Deep Learning e Tensorflow

por Vinicius Mesel e Guilherme Uzeda

\$ whoarewe



Vinicius Mesel

Pesquisador de Machine Learning

Desenvolvedor Python

Google
Certified Professional
Data Engineer



Guilherme Uzeda

Google Certified Data Engineer

Engenheiro de Machine Learning

Roteiro

Parte 1:

- 1. Machine Learning 101
- 2. Introdução a Redes Neurais
- 3. Deep Learning

Parte 2:

- 4. Tensorflow: Uma Introdução
- 5. Criando e treinando Redes Neurais
- 6. O poder do Tensorboard

Machine Learning 101

O que é Machine Learning?

Machine Learning = Aprendizado Estatístico

Começou a ser pesquisado por volta de 1950

Primeira rede neural de multicamadas data de 1975

Hoje é presente em quase todos os produtos modernos

O que é Machine Learning?



Machine Learning: um campo de estudo que dá aos computadores a habilidade de aprender sem serem explicitamente programados

Arthur Samuel, 1959

Mágica + Matemática = Matemágica

Exemplos Reais



O objetivo é encontrar uma função matemática que possa descrever bem dados desconhecidos

Esse processo se chama treinamento e o processo de utilizar essa função se chama predição ou classificação

Tipos de modelos

Existem inúmeros modelos e metodologias de ML, porém não existe uma bala de prata, um modelo para todos os casos.

Para cada caso de aplicação existe um modelo que irá performar com maior eficiência do que outros

Tipos de modelos

Os modelos podem ser classificados em:

- Supervisionados
- Não Supervisionados
- Semi-supervisionados
- Aprendizado por Reforço

Os modelos mais comuns são:

Nearest Neighbor, Naive Bayes, Decision Trees, Linear Regression, Support Vector Machines (SVM), Neural Networks

Redes Neurais: The basics

Neural Nets

Redes Neurais são o tipo de ML mais poderoso e o que está ganhando mais força devido sua ampla aplicação.

Os casos de uso mais conhecidos são:









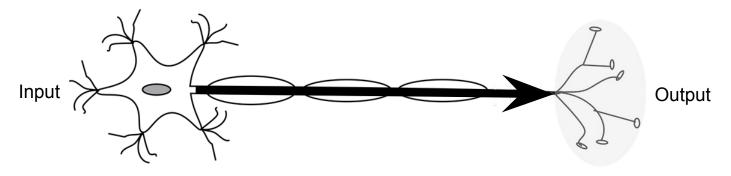
Por que Neural?

Redes Neurais são assim chamadas, pois são constituídas de uma estrutura abstrata chamada de neurônios

As redes neurais surgiram da tentativa de literalmente replicar o funcionamento de um cérebro orgânico

Neurônios Orgânicos

No cérebro humano os neurônios funcionam como moduladores de impulsos elétricos e o conjunto sequencial deles formam memórias, pensamentos, ações e aprendizado



Neurônios Digitais

Numa rede neural podemos pensar nos neurônios como se fossem "moduladores matemáticos". Mas na verdade eles são compostos de 3 partes:

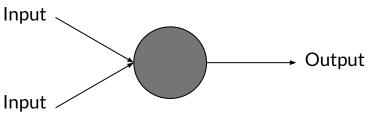
- 1. Pesos (weights)
- 2. Viés (Bias)
- 3. Função de ativação

Neurônios Digitais

A estrutura matemática de um neurônio digital pode ser definida como:

Onde F = função de ativação, w = peses, b = viés

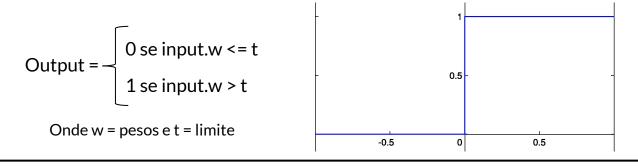
Ou seja, podemos visualizar da seguinte forma:



Funções de Ativação

Existem n tipos de funções de ativação, mas sua função sempre é modular a soma do resultado interno do neurônio.

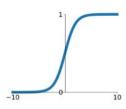
Por exemplo, o neurônio mais antigo e mais simples é o **perceptron** e sua função se dá por:



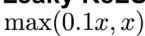
Outras Funções de Ativação

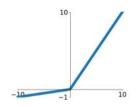
Sigmoid

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$



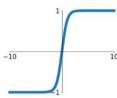
Leaky ReLU





tanh

tanh(x)

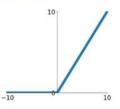


Maxout

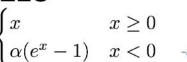
$$\max(w_1^T x + b_1, w_2^T x + b_2)$$

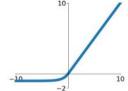
ReLU

 $\max(0,x)$



ELU





Como o aprendizado acontece?

