INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL & BIG DATA

Tópicos da disciplina



- Revisão de ciência de dados;
- Aprendizado Supervisionado e não Supervisionado;
- Redução de Dimensionalidade;
- Métricas de Desempenho;
- Redes Neurais Artificiais;

Ferramentas para a disciplina



- Nossas aulas serão muito HANDS ON
- Iremos utilizar a linguagem em python para utilizarmos bibliotecas de IA.













Definição de Inteligência Artificial



Ainda não existe uma boa definição pois ainda não sabemos o que realmente é inteligência!

"Inteligência é a capacidade de **analisar** uma determinada situação, **tomar** uma **decisão** e **aprender** através da **compreensão** do resultado".



"IA são sistemas artificiais que aparentam possuir inteligência".

"IA são sistemas artificias que realizam atividades semelhantes as atividades cognitivas humanas".

- Importante: um sistema apresentar Inteligência Artificial não significa que o sistema possui consciência! IA≠consciência
- E também ainda não sabemos o que é consciência!







Definição de Inteligência Artificial



Existem dois tipos de IA:

- 1) Inteligência artificial de propósito geral: um sistema que consegue modificar sua função e propósito, atuando em ambientes complexos com muitas variáveis e informação incompleta -> NUNCA FOI FEITO; atualmente existem poucos esforços de pesquisa nesse sentido.
- 2) Inteligência artificial de **propósito específico**: um sistema feito para atuar sobre um problema específico, conseguindo lidar com variáveis conhecidas ou que podem ser obtidas ou inferidas. Atualmente existem muitas pesquisas e muitas aplicações de mercado desses sistemas!

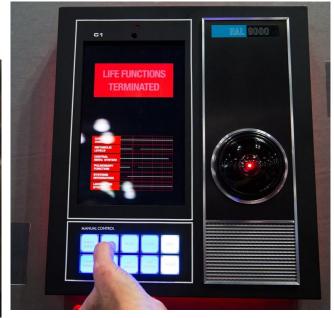
Nesse curso vamos estudar apenas as de **propósito específico**.



IA de propósito geral



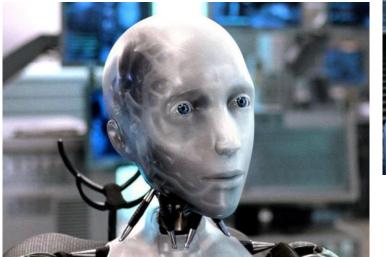










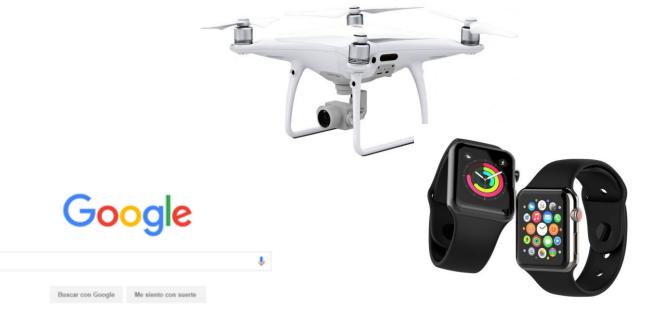






IA de propósito específico





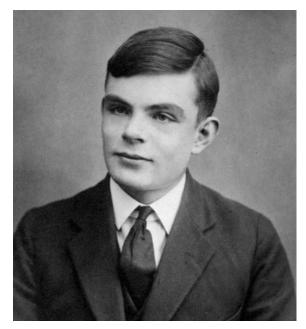


facebook



IA de propósito específico: interação humano-computador (primórdios)





Alan Turing (1912-1954), um dos pais da computação

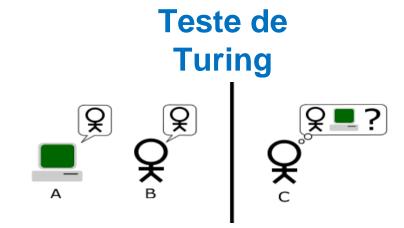
A. M. Turing (1950) Computing Machinery and Intelligence. Mind 49: 433-460.

