



#### **Modelos: Recordatorio**

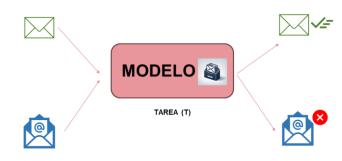
• Conceptualmente: Un constructo matemático que pone en relación unas variables de entrada (features) con una variable de salida (target)





#### **Modelos: Recordatorio**

- Conceptualmente: Un constructo matemático que pone en relación unas variables de entrada (features) con una variable de salida (target)
- Físicamente: Una pieza de código que permite el entrenamiento (ajustando unos parámetros internos) y la predicción (que dada unas features de entrada genera una valor para la variable de salida target)





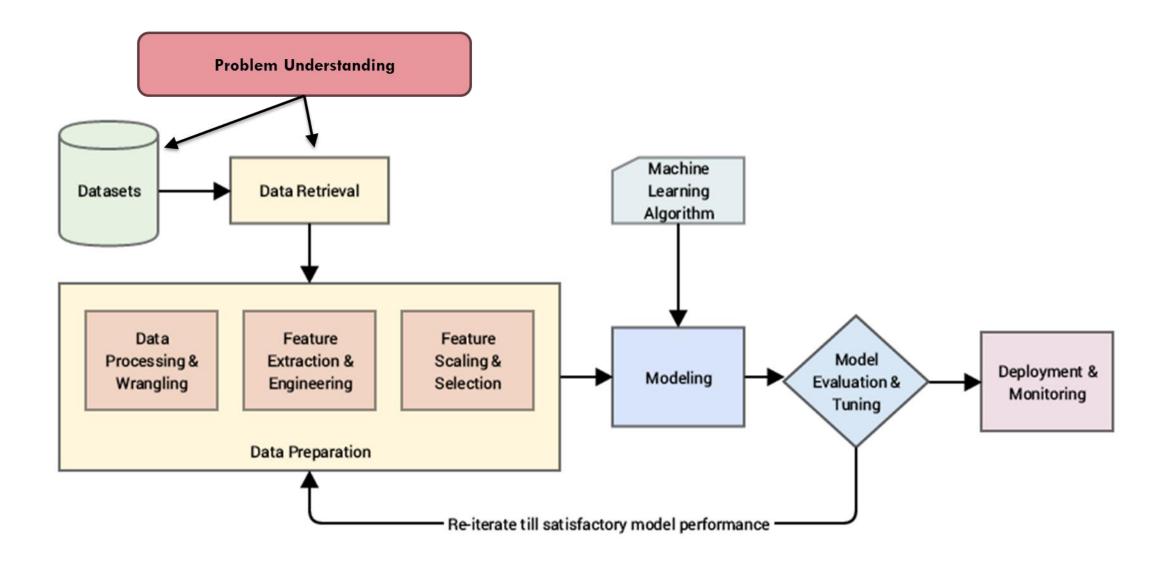
#### **Modelos: Recordatorio**

- Conceptualmente: Un constructo matemático que pone en relación unas variables de entrada (features) con una variable de salida (target)
- Físicamente: Una pieza de código que permite el entrenamiento (ajustando unos parámetros internos) y la predicción (que dada unas features de entrada genera una valor para la variable de salida target)



