



## **Machine Learning:**

De 0 a Hero

## **Alvaro Garcia**

#### TL Data at CloudHesive

- 13 Años en consultoría estratégica de datos.
- Entusiasta de la seguridad informática.
- Uruguayo.





#### AGENDA

- · Que es la Inteligencia Artificial?
- Comprendiendo los conceptos clave
- Skills
- Fases de un proceso ML
- Herramientas AWS
- Conclusiones
- Q&A

#### Que es la Inteligencia Artificial?



## Inteligencia

**Artificial** 

- Es el campo de estudio que permite a las máquinas imitar las capacidades cognitivas humanas.
- Es la creación de sistemas que pueden aprender y actuar de forma autónoma.
- Algoritmos que simulan inteligencia para resolver problemas

#### Un poco de historia

#### 50' a 60'

- Prueba de Turing
- Conferencia de Dartmouth.
- Primeros programas de IA.

#### 70' a 80'

- Primer Invierno de la IA.
- Sistemas expertos.
- Segundo Invierno de la IA.

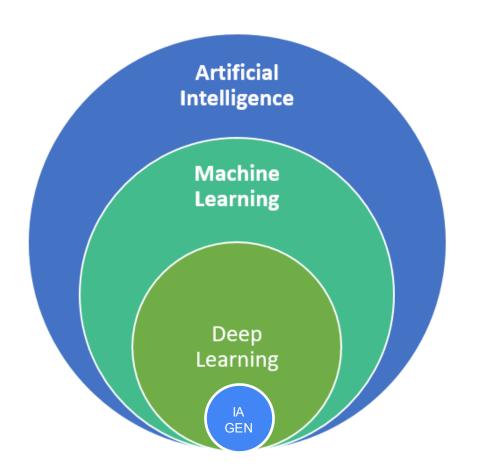
#### 90' a 00'

- Mejoras de algoritmos.
- Big Data
- Simplificación del ML
- AWS

#### 10' a 20'

- Deep Learning
- Watson & AlphaGo
- IA generativa
- Ética y Regulación

#### ML⊆IA (ML está contenido dentro de IA)



Algoritmos que simulan al humano

Algoritmos que aprenden de datos acotados

Simulan una red neuronal y trabajan con gran cantidad de datos

Son capaces de crear a partir de sus datos de entrenamiento



#### A que se dedica un data scientist?



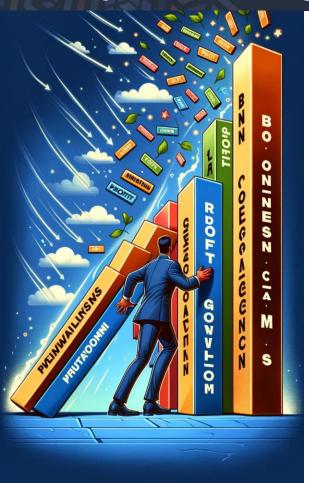
No es solo desarrollar modelos de ML

No es solo hacer visualizaciones

No es solo escribir código

## Generar impacto en el negocio utilizando datos

Impacto en el negocio



## Insights ()





**Nuevos** productos/servicios (\*\*)





## Skills

De un Data Scientist

#### Matemática

#### Cálculo

- Derivadas para optimización algorítmica.
- Integrales evalúan acumulaciones.
- Fundamental en machine learning.

#### Estadística

- Resumen visual de datos.
- Fundamento de modelos predictivos.
- Impulsa decisiones basadas en datos.

#### Álgebra

- Manejo de matrices, vectores.
- Clave en sistemas recomendación.
- Soporta operaciones a gran escala.

#### Probabilidad

- Modela incertidumbre y predicción.
- Base para clasificaciones estadísticas.
- Esencial para inferencia bayesiana.

#### Tecnología

#### Python

- Principal lenguaje para Data science
- Gran comunidad y documentación
- Muchas herramientas disponibles

#### Git

- Control de versiones.
- Facilita la colaboración en proyectos.
- No integra el código y la documentación.