Em um rede neural o aprendizado acontece por meio de algo chamado Backpropagation.

Backpropagation é um algoritmo matemático introduzido 1986 por Rumelhart et al., que permite ajustar a rede neural inteira realizando o aprendizado.

Como o aprendizado acontece?

O Backpropagation é um processo que pode ser resumido em quatro etapas:

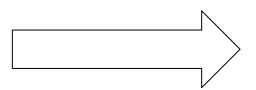
- 1. Predição (feed forward)
- 2. Avaliação do erro total da rede
- 3. Cálculo da contribuição de erro de cada camada
- 4. Ajuste pequeno de cada um dos pesos (Gradient Descent)

Dados de treino

Vamos supor que temos de decidir se vamos ao parque com os seguintes dados:

x1 = condição climática x2 = condição financeira

	x1	x2
-1	Chovendo	Falido
0	Nublado	Ok de grana
1	Sol	Rico!



Y = 0, não vamos Y = 1, vamos!

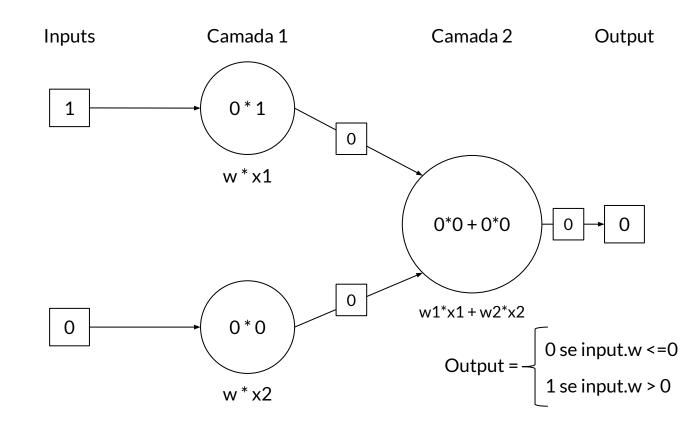
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0

Uma rede neural simples

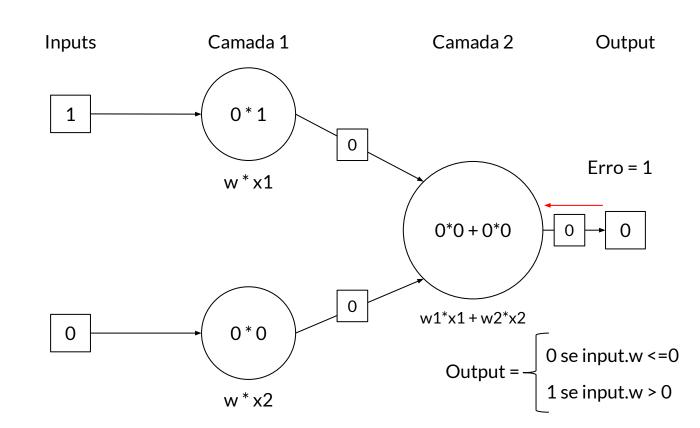
Viés constante e 0 Pesos iniciais 0 Perceptrons com t=0 Função erro: (output-Y)²

		1			•	
	വെ	\cap S	de	tr	eir	าก
\boldsymbol{L}	·ч	-	αc	L.	\sim 11	ı

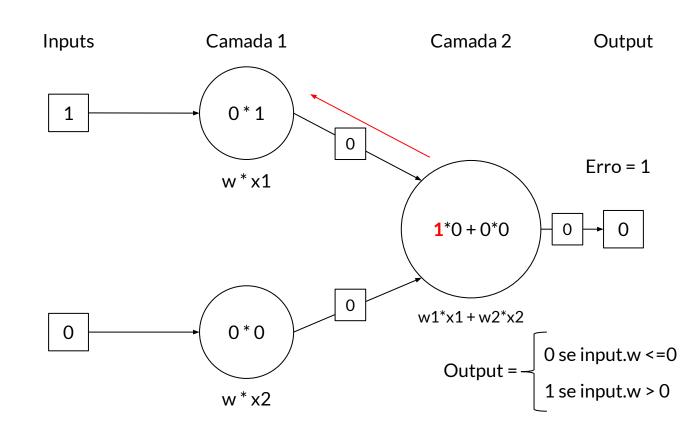
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



