





Big Data Real-Time Analytics com Python e Spark

Seja muito bem-vindo(a)!





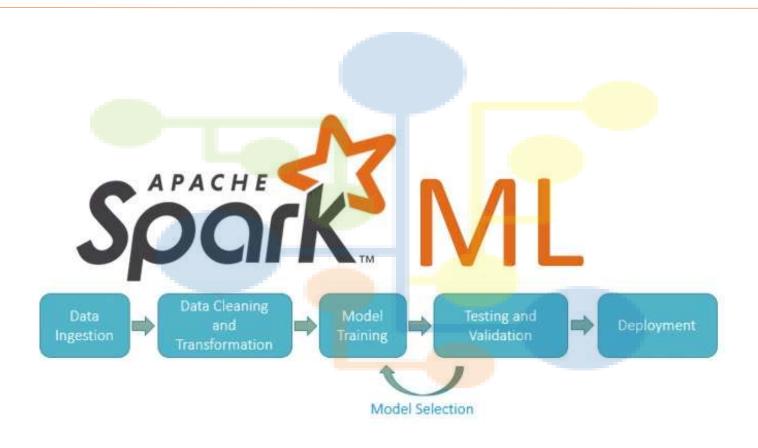
Big Data Real-Time Analytics com Python e Spark

Apache Spark Machine Learning





Apache Spark Machine Learning







Big Data Real-Time Analytics com Python e Spark

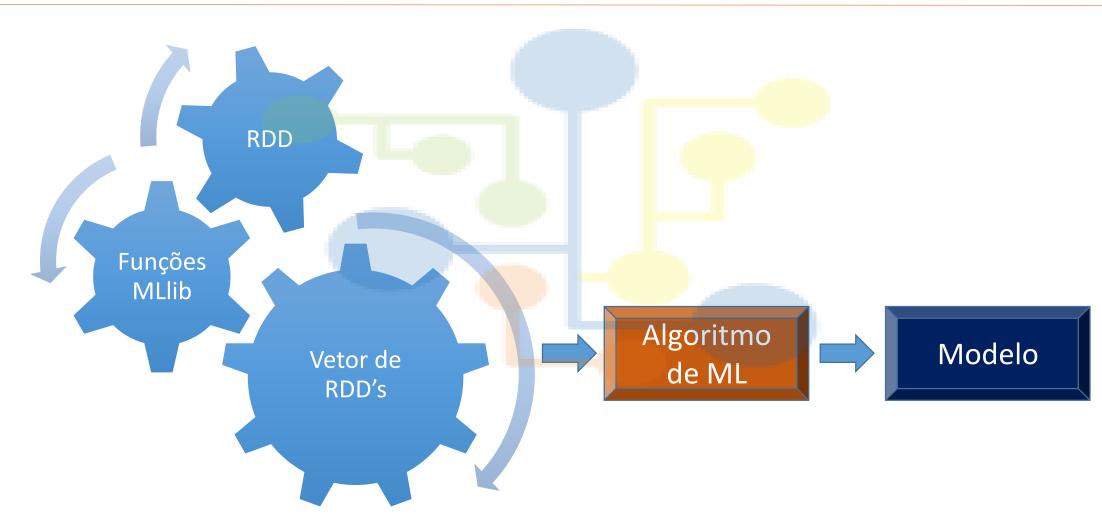






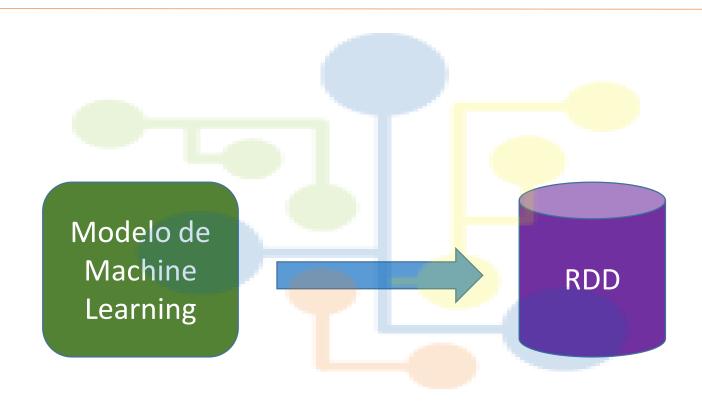






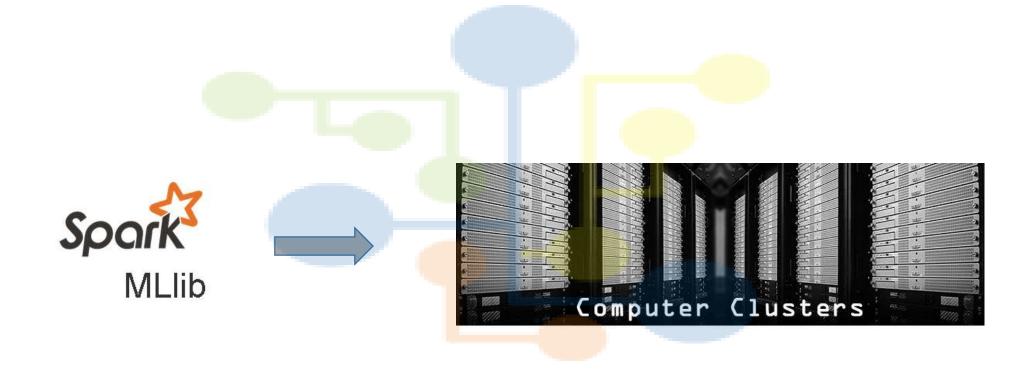


Data Science Dat Academy









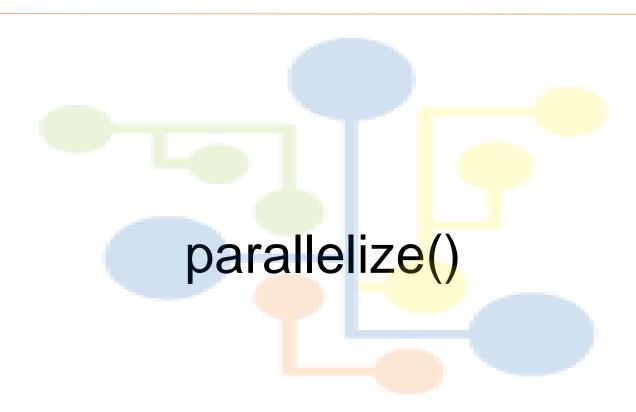






