



Diplomado en Big Data y Analítica de Datos 2021

Curso: Fundamentos Machine & Deep Learning

Educación Profesional Escuela de Ingeniería UC

Profesor: Rodrigo Sandoval













9. Proyectos Machine Learning

Se necesita un proyecto ML/DL cuando ...

Se requiere responder ¿qué clase de ...? o ¿cuál es la predicción de ...?

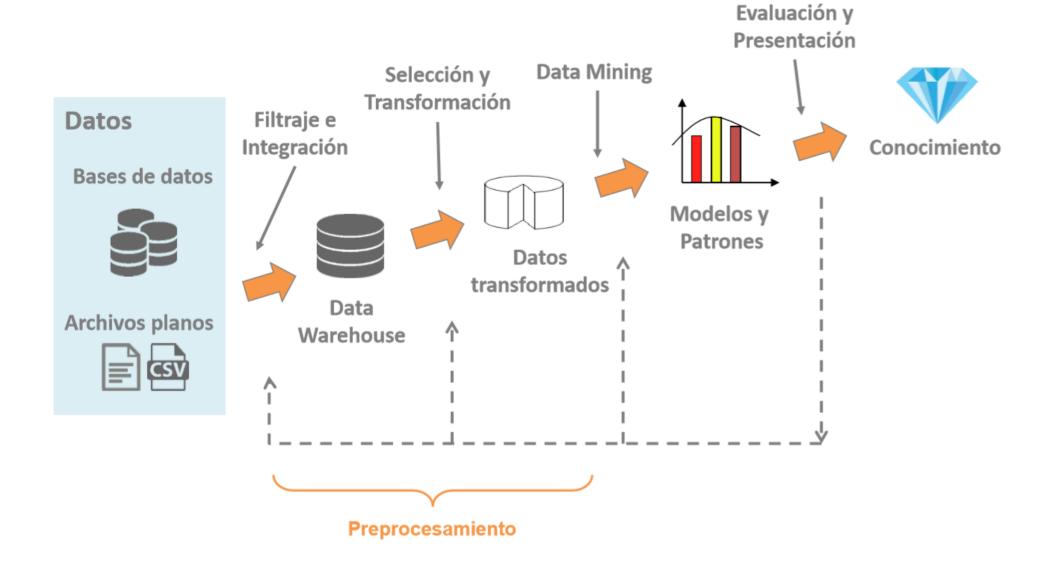
Se necesita responder ¿cuáles son los grupos que distinguen ...?

Se necesita interpretar texto en lenguaje natural (texto/audio) o imágenes (fotos/videos)

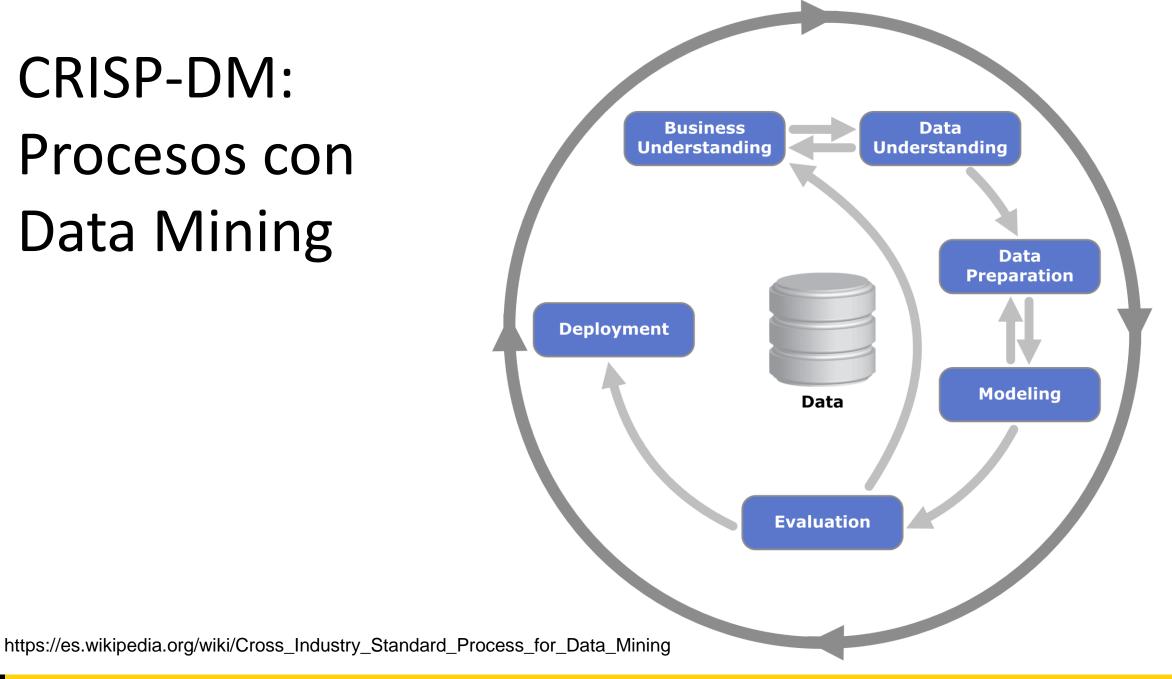
Y existe la posibilidad de contar con datos adecuados.