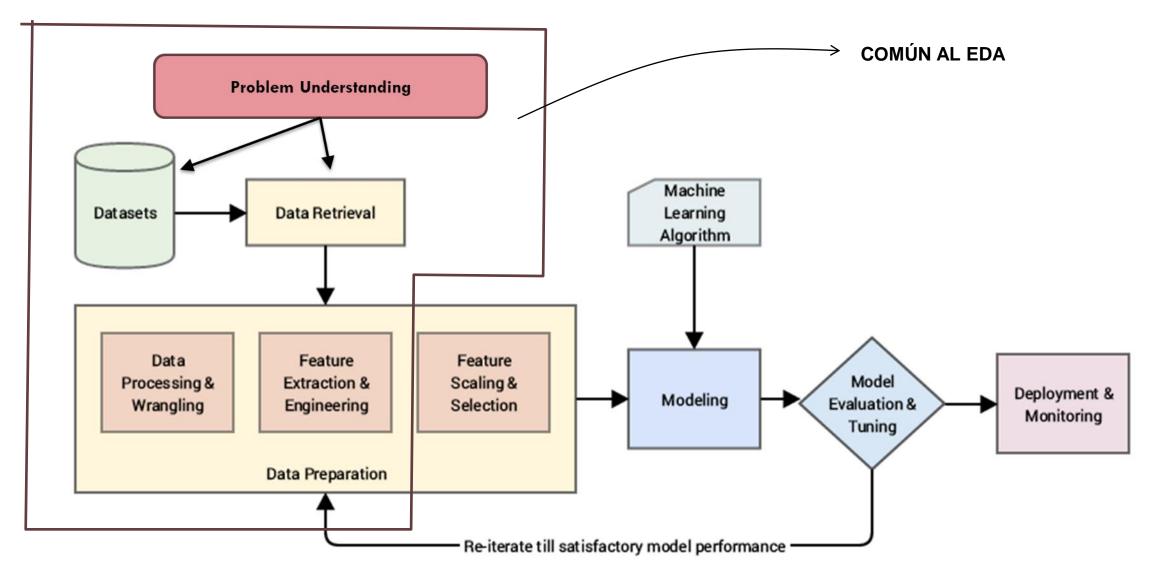
Parece que un modelo es algo que me sirve para hacer predicciones a partir de ciertos inputs. Ahora bien, ¿cómo se crea uno de estos?





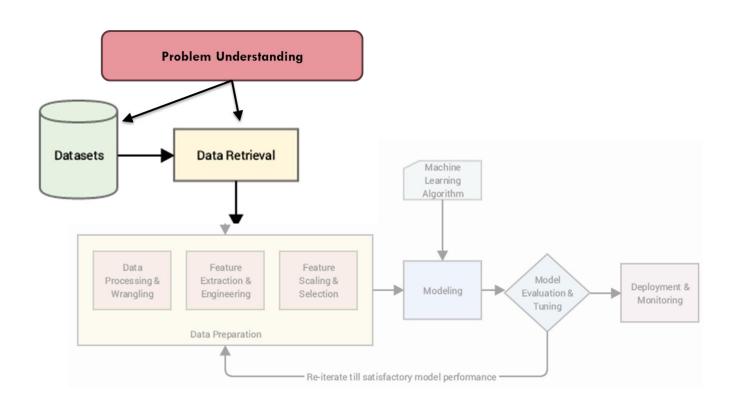


#### Proceso de Modelado: Relación con el EDA





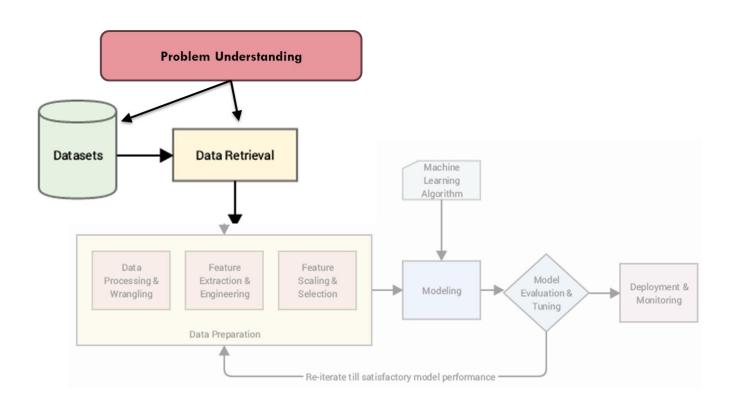




Lo primero es saber qué queremos resolver:
Problema de negocio vs Problema técnico