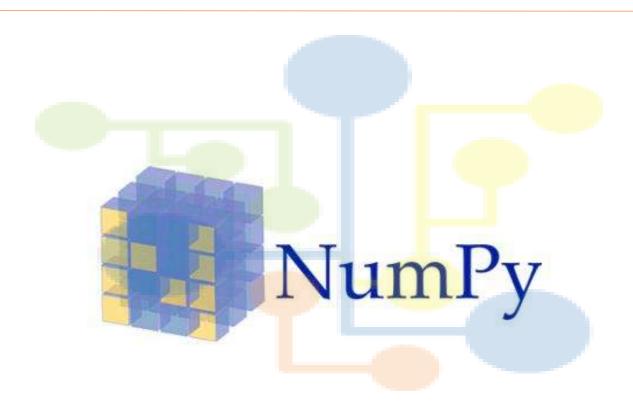
















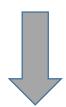
Big Data Real-Time Analytics com Python e Spark

Analytics e Dataficação





Analytics



Datafication

(Dataficação)





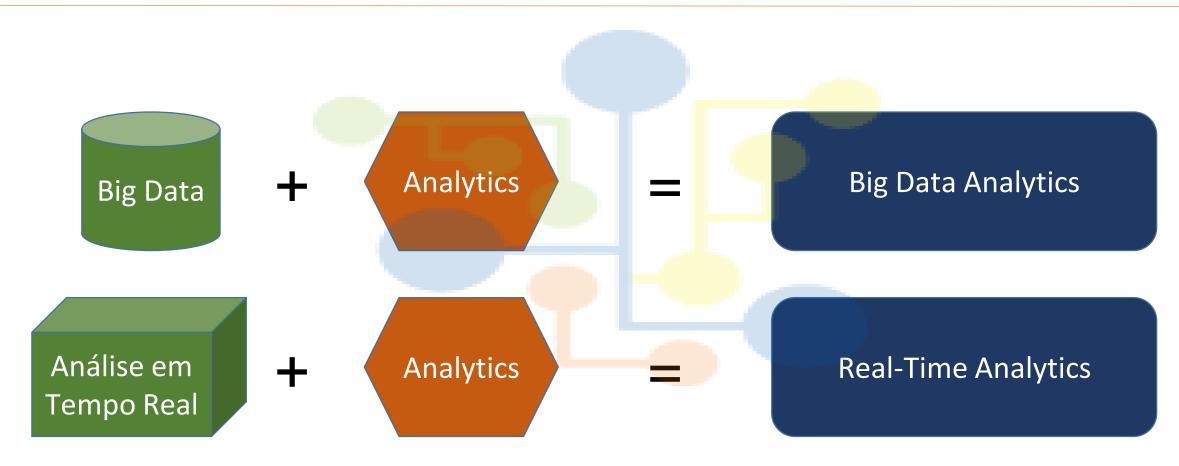






Analytics é o processo de coletar dados e gerar insights para tomadas de decisões baseadas em fatos.







Podemos hoje analisar grandes conjuntos de dados ou dados gerados em tempo real e coletar insights que não podiam ser coletados há pouco tempo atrás.



