

MACHINE LEARNING... WHAT?

Luiz Alexandre de Sousa Freitas







Quem sou eu?

Quem sou eu?

Tecnólogo em Sistemas para Internet, atuando como Desenvolvedor na eSolution Tecnologia e entusiasta em Inteligência Artificial

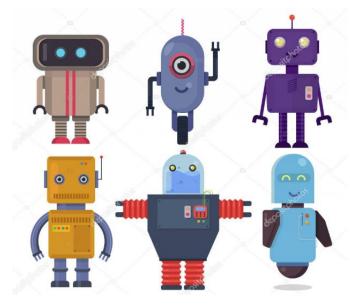


Tópicos e objetivos

- Como o computador pode agir como humanos
- Importância dos dados
- Machine Learning
- Quais tipos de problemas que Machine Learning revolve?
- Modelos
- Como saber se a máquina aprendeu?
- Alguns modelos
- Exemplos :D



Pessoas



Computadores

Os computadores podem aprender com o passado também?

Passado para um computador se resume a Dados

Os computadores podem aprender com dados?

Importância dos dados

Com dados é possível treinar a máquina para encontrar padrões, fazer classificações e tomar decisões

Machine Learning

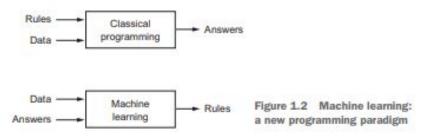
O que é Machine Learning?

Machine Learning é uma subárea da Inteligência Artificial, que nasceu da mistura de computação, probabilidade, estatística, reconhecimento de padrões e da teoria do aprendizado computacional...dito como: "campo de estudo que dá aos computadores a habilidade de aprender sem serem explicitamente programados" e Blá Blá Blá....

O que significa isso na prática??



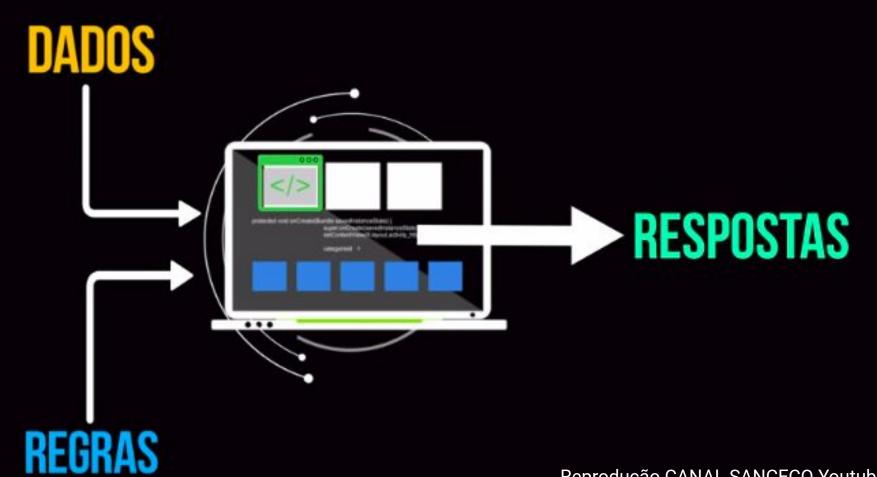
"This question opens the door to a new programming paradigm.... With machine learning, humans input data as well as the answers expected from the data, and out come the rules. These rules can then be applied to new data to produce original answers."