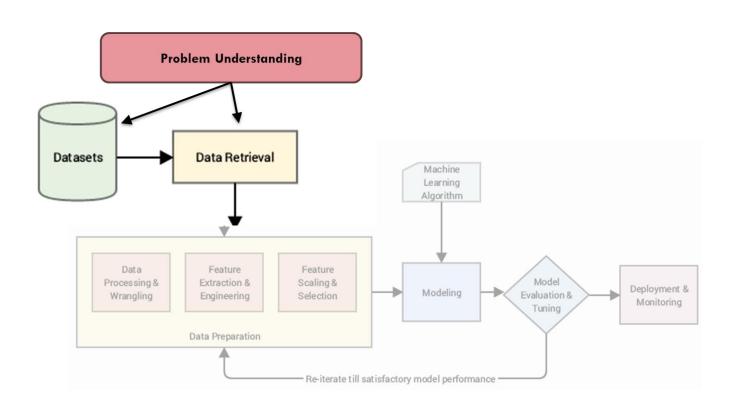




Lo primero es saber qué queremos resolver:
Problema de negocio vs Problema técnico



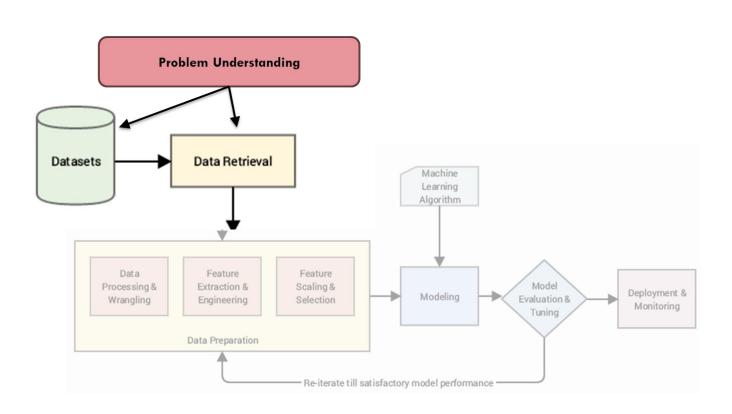




- Lo primero es saber qué queremos resolver: Problema de negocio vs Problema técnico
- Lo siguiente es entender que datos tenemos y podemos tener
- Distinguir entre feature y target





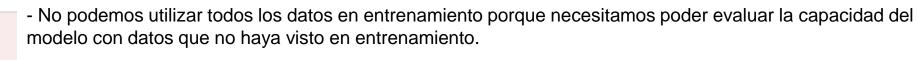


- Lo primero es saber qué queremos resolver: Problema de negocio vs Problema técnico
- Lo siguiente es entender que datos tenemos y podemos tener
- Distinguir entre feature y target
- SEPARAR ENTRE TRAIN Y TEST (y a veces en VALIDACION)



### Proceso de Modelado: Train, Validación, Test







- Tenemos que evaluar la capacidad de generalización

- Normalmente, vamos a dividir en dos conjuntos: Entrenamiento (Train) y Test. Lo haremos con una separación aleatoria (es decir como si obtuviéramos dos muestras de una población)



- En otras ocasiones además haremos una tercera separación: Validación. Este grupo nos servirá para comparar diferentes modelos entre sí, entrenados sobre los mismos datos.

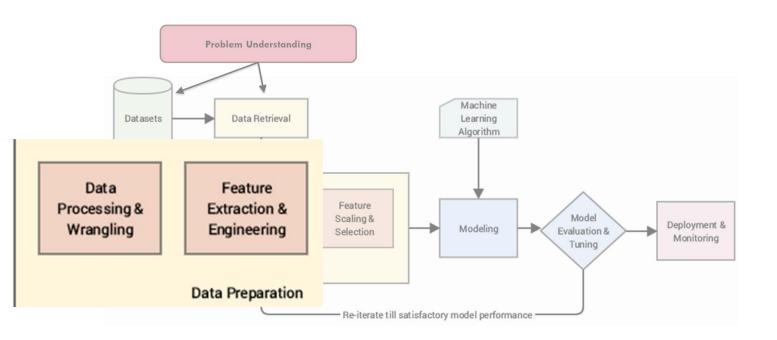
- En general, utilizaremos sólo train y test y para validar y compara modelos una técnica denominada crossvalidation.