Tipos de Analytics



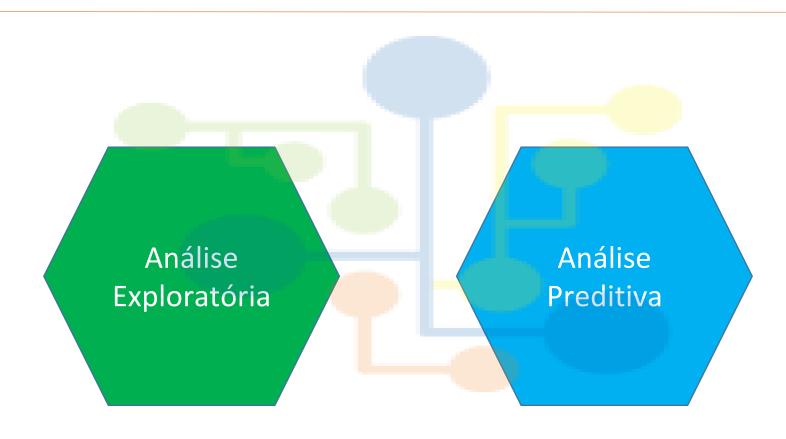


Tipos de Analytics

Analytics	Descrição
Descritiva	Compreender o que aconteceu
Exploratória	Descobrir porque alguma coisa aconteceu
Inferencial	Compreender uma população <mark>a part</mark> ir de u <mark>ma am</mark> ostra
Preditiva	Prever o que vai acontecer
Causal	O que ocorre com uma variável q <mark>uando outra é</mark> alterada
Deep	Técnicas avançadas para compreender grandes conjuntos de dados de diversas fontes



Tipos de Analytics



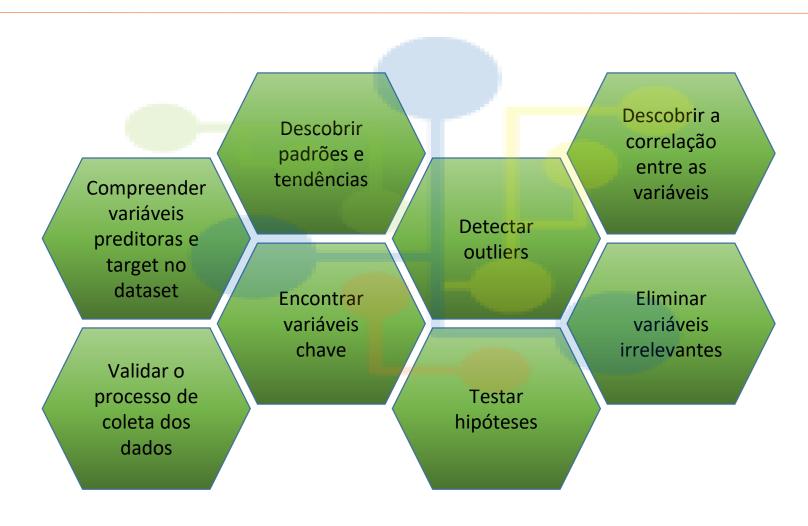


Análise Exploratória de Dados





Análise Exploratória de Dados





Análise Exploratória de Dados

Matriz de Correlação

Histogramas

Scatterplots

Boxplots

Principal Component Analysis

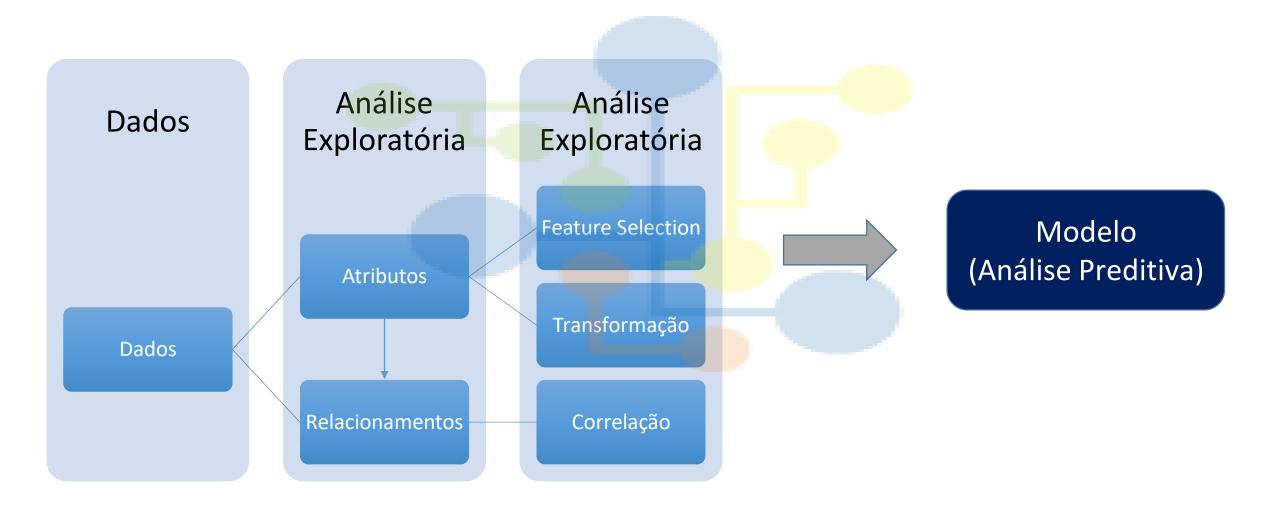
Ferramentas usadas na Análise Exploratória de Dados



