

Machine Learning



Seja Bem-Vindo



Introdução



Data Science Academy



O que veremos neste capítulo:

- Definição de Machine Learning
- Ética em Aprendizado de Máquina
- Frameworks de Machine Learning
- Processo de Aprendizagem
- Treinamento, Validação e Teste
- Modelos
- Algoritmos de Machine Learning
- Regressão, Classificação, Clustering, SVM e Redes Neurais
- Projetos



Projeto 2 - Prevendo a ocorrência de câncer Projeto 3 - Prevendo despesas hospitalares



O que é Machine Learning? (Aprendizado de Máquina)



Machine Learning é o método de análise de dados que automatiza a construção de modelos analíticos



E como as máquinas aprendem?





Machine Learning pode realizar análises preditivas mais rápido que qualquer humano seria capaz de fazer



Então, por que Machine Learning é tão dominante hoje em dia?



Machine Learning é um subconjunto da Inteligência Artificial



Inteligência Artificial inclui Machine Learning, mas Machine Learning por si só não define Inteligência Artificial



Inteligência Artificial é baseada em Machine Learning e Machine Learning é essencialmente diferente de Estatística

Mas é baseado na estatística



Técnica	Estatística	Machine Learning
Entrada de Dados	Os parâmetros interpretam fenômenos da vida real e trabalham a magnitude.	Os dados são randomizados e transformados para aumentar a acurácia de análises preditivas.
Tratamento de Dados	Modelos são usados para previsões em amostras pequenas.	Trabalha com Big Data na forma de redes e gráficos. Os dados são divididos em dados de treino e dados de teste.
Resultado	Captura a variabilidade e a incerteza dos parâmetros.	Probabilidade é usada para comparações e para buscar as melhores decisões.
Distribuição dos Dados	Assumimos uma distribuição bem definida dos dados.	A distribuição dos dados é desconhecida ou ignorada antes do processo de aprendizagem.
Objetivos	Assumimos um determinado resultado e então tentamos prová-lo.	Os algoritmos aprendem a partir dos dados.



Machine Learning se baseia em alguns importantes conceitos da Matemática e da Estatística:



Machine Learning se baseia em alguns importantes conceitos da Matemática e da Estatística:

Manipulação de Matrizes

Teoria da Probabilidade

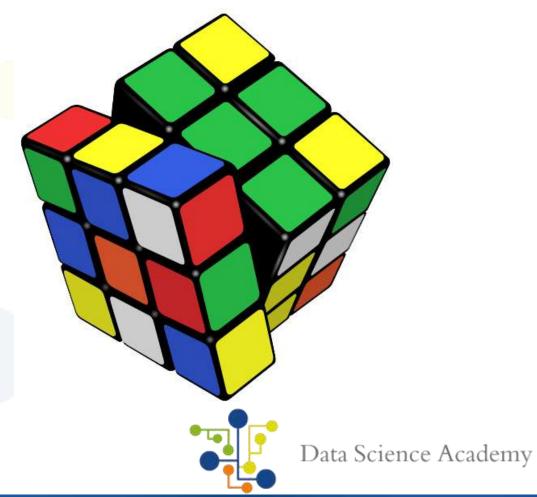
Teorema de Bayes



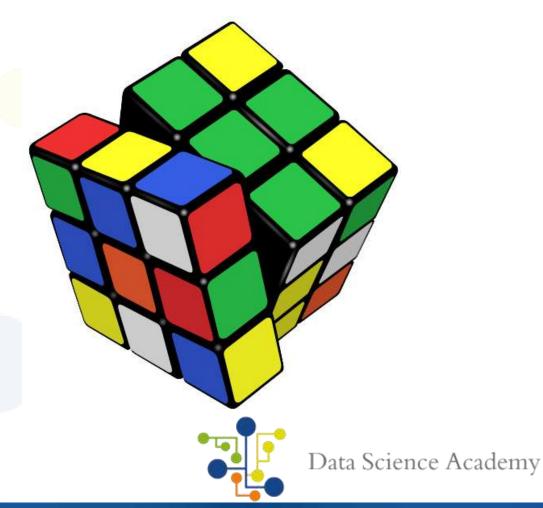
Machine Learning usa algoritmos para analisar grandes conjuntos de dados



Ok entendi, mas o que são algoritmos?



Algoritmos são procedimentos ou fórmulas usados para resolver problemas

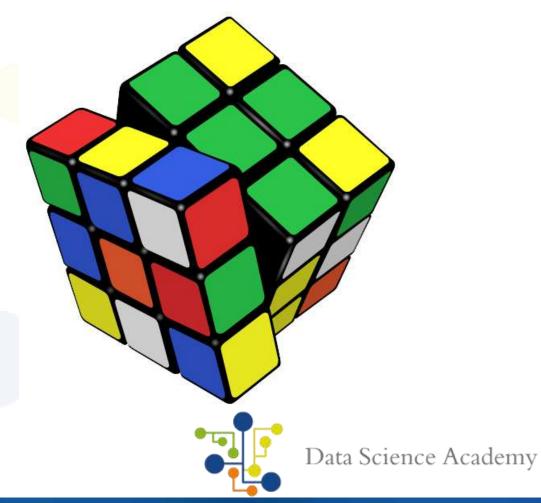


Algoritmos são procedimentos ou fórmulas usados para resolver problemas





O tipo de problema a ser resolvido, determina o tipo de algoritmo a ser utilizado



O uso de algoritmos para manipular dados é a pedra fundamental da Machine Learning



Falhas são mais comuns que sucesso em processos de Machine Learning





Machine Learning x Data Mining

Foco é
identificar
padrões e
solucionar
problemas



Data Science Academy

E como podemos realmente utilizar Machine Learning?





Aplicações de Machine Learning

- Detecção de Fraudes
- Motores de Busca
- Advertising em tempo real em páginas web
- Score de crédito
- Predição de falhas em equipamentos
- Modelos de precificação
- Detecção de invasão de redes
- Sistemas de Recomendação
- Segmentação de Clientes
- Análise de Sentimentos em Textos
- Reconhecimento de imagens e Padrões
- Filtro de Spam
- Modelagem Financeira



Data Science Academy

E tem mais...

- Diagnósticos médicos
- Bioinformática
- Reconhecimento de voz
- Categorização de produtos
- Tecnologias de captura de movimentos



Esses são apenas alguns exemplos que mostram como a Machine Learning está mudando nossa vida



E como a Machine Learning é criada?



Você precisa desenvolver os algoritmos e dizer a eles como será o processo de aprendizagem.

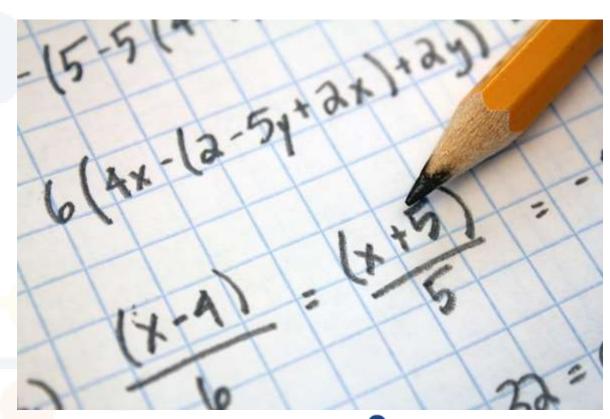




Embora a linguagem R tenha um grande suporte da comunidade Estatística e dos acadêmicos, Python possui uma grande comunidade de desenvolvimento, que trabalha intensamente para fazer o processo de Machine Learning mais fácil e amigável.



Matemática é a base da Machine Learning







Mas e o Big Data?



Encontrar as apropriadas fontes de Big Data, permite que você crie cenários em que a Machine Learning pode aprender de diferentes maneiras e gerar resultados mais precisos





Big Data não é apenas um grande conjunto de dados, mas também uma grande variedade

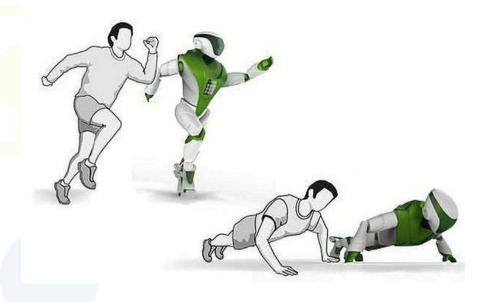


Machine Learning é a chave que permite compreender o que está guardado no Big Data



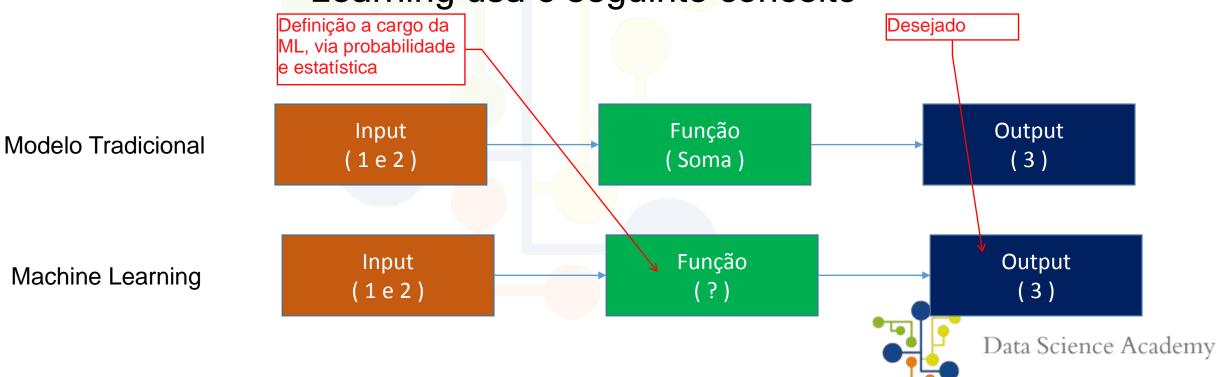


Mas antes que um algoritmo possa aprender, você precisa treiná-lo





O processo de treino de algoritmos de Machine Learning usa o seguinte conceito



www.datascienceacademy.com.br

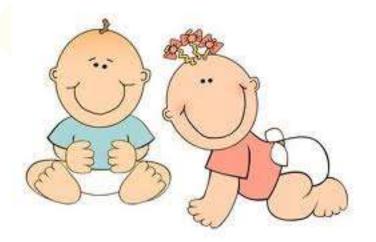
Um algoritmo pode aprender diversas tarefas, mas nem todo algoritmo será adequado para todas as tarefas



Um algoritmo vai sempre tentar encontrar uma função que melhor resolva o problema apresentado



Machine Learning ainda está no começo do que pode ser feito com esta tecnologia







Opa. Eu ouvi bem? Você está dizendo que o Big Data, esta imensidão de dados, ainda é pouco?