Enfrentando un proyecto Machine Learning

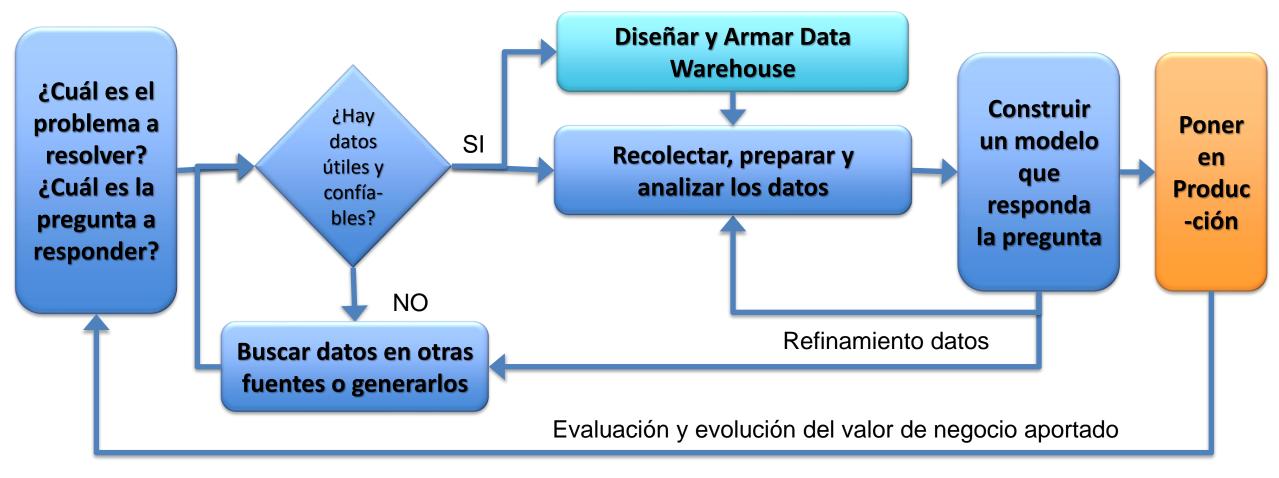
KDD – Knowledge Discovery in Databases



CRISP-DM: Procesos con Data Mining



Enfoque R:Solver para valor de negocio con Data Mining



Los puntos clave son (1) determinar la pregunta, (2) recolectar y preparar datos, (3) elegir y refinar un modelo que responda la pregunta. Siempre considerar que la situación de negocio y el modelo que la resuelve van evolucionando en el tiempo.

Dedicación de Tiempo y Esfuerzo "normal"

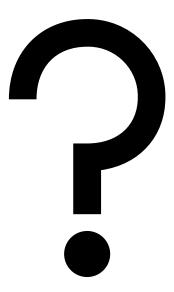


Poder armar modelos confiables depende en parte importante de contar con los datos adecuados: disponibles, confiables, limpios, manipulables, variados, balanceados, etc.

Pregunta(s) fundamental(es)

¿Cuánto tiempo tomará?

¿Cuánto va a costar?



Incerteza inherente en proyectos ML

En la práctica, es casi imposible responder la clásica pregunta de "¿cuánto tiempo necesitas para tener un modelo confiable y de buen desempeño?"

Normalmente, esto depende de:

Accesibilidad, facilidad de captura/recolección de datos.