COMPUTING MACHINERY AND INTELLIGENCE

By A. M. Turing

1. The Imitation Game

I propose to consider the question, "Can machines think?" This should begin with definitions of the meaning of the terms "machine" and "think." The definitions might be

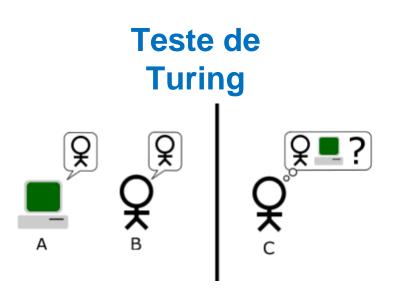


IA de propósito específico: interação humano-computador (primórdios)



```
Welcome to
                                                    AAAAA
                    EEEEEE LL
                                           ZZZZZZ
                                    II
                                                  ΑΑΑΑΑΑ
                                                   AA AA
                                                       ΔΔ
                    EEEEEE LLLLLL IIII ZZZZZZ
  Eliza is a mock Rogerian psychotherapist.
  The original program was described by Joseph Weizenbaum in 1966.
  This implementation by Norbert Landsteiner 2005.
ELIZA: Is something troubling you?
YOU: Men are all alike.
ELIZA: What is the connection, do you suppose ?
       They're always bugging us about something or other.
ELIZA: Can you think of a specific example ?
YOU: Well, my boyfriend made me come here.
ELIZA: Is it important to you that your boyfriend made you come here ?
YOU: He says I'm depressed much of the time.
ELIZA: I am sorry to hear that you are depressed.
YOU: It's true. I am unhappy.
ELIZA: Can you explain what made you unhappy ?
YOU:
```

```
Did you come to me because you are not ?
What does that suggest to you?
>that i am unintelligent
How long have you been unintelligent?
>since i was born
>arent you supposed to cheer me up
You're not really talking about me, are you?
>no im talking about me
Why not?
I'm not sure I understand you fully.
Come come elucidate your thoughts.
>what is elucidate
What do you think?
Can you elaborate on that?
```





Primeiro chatbot feito entre 1964 e 1966 pelo cientista da computação Joseph Weizenbaum

Um dos primeiros processadores de linguagem natural que rodava um script de interação chamado DOCTOR

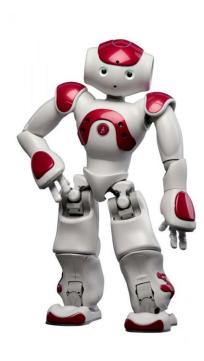
IA de propósito específico: interação humano-computador (hoje no mercado)



Robôs de Companhia



Sony AIBO, 1999



NÃO, 2006



Pepper, 2014

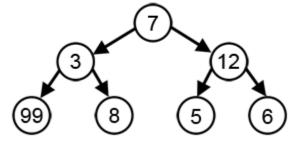
Assistentes pessoais



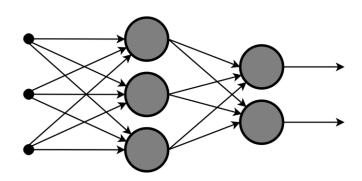
IA de propósito específico: tipos



- □ Agentes Racionais: procedimentos puramente matemáticos que tentam solucionar o problema. Exemplos:
 - Busca Gulosa e Busca A*
 - Algoritmo MinMax



- □ Sistemas bioinspirados: procedimentos matemáticos que imitam sistemas biológicos como redes neurais e evolução. Exemplos:
 - Redes Neurais Artificiais e Deep Learning
 - Algoritmos Genéticos



IA de propósito específico: tipos



☐ Agentes Racionais: procedimentos puramente matemáticos que tentam

solucionar o proble

IA convencional ou

IA clássica

Busca Gulosa e E

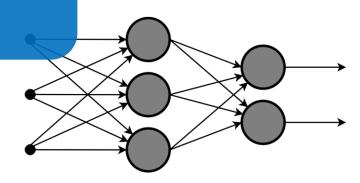
Algoritmo MinMax

☐ Sistemas bioinspirados: procedimentos matemáticos que imitam sistemas biológicos como redes os: Aprendizado de

Redes Neurais A

Algoritmos Genéticos

Máquina



8

O que é o Aprendizado de Máquina?