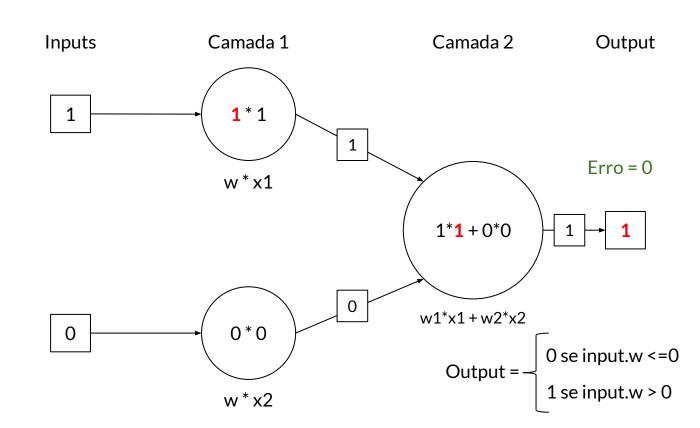
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



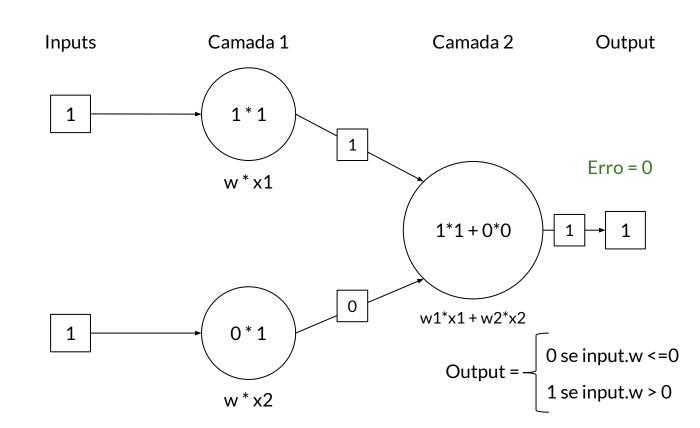
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



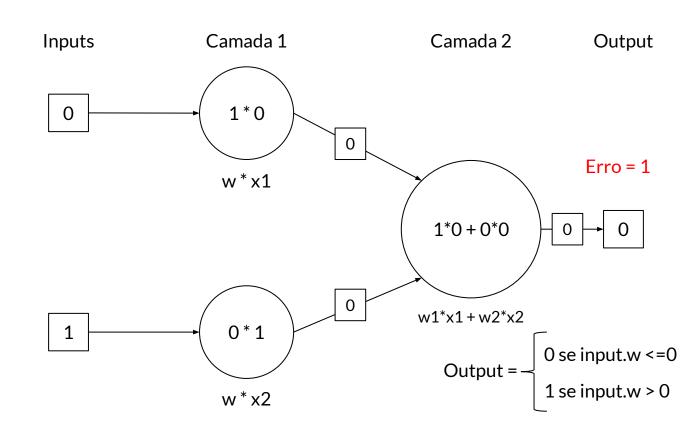
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



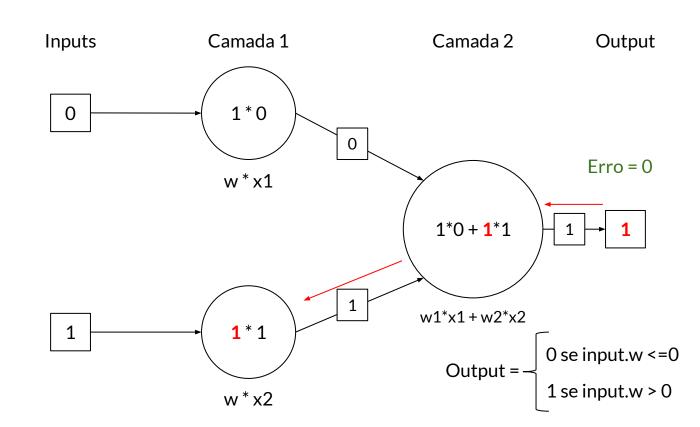
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



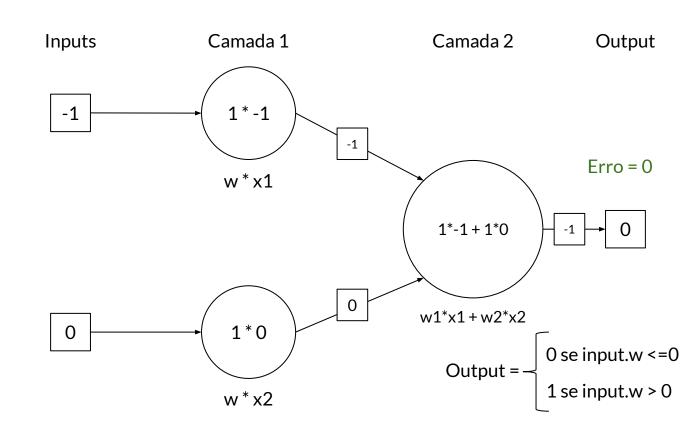
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