#### SQL

- Saber navegar por una base de datos
- Unificación y Normalización
- Optimización de tiempos

#### **JypiterNotebook**

- Escribir y ejecutar código.
- Documentar el análisis.
- Cambiar y visualizar resultados en vivo.

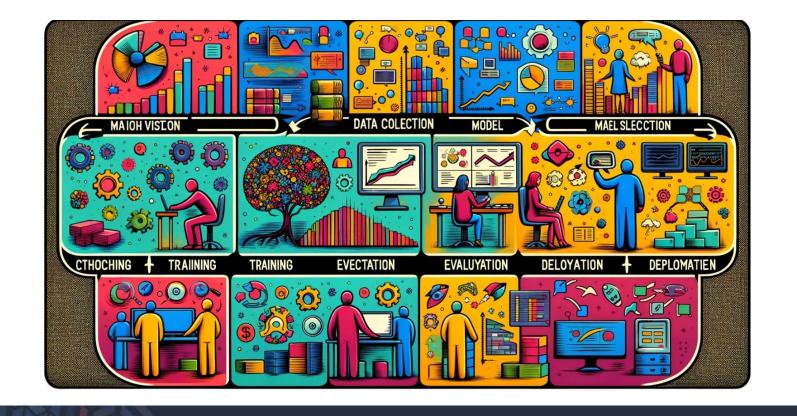
#### Procesos

- Estructura organizacional
- Cultura
- Procesos internos y externos
- Time to market
- Retorno de la inversión

#### Productos/Servicios

- Que se vende ?
- Como se vende ?
- Quien es el cliente ?
- Competidores

# Saber a que se dedica y como trabaja el negocio



Fases de un proceso ML



## Recolección

Y Almacenamiento

#### Fase 1 - Recolección & Exploración



#### **Procesar**

Realizaremos todos los ETL necesarios hasta obtener el dato en el formato y estructura necesario.

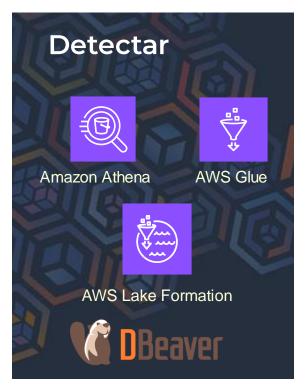


#### Analizar

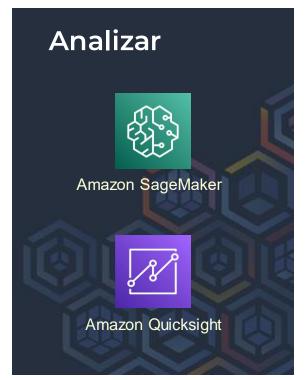
Con los datos modelados analizaremos los datos en búsqueda de sesgos y/o patrones e identificaremos las variables a importantes.



#### Fase 1 - Recolección & Exploración









## Exploración

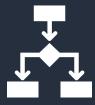
Y Agregación de datos

#### Fase 2 - Exploración y agregación



#### Preparación

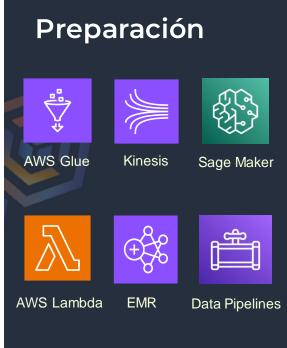
Este proceso implica organizar, limpiar y convertir los datos en formatos adecuados para facilitar un entrenamiento precisos y eficiente.

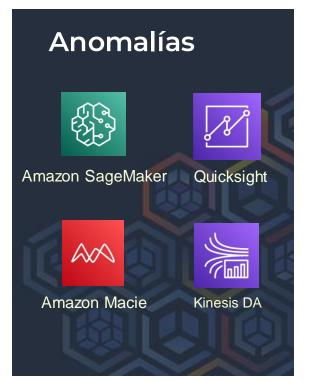




#### Fase 1 - Recolección & Exploración









## Aprendizaje

Y exploración

#### Fase 3 - Aprendizaje y Exploración

#### Machine Learning

En base a nuestro caso de uso seleccionaremos uno o varios modelos de ML que permitan resolver el problema que tenemos.