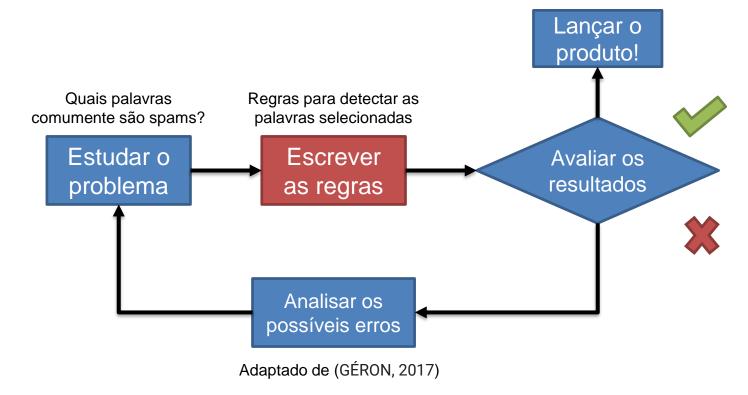


- O que é o Aprendizado de Máquina?
 - Aprendizado de máquina ou Machine Learning é a ciência ou a arte de programar computadores para que eles consigam aprender dado um conjunto de dados (GÉRON, 2017)

 Para ilustrar essa ideia, vamos imaginar que desejamos criar um programa que detecte spams na nossa caixa de e-mail



- O que é o Aprendizado de Máquina?
- Numa abordagem tradicional a forma de resolver esse problema seria a seguinte:

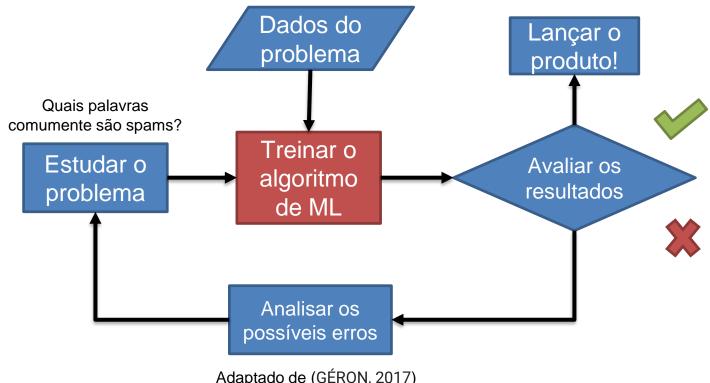




- O que é o Aprendizado de Máquina?
 - Como o problema não é trivial, seu programa poderia ter um conjunto complexo de regras;
 - Muita energia do programador para criar a solução e provavelmente um programa complexo para ser utilizado.



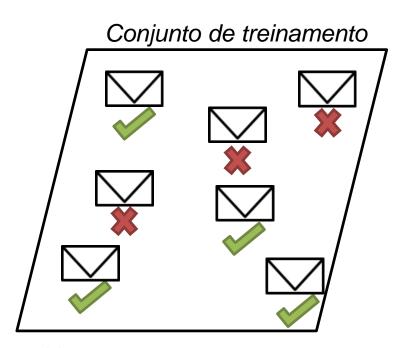
- O que é o Aprendizado de Máquina?
- Numa abordagem com ML o algoritmos irá aprender sobre o problema:



Adaptado de (GÉRON, 2017)



