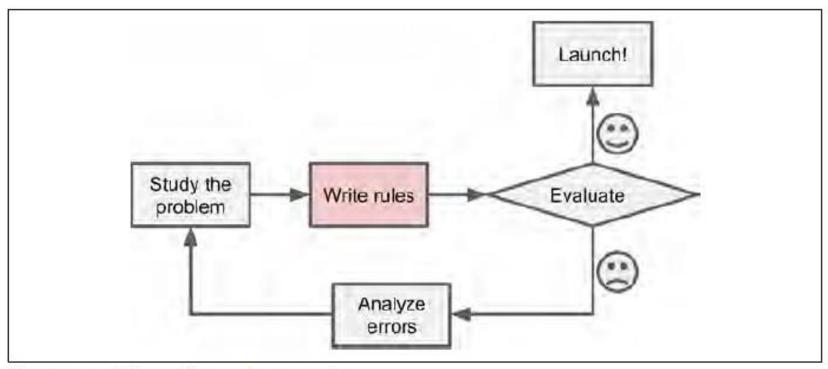
Figure 1-1. The traditional approach

Géron, A. (2017). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn & TensorFlow





¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?



Problema: cantidad de reglas difíciles de mantener.

Figure 1-1. The traditional approach



Géron, A. (2017). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn & TensorFlow



¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?

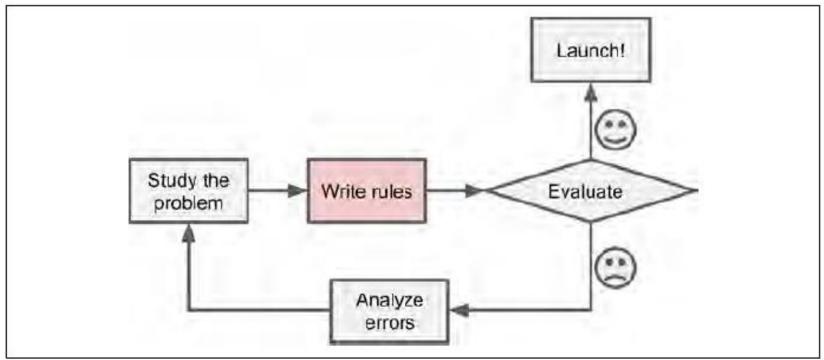


Figure 1-1. The traditional approach

Problema: cantidad de reglas difíciles de mantener.

Por ejemplo que aumenten las palabras o patrones usados dentro del correo







¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?

Problema: cantidad de reglas difíciles de mantener.



Solución: aplicar técnicas de Aprendizaje automático (ML).

- Programa más corto.
- Programa más simple.
- Programa más fácil de mantener.
- Programa seguramente más preciso.





¿Qué pasos cree se deben seguir para filtrar un correo como SPAM?

Solución: aplicar técnicas de Aprendizaje automático (ML).

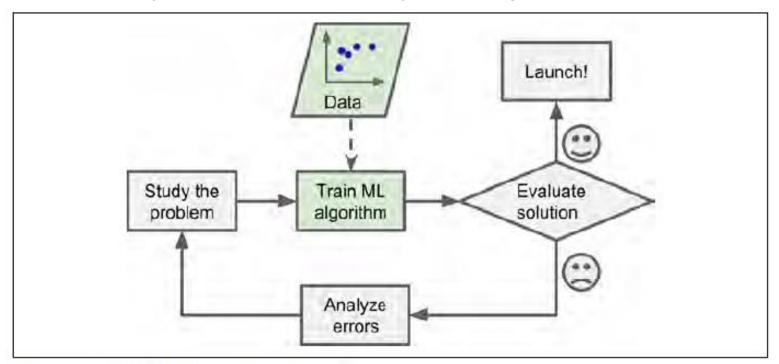


Figure 1-2. Machine Learning approach

Géron, A. (2017). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn & TensorFlow





### Otro ejemplo: reconocimiento de voz





Programa con reglas: sería demasiado complejo y casi imposible incluir un gran número de palabras, con diferentes tonos de voz y en diferentes idiomas.



Es una tarea apropiada para resolverse aplicando técnicas de Machine Learning





Otro ejemplo: ayudar al ser humano a aprender



La aplicación de técnicas de aprendizaje automático para profundizar en grandes cantidades de datos puede ayudar a descubrir patrones que no fueron evidentes al principio. A esto se le llama minería de datos.