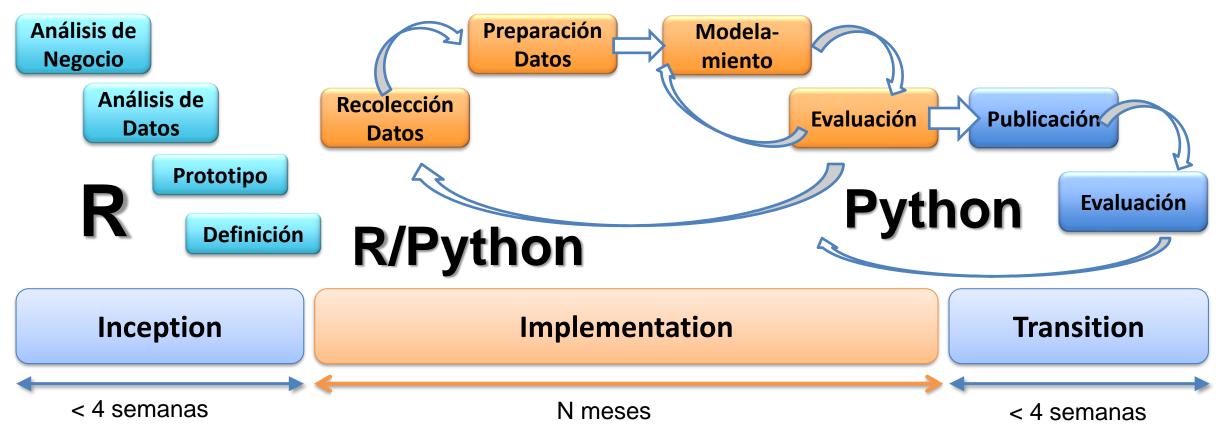
Calidad y confiabilidad de los datos.

Esfuerzo de entrenamiento y evaluación de modelos.

Dedicación del equipo.

Disciplined Agile aplicada a proyectos Machine Learning

Propuesta de R. Sandoval / R:Solver



¿Cuánto tiempo total proyecto?

Mínimo 2 meses (depende de esfuerzo de recolección de datos y preparación)

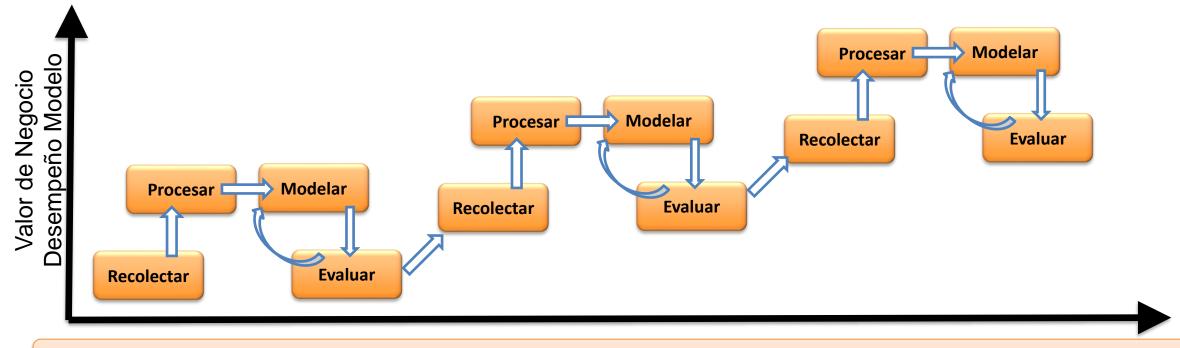
¿Cuánto esfuerzo (costo) en el proyecto?

Considerar ~4 meses y un equipo de 1 a 4 Data Scientists.

Sumar costos de entrenamiento *cloud* para contextos de datos no-estructurados (texto, imágenes), si no, podría lograrse con computadores de trabajo. Costos *cloud* pueden ser entre US100 y US\$2000 por mes.

Disciplined Agile aplicada a proyectos Machine Learning

Propuesta de R. Sandoval / R:Solver



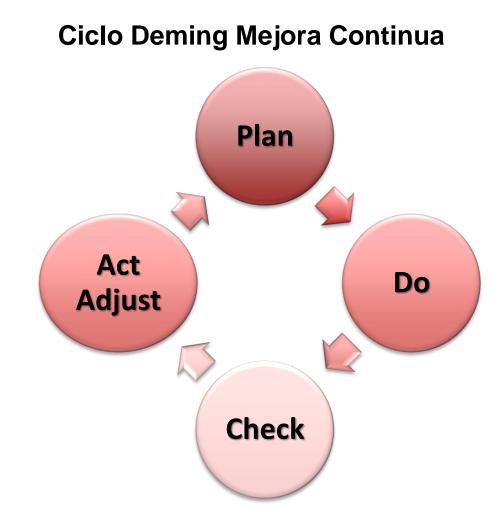
Implementation

¿Cuánto tiempo?

Si se designa tiempo (presupuesto) de N meses, entonces se itera y mejora hasta que se acaba el tiempo, entregando cada pocas semanas una nueva versión de mejor desempeño incrementalmente.