Podemos ter um aprendizado do tipo Supervisionado

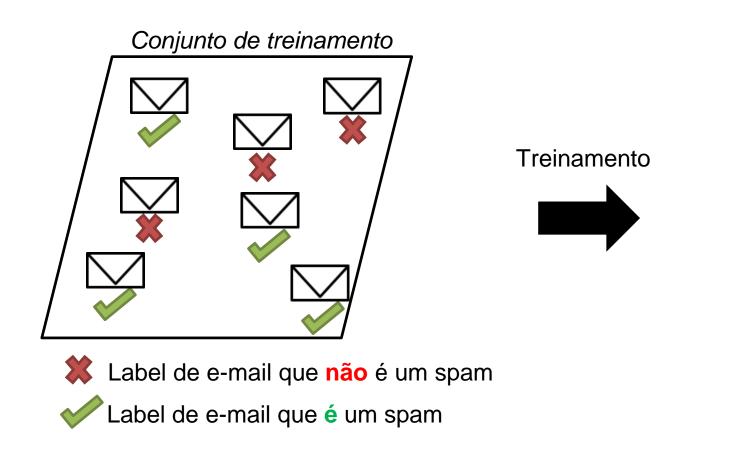


- Label de e-mail que não é um spam
- Label de e-mail que é um spam

- Nesse tipo de aprendizado os dados do nosso problema possuem rótulos, ou em labels.
- Os rótulos são as saídas desejadas para o nosso problema
- Essas saídas desejadas e suas respectivas que irão auxiliar nosso algoritmo a aprender



Podemos ter um aprendizado do tipo Supervisionado



Modelo de IA



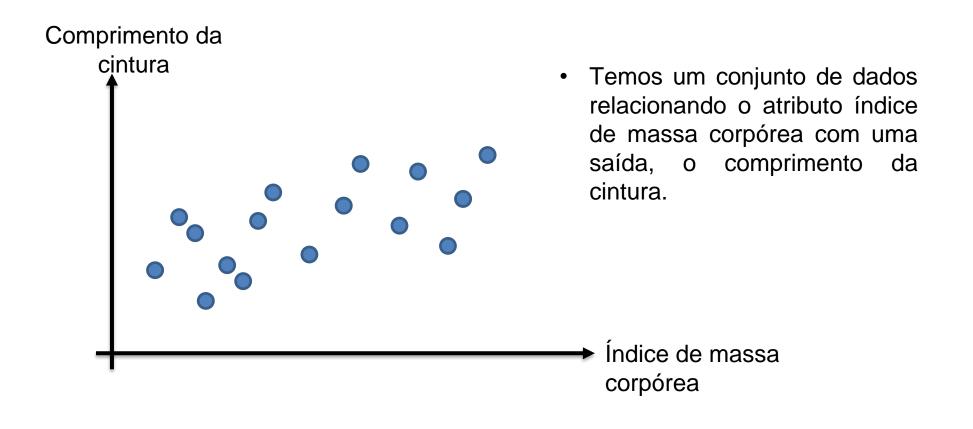
 Com o modelo de lA treinado podemos usá-lo com novos dados para obtermos



 Modelo aprendeu a relação entre as entradas e as saídas que foram apresentadas a ele na fase de treinamento

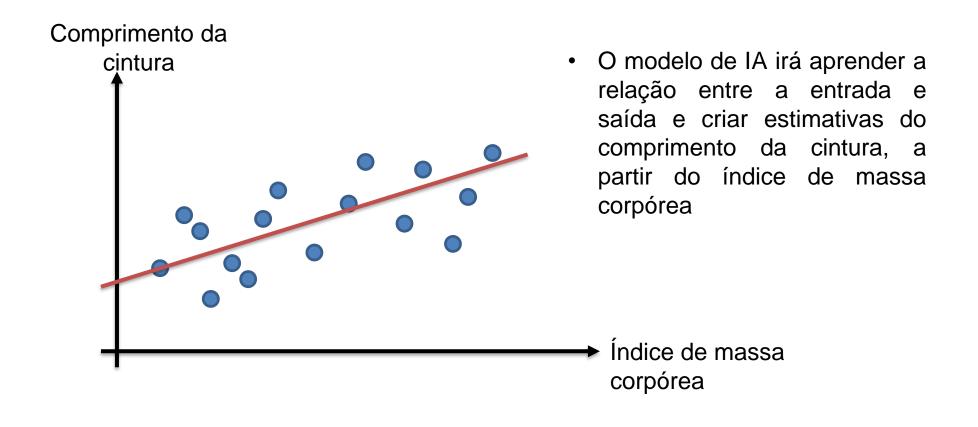


 Outra forma de trabalharmos com o aprendizado supervisionado é termos saídas com valores numéricos e não classes:



