

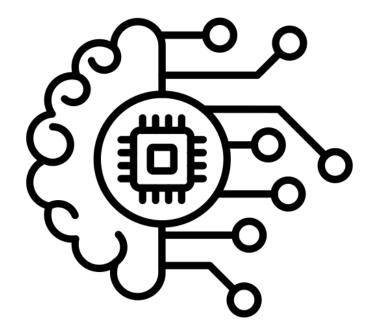


SLIDER I

Deep Learning – Introdução
a Redes Neurais Artificiais e o
Modelo Perceptron

O que é uma Rede Neural Artificial? FIAP

- É um modelo computacional inspirado no funcionamento do cérebro humano;
- É uma técnica de Inteligência Artificial utlizada para tarefas de classificação, reconhecimento de padrões, previsão de valores, entre outras;
- É um conjunto de neurônios artificiais (nós), organizados em camadas, que processam informações por meio de operações matemáticas (funções de ativação);



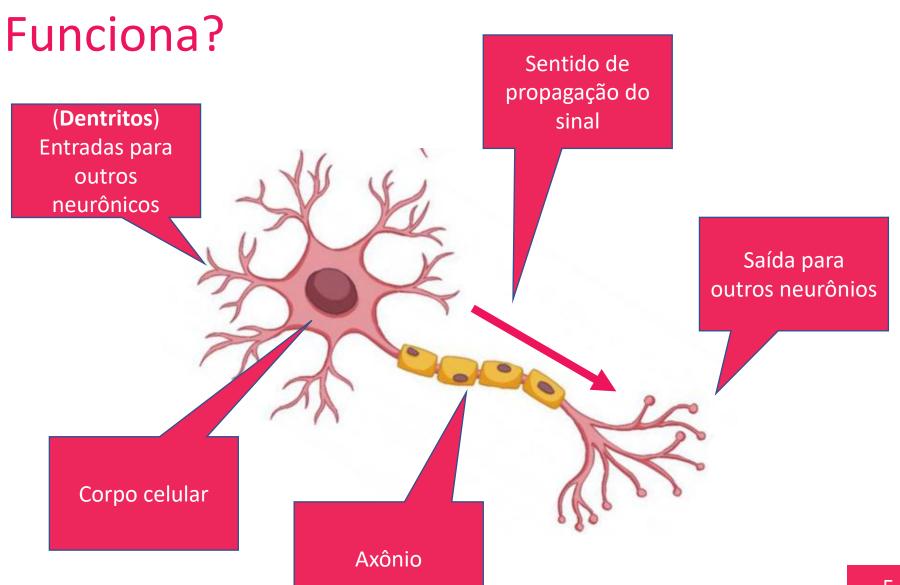
Quando usar uma rede Neural?





Como uma Rede Neural Artificial

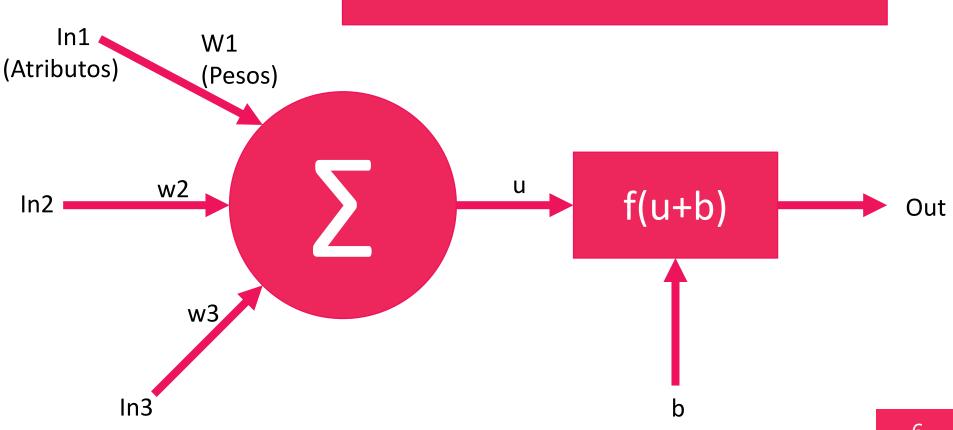




Como uma Rede Neural Artificial Funciona?







Função de Ativação do Neurônio



Degrau

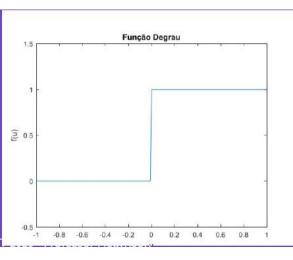
$$f(u) = \begin{cases} 0, & u < 1 \\ 1, & u \ge 1 \end{cases}$$

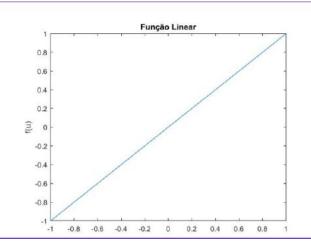
Linear

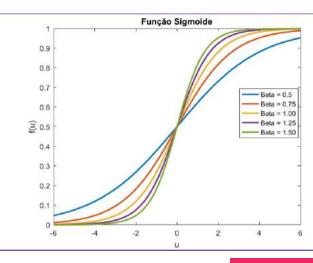
$$f(u) = u$$

Sigmóide

$$f(u) = \frac{1}{(1 + e^{-\beta u})}$$









□ Dado uma rede neural de uma camada cujas entradas são 1, 2 e 3, e os pesos são 0.1, 0.2 e 0.3, calcule a saída deste perceptron considerando uma função de ativação degrau e bias = 0.