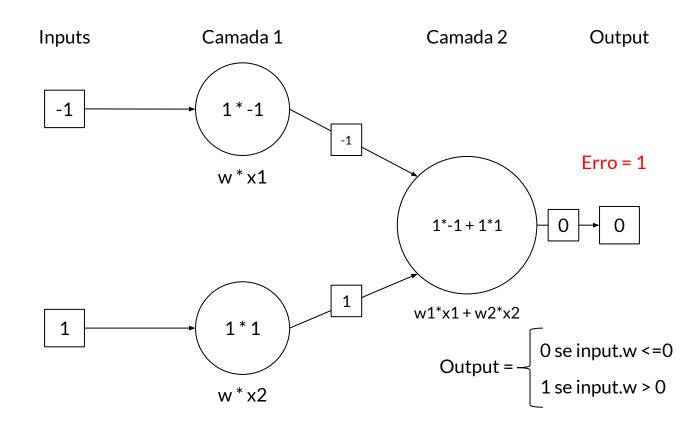
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



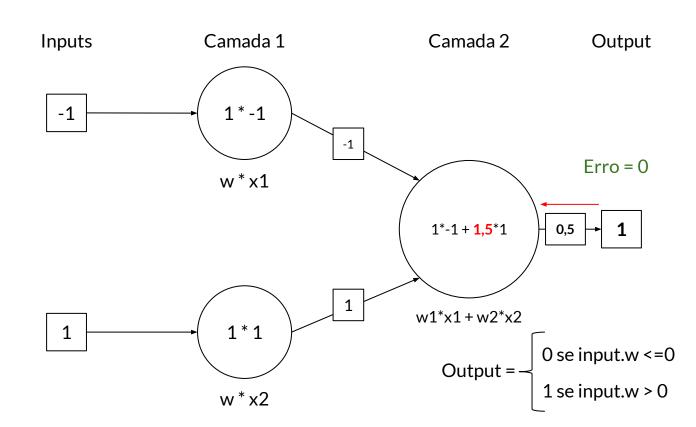
x1	x2	Υ
1	0	1
1	1	1
0	1	1
-1	0	0
-1	-1	0
0	-1	0



x1	x2	Υ
-1	1	1



x1	x2	Υ
-1	1	1



Going Deep

Inception Net

3x3 conv, 64 3x3 conv, 64 3x3 conv. 128 3x3 conv. 128 3x3 conv. 256 3x3 conv. 256 3x3 conv, 256 3x3 conv. 512 3x3 conv. 512 3x3 conv, 512 3x3 conv, 512 3x3 conv, 512 3x3 conv. 512 fc 4096 fc 4096 fc 4096

VGGNet16

Deep Learning?

Deep Learning normalmente se refere aos modelo de redes neurais com um grande quantidade de layers.

O ponto positivo desses modelos é o seu alto poder de abstração.

O ponto negativo reside no fato de que necessitam de uma grande quantidade de dados para serem treinados e alto poder computacional

Aplicações

No exemplo anterior, consideramos apenas duas features (x1 e x2), mas e se quiséssemos usar 50 ou 1280 features para reconhecer a raça de um cão, o modelo de um carro ou o sentimento intrínseco a uma fala.

Aí entra o Deep Learning!

Os Modelos

Por requererem muitos recursos e tempo para treinar, os modelos de Deep Learning é muito comum apenas retreinar os modelos mais conhecidos em dados diferentes.

Essa prática se chama Transfer Learning ou Retraining e pode reduzir muito o tempo de treinamento de um modelo grande

Os Modelos

Os modelos mais conhecidos são:

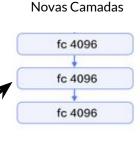
- RCNN
- Inception
- VGG
- Resnet
- MobileNet

Os arquivos treinados desses modelos para Tensorflow podem ser encontrados <u>aqui</u>