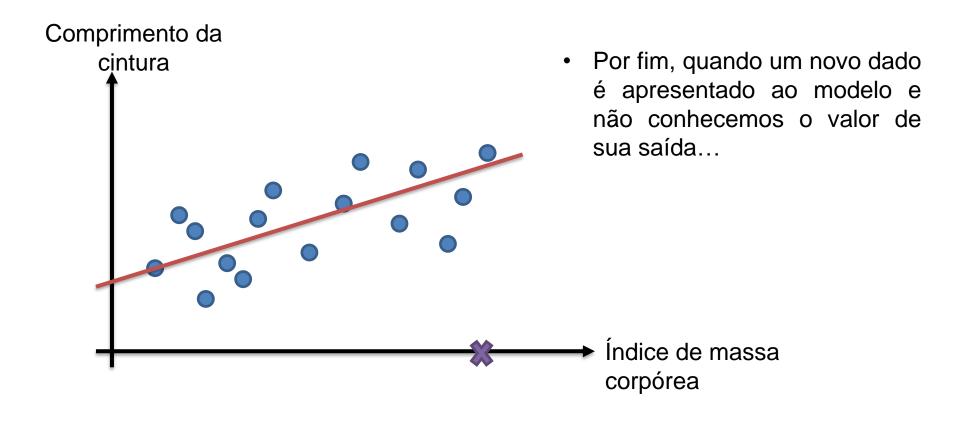


 Outra forma de trabalharmos com o aprendizado supervisionado é termos saídas com valores numéricos e não classes:



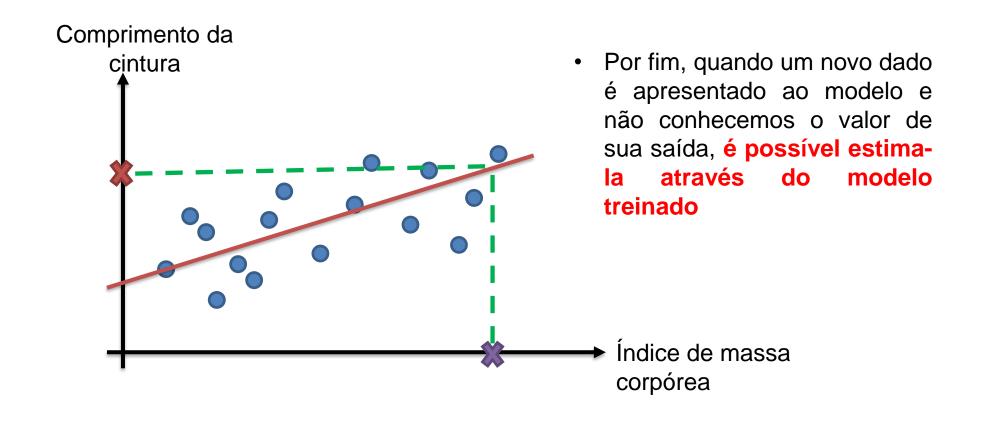


 Outra forma de trabalharmos com o aprendizado supervisionado é termos saídas com valores numéricos e não classes:





 Outra forma de trabalharmos com o aprendizado supervisionado é termos saídas com valores numéricos e não classes:

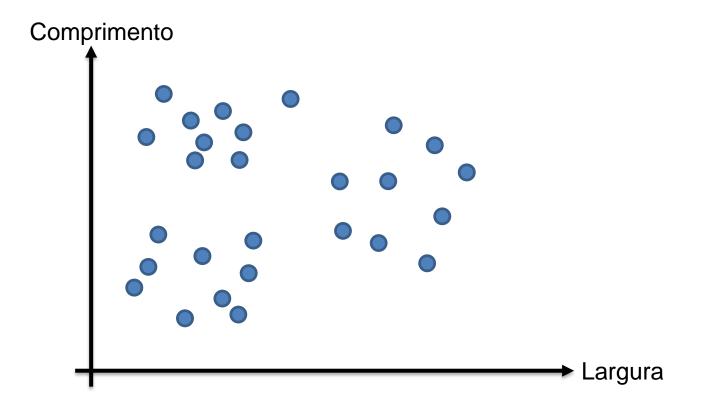




- Também temos o aprendizado do tipo não Supervisionado
- Nesse cenário buscamos encontrar padrões de agrupamento dos dados, uma vez que não temos os rótulos no nosso conjunto de dados

