

MACHINE LEARNING & MODELLING

Esta disciplina aborda os principais conceitos sobre aprendizado de máquina e as técnicas clássicas de modelagem

Na última aula...

- Parametrização dos modelos baseados em árvores
- Como evitar overfitting
- Criação de uma árvore de decisão via sklearn

Agenda

- Análise exploratória de dados
- Revisão de conceitos de Machine Learning
- Regressão linear
 - Intuição
 - Construção

Revendo conceitos

Aprendizado de Máquina

Supervisionada (usa labels)

Não-supervisionada (NÃO usa labels) Por reforço (ambiente)

Regressão

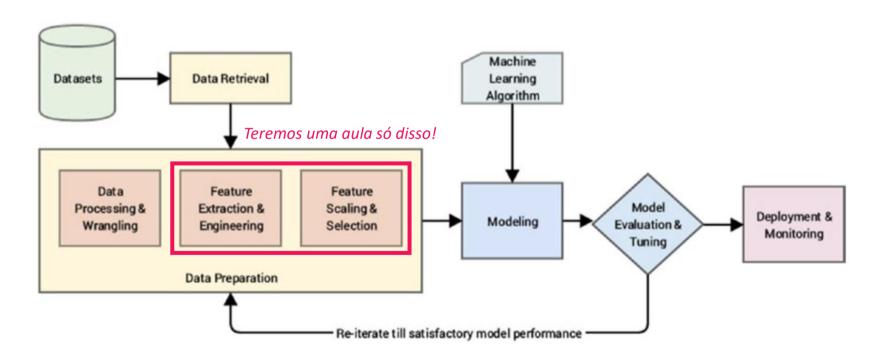
Classificação

Redução de dimensionali dade

Clusterização

O pipeline de machine learning

Foco nos aspectos técnicos



Fonte: https://web2.qatar.cmu.edu/~gdicaro/15488/ml_pipeline.png

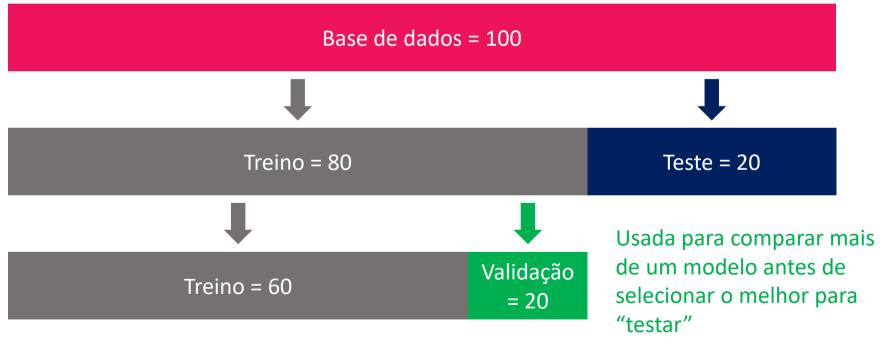
Uso da base de dados



É comum usarmos 80% dos dados para treinamento e **separar** 20% para teste.

Agora, e se precisamos escolher qual é o melhor entre 2 ou mais modelos?

Uso da base de dados

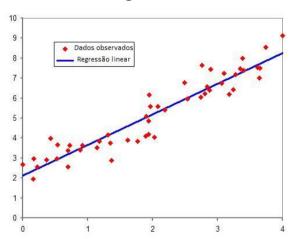


Ex: árvore X floresta ; RN

Regressão linear

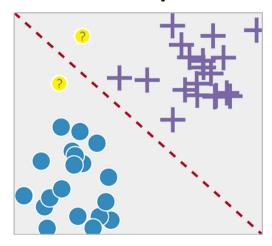
A tarefa

Regressão



A partir de um novo valor de entrada (da variável **X**), prever o valor da resposta (variável **Y**)

Classificação



A partir de um novo valor de entrada (variáveis **X1** e **X2**), prever a qual classe (*label*) ela pertence

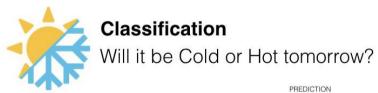
Problemas clássicos



Regression

What is the temperature going to be tomorrow?