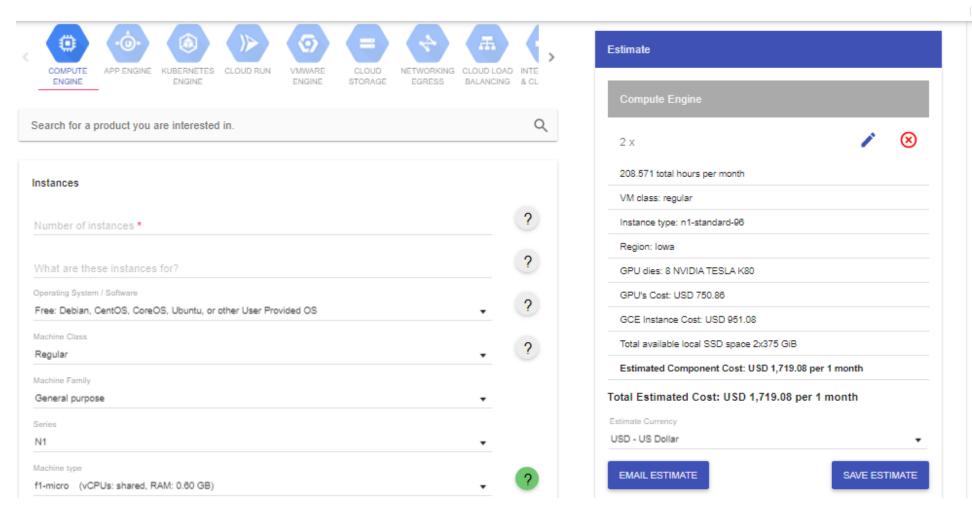
Las Ventajas de un esquema Ágil

- Utilizando enfoque ágil, se producen versiones visibles, de desempeño cuantificable, que entregan claridad de puntos de desafío, complejidad y capacidad de ser usable en "producción".
- Se puede establecer un proyecto "Etapa 1" cuyo objetivo es producir una primera versión que tenga el mejor desempeño posible.
- Evaluar si es necesario continuar con "Etapa 2", pero siempre teniendo una versión usable de la Etapa 1.



Costos infraestructura Cloud

Se requiere cuando hay contextos de datos no-estructurados y de gran volumen (~ Big Data)

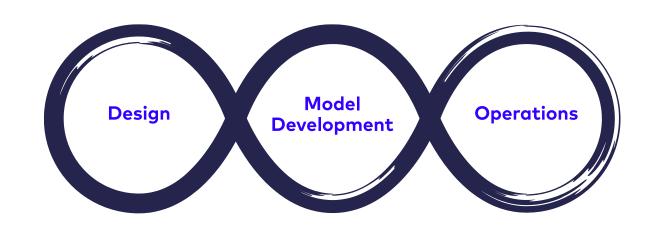


Rango: US\$200 a US\$2000 por mes

https://cloud.google.com/ai-platform?hl=es

MLOps – Machine Learning Operations

- MLOps es un campo de disciplina técnica, que apunta a la entrega y operación continua.
- Busca unificar el ciclo de liberación de aplicaciones con ML + Software.
- Facilita la automatización del testing y puesta en producción integrada.
- Reduce la deuda técnica entre modelos ML.
- Combina prácticas independientes de lenguajes, plataformas, frameworks e infraestructura.



MLOps – Pilares Fundamentales.

Evaluación de Riesgos

- El riesgo depende de la operación del modelo.
- Foco en disponibilidad, calidad predicción, exactitud en el tiempo, las habilidades necesarias para su mantención.

Responsabilidad e Intencionalidad

- Tener un control central de los esfuerzos con IA, con equipos y datos utilizados.
- Aseguramiento de calidad de los datos, según su origen. "Explicabilidad"

Escalamiento y Personas

- Versionamiento y trazabilidad de desempeño en el tiempo.
- Equipos multi-disciplinarios: expertos de negocio, Data Scientists, Engineers, etc.

MLOps – Metas

Despliegue y automatización

Reproductibilidad de modelos y predicciones

Diagnósticos y evaluación

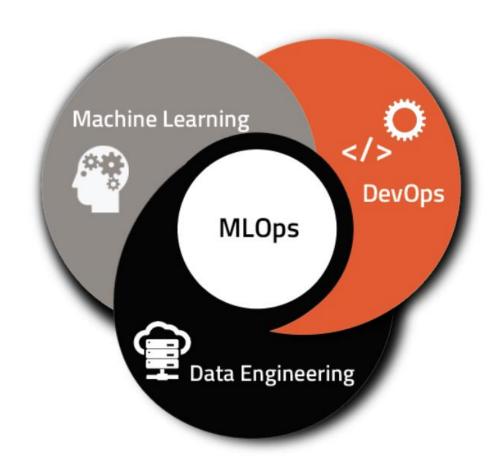
Gobierno y cumplimiento regulatorio

Escalabilidad

Colaboración

Casos de negocio

Monitoreo y gestión



Gracias

- rsandova@ing.puc.cl rodrigo@RSolver.com
- @RSandovalSolver
- in /in/RodrigoSandoval www.RodrigoSandoval.net

www.RSolver.com