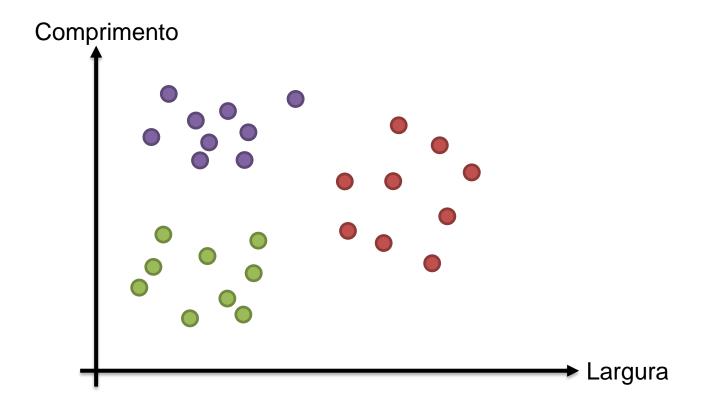


Supondo que temos os dados a seguir de um conjunto de diferentes peixes.
 Não sabemos quais peixes foram medidos, apenas que são peixes.





• Entretanto, podemos inferir que temos três tipos de peixes de acordo com os agrupamentos a seguir. Isso é o aprendizado não supervisionado



Representação do Conhecimento

Representação do Conhecimento



Dados brutos são uma coleção de entidades na sua forma bruta



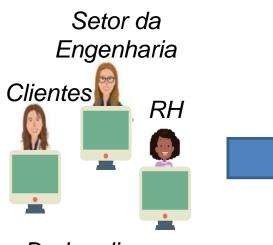
Leitura de instrumentos musicais



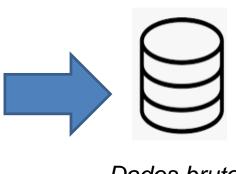
Processos Industriais



Imagens armazenadas



Dados diversos



Dados brutos

Representação da Informação

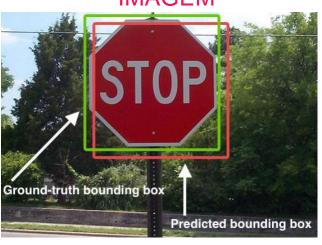


Informação pode estar em diferentes mídias!

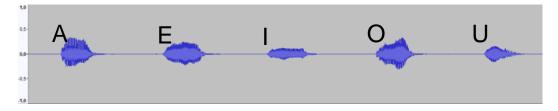
TABELA

Entrada	x_1	x_2	 x_n	y	\hat{y}
1	70.52	30	 0.584	90	100
2	60.96	27	 1.254	81	90
k	97.48	35	 0.758	122	120

IMAGEM



ÁUDIO



TEXTO

Esse campo de pesquisa ganhou muita notoriedade em 1986, quando David E. Rumelhart e James L. McClelland publicaram um livro que apresentou um modelo matemático computacional capaz de realizar um treinamento supervisionado dos neurônios artificiais. Esse algoritmo é chamado de **Backpropagation** e permite otimizações globais no modelo, sem restrições. Esse algoritmo também foi chamado de regra Delta generalizada, pois foi baseado na regra Delta, algoritmo de aprendizagem das redes Adalines.

Foi a partir desses trabalhos e da criação de diversos Journals e conferências que muitas instituições fundaram institutos de pesquisas e programas educacionais que estudam redes neurais artificias e modelos de aprendizagem.

Nos próximos tópicos vamos aprender como a rede neural pode realizar predições através do algoritmo **Feedfoward** e o aprendizado ou ajustes dos pesos, com o algoritmo **Backpropagation**. Animado? Vamos comecar!