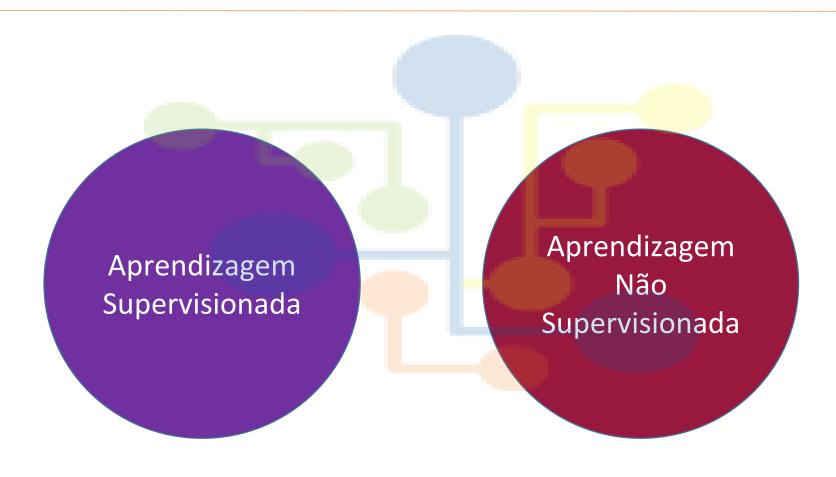
Academy













- Tenta fazer previsões a partir do treinamento com dados de entrada e dados de saída.
- Os modelos são construídos em datasets de treino.
- Os modelos são usados para prever o futuro.

Pode ser:

- Regressão (dados numéricos e contínuos)
- Classificação (classes)

Aprendizagem Supervisionada



- Dados históricos contém variáveis preditoras e a variável alvo (target).
- O conjunto de dados é separado em dados de treino e dados de teste.
- Dados de treino são usados para treinar o modelo.
- Dados de teste são usados para testar e validar o modelo.
- Utilizamos uma métrica (como acurácia) para avaliar o modelo.
- Split 70/30 (treino/teste).
- Seleção aleatória dos dados em ambos os datasets.

Aprendizagem Supervisionada



- Busca estrutura ou similaridade oculta nos dados.
- Grupos observados baseados em similaridade entre as entidades.
- Similaridade entre as entidades pode ser: distância entre os valores, presença/ausência de atributos.

Pode ser:

- Clustering
- Regras de Associação
- Filtros Colaborativos (Sistemas de Recomendação)

Aprendizagem Não Supervisionada



Academy

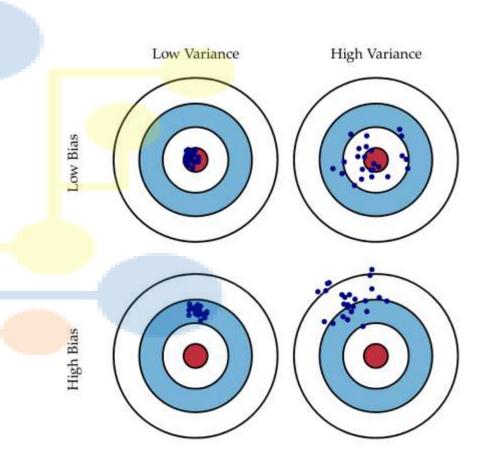




Bias e Variance Trade-off (Viés e Variância)

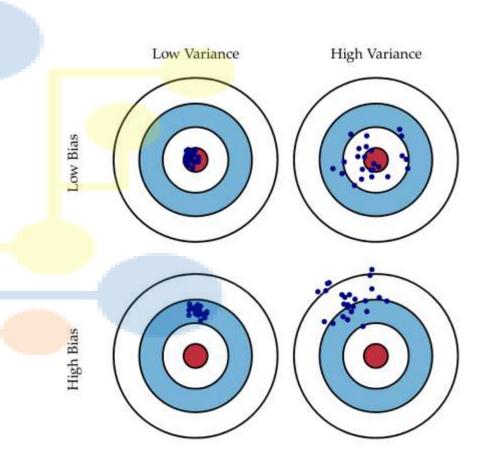


E comum, ao construirmos e escolhermos parâmetros para um modelo, nos depararmos com a seguinte questão: como reduzir o erro do modelo? Para respondermos essa pergunta de maneira correta, em primeiro lugar, devemos entender os 2 principais componentes do erro em nossas predições: bias e variance.