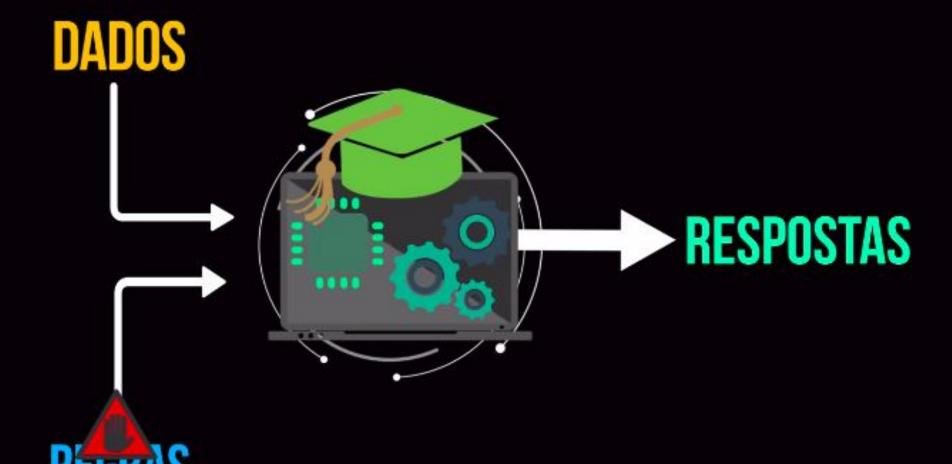


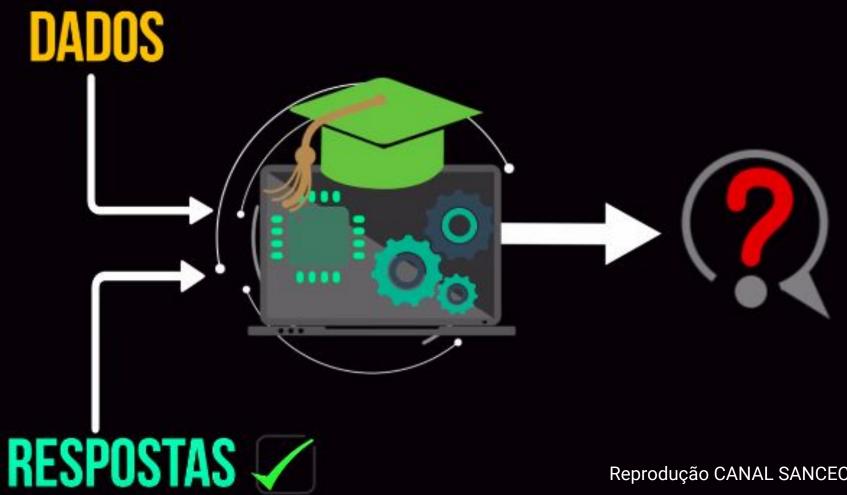
François Chollet - Software Engineer - Google

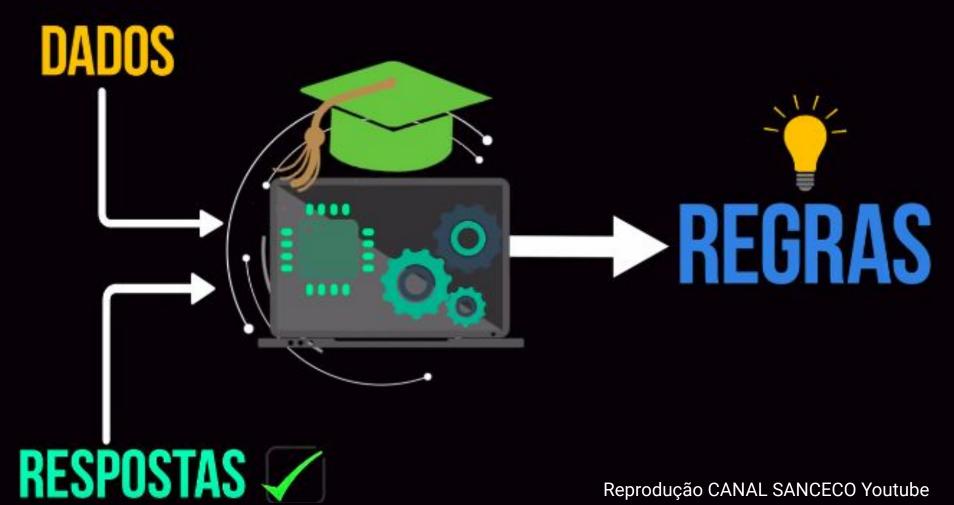


What??











Isso é Machine Learning!