Representação do Conhecimento

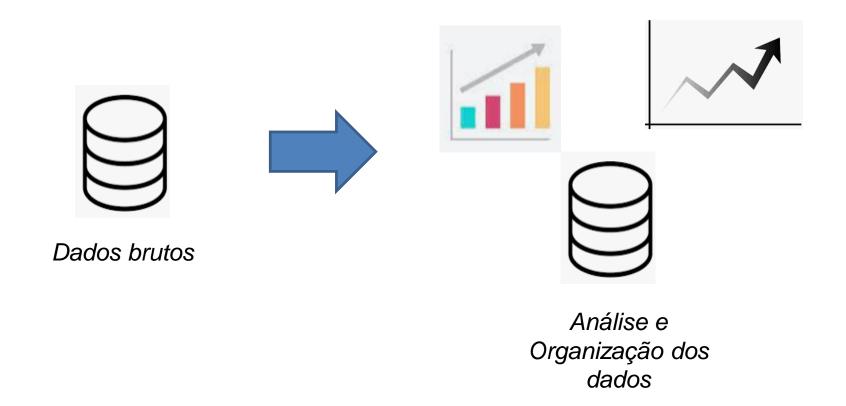


- As técnicas de lA precisam de dados com o objetivo de manipulá-los para assim ser obtido algum conhecimento sobre eles.
 - Para que os algoritmos possam ser implementados precisamos ver as formas de representar o conhecimento

Representação do Conhecimento



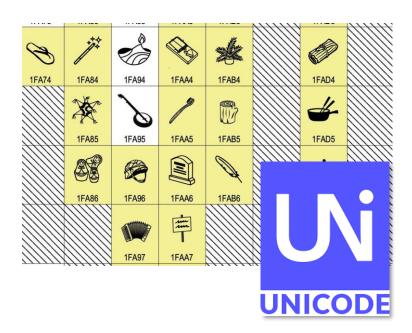
• Esses dados brutos precisam de uma forma para serem representados para que posteriormente seja possível aplicar algum método de IA neles.



Representando Texto - Character Encoding



- Strings são objetos em linguagem de programação usados para trabalhar com caracteres;
- Os caracteres (e mais recentemente, emojis) são imagens mapeadas para um código hexadecimal (e binário);
- O mapeamento hexadecimal mais conhecido é o ASCII (American Standard Code II). Para contemplar outras línguas (além do alfabeto latino) e incorporar emojis, temos o Unicode;
- Em memória, o Unicode pode ser UTF-8, UTF-16, UTF-32;

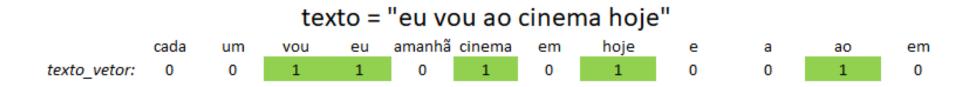


Representando Texto - Embedding



- Para algoritmos de Inteligência Artificial, as strings devem ser transformadas em outras representações numéricas;
- Uma técnica muito usada na área de Processamento de Linguagem Natural é transformar as string em vetores numéricos, uma técnica chamda de Embbeding;
- Podemos ter Word Embedding quando representamos palavras por um vetor ou ainda Sentence Embedding quando representamos sentenças por vetores numéricos;
- Existem várias formas de fazer isso, entre elas:

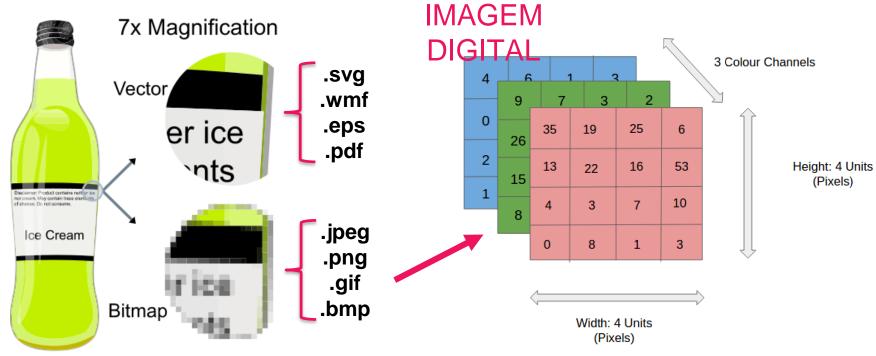
Frases: Bag of Words (BOW) ou o TF-IDF



Representando Imagens



- Imagens digitais podem ter vários formatos de codificação;
- Imagens em formato RGB são bitmaps de 3 matrizes sobrepostas, onde cada elemento da matriz representa a intensidade daquele canal de cor naquela posição da imagem;
- Resolução: quantidade de pixels na altura e na largura;
- Color depth: quantidade de bits usados para cada número da matriz;
- Pixels próximos tendem a estar correlacionadas; já pixels distantes, não!



formatos de codificação

Representando Imagens



IMAGEM DIGITAL

Color depth: como armazenamos informação digital? Quantidade usada na memória física e dinâmica? Qualidade da representação?