E comum, ao construirmos e escolhermos parâmetros para um modelo, nos depararmos com a seguinte questão: como reduzir o erro do modelo? Para respondermos essa pergunta de maneira correta, em primeiro lugar, devemos entender os 2 principais componentes do erro em nossas predições: bias e variance.





Bias (Viés)

É a diferença entre o valor esperado da predição do nosso modelo (média das predições) e o valor real que queremos predizer.



Variância

É a variabilid<mark>ade</mark> das predições.



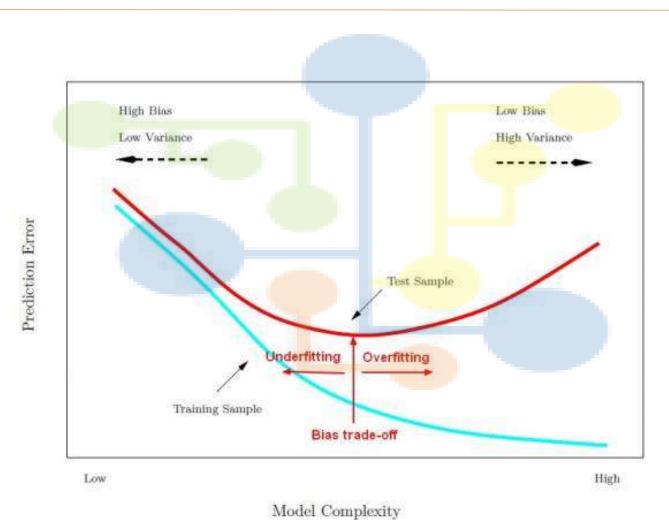
De forma resumida: o bias está relacionado à habilidade do modelo em se ajustar aos dados, ou seja, se o seu problema é um *underfitting*, o seu modelo tem um alto bias. Já a variância está relacionada à habilidade do modelo se ajustar a novos dados, ou seja, se o seu problema é um *overfitting*, o seu modelo tem uma alta variância.



O nosso objetivo é reduzir o bias e a variância o máximo que pudermos, entretanto, nos deparamos com um *trade-off* entre *underfitting* e *overfitting*.