Con cross-validation Con set de Validacion

Train (80%) Test (20%) Test (20%)



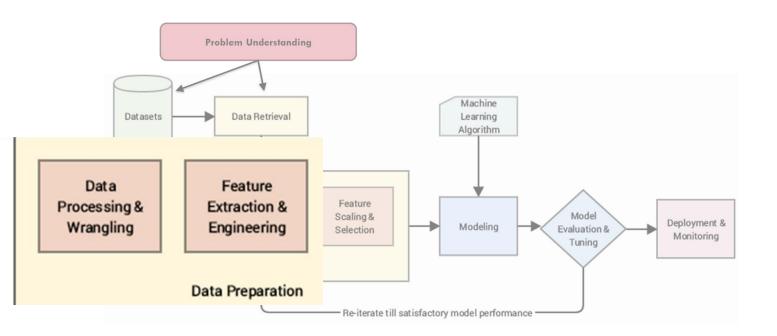






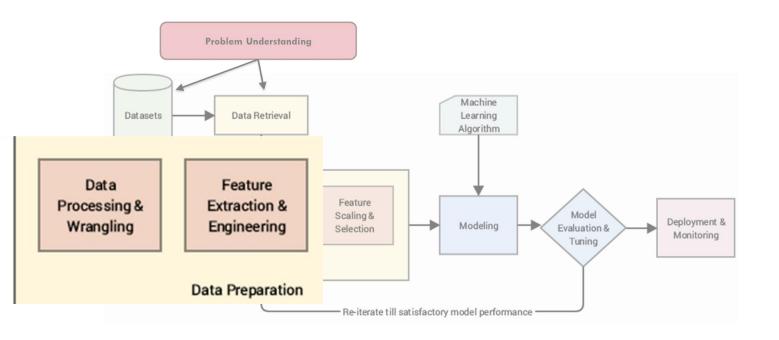
2

- Se limpia el dataset de train





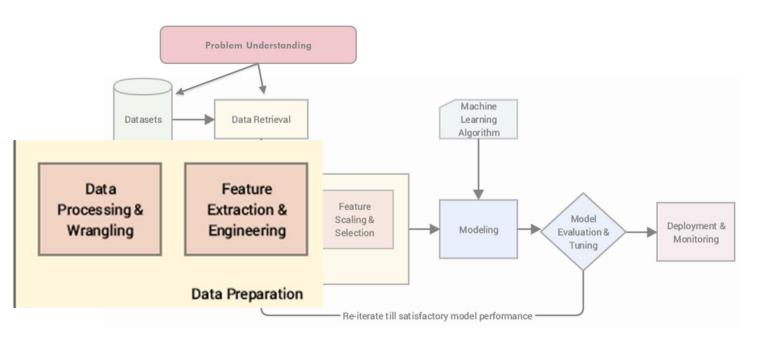




- Se limpia el dataset de train
- Análisis univariante y de correlación.