E o futuro?





E o futuro?

É difícil prever quão longe a ML pode chegar, mas é certo que ela avançará cada vez mais rápido. As máquinas ainda não pensam sozinhas e precisam de seres humanos que digam a elas o que fazer. E acredite, este cenário não vai mudar tão cedo e talvez nossa geração não veja esta mudança. Tecnologias como Machine Learning, Inteligência Artificial e Computação Cognitiva estão na sua infância e há muito o que evoluir. Muito mesmo!! Os profissionais que se dedicarem a estas áreas, serão os verdadeiros unicórnios, que tanto se fala.





E o futuro?

Outro ponto a se considerar e que reforçamos muito em nossos cursos, é que o profissional não deve focar apenas na parte técnica. Ela é importante, mas está em constante evolução. O profissional deve também adquirir conhecimento em negócios e por isso mesmo incluímos um curso inteiro sobre este tema na Formação Cientista de Dados, o curso de Business Analytics. Depois de adquirir o conhecimento técnico, vamos praticar a solução de problemas de negócio. Esse é o principal diferencial de um Cientista de Dados: ser capaz de identificar um problema e saber como resolvê-lo usando Analytics e Big Data.





Você pode ter uma máquina como chefe?

http://www.hitachi.com/New/cnews/month/2015/09/150904.html



Mas claro, Machine Learning traz muitas oportunidades também



O ser humano ficará encarregado de definir que problemas terão que ser resolvidos e as máquinas descobrirão como resolvê-los



Para usar Machine Learning em todo seu potencial, as empresas vão precisar de profissionais capacitados





Data Science Academy

Máquinas não são boas em fazer perguntas (humanos são bons nisso)

Mas as máquinas são muito boas em responder perguntas (melhor e mais rápido que os humanos)

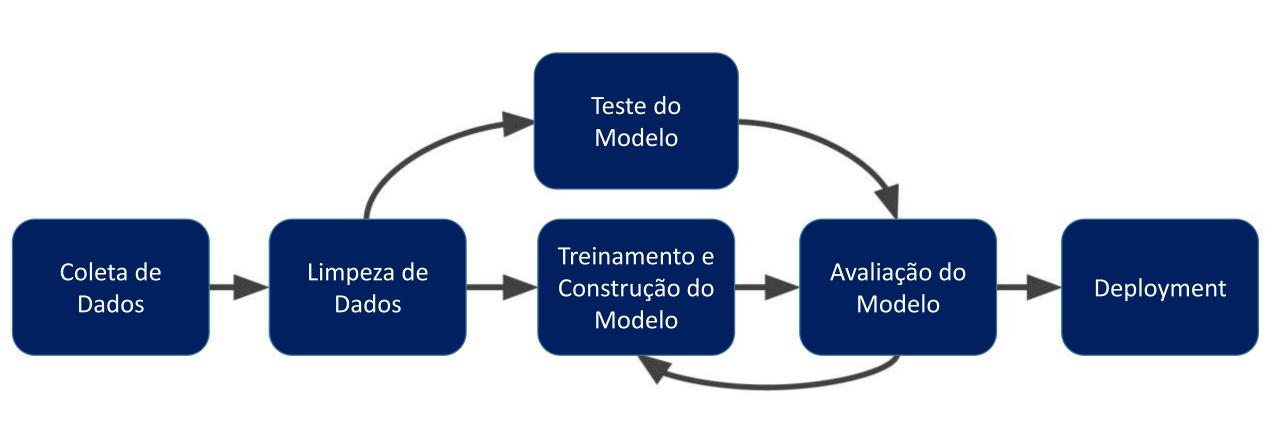


De que lado você pretende estar?

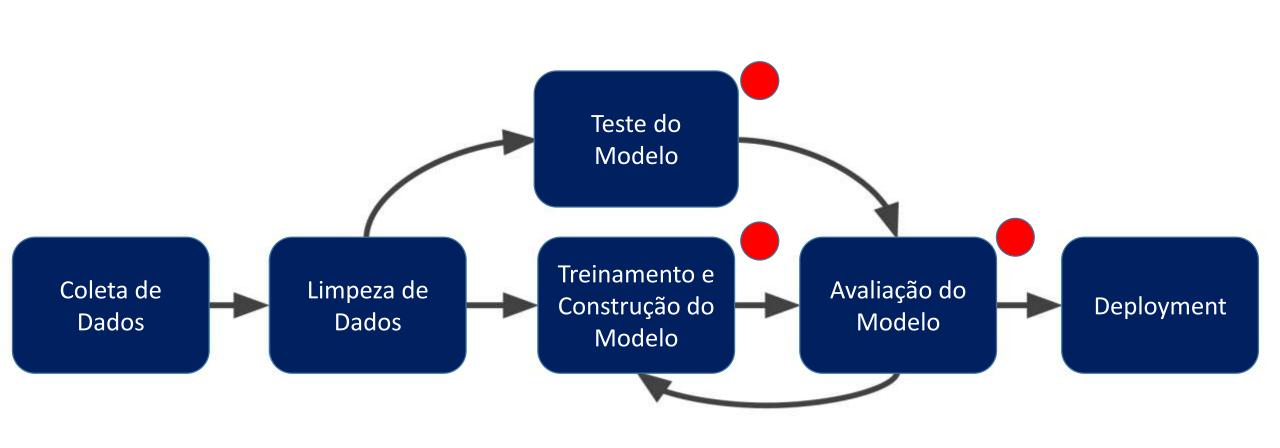
Do lado dos que receberão ordens de máquinas ou do lado dos que vão programá-las?

Pense nisso!!





Data Science Academy



Data Science Academy

Ética no Aprendizado de Máquina



Por esta razão, aqueles que utilizam a aprendizagem de máquina seriam negligentes ao não considerar as implicações éticas desta tecnologia



Ética no Aprendizado de Máquina



Data Science Academy

Vejamos um exemplo











Data Science Academy

















Data Science Academy



Algumas jurisdições podem impedir a utilização de dados raciais, étnicos, religiosos ou mesmo por razões comerciais. Tenha em mente que a exclusão de dados de sua análise pode não ser suficiente, porque algoritmos de aprendizado de máquina podem inadvertidamente aprender esta informação de forma independente. Por exemplo, se um determinado segmento de pessoas geralmente vive em uma determinada região, e compram um determinado produto ou ainda se comportam de uma maneira que os identifica de forma única como um grupo, alguns algoritmos de aprendizado de máquina podem inferir esta informação e identificar estes grupos. Em tais casos, pode ser necessário excluir quaisquer dados que potencialmente identifiquem a informação.



O fato de que você pode usar os dados para um determinado fim nem sempre significa que você deve



Seja cauteloso e prudente ao usar Machine Learning e tenha bom senso para tomar suas decisões



Machine Learning Frameworks

Um framework é um conjunto de softwares que produzem um resultado específico



E por que usar Frameworks de Machine Learning?



E por que usar Machine Learning Frameworks?



Microsoft Azure Machine Learning



O Microsoft Azure ML será alvo de estudo nos próximos capítulos. Ele é um serviço em nuvem (Cloud) que tem como objetivo implementar modelos de Machine Learning de forma rápida e fácil. Com o Azure Machine Learning é possível construir modelos de análise preditiva, usando datasets de treino das mais variadas fontes e então fazer o deploy destes modelos através de web services com o serviço Cloud da Microsoft. Com o Azure Machine Learning Studio, é possível criar experimentos de dados, usando os módulos disponíveis ou construindo seus próprios modelos usando R, Python e SQL por exemplo.

Apache Spark MLlib







Apache Singa

Para deep learning, usado em processamento de linguagem natural e reconhecimento de imagens. Pode ser um pouco lento





Data Science Academy

Google Tensor Flow





Caffe

Outro para deep learning, alta capacidade para processar muitas imagens





Nervana

Nervana neon, para deep learning. Foco no hardware.





Data Science Academy

Outras Ferramentas



Weka

Waikato Environment for Knowledge Analysis (Weka)