Um sistema que utiliza aprendizado de máquina é treinado com dados ao invés de ser treinado explicitamente

Que tipos de problemas Machine Learning resolve?

- O que é isso? (Classificação)
- Quanto é isso? (Regressão)
- Quais são os grupos (Clusters)
- O que eu faço agora (Aprendizado por reforço)

Aprendizado supervisionado

Aprendizado não supervisionado

Aprendizado por reforço

Exemplo

Sistema de recomendação de aplicativos

Gender	Age	gqA
F	15	
F	25	<u>©</u>
М	32	<u> </u>
F	40	<u>©</u>
М	12	.
М	14	.

Gender	Age	gqA
F	15	
F	25	
М	32	<u> </u>
F	40	S
М	12	.
М	14	.

Entre Gênero e idade, qual é mais decisivo para prever qual aplicativo será baixado pelo usuário?

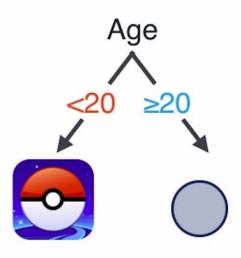
Gender	Age	App
F	15	
F	25	<u> </u>
М	32	<u> </u>
F	40	<u>Q</u>
М	12	.
М	14	.

Por gênero??

Gender	Age	App
F	15	
F	25	<u>Q</u>
М	32	
F	40	<u>Q</u>
М	12	
М	14	

Por idade!

Gender	Age	App
F	15	.
F	25	<u>Q</u>
M	32	<u> </u>
F	40	<u>Q</u>
М	12	O
М	14	O



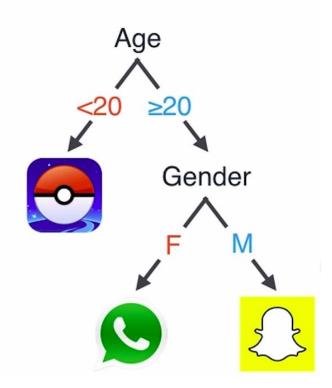
Gender	Age	agA
F	25	0
М	32	£.
F	40	0



Gender	Age	qqA
F	25	<u>Q</u>
М	32	₽.
F	40	Q

Novos Usuários, qual aplicativo recomendar?

- 1 Masculino, 13
- 2 Feminino, 26
- 3 Masculino, 29

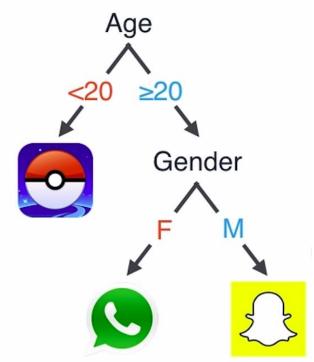


Árvore de Decisão

Gender	Age	App
F	25	<u>Q</u>
M	32	2
F	40	<u>Q</u>

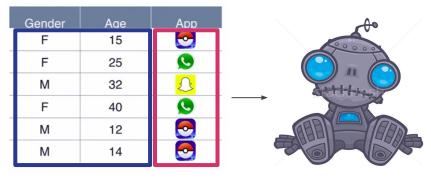
Novos Usuários, qual aplicativo recomendar?