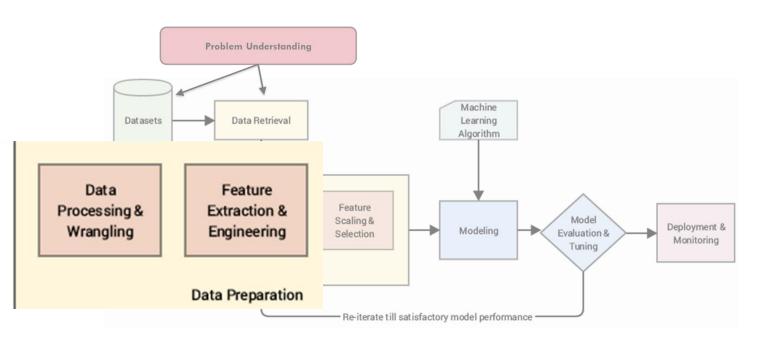




- Se limpia el dataset de train
- Análisis univariante y de correlación.
- Análisis bivariante con la variable target





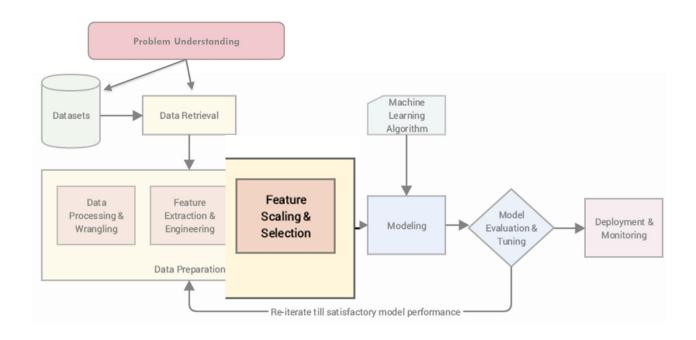


- Se limpia el dataset de train
- Análisis univariante y de correlación.
- Análisis bivariante con la variable target
- Generación de nuevas variables y análisis respecto al target



## Proceso de Modelado: Preparación y Selección



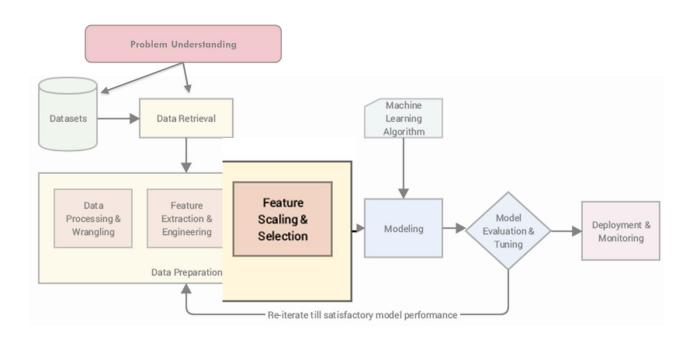


- Escogemos las variables relevantes para ser "features" del dataset de entrenamiento



## Proceso de Modelado: Preparación y Selección





- Escogemos las variables relevantes para ser "features" del dataset de entrenamiento
- Transformar las variables restantes a números y limitar los rangos de variación de las numéricas continuas (escalado y normalización)



## Proceso de Modelado: Creación de modelos



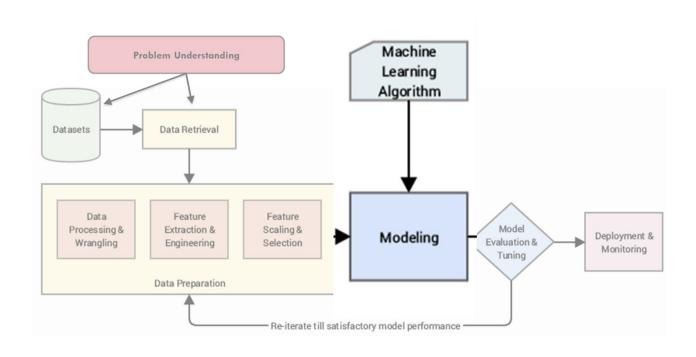
Machine **Problem Understanding** Learning Algorithm Datasets Data Retrieval Data Feature Feature Scaling & Model Processing & Extraction & Modeling Deployment & Evaluation & Selection Wrangling Engineering Monitoring Tuning Data Preparation Re-iterate till satisfactory model performance -

