

### Regressão



## Processo de Data Science (Big Data Analytics)

- Compreender o Problema a ser Resolvido
- Coletar os Dados
- Limpar, Compreender e Preparar os Dados
- Selecionar e Transformar as Variáveis
- Construir, Testar, Avaliar e Otimizar o Modelo
- Contar a História dos Dados



### **Feature Selection**





### **Feature Selection**



- Simplificação do Modelo, para facilitar sua interpretação
- Reduzir o tempo de treinamento do modelo
- Melhorar a generalização do modelo, evitando overfitting



Que variáveis (features) presentes em nosso conjunto de dados, devem ser usadas na criação do modelo?



# As técnicas de feature selection automatizam a seleção das variáveis com maior potencial para variáveis preditoras



Feature Selection é uma espécie de filtro, que remove do seu dataset as variáveis que não serão úteis para a criação do modelo preditivo



# O principal objetivo ao usar técnicas de Feature Selection é criar um modelo preditivo com a maior precisão possível





### Existem diversos métodos para Feature Selection

Teste do Qui-quadrado
Coeficientes de Correlação
Algoritmos de Eliminação Recursiva
Algoritmos de Regularização (LASSO, Elastic Net, Ridge Regression)







Redução de Dimensionalidade



### Redução de Dimensionalidade

Principal Component Analysis (PCA)

Singular Value Decomposition (SVD)





### Antes de aplicar Feature Selection, diversas perguntas devem ser respondidas

- Suas variáveis são mensuráveis?
- Você encontrou interdependência entre as variáveis?
- Você tem conhecimento sobre a área de negócio que gerou os dados?
- Sabe identificar as variáveis mais relevantes dentro do seu conjunto de dados?
- A análise exploratória dos dados encontrou "sujeira" nos seus dados?



Basicamente, calculamos o nível de significância de cada variável e eliminamos aquelas com significância mais baixa





#### Veremos duas formas de fazer isso

Usando o módulo Filter Based Feature Selection do Azure ML

Criando um modelo randomForest para calcular a significância de cada variável, usando R





### Storytelling



Como resumir todo um trabalho de análise e explicar isso a quem não conhece Data Science, Estatística, programação ou Machine Learning?



Não utilize linguagem técnica em apresentações executivas



Use apenas um ou dois gráficos para explicar seus resultados (use tabelas se necessário)



Tente construir uma linha do tempo, explicando como os dados geraram o resultado preditivo esperado



Não use termos como "variáveis" e sim "atributos" ou "características"



Documente todo seu trabalho, pois isso servirá de apoio para que você possa contar a história dos dados



Os tomadores de decisão não estão interessados em saber se você usou um algoritmo de regressão ou de classificação e nem como você otimizou seu modelo. Eles querem saber o que precisam fazer para aumentar as vendas e o faturamento



Responda o que é importante para eles e não o que é importante para você



Com o objetivo de negócio que foi traçado no início, mostre o que deve ser feito, com base na análise realizada. O processo de análise não interessa aos tomadores de decisão, mas sim o resultado final



A fase de Análise Exploratória dos Dados pode apresentar insights preciosos. Use isso ao seu favor e guarde todos os resultados intermediários do seu processo de análise!



Storytelling é uma arte e requer prática para ser exercida com maestria