Academy



Overfitting

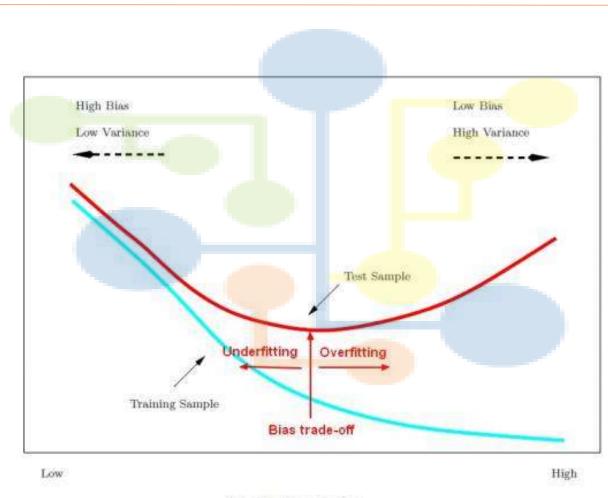


Data Science Academy

Viés e Variância

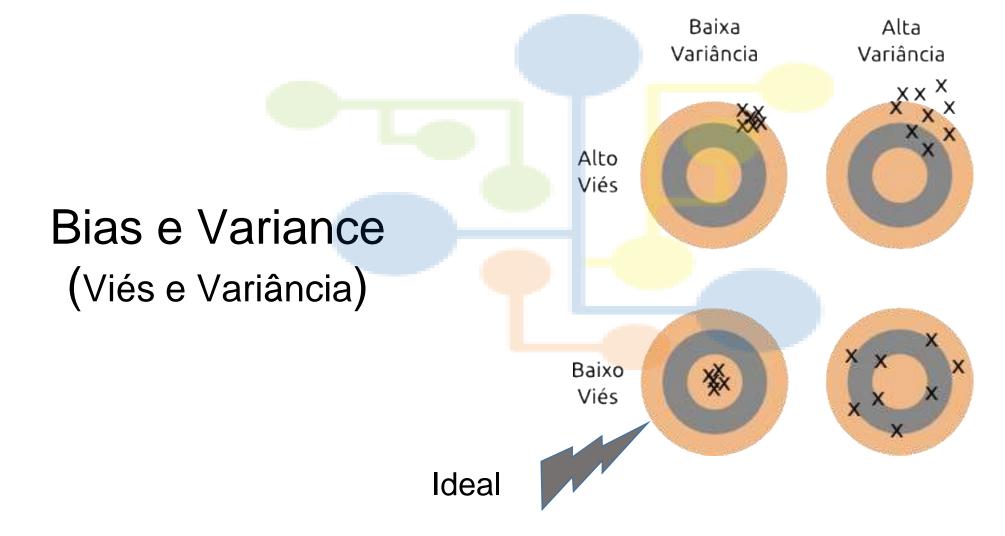
Prediction Error

Underfitting



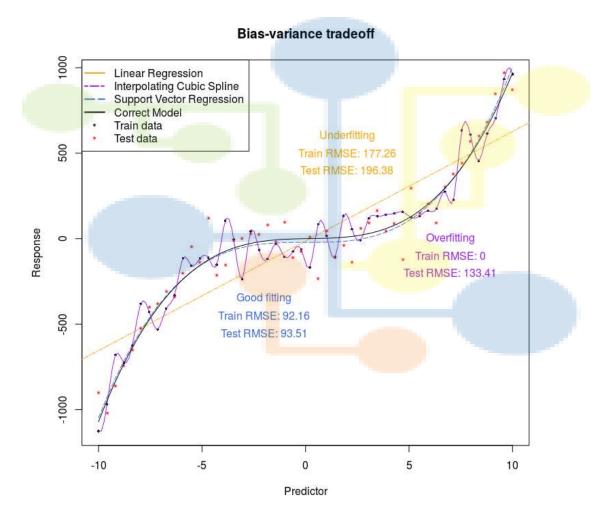
Model Complexity







Academy







APIs de Machine Learning do Apache Spark





APIs de Machine Learning do Apache Spark

Apache Spark MLLib (Machine Learning Library)

spark.mllib API original construída para trabalhar com RDD's.

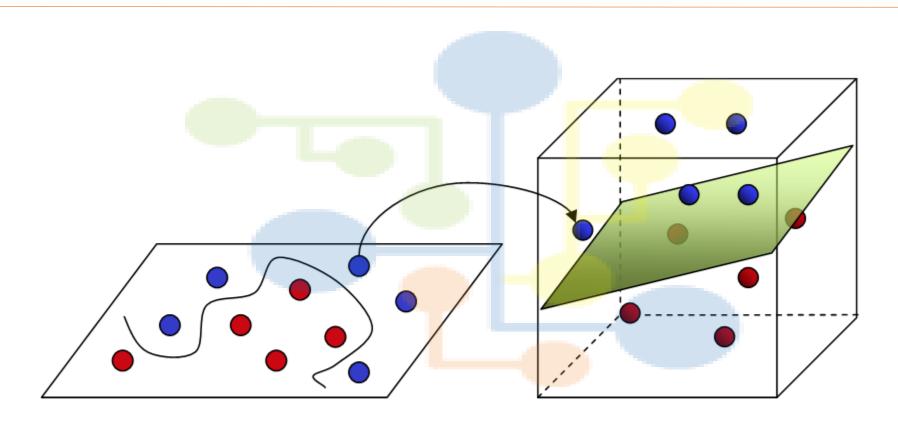
spark.ml



Nova API construída para funcionar também com Dataframes e SparkSQL.