2 bit.png 4 colors 6 KB (-94%)

1 bit.png 2 colors 4 KB (-96%)

[2]







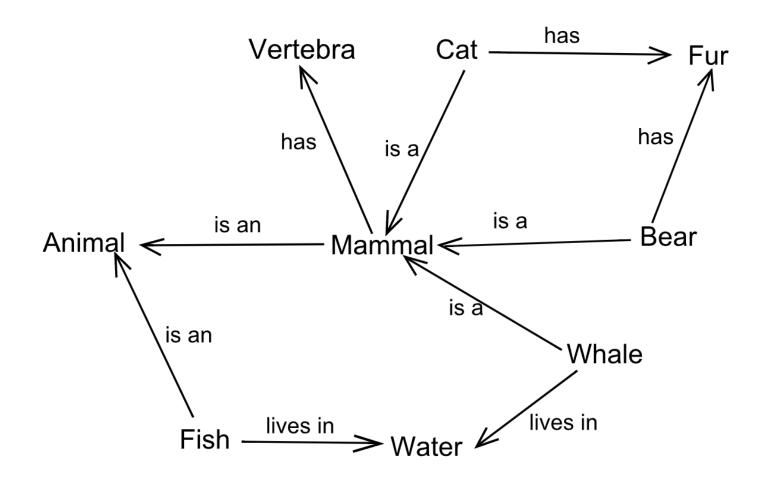
24 bit.png 16,777,216 colors 98 KB

8 bit.png 256 colors 37 KB (-62%)

4 bit.png 16 colors 13 KB (-87%)

Representação por grafos





Public Domain, https://commons.wikimedia.org/w/index.php?curid=1353062

Representação de forma tabular



 Uma representação possível para os dados é através de organizar as suas informações em forma tabular:

model	engine_power	transmission	age_in_days	km	previous_owners	lat	lon	price
pop	69	manual	4474	56779	2	45.071079	7.46403	4490
lounge	69	manual	2708	160000	1	45.069679	7.70492	4500
lounge	69	automatic	3470	170000	2	45.514599	9.28434	4500
sport	69	manual	3288	132000	2	41.903221	12.49565	4700
sport	69	manual	3712	124490	2	45.532661	9.03892	4790

Representação de forma tabular



• Cada linha representa um *exemplo* dos nossos dados. Os exemplos são as diferentes entradas que foram coletadas de diversas entidades.

model	engine_power	transmission	age_in_days	km	previous_owners	lat	lon	price
nop	69	manual	1171	56779	2	<i>1</i> 5.071079	7.46403	1190
lounge	60	manual	2700	160000	1	45.069679	7.70492	4500
lounge	69	automatic		170000	2	45.514599	9.20494	450 0
Sport	69	тапиаі	3200	132000	2	41.903221	12.49060	4700
sport	69	manuai	3/12	124490	2	45.532661	9.03892	4790

Nesse exemplo cada linha representa um carro distinto.

Representação de forma tabular



 Cada coluna representa um atributo dos nossos dados. Os atributos descrevem uma característica especifica dos nossos exemplos

model	engine_power	transmission	age_in_days	km	previous_owners	lat	lon	price
pop	69	manual	1474	56779	2	45.07 079	7.46403	4490
lour ge	69	manual	2708	160000	1	45.069679	7.70492	4 5 00
lour ge	69	auto natic	3470	170000	2	45.514599	9.28434	45 00
sr ort	69	manual	3288	132000	2	41.903221	12.49565	4700
sport	59	manual	3712	1244.90	2	45.532661	9.03892	4790

 Nesse exemplo cada coluna representa características diferentes de cada carro.

Referências Bibliográficas



- BURKOV, Andriy. Machine Learning Engineering: Draft, 20XX.
- GÉRON, Aurélien. Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn and TensorFlow. Sebastopol: O'reilly Media, 2017