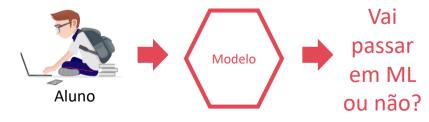




Regressão



Classificação



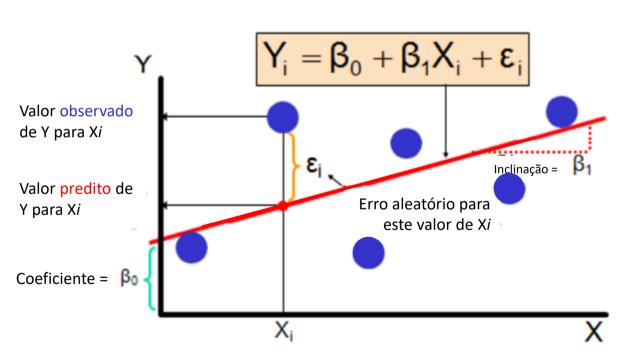
Fonte: https://miro.medium.com/max/775/1*Qn4eJPhkvrEQ62CtmydLZw.png

Regressão e Classificação são intercambiáveis?

- Sempre conseguimos alterar os labels (rótulos) de regressão (valores) para rótulos de classificação (classes), definindo as faixas de valores de cada classe.
 - Exemplo: valor de um imóvel → faixa de valor do imóvel

- A volta não é sempre verdadeira! Nem sempre temos informação numérica que nos permita aplicar **regressão**.
 - Exemplo: imóvel acima ou abaixo do preço de mercado e <u>sem</u> a informação do valor em si.

Regressão linear – intuição



- Podemos descrever a reta por uma equação que mapeia os dados de entrada (X) na variável resposta (Y)
- Objetivo da regressão linear:
 - Qual é a "reta" que melhor se ajusta aos dados?
 - Ou seja, determinar os coeficientes!

Regressão linear – avaliação do modelo

 Para avaliar nossos modelos de regressão precisamos de métricas que quantifiquem os erros de forma não-binária (ao contrário da classificação)

- Principais métricas utilizadas:
 - MSE (Mean Squared Error Erro quadrático médio)
 - MAE (Mean Absolute Error Erro absoluto médio)
 - R² ("R quadrado"):

Regressão linear – avaliação do modelo

 $MSE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y})^2 \qquad MAE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} |y_i - \hat{y}| \qquad R^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{N} (y_i - \hat{y})^2}{\sum_{i=1}^{N} (y_i - \bar{y})^2}$

Penaliza mais erros **maiores**, já que

os erros (diferença entre o valor

previsto e o correto) são **elevados**

MSE – Erro Quadrático Médio

$$MAE = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} |y_i - \hat{y}|$$

MAE – Erro Absoluto Médio

- Faz a média do **erro absoluto** (sem sinal) de cada previsão.
- Facilita a interpretação no modelo real
- Porém, temos que ter sempre mente que erros maiores (outliers) podem atrapalhar a ideia obtida pela média

R² – R quadrado

- Esta métrica que varia entre]-∞,+1]
- Indica o quão bom o nosso modelo está em comparação com um modelo "ingênuo" (predições baseados no valor médio do target).
- Quanto **maior** seu valor, **melhor** nosso modelo (em relação ao ingênuo)

- ao quadrado. Podemos ter dificuldade em interpretar no contexto real o que o erro obtido significa
 - ȳ: média dos valores de y Ŷ: valor predito de y

ONDE:

y: valor real y

E na prática?

Construindo um pipeline de Regressão Linear no Sklearn



OBRIGADO!



Prof. Michel Fornaciali

https://www.linkedin.com/in/michelfornaciali/