### Otro ejemplo: ayudar al ser humano a aprender

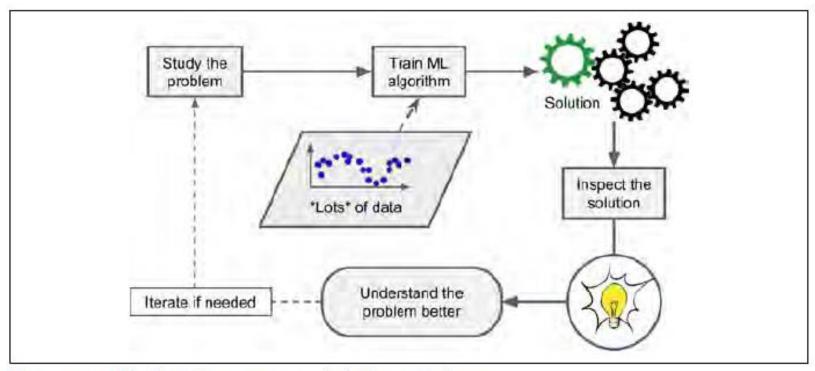


Figure 1-4. Machine Learning can help humans learn

Géron, A. (2017). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn & TensorFlow





### Conclusión: ¿para qué es útil el Machine Learning?

- Problemas donde se requiera una gran cantidad de reglas para su solución.
- Problemas complejos, donde una solución tradicional no es viable.
- Problemas donde las condiciones iniciales sean fluctuantes o variables.
- Problemas donde se requiera gestionar gran cantidad de datos.





# **Machine Learning: requerimientos**

¿Qué requiere un sistema de Machine Learning para funcionar correctamente?

- Ejemplos de cómo debería comportarse.
- Prueba y error para ganar experiencia en la solución del problema.





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

1. Clasificación: determina a cuál categoría discreta pertenece



¿Cuál letra es?





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

1. Clasificación: determina a cuál categoría discreta pertenece



¿Es un perro?





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

1. Clasificación: determina a cuál categoría discreta pertenece



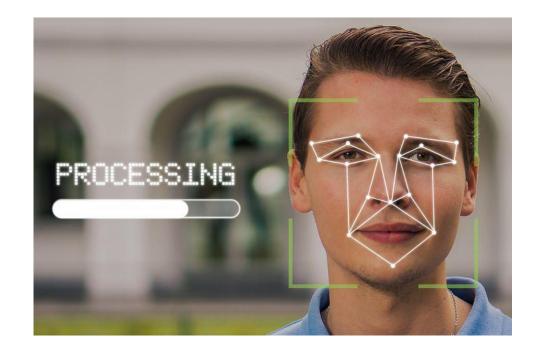
¿Tengo Covid-19?





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

**2. Reconocimiento de patrones**: identifica características que se repiten.



Reconocimiento facial





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

**2. Reconocimiento de patrones**: identifica características que se repiten.



Reconocimiento de fórmulas o texto

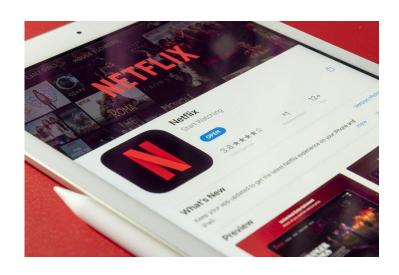






¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

3. Sistemas de recomendación: identifica preferencias



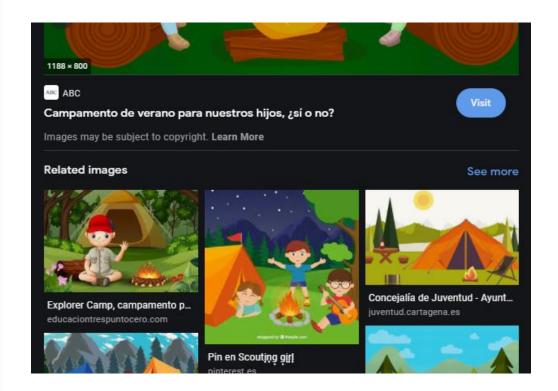
Anuncios de productos, recomendación de películas





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

**4. Recuperación de información:** busque documentos o imágenes con contenido similar



Buscadores que organizan búsquedas similares



¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

**5. Visión por computadora:** detección, segmentación, estimación de profundidad, óptica

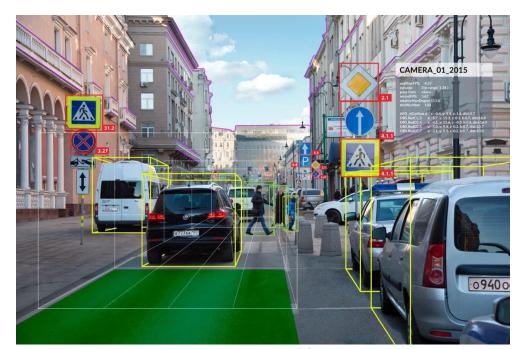


Imagen tomada de: <a href="https://miro.medium.com">https://miro.medium.com</a>





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

6. Robótica: planeación, detección



**Drones** 





¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

### 7. Aprender a jugar







¿Cuáles tareas se pueden hacer con ML?

8. Reconocer anomalías: fraudes, situaciones de peligro







# REFERENCIAS BIBLIOGRÁFICAS

Géron, A. (2017). Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn & TensorFlow