- 1 Masculino, 13
- 2 Feminino, 26
- 3 Masculino, 29



Age	App
15	
25	<u>Q</u>
32	
40	Q
12	.
14	.
	15 25 32 40 12

Dados e respostas



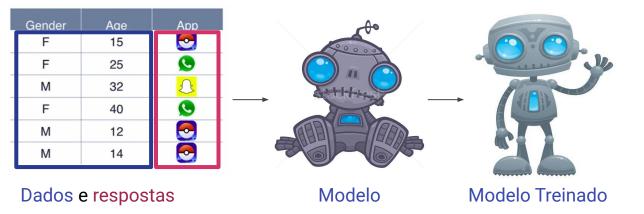
Dados e respostas

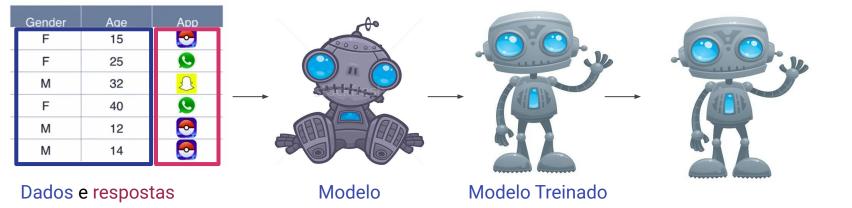
Modelo

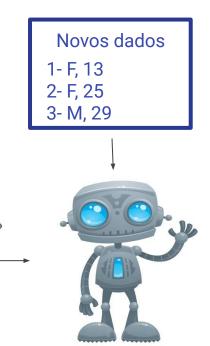
Gender	Age	App	
F	15	.	00000
F	25	Q	
М	32	<u>₿</u>	3-1-1-1-1-1
F	40	Q	
М	12	.	
М	14	.	

Dados e respostas

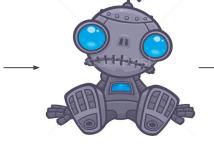
Modelo (Árvore de decisão)