Feito em Java. Uso em data mining







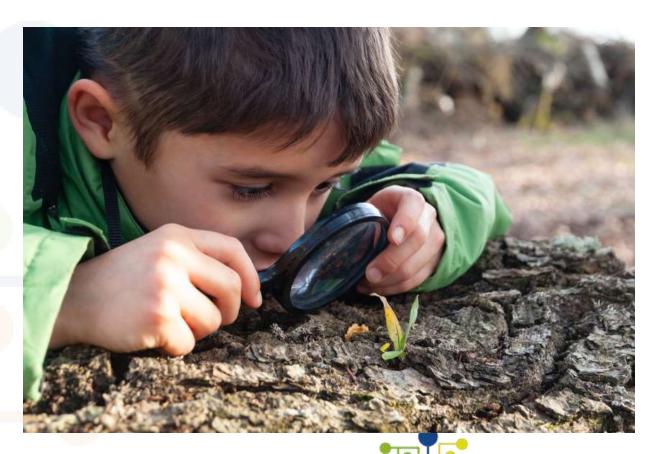


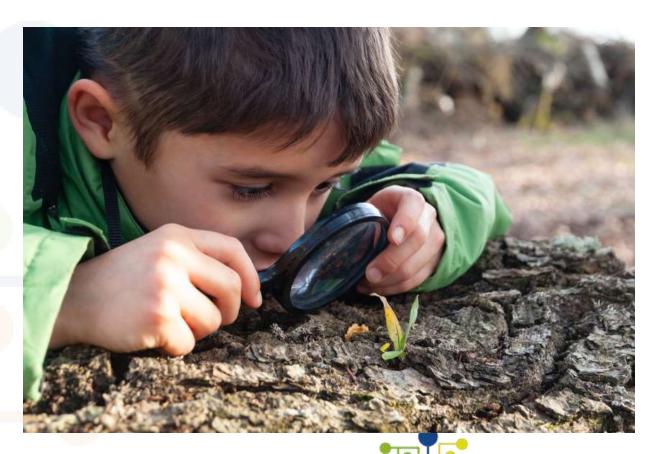


Data Science Academy











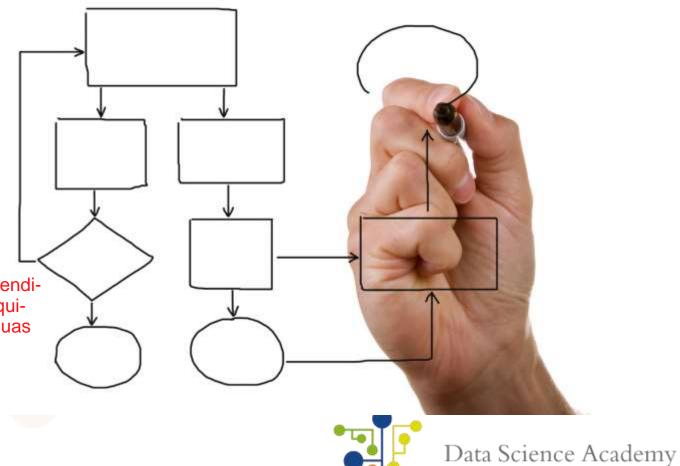


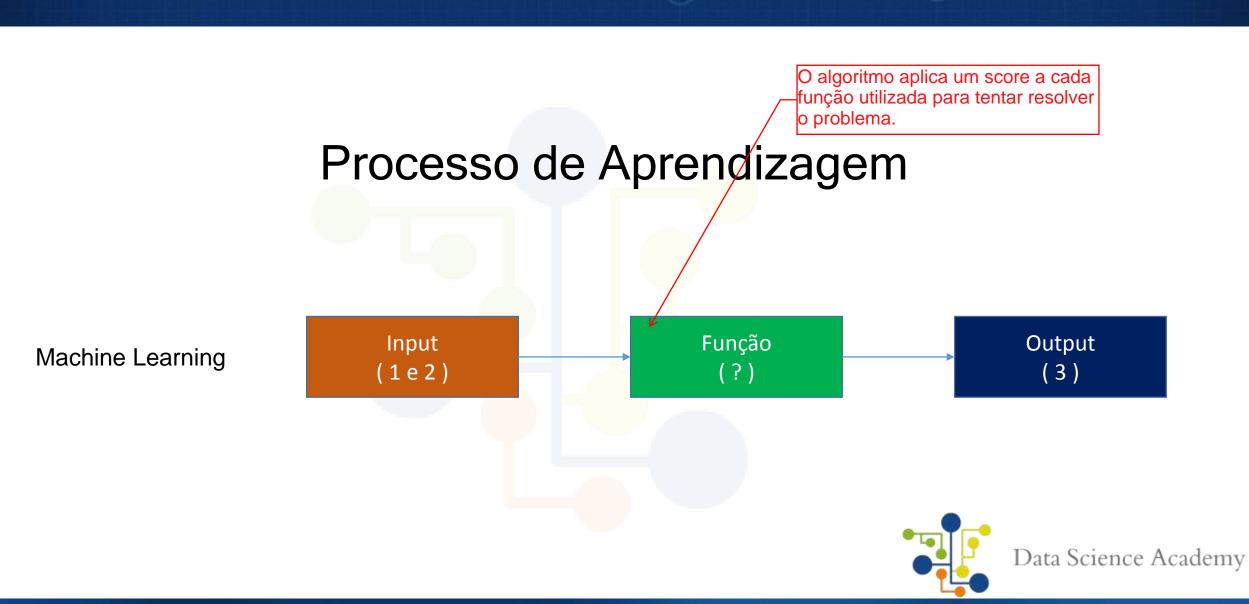
O Processo de Aprendizagem ocorre de diferentes formas e podemos dividir os algoritmos de Machine Learning em 3 grupos principais:

Aprendizagem Supervisionada, Aprendizagem Não Supervisionada e Reinforcement Learning



Do ponto de vista matemático, o processo de representação de aprendizagem de máquina pode ser expressado utilizando mapeamento equivalente. Mapeamento é a construção de uma função observando suas saídas.





Vamos ver quais são os 3 tipos principais de aprendizagem e então voltaremos ao processo de aprendizagem.

Ainda há muito a estudar sobre isso.



O Processo de Aprendizagem ocorre de diferentes formas e podemos dividir os algoritmos de Machine Learning em 3 grupos principais



- Aprendizagem Supervisionada
- Aprendizagem Não Supervisionada
- Aprendizagem por Reforço (Reinforcement Learning)



O algoritimo aprende a partir de dados de exemplos de inputs e possíveis outputs, que podem ser valores quantitativos ou qualitativos



Para variável qualitativa/categórica

Classificação

Atribui um rótulo

Alvo é valor numérico, segue espectro contínuo

Regressão



É o termo usado sempre que o programa é "treinado" sobre um conjunto de dados pré-definido



O algoritmo de aprendizagem recebe um conjunto de entradas, juntamente com as saídas corretas correspondentes e o algoritmo aprende comparando a sua saída real com as saídas corretas para então encontrar erros. Em seguida, o algoritmo ajusta o modelo de acordo com seu processo de aprendizagem



A aprendizagem supervisionada é normalmente usada em aplicações onde dados históricos preveem eventos futuros



O algoritimo aprende com exemplos simples, sem resposta associada. Os padrões de dados são determinados a cargo do algoritimo



Termo usado quando um programa pode automaticamente encontrar padrões e relações em um conjunto de dados



Os exemplos mais comuns são o K-Means, o Singular Value Decomposition (SVD) e o Principal Component Analysis (PCA)



Reinforcement Learning

Parecido com aprendizagem não supervisionada

Similar ao que chamamos de aprender por tentativa e erro



Reinforcement Learning

Aprendizagem por tentativa e erro

Neste caso existem e componentes envolvidos:

Tem como objetivo escolher as ações que maximizam a premiação esperada sobre um espaço de tempo

Agente tomador de decisão - próprio algoritmo
Ambiente onde ocorre a interação com o agente
Ações o que o agente pode fazer

Um componente chave do processo de aprendizagem é a generalização

O objetivo é generalizar as funções que melhor apresentam os outputs desejados de forma que a mesma solução possa ser dada a outros conjuntos de dados



E para poder generalizar a função que melhor resolve o problema, os algoritmos de Machine Learning se baseiam em 3 componentes:



- Representação modelo que produz um resultado para um conjunto de entradas
- Avaliação determina qual modelo funciona melhor, feita pelo próprio algoritmo
- Otimização conjunto de modelos produzidos no processo de treinamento, momento em que o melhor é utilizado



Os algoritmos de aprendizagem possuem diversos parâmetros internos (valores separados em vetores e matrizes)









Espaço de Hipótese

Contem as variações de parâmetros de ML



Falso Positivo







True Positive

- True Negative
- False Positive
- False Negative



False Positive → desperdício de tempo



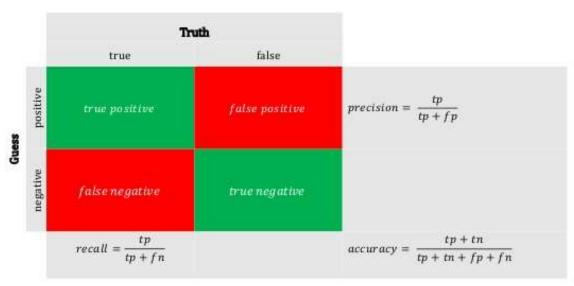
False Positive → desperdício de tempo False Negative → oportunidade perdida



É difícil eliminar os falsos positivos e negativos, mas o Cientista de Dados pode otimizar o algoritmo de forma que haja um balanceamento entre estes 2 tipos de resultados



Confusion Matrix ou matriz de erro.



Cada coluna representa as instâncias de uma classe prevista. As linhas representam as instâncias de uma classe real (valores reais).



Big Data é uma grande mistura de dados. Um bom algoritmo de Machine Learning deve ser capaz de distinguir os sinais e mapear as funções alvo de forma eficiente.



Cost Function

Mede quão bem o algoritmo mapeia a função alvo

 $h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x$ Hypothesis:

Parameters: θ_0, θ_1

Cost Function: $J(\theta_0, \theta_1) = \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m \left(h_{\theta}(x^{(i)}) - y^{(i)} \right)^2$

 $\underset{\theta_0,\theta_1}{\text{minimize}} J(\theta_0,\theta_1)$ Goal:



Cost Function

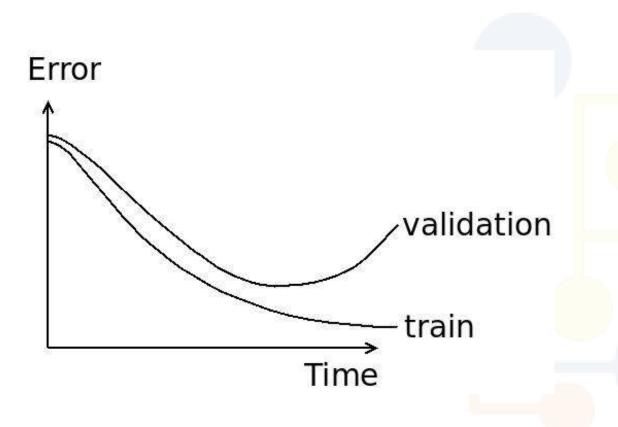
Hypothesis: $h_{\theta}(x) = \theta_0 + \theta_1 x$

Parameters: θ_0, θ_1

Cost Function: $J(\theta_0, \theta_1) = \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m \left(h_{\theta}(x^{(i)}) - y^{(i)} \right)^2$