- Escoger algoritmos de creación: Cargar las librerías Python necesarias



## Proceso de Modelado: Creación de modelos



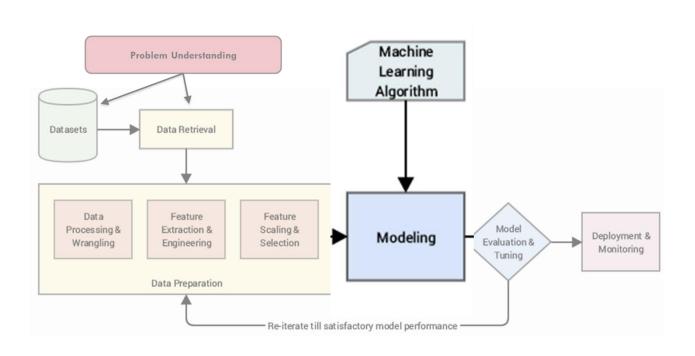


- Escoger algoritmos de creación: Cargar las librerías Python necesarias
- Definir la baseline o línea de comparación



### Proceso de Modelado: Creación de modelos

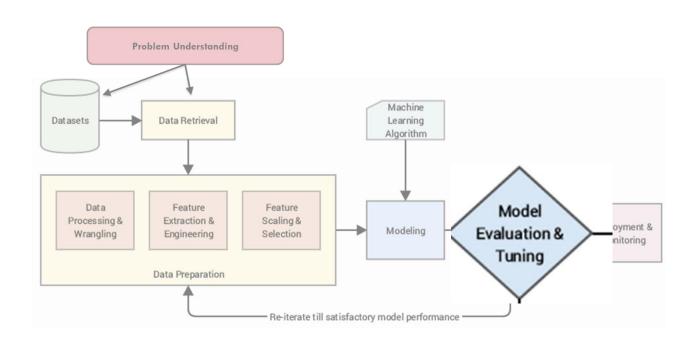




- Escoger algoritmos de creación: Cargar las librerías Python necesarias
- Definir la baseline o línea de comparación
- Generar los modelos







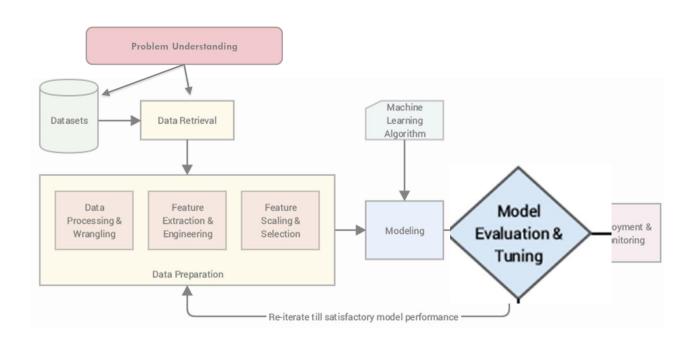
#### - Se escogen las métricas de evaluación:

Clasificación: Accuracy, Precision, Recall, AuROC,...

Regresión: MSE, MAE, etc







- Se escogen las métricas de evaluación:

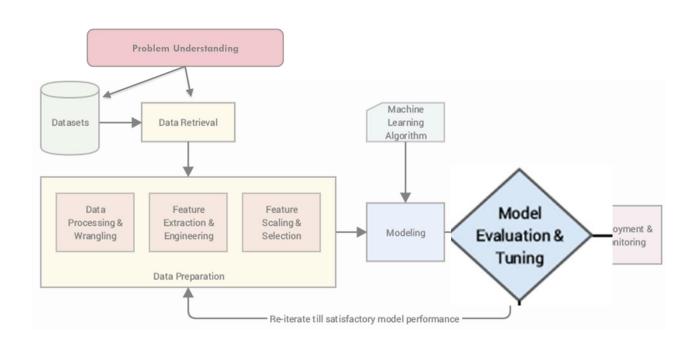
Clasificación: Accuracy, Precision, Recall, AuROC,...