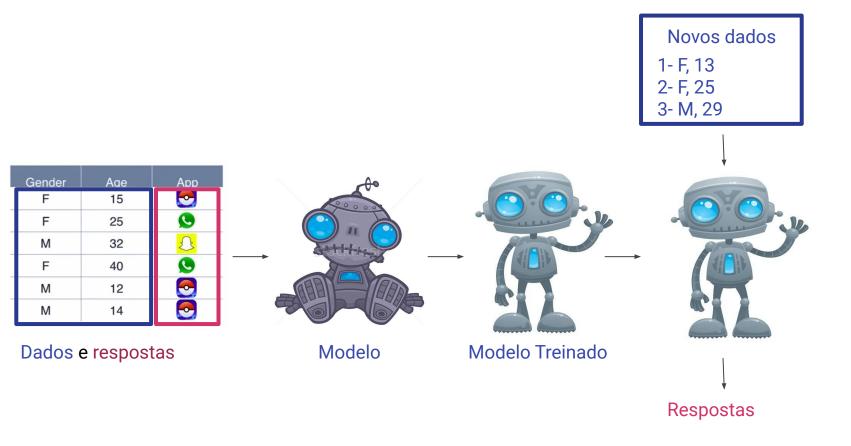






Modelo

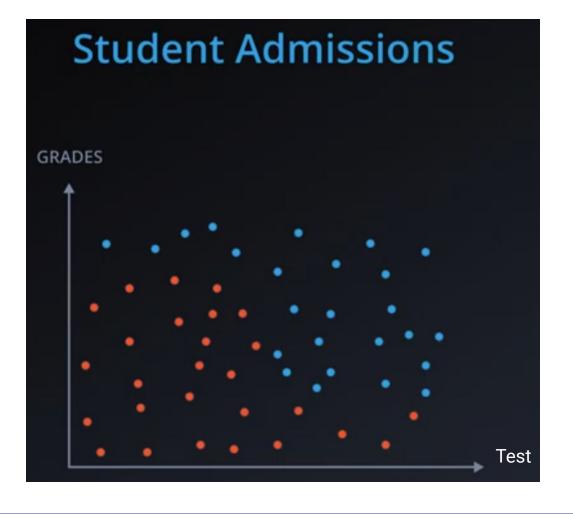
Modelo Treinado



Exemplo de Árvore de Decisão



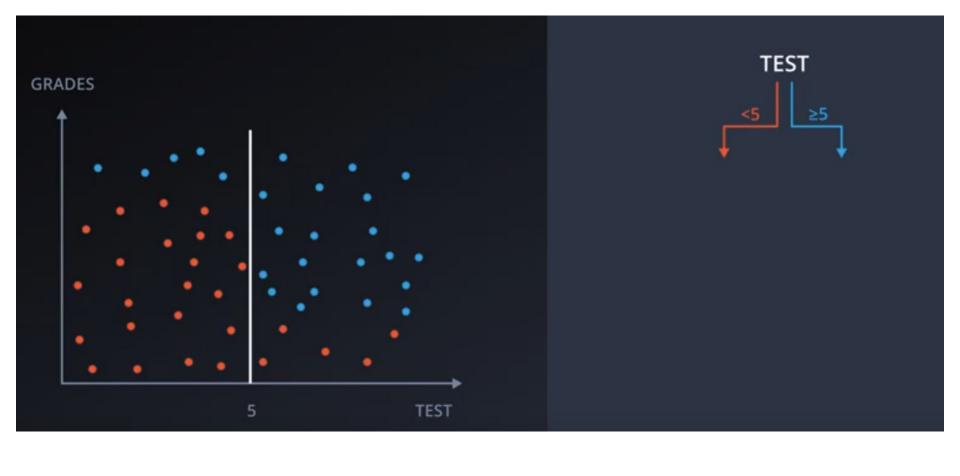
Exemplo classificação de alunos

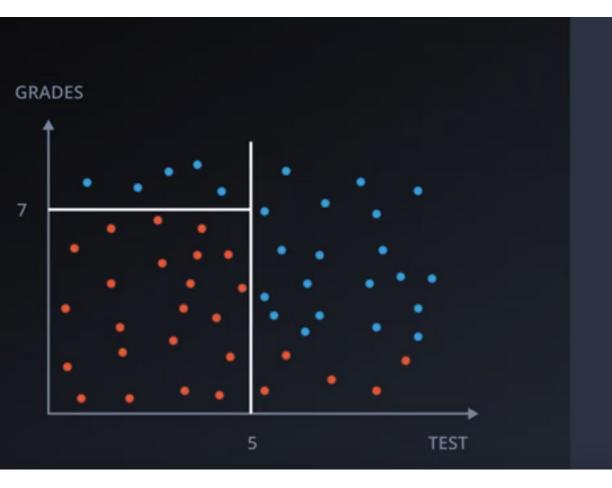






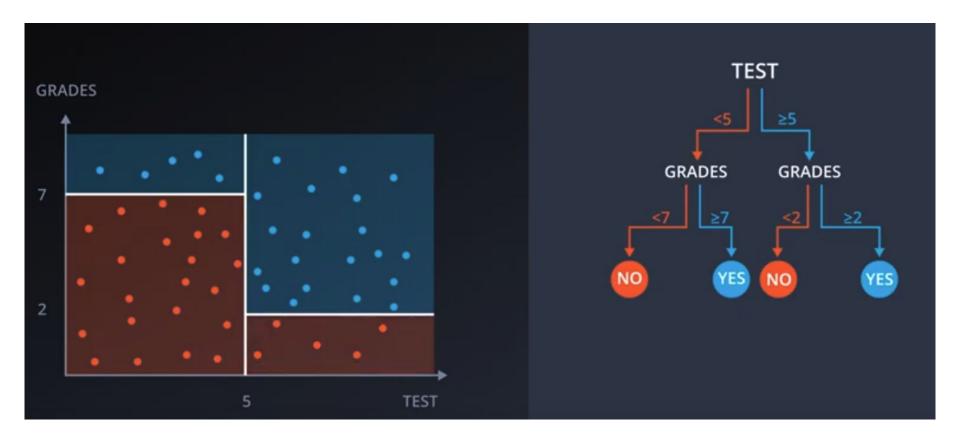
Uma linha vertical separa melhor os dados











Como fazer a máquina aprender? Escolher e treinar modelos a partir de dados

Como sei que meu modelo foi treinado corretamente?

Como sei que meu modelo foi treinado corretamente?