#### A/B Testing

A la hora de tener disponible nuestro modelos realizaremos pruebas reales que permitan confirmar la utilidad del modelo.

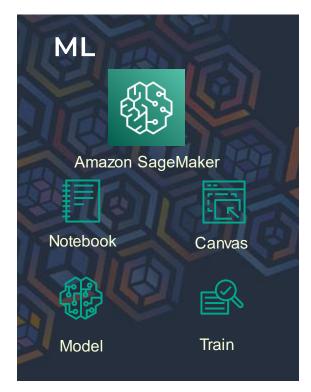


#### Evaluación

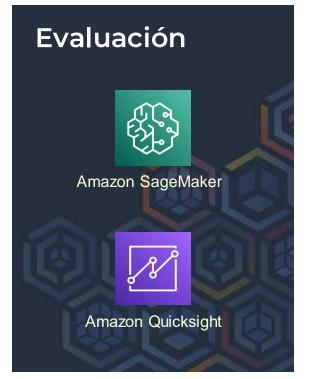
De manera iterativa y constante se debe trabajar con los modelos en pos de ajustarlos con el tiempo.



#### Fase 3 - Aprendizaje y Exploración









## Deep learning

e IA Generativa

#### Fase 4 – Deep learning e IA Generativa

#### **Deep Learning**

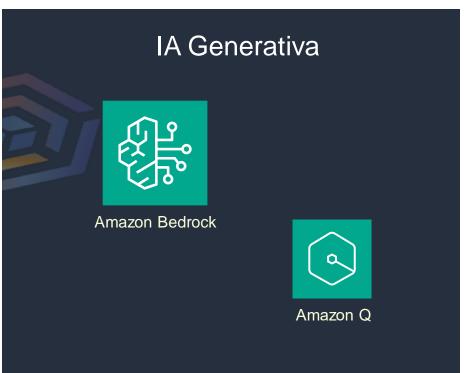
Cuando nuestro caso de uso involucra algo más que datos (imágenes, video, etc), debemos utilizar modelos de aprendizaje profundo en nuestra estrategia para la solución.

#### IA Generativa

Cuando exista la necesidad de generar respuestas en base a datos existentes, interactuar con clientes, interpretar consultas o modelar datos para acelerar un proceso.

#### Fase 4 - Aprendizaje y Exploración







Resumen de servicios IA en AWS

#### Resumen de servicios IA en AWS

O PyTorch



DeepGraphLibrary

GPUs &

**CPUs** 

Learning

AMIs &

Containers

Elastic

Inference

Inferentia

Trainium

**FPGA** 



Ética

## Ética en el manejo de datos



## Do It

Consentimiento claro antes de recopilar/utilizar cualquier dato personal.

Conocer la normativa vigente. (RGPD, Argentina Ley 25326, Chile Ley 19628)

Protección rigurosa contra el acceso no autorizado.

### Dont's

Uso de datos sin consentimiento explícito del usuario.

Vender/Utilizar información personal sin permiso del titular.

Ignorar solicitudes de eliminación de datos personales.