Goal: $\min_{\theta_0,\theta_1} \operatorname{minimize} J(\theta_0,\theta_1)$





Definindo o Erro



Cost Function → Nível de erro

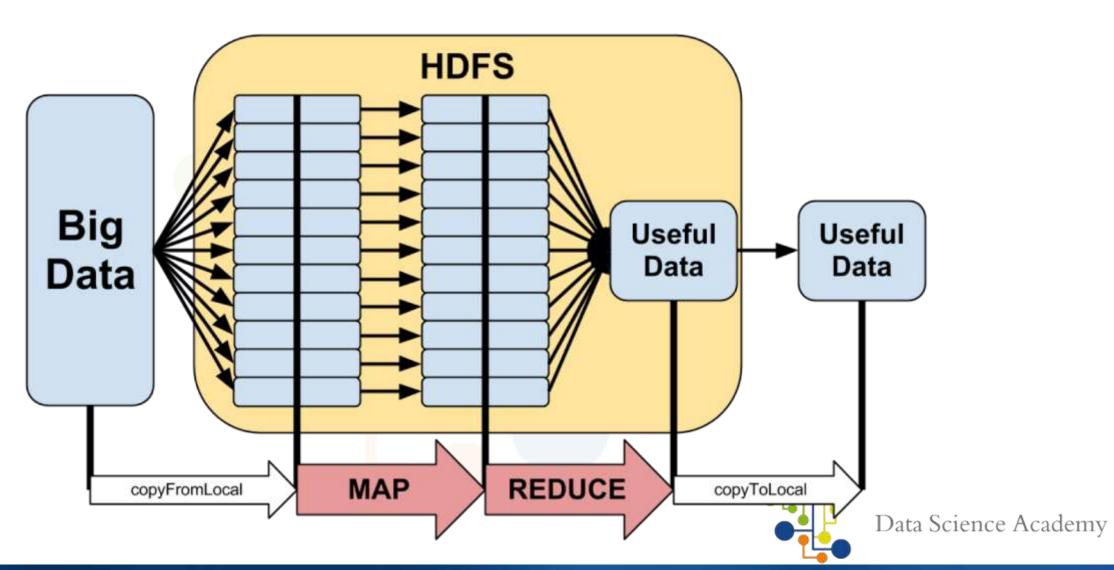
Ajuda a compreender o processo de aprendizagem como:

- representação: capacidade de aproximar-se de certas funções matemáticas
- otimização: como os algoritmos de aprendizagem de máquina definem seus parâmetros internos

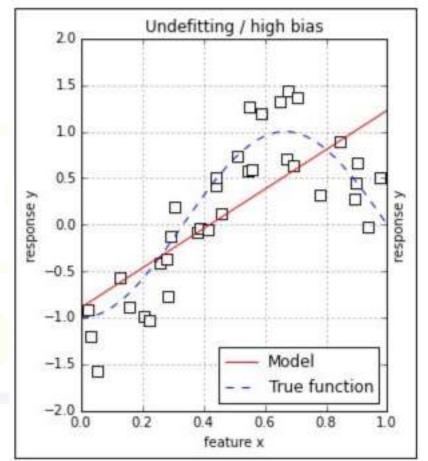


As técnicas de aprendizagem de máquina baseadas em algoritmos estatísticos utilizam Cálculo e Álgebra Linear e os dados precisam estar carregados em memória



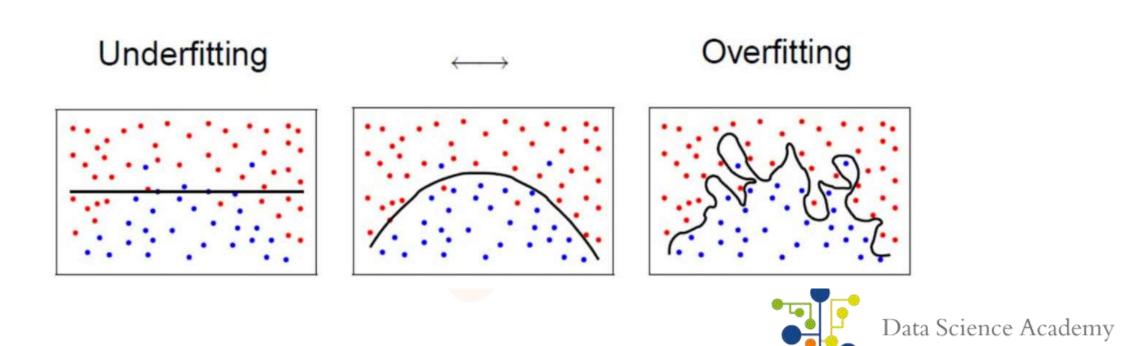


Perceba no gráfico que vai existir uma diferença entre o modelo preditivo (linha vermelha) e a função que resolve o problema (linha tracejada azul). Isso ocorre, por que o algoritmo tende a sistematicamemte subestimar sobreestimar as regras do mundo real, que representam partes tendenciosas. Normalmente isso ocorre com algoritmos que não são capazes de problemas matemáticos expressar complexos.

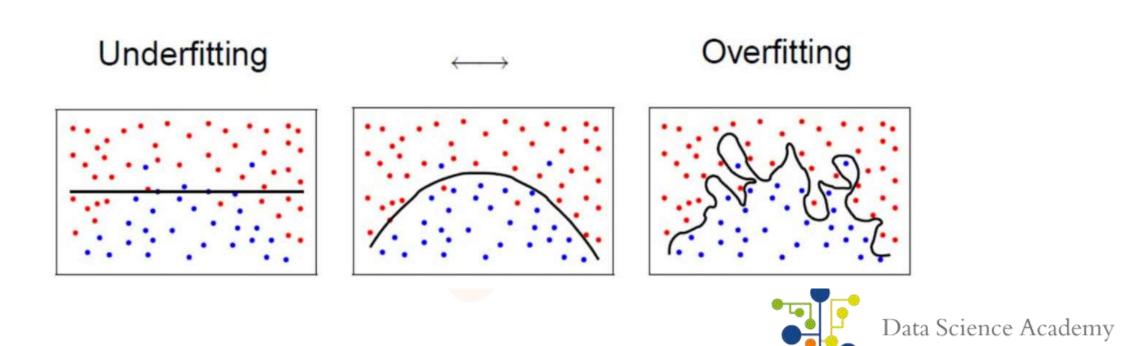




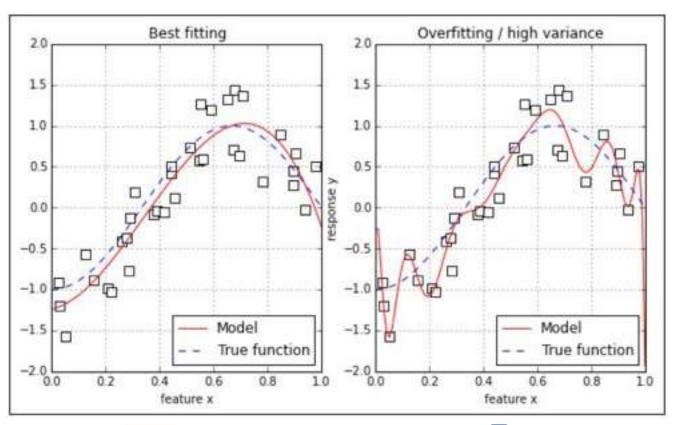
Overfitting



Overfitting

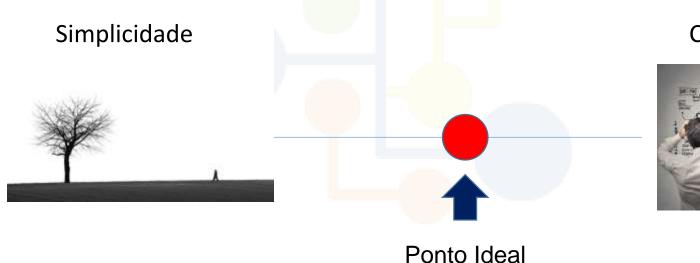


Overfitting





Para atingir o equilíbrio e criar grandes soluções de Machine Learning, você terá que fazer escolhas

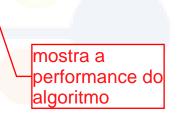


Complexidade





Para visualizar se os seus algoritmos de Machine Learning estão sofrendo algum tipo de força tendenciosa, você pode usar um gráfico chamado *Curva de Aprendizagem*

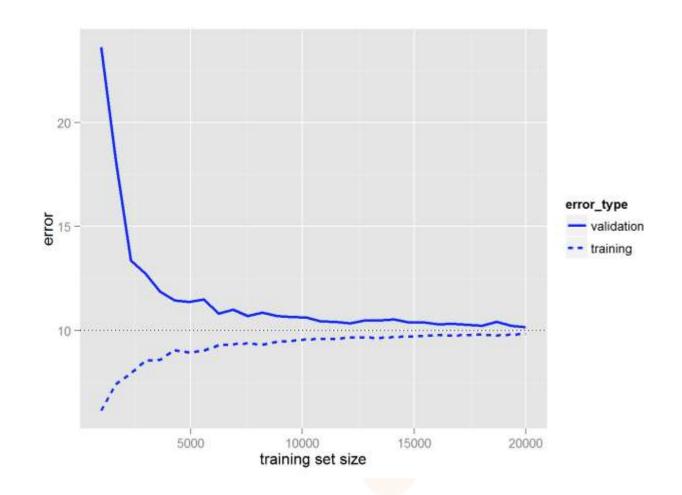




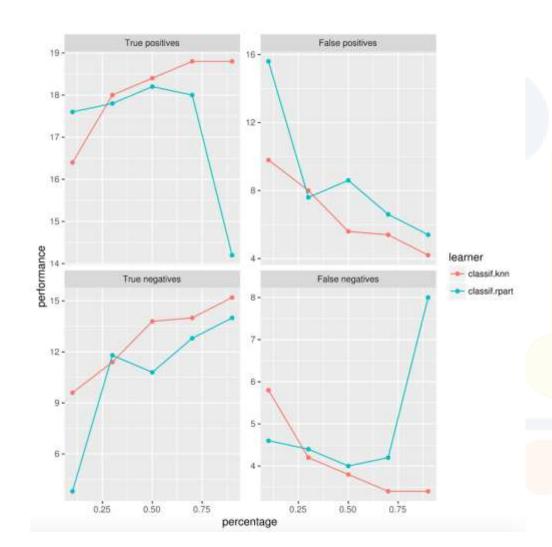
Para usar uma curva de aprendizagem, você precisa:

- 1- Dividir seus dados em amostras, chamadas dados de treino e dados de teste (uma divisão 70/30 funciona bem e permite cross-validation).
- 2- Criar porções dos seus dados de treino, com tamanhos diferentes a cada passagem de treino. Conceito de amostragem
- 3- Treinar seus modelos com os diferentes subsets. Registrar a performance.
- 4- Gerar um gráfico com os resultados. Atenção aos intervalos de confiança e ao desvio padrão.