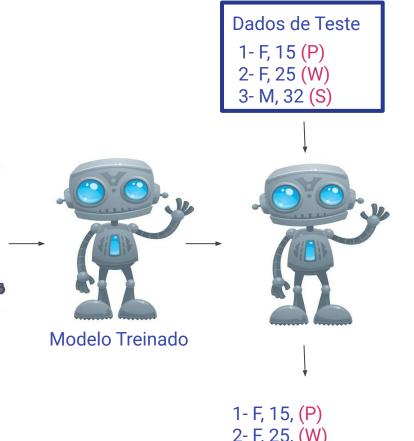
Divisão entre dados de treinamento e de teste

Dados

Treinamento

Teste

12669 7057 6353 13265 22615 9413 12126 7579 5963 6006 3366	9656 9810 8808 1196 5410 8259 3199	7561 9568 7684 4221 7198 5126	214 1762 2405 6404 3915	2674 3293 3516 507	false true false
6353 13265 22615 9413 12126 7579 5963 6006	8808 1196 5410 8259 3199	7684 4221 7198 5126	2405 6404 3915	3516 507	false
13265 22615 9413 12126 7579 5963 6006	1196 5410 8259 3199	4221 7198 5126	6404 3915	507	
22615 9413 12126 7579 5963 6006	5410 8259 3199	7198 5126	3915		
9413 12126 7579 5963 6006	8259 3199	5126			true
12126 7579 5963 6006	3199			1777	false
7579 5963 6006			666	1795	true
5963 6006	40EC	6975	480	3140	false
6006	4956	9426	1669	3321	false
	3648	6192	425	1716	true
2266	11093	18881	1159	7425	true
2200	5403	12974	4400	5977	false
13146	1124	4523	1420	549	false
31714	12319	11757	287	3881	true
21217	6208	14982	3095	6707	true
24653	9465	12091	294	5058	true
10253	1114	3821	397	964	false
1020	8816	12121	134	4508	false
5876	6157	2933	839	370	true
18601	6327	10099	2205	2767	true
7780	2495	9464	669	2518	true
17546	4519	4602	1066	2259	false
5567	871	2010	3383	375	true
31276	1917	4469	9408	2381	false
26373	36423	22019	5154	4337	true
22647	9776	13792	2915	4482	true
16165	4230	7595	201	4003	true
9898	961	2861	3151	242	true
14276	803	3045	485	100	true
4113	20484	25957	1158	8604	true
43088	2100	2609	1200	1107	false
18815	3610	11107	1148	2134	true
2612	4339	3133	2088	820	false
21632	1318	2886	266	918	true
29729	4786	7326	6130	361	false
1502	1979	2262	425	483	true
688	5491	11091	833	4239	true
29955	4362	5428	1729	862	false
15168	10556	12477	1920	6506	true
4591	15729	16709	33	6956	false
56159					true
					true
					false
					true
					false
2	24025 19176 10850	24025 4332 19176 3065 10850 7555	24025 4332 4757 19176 3065 5956 10850 7555 14961	24025 4332 4757 9510 19176 3065 5956 2033	24025 4332 4757 9510 1145 19176 3065 5956 2033 2575 10850 7555 14961 188 6899



Age

15

25 32

40 12

14

qqA

Gender

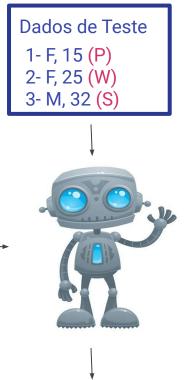
F

M F

M M

Modelo

2- F, 25, (W) 3- M, 32, (S)

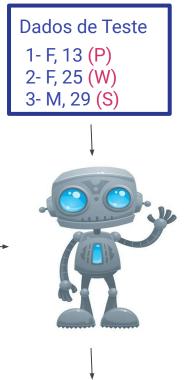


	2- F, 25 (W) 3- M, 32 (S
9.4	
\rightarrow	

Goridoi	7,140	7 (00
F	15	
F	25	<u>Q</u>
М	32	<u>₽</u>
F	40	<u>Q</u>
М	12	.
M	14	.