Nunca trabajar con datos de los que se desconoce el origen



Tareas y roles

## Tareas y roles

APRENDER Y OPTIMIZAR

AGREGAR Y ETIQUETAR

**EXPLORAR Y TRANSFORMAR** 

MOVER Y ALMACENAR

RECOLECTAR

IA, DEEP LEARNING

A/B TESTING, EXPERIMENTACIÓN, ALGORITMOS SIMPLES DE ML

ANALÍTICA, MÉTRICAS, KPI, SEGMENTACIÓN, AGREGACIÓN, DATOS DE ENTRENAMIENTO, VISUALIZACIÓN

LIMPIEZA, DETECCIÓN DE ANOMALÍAS, PREPARACIÓN DE DATOS

PROCESAMIENTO DE DATOS, INFRAESTRUCTURA, PIPELINES, ETL, ALMACENAMIENTO DE DATOS ESTRUCTURADOS Y NO ESTRUCTURADOS

Tareas y roles – Start UP

APRENDER Y OPTIMIZAR

AGREGAR Y ETIQUETAR

**EXPLORAR Y TRANSFORMAR** 

MOVER Y ALMACENAR

RECOLECTAR

IA, DEEP LEARNING

A/B TESTING, EXPERIMENTACIÓN, ALGORITMOS SIMPLES DE ML

ANALÍTICA, MÉTRICAS, KPI, SEGMENTACIÓN, AGREGACIÓN, DATOS DE ENTRENAMIENTO, VISUALIZACIÓN

LIMPIEZA, DETECCIÓN DE ANOMALÍAS, PREPARACIÓN DE DATOS

PROCESAMIENTO DE DATOS, INFRAESTRUCTURA, PIPELINES, ETL, ALMACENAMIENTO DE DATOS ESTRUCTURADOS Y NO ESTRUCTURADOS

Tareas y roles - PYME

APRENDER Y OPTIMIZAR

AGREGAR Y ETIQUETAR

**EXPLORAR Y TRANSFORMAR** 

MOVER Y ALMACENAR

RECOLECTAR

IA, DEEP LEARNING

A/B TESTING, EXPERIMENTACIÓN, ALGORITMOS SIMPLES DE ML

ANALÍTICA, MÉTRICAS, KPI, SEGMENTACIÓN, AGREGACIÓN, DATOS DE ENTRENAMIENTO, VISUALIZACIÓN

LIMPIEZA, DETECCIÓN DE ANOMALÍAS, PREPARACIÓN DE DATOS

PROCESAMIENTO DE DATOS, INFRAESTRUCTURA, PIPELINES, ETL, ALMACENAMIENTO DE DATOS ESTRUCTURADOS Y NO ESTRUCTURADOS

Tareas y roles – Grande

APRENDER Y OPTIMIZAR

AGREGAR Y ETIQUETAR

**EXPLORAR Y TRANSFORMAR** 

MOVER Y ALMACENAR

RECOLECTAR

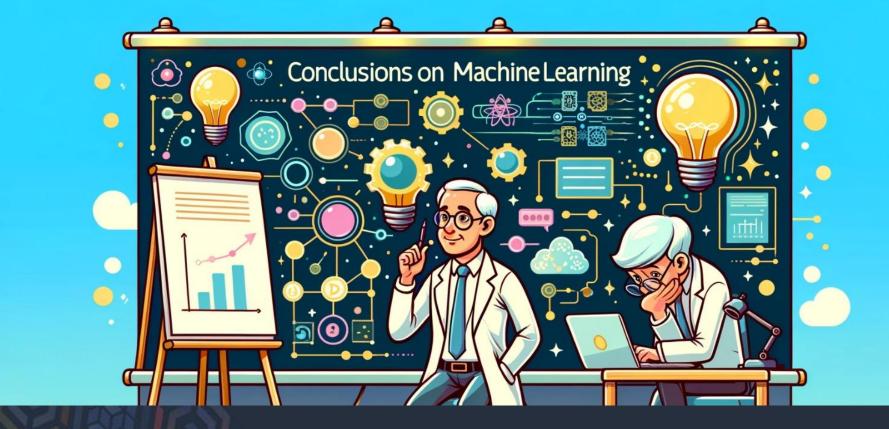
IA, DEEP LEARNING

A/B TESTING, EXPERIMENTACIÓN, ALGORITMOS SIMPLES DE ML

ANALÍTICA, MÉTRICAS, KPI, SEGMENTACIÓN, AGREGACIÓN, DATOS DE ENTRENAMIENTO, VISUALIZACIÓN

LIMPIEZA, DETECCIÓN DE ANOMALÍAS, PREPARACIÓN DE DATOS

PROCESAMIENTO DE DATOS, INFRAESTRUCTURA, PIPELINES, ETL, ALMACENAMIENTO DE DATOS ESTRUCTURADOS Y NO ESTRUCTURADOS



## Conclusiones

#### Conclusiones

- Tareas ambiguas (2)
- Modelo entrenado es modelo viejo
- Experimentar (POC / MVP)
- No utilizar datos que desconozcamos () III
- Investigar antes de desarrollar







## Muchas gracias!

SE INICIA LA RONDA DE PREGUNTAS.