 Data Science Academy







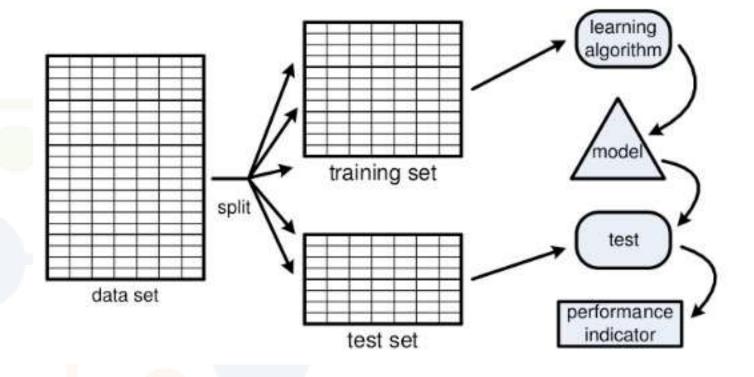
Podemos criar curvas de aprendizagem no R de diversas formas, usando os pacotes mlr, caret ou mesmo o ggplot2



A linguagem Python fornece uma curva de aprendizagem através do pacote sckit-learn usando a função learning_curve.



Treinamento, Validação e Teste





Treinamento, Validação e Teste

75 a 70% - dados de treino

25 a 30% - dados de teste



Treinamento, Validação e Teste

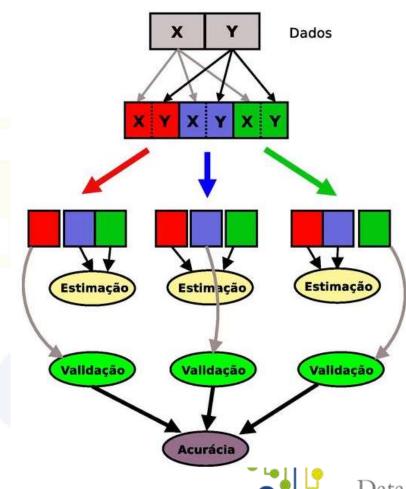
70% - dados de treino

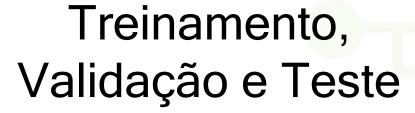
20% - dados de validação

10% - dados teste

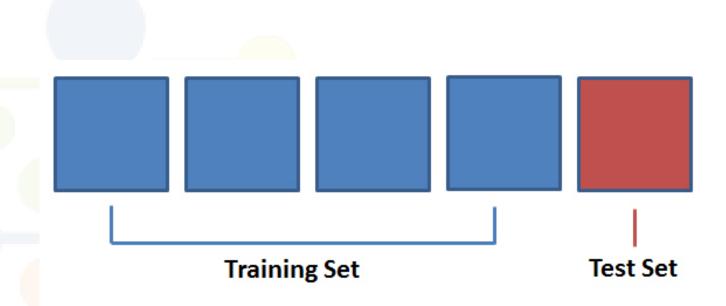


Treinamento, Validação e Teste





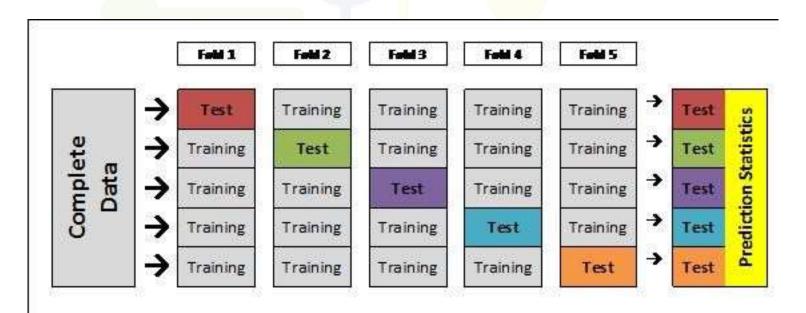
n > 10.000













O conceito central das técnicas de validação cruzada é o particionamento do conjunto de dados em subconjuntos mutualmente exclusivos, e posteriormente, utiliza-se alguns destes subconjuntos para a estimação dos parâmetros do modelo (dados de treinamento) e o restante dos subconjuntos (dados de validação ou de teste) são empregados na validação do modelo



Slicing dos dados



Caret Package

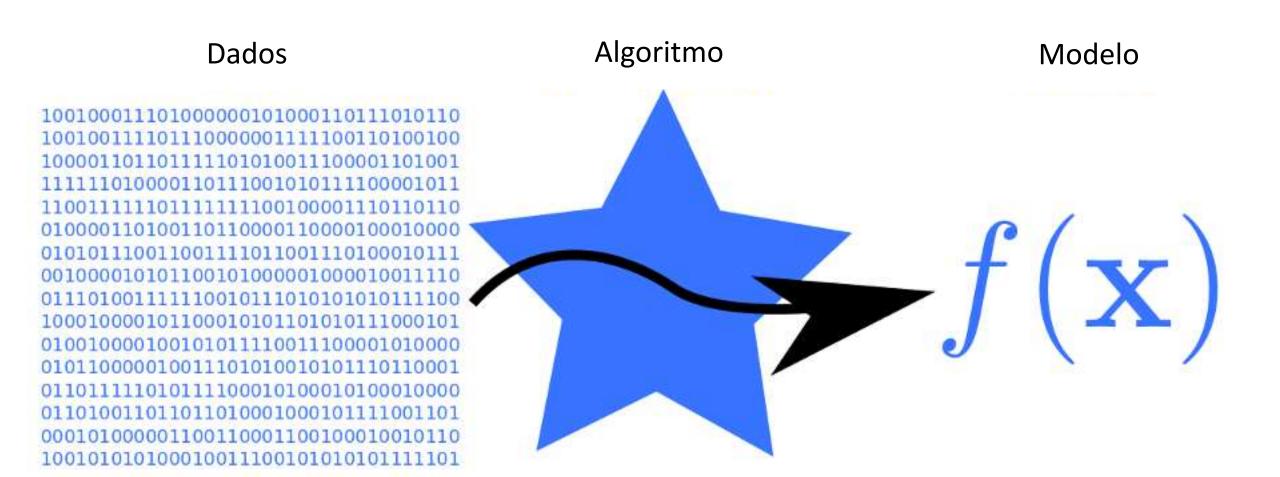


Como já vimos, a aprendizagem de máquina é um subcampo da inteligência artificial que evoluiu a partir do estudo de reconhecimento de padrões e teoria da aprendizagem computacional



Machine Learning é um campo de estudo que dá ao computador a capacidade de aprender, sem ser programado de forma explícita





Data Science Academy

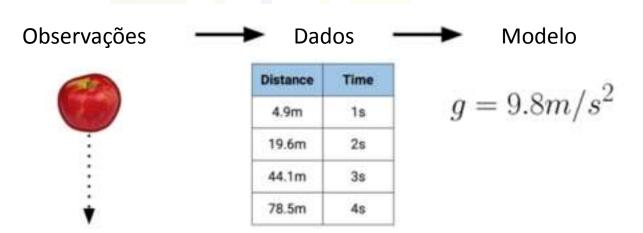
Modelo

Existem muitos tipos diferentes de modelos. Você pode já estar familiarizado com alguns. Os exemplos incluem:

- Equações matemáticas
- Diagramas relacionais
- Agrupamentos de dados, conhecidos como clusters



Modelo





Criação do Modelo



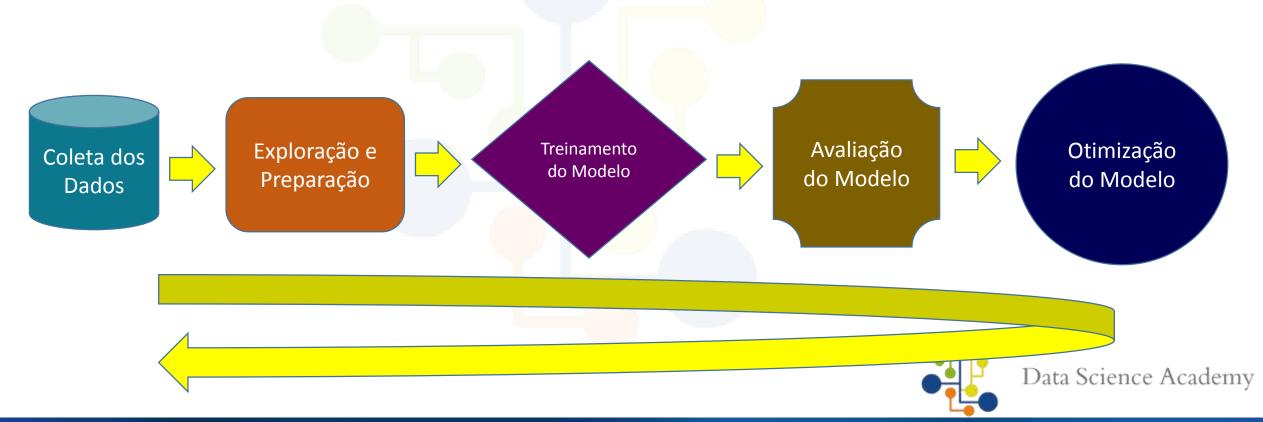


Modelo

O processo de "fitting" um modelo a um dataset é chamado de treinamento do modelo



Criação do Modelo





Este é um trabalho iterativo e assim como um surfista está sempre em busca da onda perfeita, seu trabalho como Cientista de Dados é buscar sempre o melhor modelo possível para suas previsões.