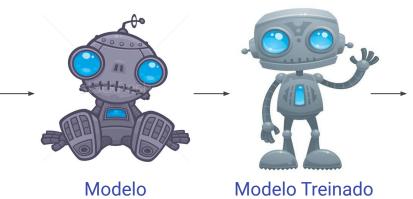
Modelo

Modelo Treinado

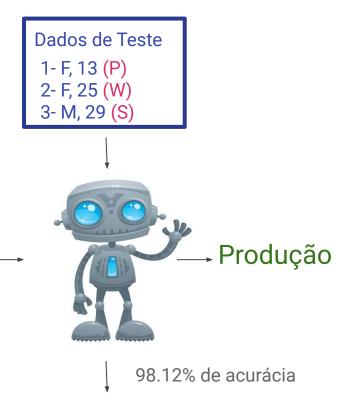


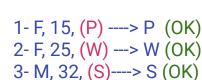
\
1- F, 15, (P)> P (OK) 2- F, 25, (W)> W (OK)
3- M, 32, (S)> S (FAIL)

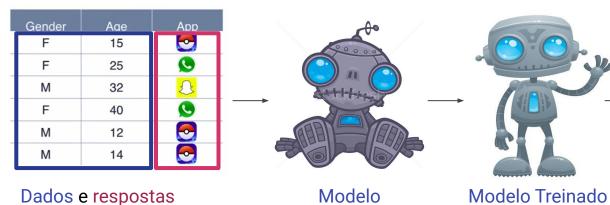
Gender	Age	App
F	15	.
F	25	<u>Q</u>
М	32	<u>₿</u>
F	40	<u>Q</u>
М	12	.
М	14	.
М	14	<u></u>



Precisão e acurácia do modelo

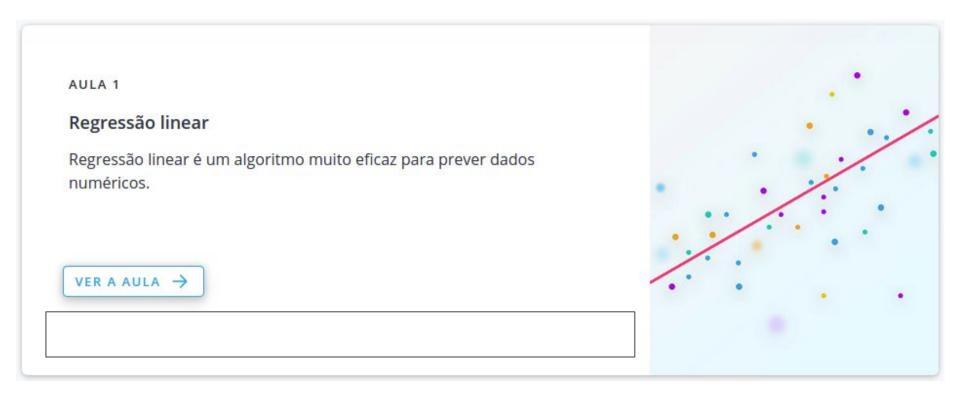






Quais modelos mais populares

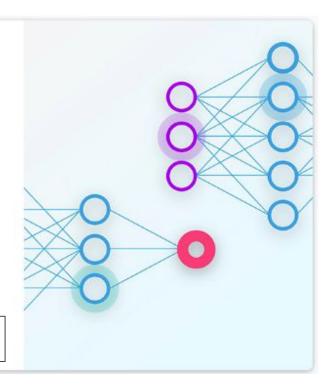
Aprendizagem Supervisionada



Algoritmo do perceptron

O algoritmo perceptron é um algoritmo para classificar dados. É o pilar de redes neurais.

VER A AULA →



Árvores de decisão

Árvores de decisão são uma estrutura para tomada de decisões onde cada decisão leva a um conjunto de consequências ou decisões adicionais.

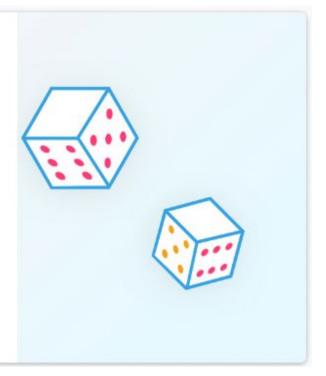




Naive Bayes

Algoritmos Naive Bayes são ferramentas poderosas para criar classificadores para dados de entrada rotulados.

