Ciência de Dados Aplicada

Aula 8: Introdução ao Aprendizado de Máquina





Estudo de algoritmos que podem aprender pelo exemplo...

Estudo de algoritmos que podem aprender pelo exemplo...

... e em seguida generalizar com base nas experiências previamente observadas sobre uma determinada tarefa

Estudo de algoritmos que podem aprender pelo exemplo...

... e em seguida generalizar com base nas experiências previamente observadas sobre uma determinada tarefa

Principais exemplos:

Reconhecimento de fala

Carros autônomos

Detecção de Fraudes

Reconhecimento de imagens (Medicina)

Sistemas de Recomendação e pesquisa

Aprendizado de Máquina engloba estatística, ciência da computação e outras disciplinas

Métodos estatísticos

- <u>Inferir</u> conclusões sobre dados
- Estimar a confiabilidade das previsões

Computação

- <u>Arquiteturas</u> de computação em larga escala
- <u>Algoritmos</u> para captura, manipulação, indexação, combinação, recuperação e previsões sobre dados
- <u>Pipelines</u> de software que gerenciam a complexidade de várias subtarefas

Economia, biologia, psicologia

- Como um indivíduo ou sistema pode melhorar eficientemente seu desempenho em um determinado meio Ambiente?
- O que é aprendizado e como ele pode ser otimizado?

O que é Aprendiado de Máquina Aplicado?

Compreender os fundamentos e conceitos básicos, assim como o fluxo de trabalho (metodologia) do *Machine Learning*

Como aplicar corretamente o ML, isto é, como usar seus componentes e recursos

Aprendizado de máquina em Python usando o pacote scikit-learn

Python Tools

scikit-learn Homepage http://scikit-learn.org/











http://pandas.pydata.org/



http://www.scipy.org/



http://www.numpy.org/



http://matplotlib.org/

Tipos de problemas em Machine Learning

1. Aprendizado de máquina supervisionado

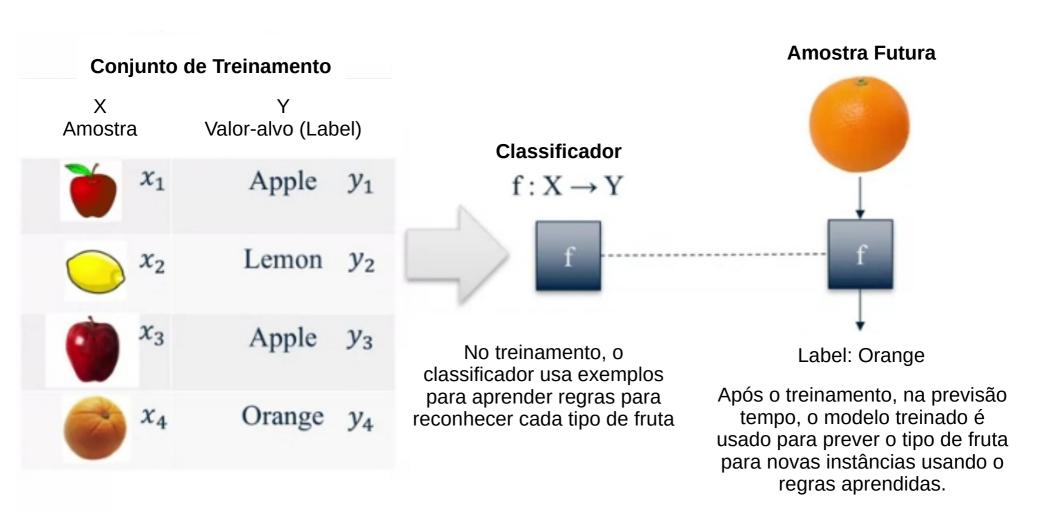
São apresentados ao computador exemplos de entradas e saídas desejadas

O objetivo é aprender uma regra geral que mapeia previsões futuras

Classificação (os valores-alvo são classes discretas)

Regressão (os valores-alvo são valores contínuos)

Aprendizado Supervisionado Classificação



Tipos de problemas em Machine Learning

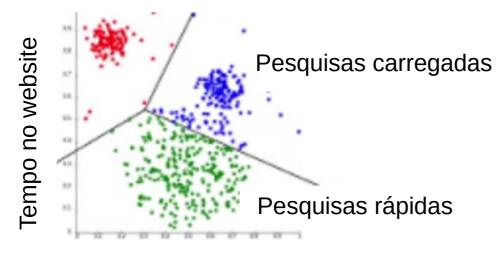
2. Aprendizado de máquina não supervisionado