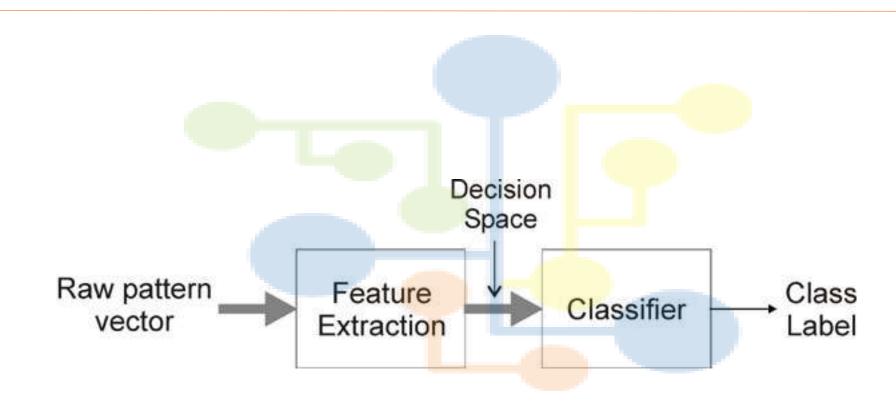


Input Space

Feature Space



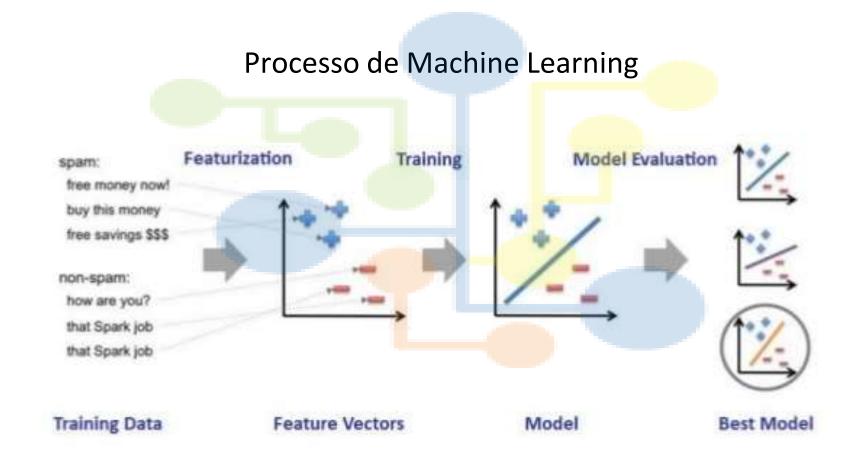




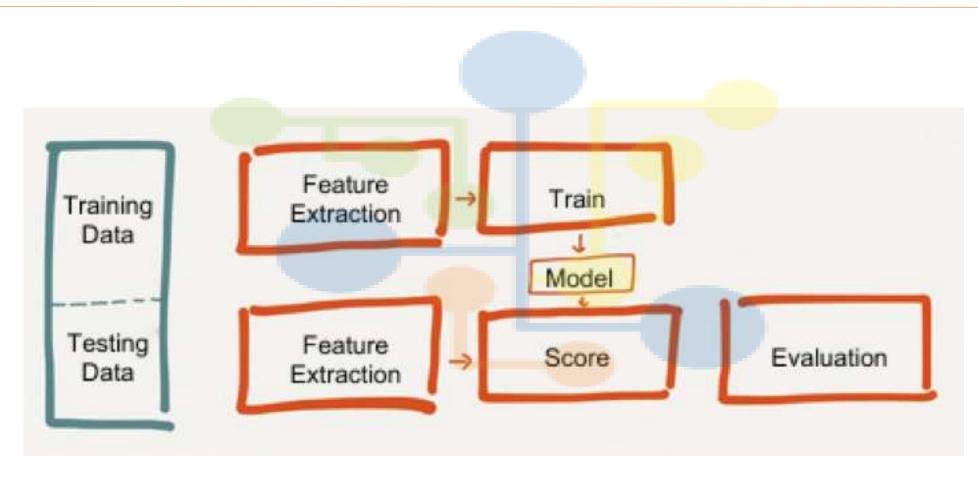


Data Science Academy

Big Data Real-Time Analytics com Python e Spark









Tipos de Dados

- org.apache.spark.mllib (Java/Scala)
- pyspark.mllib (Python)



Tipos de Dados

Tipo de Dado	Pacote
Vetor	ml.lin <mark>al</mark> g.Ve <mark>c</mark> tors

Vetor Denso

(2.0, 4.0, 8.5)

Vetor Esparso

Original (1.0, 0.0, 0.0, 2.0, 0.0)

Representação (5, (0,3), (1.0, 2.0))



Tipos de Dados

Tipo de Dado	Pacote
Vetor	mllib.l <mark>i</mark> nalg. <mark>V</mark> ectors
LabeledPoint	mllib.regression
Rating	mllib.recommendation





Pipeline consiste de uma série de transformações e ações que precisam ser realizadas para criar um modelo

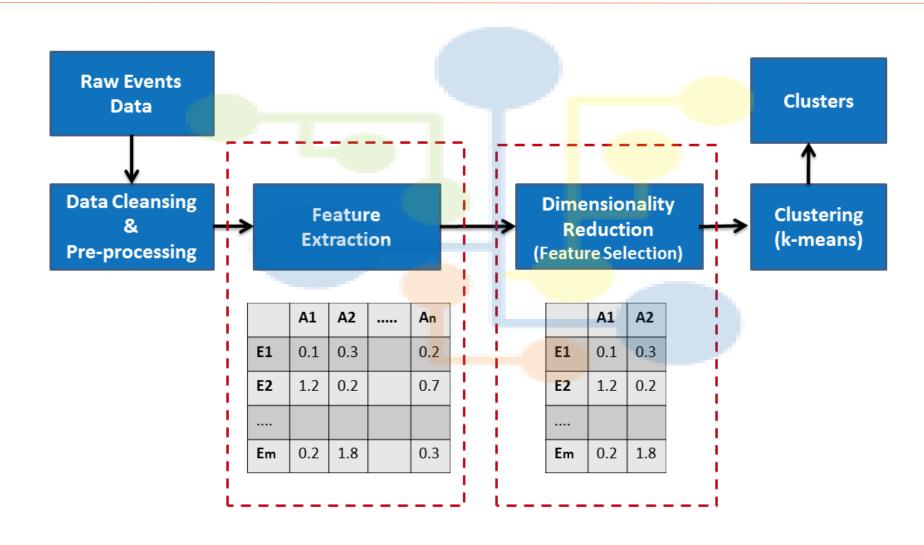


Mllib – Outras Funcionalidades

Funcionalidade (Feature Extraction)	Funções (importadas a partir do pacote mllib.feature)
TF-IDF (Term Frequency – Inverse Document Frequency)	HashingTF() e IDF ()
Escala	StandardScaler()
Normalização	Normalizer()
Word2Vec	Wor <mark>d2Vec()</mark>
Estatística	colStats(), corr(), chiSqTest(), mean(), stdev(), sample()