Machine Learning na Prática





Lembre-se: um modelo de Machine Learning será usado para resolver um problema específico



Não caia na tentação de querer aplicar seu modelo a tudo que você vê pela frente



Algoritmos de Machine Learning



Aprendizagem Supervisionada

- Classificação
- Regressão

Aprendizagem Não Supervisionada

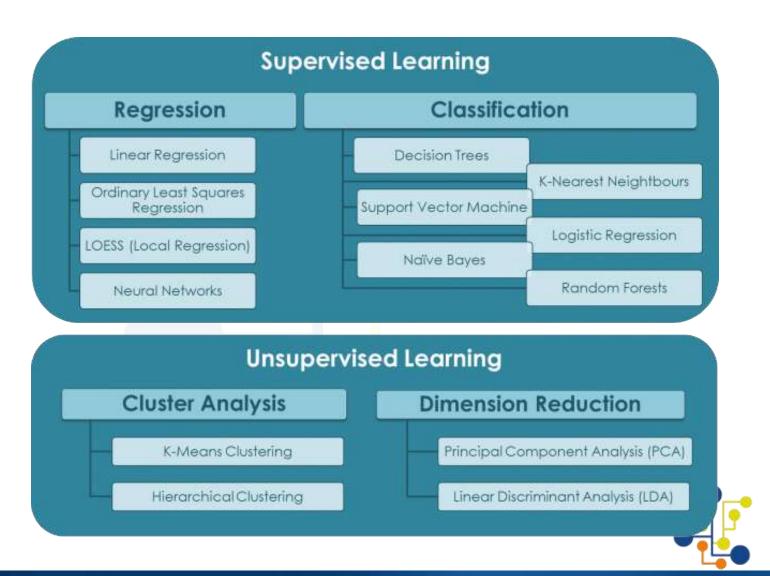
- Clustering
- Segmentação
- Redução de Dimensionalidade

Aprendizagem por Reforço

- Sistemas de Recomendação
- Sistemas de Recompensa
- Processo de Decisão



Não Supervisionada <u>Supervisionada</u> Clustering & Dimensionality Regression Reduction Linear Contínua Polynomial SVD **Decision Trees** PCA Random Forests K-means Classification **Association Analysis** Apriori Categórica KNN FP-Growth Trees Hidden Markov Model Logistic Regression Naive-Bayes **SVM** Data Science Academy



Data Science Academy



Há tantas algoritmos disponíveis com tantos métodos diferentes, que somente o processo de escolha de qual deve ser usado, já vai consumir bastante do seu tempo como Cientista de Dados



Podemos categorizar os algoritmos de Machine Learning em 2 grupos principais:



Podemos categorizar os algoritmos de Machine Learning em 2 grupos principais:

Estilo de Aprendizagem Similaridade (Funcionamento)



Podemos categorizar os algoritmos de Machine Learning em 2 grupos principais:

Estilo de Aprendizagem

- Aprendizagem Supervisionada
- Aprendizagem Não Supervisionada
- Reinforcement Learning



Aprendizagem Supervisionada

- Classificação
- Regressão

Aprendizagem Não Supervisionada

- Clustering
- Segmentação
- Redução de Dimensionalidade

Aprendizagem por Reforço

- Sistemas de Recomendação
- Sistemas de Recompensa
- Processo de Decisão



Algoritmos de Regressão

Regressão refere-se a modelar a relação entre variáveis, ajustando as medidas de erro nas previsões feitas pelo modelo.

- Ordinary Least Squares Regression (OLSR)
- Linear Regression
- Logistic Regression
- Stepwise Regression
- Multivariate Adaptive Regression Splines (MARS)
- Locally Estimated Scatterplot Smoothing (LOESS)



Algoritmos Regulatórios

Geralmente são extensão para os métodos de regressão.

- Ridge Regression
- Least Absolute Shrinkage and Selection Operator (LASSO)
- Elastic Net
- Least-Angle Regression (LARS)



Algoritmos Baseados em Instância (Instance-based)

Constroem banco de dados de exemplo e comparam novos dados com esse banco por similaridade.

- k-Nearest Neighbour (kNN)
- Learning Vector Quantization (LVQ)
- Self-Organizing Map (SOM)
- Locally Weighted Learning (LWL)



Algoritmos de Árvore de Decisão

- Classification and Regression Tree (CART)
- Conditional Decision Trees
- Iterative Dichotomiser 3 (ID3)
- C4.5 and C5.0 (different versions of a powerful approach)
- Chi-squared Automatic Interaction Detection (CHAID)
- Decision Stump
- M5



Algoritmos Bayesianos

- Naive Bayes
- Gaussian Naive Bayes
- Multinomial Naive Bayes
- Averaged One-Dependence Estimators (AODE)
- Bayesian Belief Network (BBN)
- Bayesian Network (BN)



Algoritmos de Clustering

Dados organizados em clusters

- k-Means
- k-Medians
- Expectation Maximisation (EM)
- Hierarchical Clustering



Algoritmos Baseados em Regras de Associação

- Apriori algorithm
- Eclat algorithm



Data Science Academy

Redes Neurais Artificiais

- Perceptron
- Back-Propagation
- Hopfield Network
- Radial Basis Function Network (RBFN)



Deep Learning

- Deep Boltzmann Machine (DBM)
- Deep Belief Networks (DBN)
- Convolutional Neural Network (CNN)
- Stacked Auto-Encoders



Algoritmos de Redução de Dimensionalidade

- Principal Component Analysis (PCA)
- Principal Component Regression (PCR)
- Partial Least Squares Regression (PLSR)
- Sammon Mapping
- Multidimensional Scaling (MDS)
- Projection Pursuit
- Linear Discriminant Analysis (LDA)
- Mixture Discriminant Analysis (MDA)
- Quadratic Discriminant Analysis (QDA)
- Flexible Discriminant Analysis (FDA)



Algoritmos Ensemble

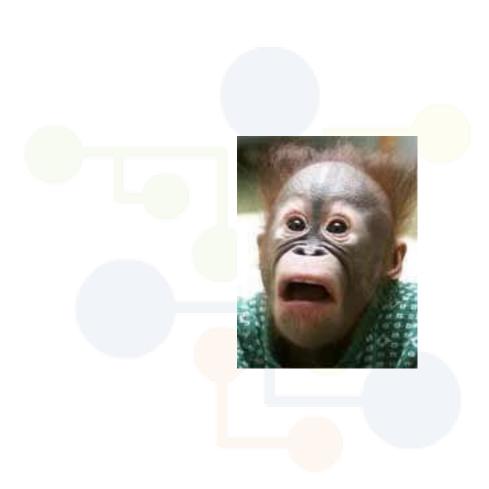
- Boosting
- Bootstrapped Aggregation (Bagging)
- AdaBoost
- Stacked Generalization (blending)
- Gradient Boosting Machines (GBM)
- Gradient Boosted Regression Trees (GBRT)
- Random Forest



Outros Algoritmos

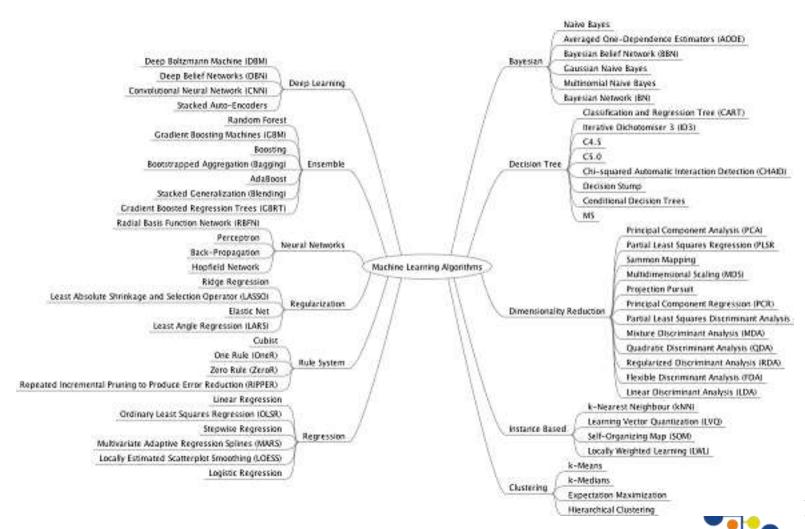
- Support Vector Machines
- Computer Vision (CV)
- Natural Language Processing (NLP)
- Recommender Systems
- Graphical Models



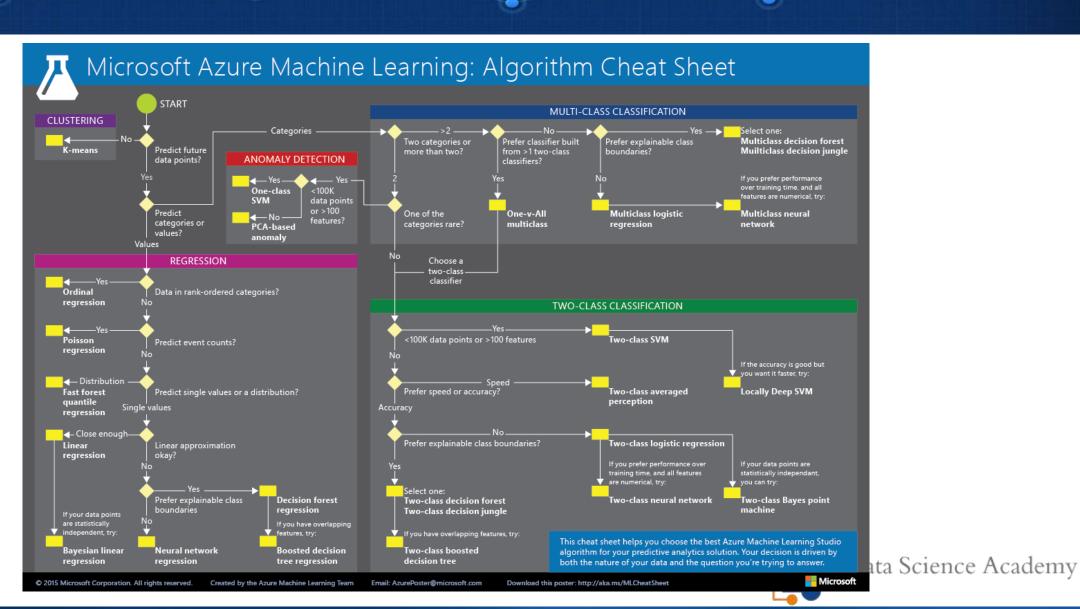


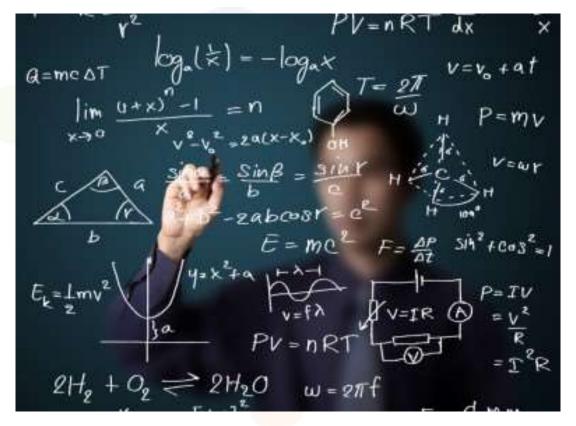


Data Science Academy



Data Science Academy









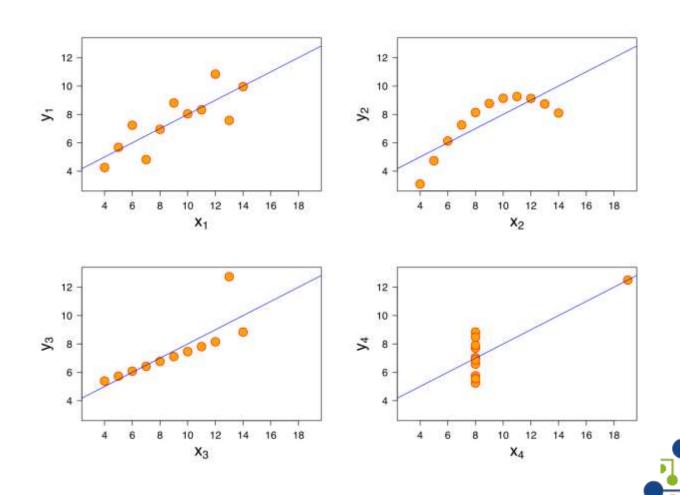












Data Science Academy

Regressão Linear



Machine Learning



O que a sociedade acha que você faz!