Regresión: MSE, MAE, etc

- Si existen varios modelos: se comparan utilizando el dataset de validación o la técnica de cross-validation







- Se escogen las métricas de evaluación:

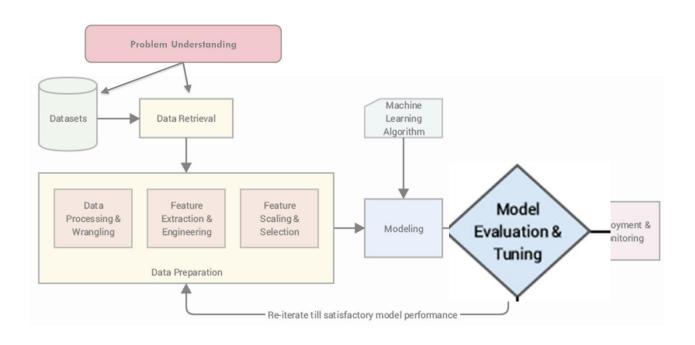
Clasificación: Accuracy, Precision, Recall, AuROC,...

Regresión: MSE, MAE, etc

- Si existen varios modelos: se comparan utilizando el dataset de validación o la técnica de cross-validation
- Ajustaremos los hiperparámetros del modelo escogido: GridSearch, Random Search, Optimización Bayesiana...







- Se escogen las métricas de evaluación:

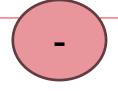
Clasificación: Accuracy, Precision, Recall, AuROC,...

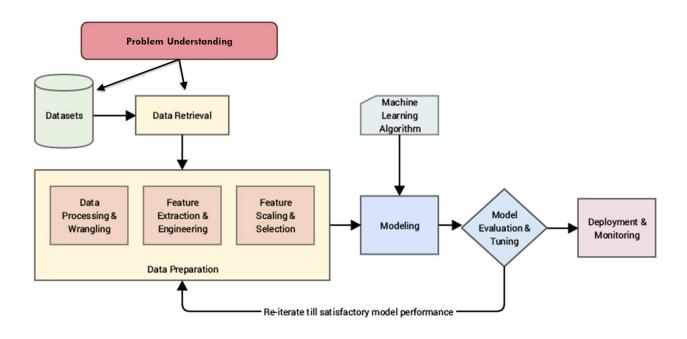
Regresión: MSE, MAE, etc

- Si existen varios modelos: se comparan utilizando el dataset de validación o la técnica de cross-validation
- Ajustaremos los hiperparámetros del modelo escogido: GridSearch, Random Search, Optimización Bayesiana...
- Probaremos en el examen final el nivel de generalización: Prueba con el dataset de Test y Análisis de errores



## Proceso de Modelado: Reentrenamiento y recalibrado

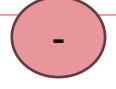


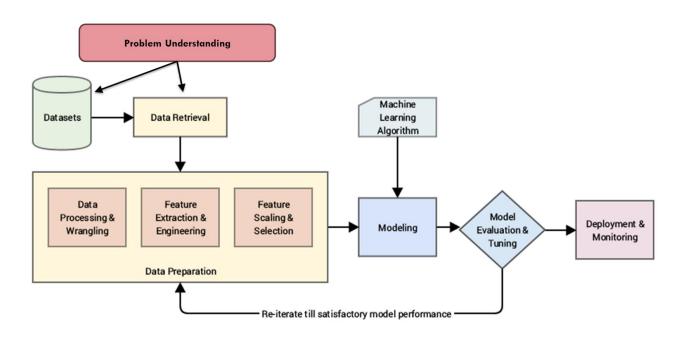


- Con el tiempo una vez el modelo esté funcionando:
- Tendremos datos nuevos
- El rendimiento puede decaer



# Proceso de Modelado: Reentrenamiento y recalibrado





- Con el tiempo una vez el modelo esté funcionando:
- Tendremos datos nuevos
- El rendimiento puede decaer