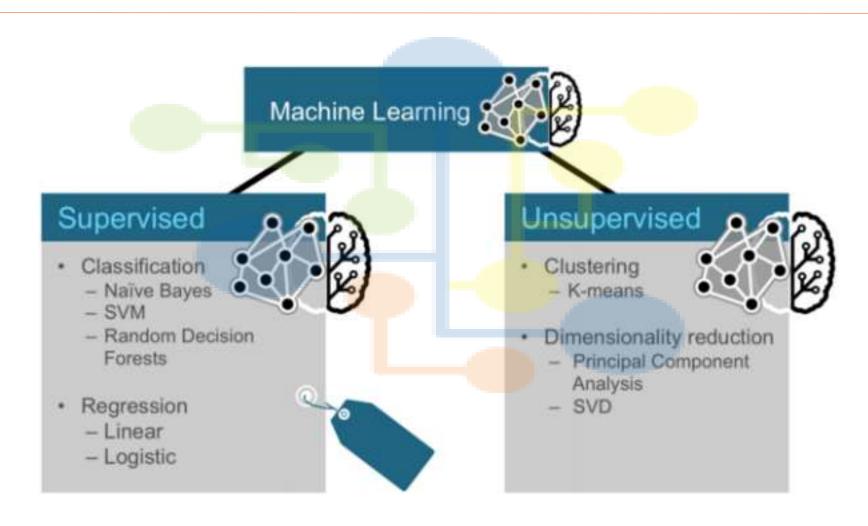


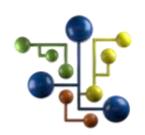








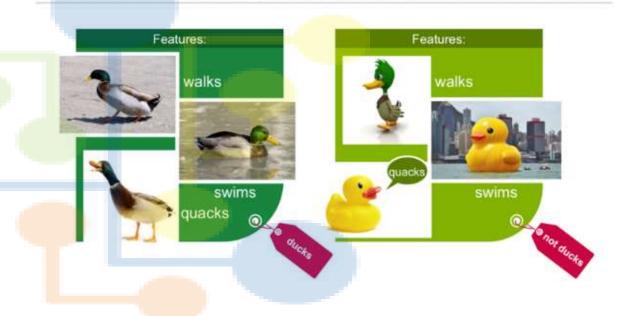






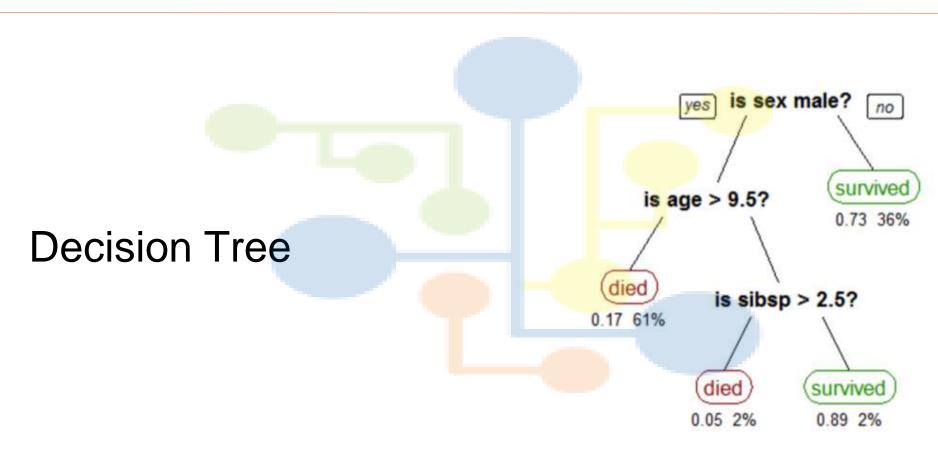
If it Walks/Swims/Quacks Like a Duck Then It Must Be a Duck

Classificação











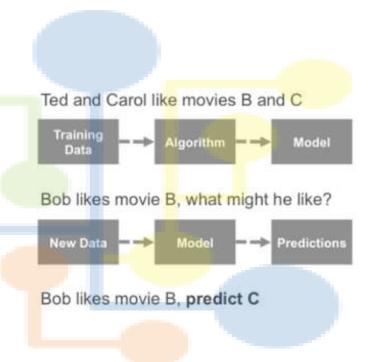




















Tenha uma Excelente Jornada de Aprendizagem.

Muito Obrigado por Participar!

Equipe Data Science Academy