Encontrar estrutura ou conhecimento útil nos dados quando não há ensinamento prévio ou rótulos disponíveis

Grupos de instâncias semelhantes nos dados – cluster

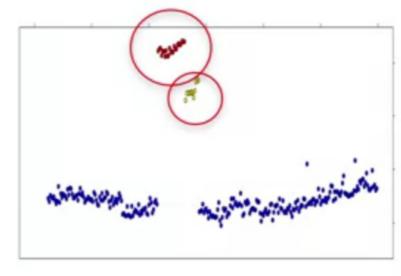
Localizando padrões incomuns (detecção de outlier)





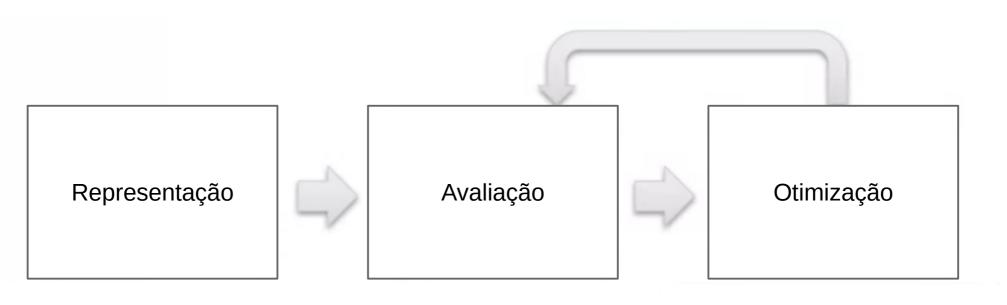
Páginas acessadas

Acessos ao Servidor



Tempo

Metodologia Básica para Aprendizado de Máquina



Representação das características

Tipo de classificador

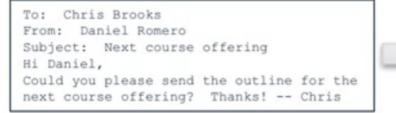
Qual critério nos permite distinguir classificadores bons vs. ruins ?

% de previsões corretas

Como definir quais os parâmetros que melhoram o classificador?

Representação de características





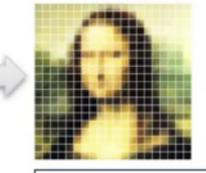
Feature Count
to 1
chris 2
brooks 1
from 1
daniel 2
romero 1
the 2

Representação da Característica

Lista de palavras com suas frequências

Figura

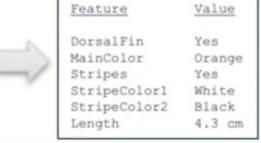




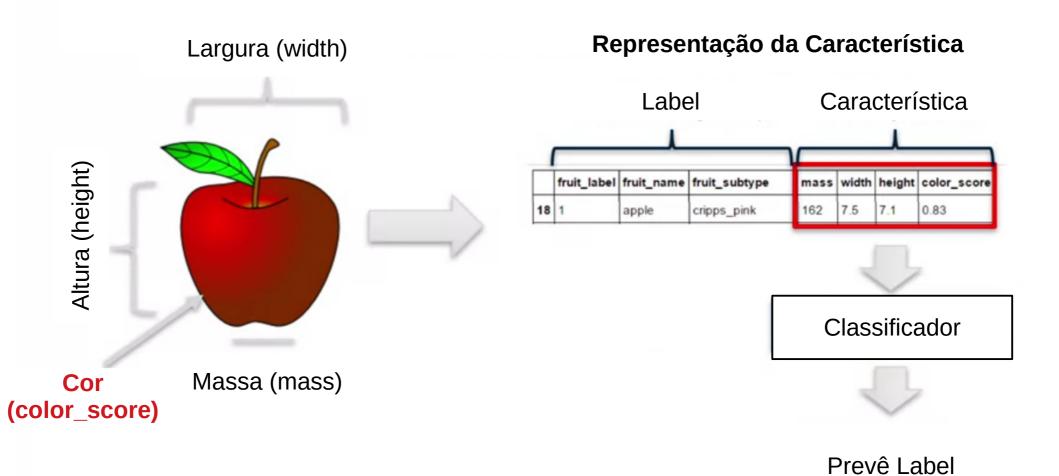
Matrix de valores de cores (pixels)