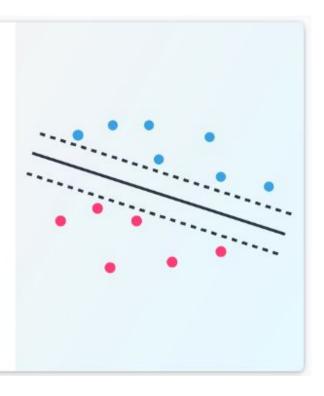
VER A AULA



Máquinas de suporte vetorial

Máquinas de suporte vetorial são modelos muito eficazes para a classificação.

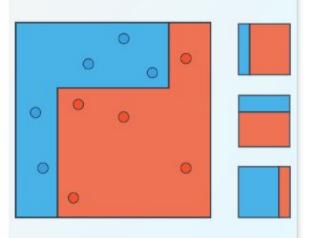
VER A AULA →



Métodos de ensemble

Bagging e boosting são dois métodos de ensemble comuns para aumentar a precisão de abordagens de aprendizagem supervisionada.

VER A AULA →



Aprendizagem Não Supervisionada



Ferramentas e mais :)



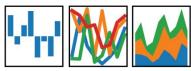


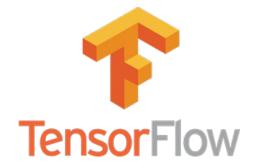








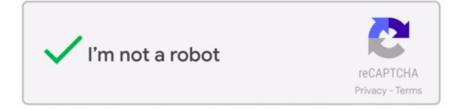


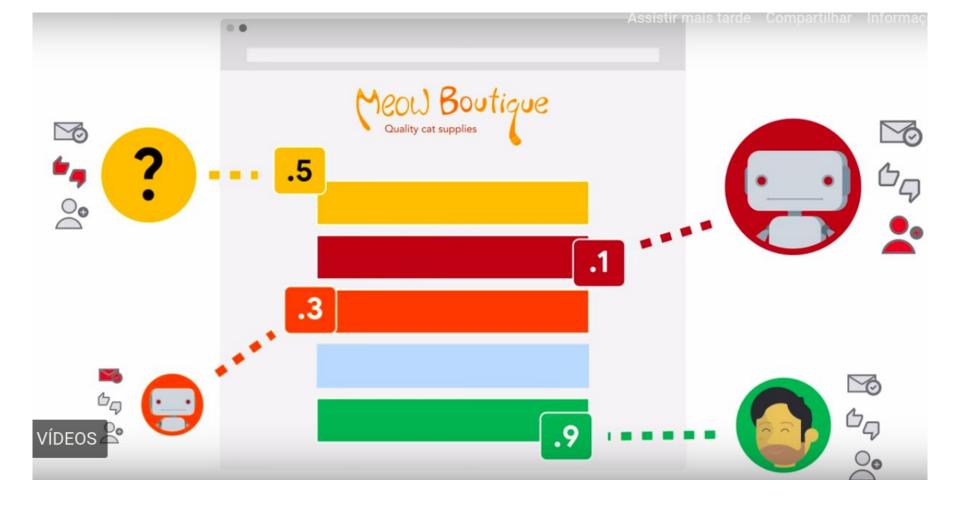


Exemplo com TensorFlow

Você sabia que constantemente você treina máquinas?

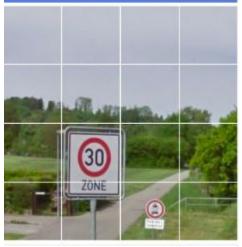
Google reCAPTCHA







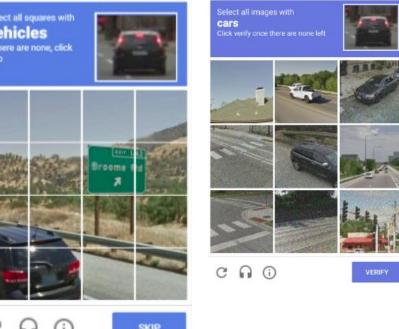




C 0 0 HOPPA ÖVER







Perguntas?

Obrigado