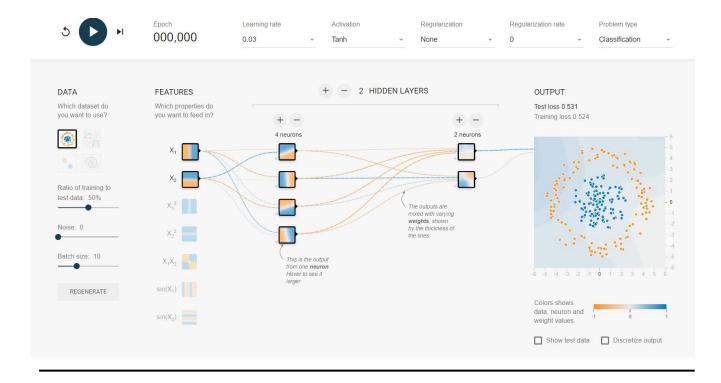
VGGNet16 3x3 conv, 64 3x3 conv, 64 pool/2 3x3 conv, 128 3x3 conv, 128 pool/2 3x3 conv. 256 3x3 conv. 256 3x3 conv, 256 pool/2 3x3 conv. 512 fc 4096 fc 4096 fc 4096

Como reutilizar modelos

É possível reutilizar modelos substituindo as últimas camadas por novas camadas. Como a classificação só ocorre nas últimas camadas é possível fazer isso e reaproveitar os pesos já treinados da maioria da rede



O Playground



Tensorflow

SGD Trainer learning_rate = (0.01) Gradients Logit Laver ReLu Layer

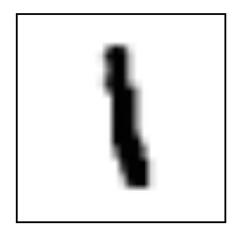
Tensorflow: Uma Introdução

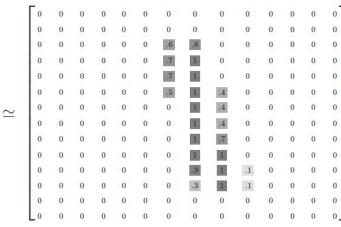
Antes de começarmos a programar no Tensorflow, precisamos entender suas estruturas de dados e processamento.

- Grafos Cada nó do grafo representa uma operação computacional a ser feita.
- Seções É uma classe que representa a conexão entre o cliente (Python) e o runtime (C++),
- **Tensor** É uma estrutura de dados que contém valores primitivos e estão em um array *n-dimensional*

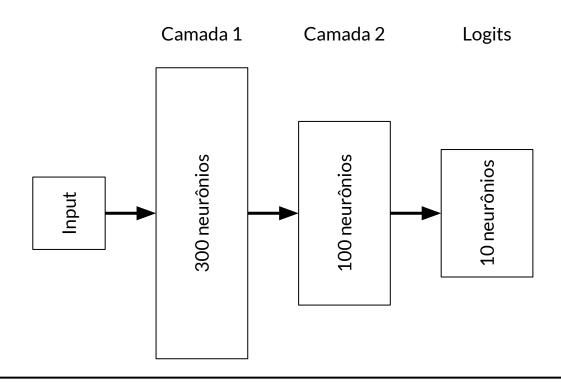
Criando e treinando Redes Neurais

 Um Hands on com Reconhecimento de dígitos com redes neurais





Uma rede Densa



Logits?!

Logits são a representação de um rótulo em um array

O array abaixo está indicando que o rótulo é o número 5

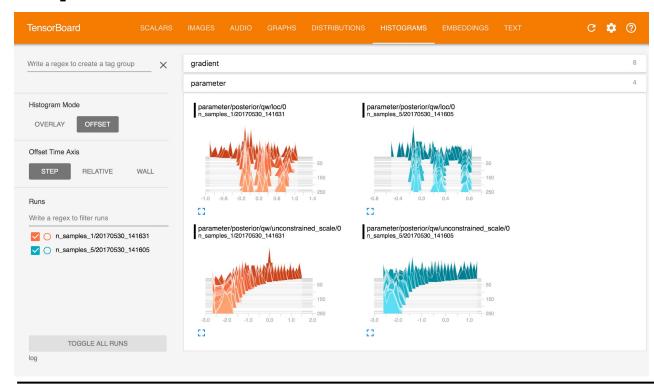
Rótulo	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
Array	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0

Logits?!

No caso da última camada da rede, cada valor do array representa a ativação de um dos 10 neurônios, ou seja, nesse caso o neurônio correspondente ao rótulo 5 está ativo e indicando que o uma classificação do número 5

Rótulo	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
Array	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0

O poder do Tensorboard



Fontes e material de leitura:

What Is Machine Learning? - Jean Francois Puget

Neural Networks History: The 1940's to the 1970's - Stanford

Neural Networks and Deep Learning - Michael Nielsen

Not another MNIST tutorial with TensorFlow - Justin Francis

Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn and TensorFlow - Aurelien Geron

Machine Learning for Humans - Vishal Maini e Samer Sabri