Criaturas do Mar

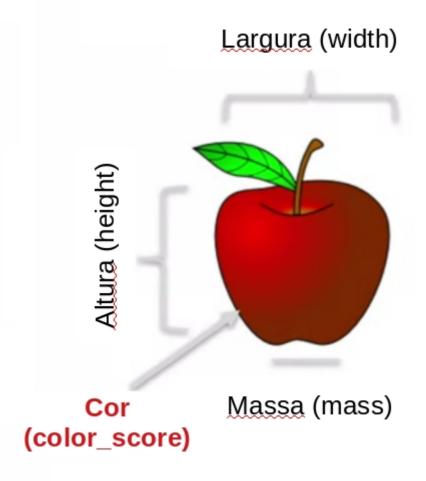




Conjunto de atributos



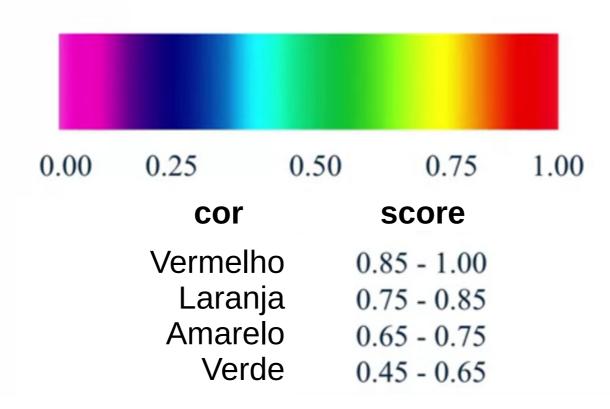
Base de dados - Frutas



| | fruit_label | fruit_name | fruit_subtype | mass | width | height | color_score |
|----|-------------|------------|------------------|------|-------|--------|-------------|
| 0 | 1 | apple | granny_smith | 192 | 8.4 | 7.3 | 0.55 |
| 1 | 1 | apple | granny_smith | 180 | 8.0 | 6.8 | 0.59 |
| 2 | 1 | apple | granny_smith | 176 | 7.4 | 7.2 | 0.60 |
| 3 | 2 | mandarin | mandarin | 86 | 6.2 | 4.7 | 0.80 |
| 4 | 2 | mandarin | mandarin | 84 | 6.0 | 4.6 | 0.79 |
| 5 | 2 | mandarin | mandarin | 80 | 5.8 | 4.3 | 0.77 |
| 6 | 2 | mandarin | mandarin | 80 | 5.9 | 4.3 | 0.81 |
| 7 | 2 | mandarin | mandarin | 76 | 5.8 | 4.0 | 0.81 |
| 8 | 1 | apple | braeburn | 178 | 7.1 | 7.8 | 0.92 |
| 9 | 1 | apple | braeburn | 172 | 7.4 | 7.0 | 0.89 |
| 10 | 1 | apple | braeburn | 166 | 6.9 | 7.3 | 0.93 |
| 11 | 1 | apple | braeburn | 172 | 7.1 | 7.6 | 0.92 |
| 12 | 1 | apple | braeburn | 154 | 7.0 | 7.1 | 0.88 |
| 13 | 1 | apple | golden_delicious | 164 | 7.3 | 7.7 | 0.70 |
| 14 | 1 | apple | golden_delicious | 152 | 7.6 | 7.3 | 0.69 |
| 15 | 1 | apple | golden_delicious | 156 | 7.7 | 7.1 | 0.69 |
| 16 | 1 | apple | golden delicious | 156 | 7.6 | 7.5 | 0.67 |

fruit_data_with_colors.txt

Representação da Característica Cor



Conjunto de Treinamento vs. Conjunto de Testes



O algoritmo K-NN (vizinho mais próximo) precisa de quatro coisas especificadas

- Uma métrica de distância Euclidiana
- Quantos vizinhos 'mais próximos' para olhar?
- Função de ponderação opcional nos pontos vizinhos
- Como agregar as classes de pontos vizinhos
 Voto por maioria simples
 (Classe com mais representantes entre os vizinhos mais próximos)