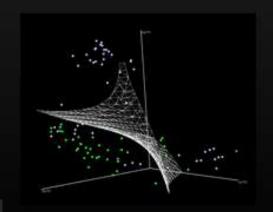
O que seus amigos acham que você faz!



O que seus pais acham que você faz!

$$\begin{split} L_{\varphi} & \equiv \frac{1}{2} \| \mathbf{w} \|^2 - \sum_{i=1}^{\ell} \alpha_i y_i (\mathbf{x}_i \cdot \mathbf{w} + b) + \sum_{i=\ell}^{\ell} \alpha_i \\ & \alpha_i \ge 0, \forall i \\ & \mathbf{w} = \sum_{i=\ell}^{\ell} \alpha_i y_i \mathbf{x}_i, \sum_{i=\ell}^{\ell} \alpha_i y_i = 0 \\ & \nabla \tilde{g}(\theta_t) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \nabla \ell(x_i, y_i; \theta_t) + \nabla r(\theta_t), \\ & \theta_{t+1} = \theta_t - \eta_t \nabla \ell(x_{i(t)}, y_{i(t)}; \theta_t) - \eta_t \cdot \nabla r(\theta_t) \\ & \mathbb{E}_{i(t)} [\ell(x_{i(t)}, y_{i(t)}; \theta_t)] = \frac{1}{n} \sum_{i} \ell(x_i, y_i; \theta_t). \end{split}$$

O que outros profissionais acham que você faz!



O que você acha que você faz!

- dados_treino <- subset(df)</pre>
- dados_teste <- subset(df)</pre>
- modelo <- lm(varY ~ varX, treino)</p>

O que você realmente faz!

Regressão Linear Simples

Um estudo de regressão linear simples busca, essencialmente, associar uma variável Y (denominada variável resposta ou variável dependente) a uma outra variável X (denominada variável explanatória ou variável independente)



Regressão Linear



Como a Regressão pode ser usada?

- Investigação Científica
- Relações Causais
- Indentificação de Padrões



Compreendendo a Regressão

$$\hat{y} = a + bx$$

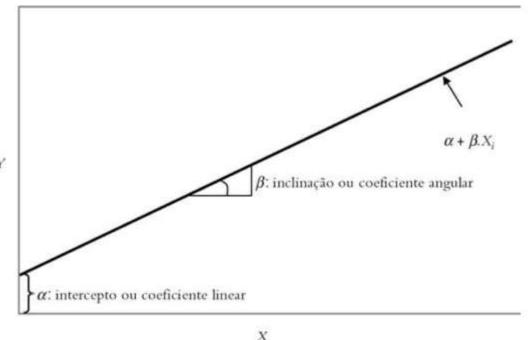
Onde:

 \hat{y} = valor previsto de *y* dado um valor para *x*

x = variável independente

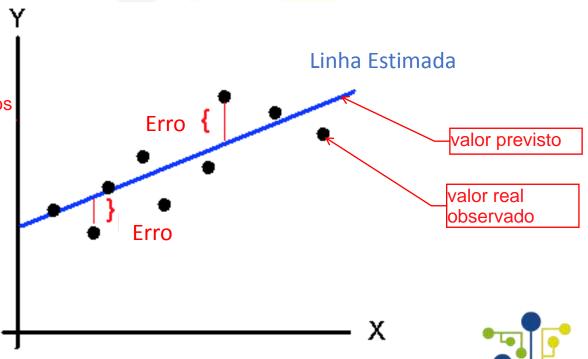
a = ponto onde a linha intercepta o eixo y

b = inclinação da linha reta



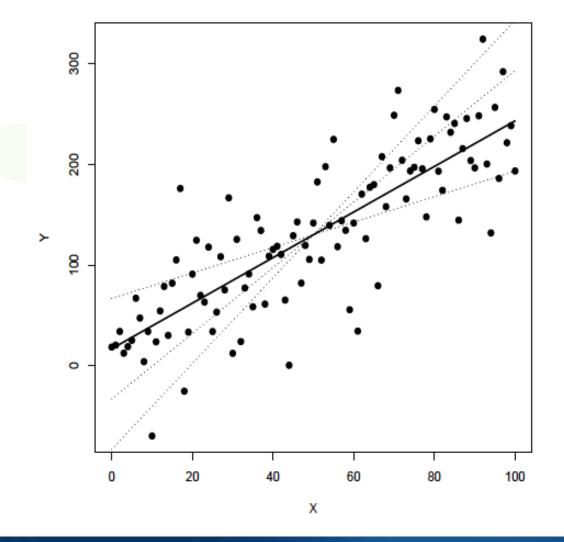
Estimativa dos Mínimos Quadrados

Fornece os valores de a e B da fórmula anterior, que minimizam a soma dos quadrados dos resíduos, ou seja, que minimizam a distância entre os valores observados e os valores estimados pelo modelo, indicados pela reta.



Deve-se determinar α e β de modo que a somatória dos quadrados dos resíduos seja a menor possível (método de Mínimos Quadrados Ordinários - MQO, ou, em inglês, Ordinary Least Squares - OLS)







A correlação entre duas variáveis indica o quão perto sua relação segue uma linha reta.

Correlação

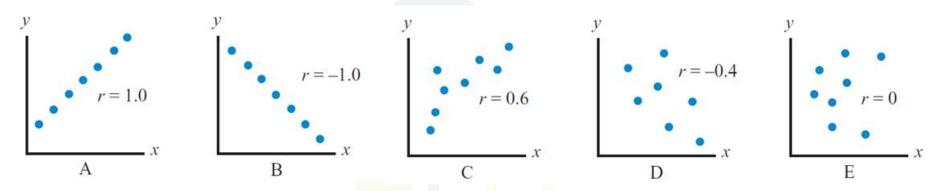


Gráfico A (r = 1.0): correlação positiva perfeita entre $x \in y$

Gráfico B (r = -1.0): correlação negativa perfeita entre $x \in y$

Gráfico C (r = 0.6): relação positiva moderada: y tende a aumentar se x aumenta, mas não necessariamente na mesma taxa observada no Gráfico A

Gráfico D (r = -0.4): relação negativa fraca: o coeficiente de correlação é próximo de zero ou

negativo: y tende a diminuir se x aumenta

Gráfico E (r = 0): Sem relação entre x e y

Correlação

Os valores de **r** variam entre **-1.0** (uma forte relação negativa) até **+1.0**, uma forte relação positiva.



Correlação Não Implica Causalidade

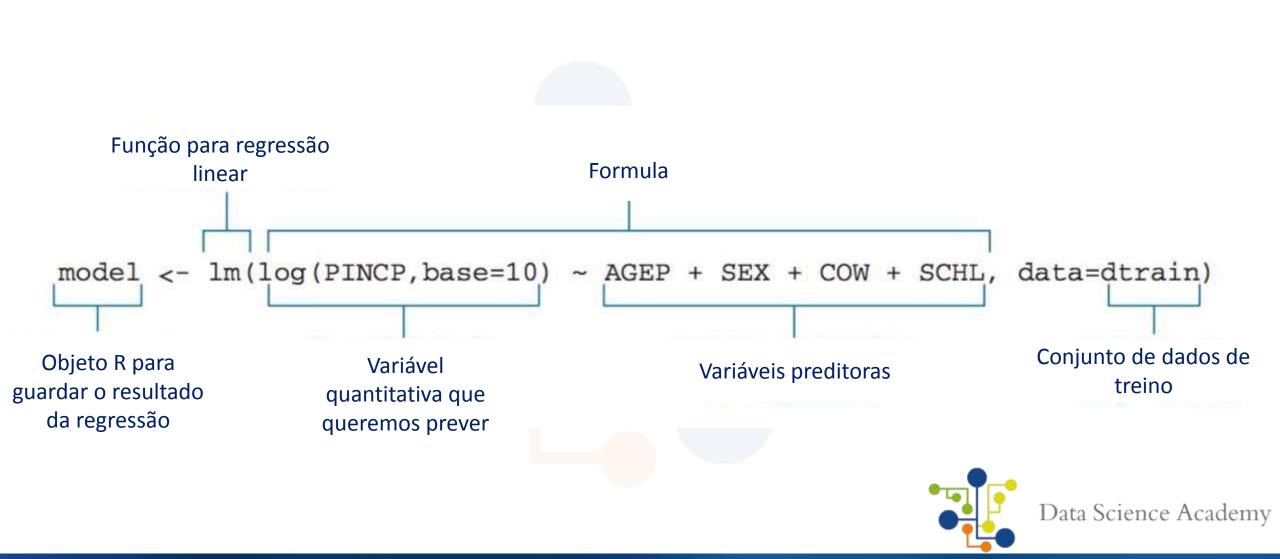


Só porque (A) acontece juntamente com (B) não significa que (A) causa (B).



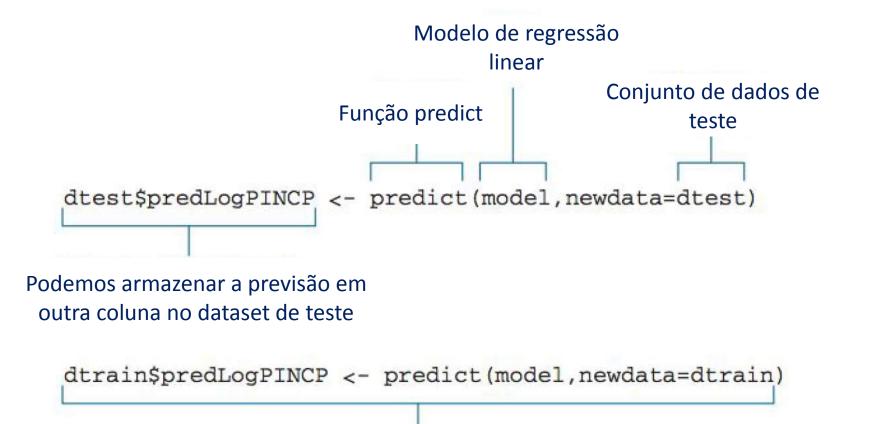
Em R, usamos a função Im() para fazer a análise de regressão e criar o modelo





Em R, usamos a função predict() para fazer fazer as previsões a partir do modelo





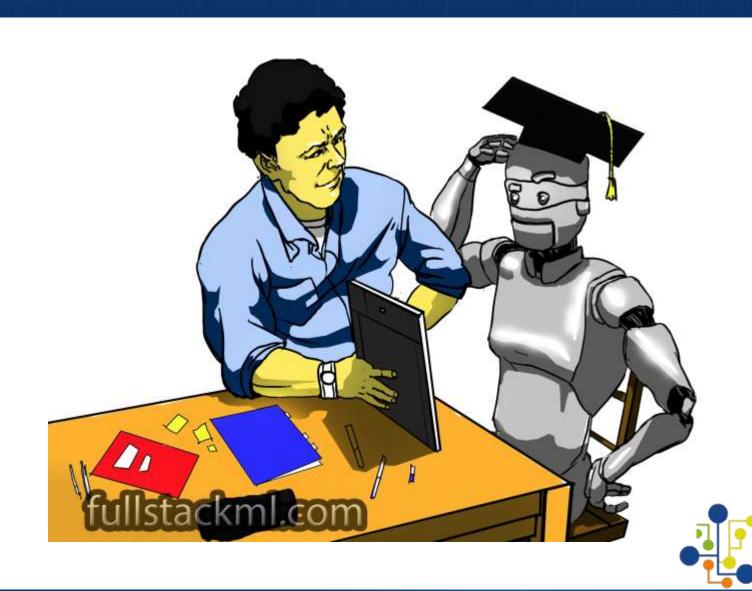
E podemos fazer a mesma operação no

dataset de treino











É o processo de identificar a qual conjunto de categorias uma nova observação pertence, com base em um conjunto de dados de treino contendo observações (ou instâncias) cuja associação é conhecida



Exemplo: determinar o diagnóstico de uma doença em um paciente, observando as características similares em outros grupos de pacientes



K Nearest Neighbors (kNN) é um algoritmo que armazena e então classifica os dados de acordo com os dados mais próximos de suas características



O kNN é um algoritmo não paramétrico, que pode ser usado para classificação ou para regressão



Não paramétrico significa que o algoritmo não conhece previamente os dados e suas distribuições



O kNN é um dos algoritmos mais simples de Machine Learning, mas que tem sido muito utilizado em diversos segmentos



- Aplicações de reconhecimento de imagens e reconhecimento facial, tanto em imagens quanto em vídeos.
- Previsão se uma pessoa irá gostar da recomendação de filmes ou músicas.
- Identificação de padrões em dados genéticos, detectando doenças específicas.



O classificador KNN é indicado para tarefas de classificação onde o relacionamento entre as variáveis e as classes, ou grupos de variáveis, são numerosas, complexas e difíceis de compreender, embora os itens dessas classes sejam homogêneos. Ou seja, usamos classificação quando o conceito é difícil de explicar, mas fácil de definir depois de encontradas algumas características.



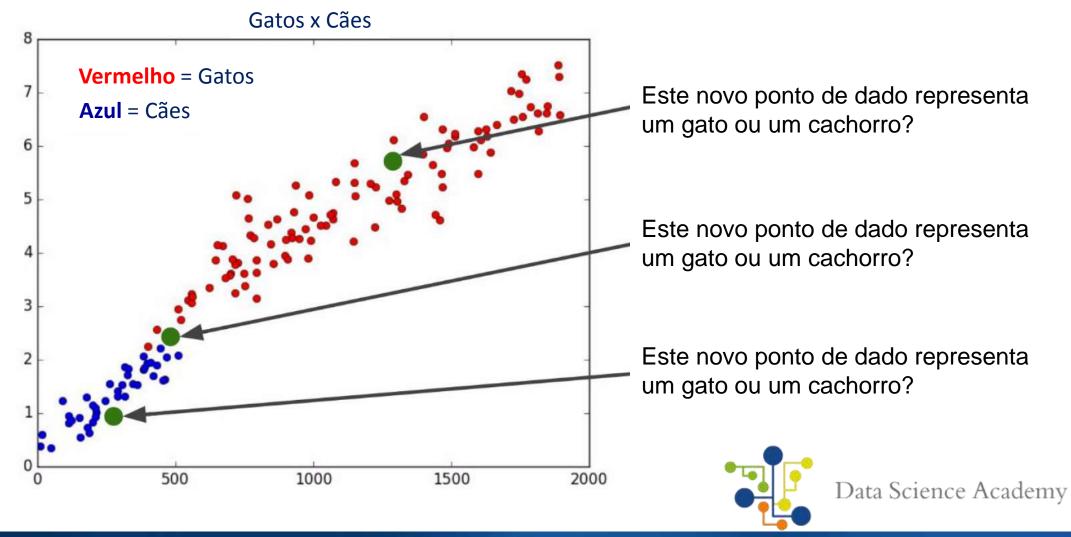


Classificador kNN

Vantagens	Desvantagens
Simples e efetivo	Não produz um modelo, limitando a compreensão como as características das classes de dados se relacionam
Cria suposições sobre a distirbuição de dados	Requer a apropriada seleção do valor de k
Fase de treinamento bastante veloz	Fase de classificação é lenta



Normalmente as observações mais próximas são definidas como aquelas com a menor distância euclidiana ao ponto de dados em consideração.



Distância euclidiana, ou distância métrica, é a distância entre dois pontos que pode ser provada pela aplicação repetida do teorema de Pitágoras. Aplicando esta fórmula como distância o espaço euclidiano torna-se o espaço métrico.







Data Science Academy

Achou que nunca mais fosse ouvir falar no Teorema de Pitágoras, não é?

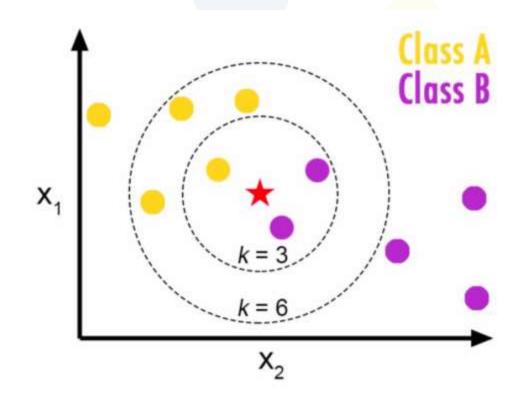


Classificação kNN

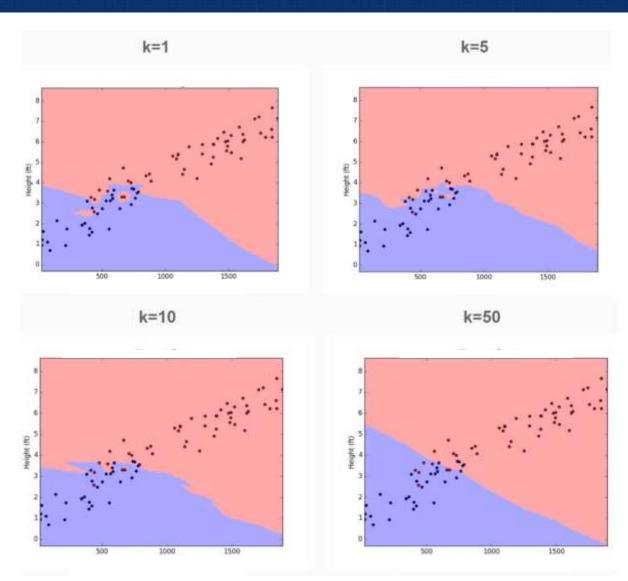
- Armazena todos os dados
- Calcula a distância de x para todos os pontos de dados
- Ordena os pontos dentro dos seus dados aumentando a distância para x
- Prevê a maioria de valores de "k" próxima aos pontos



O valor de k faz a diferença









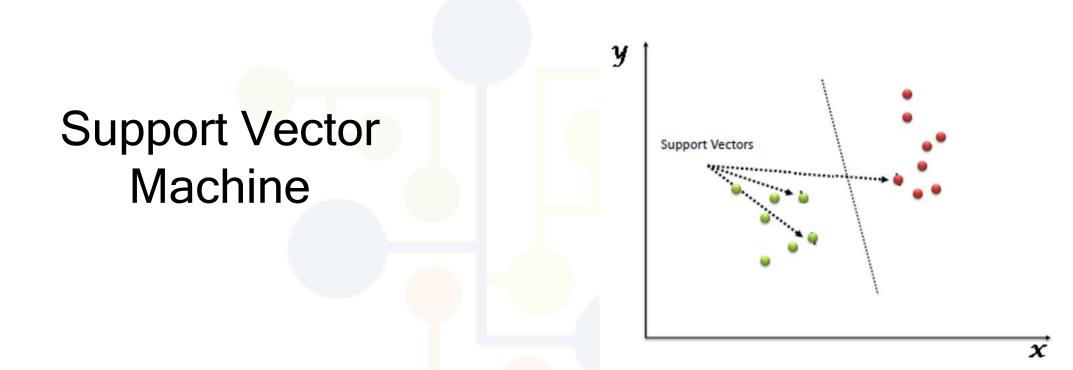
Data Science Academy











Data Science Academy

Vetores de suporte são simplesmente as coordenadas de observação individual. Support Vector Machine é uma fronteira que melhor se segrega as duas classes (hiper-plano / linha).