Entradas:

ln1 = 1

ln2 = 2

ln3 = 3

Pesos:

w1 = 0.1

w2 = 0.2

 $\overline{w}3 = 0.3$

bias:

b = 0

$$Out = f(u+b) \longrightarrow Out = f(\sum (In_i \times w_i) + b)$$

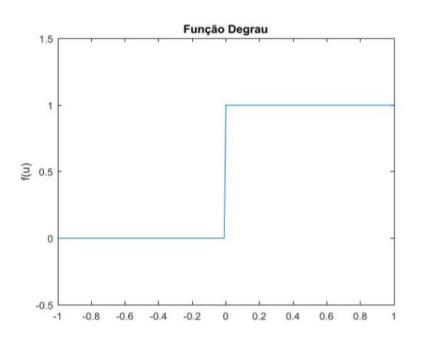


$$u = 1 * 0.1 + 2 * 0.2 + 3 * 0.3 : u = 1.4$$

$$u + b = 1.4 + 0 : u + b = 1.4$$

Degrau

$$f(u) = \begin{cases} 0, & u < 1 \\ 1, & u \ge 1 \end{cases}$$
 3 0.5



$$f(1.4) = 1$$



Dado uma rede neural de uma camada cujas entradas são -1.0, 5.0 e 0.2, e os pesos são 0.11, -0.2 e 4.0, calcule a saída deste perceptron considerando uma função de ativação sigmóide e β = 1.25.

Entradas:

$$ln1 = -1.0$$

$$ln2 = 5.0$$

$$ln3 = 0.2$$

Pesos:

$$w1 = 0.11$$

$$w2 = -0.2$$

$$w3 = 4.0$$

$$Out = f(u+b) \longrightarrow Out = f(\sum (In_i \times w_i) + b)$$



$$u = -1 * 0.11 + 5 * -0.2 + 0.2 * 4 : u = -0.31$$

Sigmóide

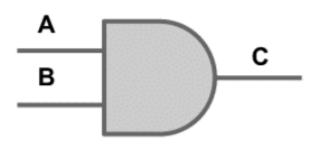
$$f(u) = \frac{1}{(1 + e^{-\beta u})}$$

$$Out = f(u+b) = \frac{1}{1 + e^{-1,25*(-0.31)}} \cong 0,40432$$

Ajuste de pesos – Treino da Rede Neural!



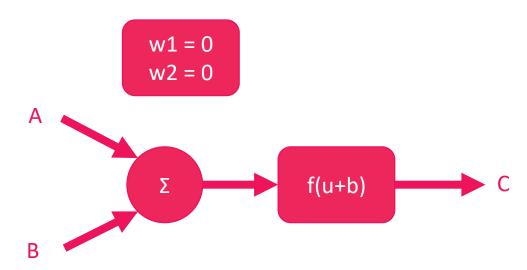
Vamos implementar uma porta lógica tipo AND usando Rede Neural!



Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

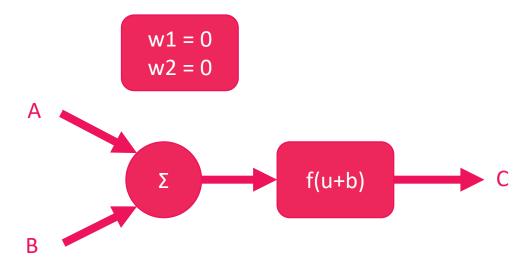


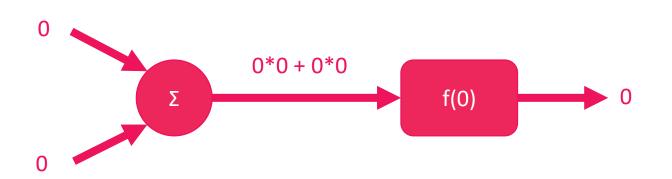
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1





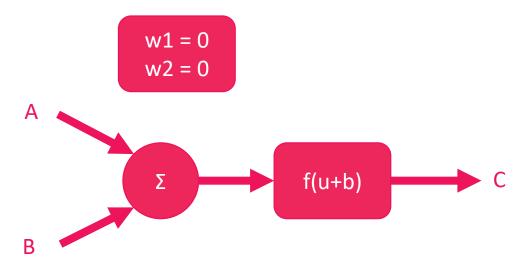
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

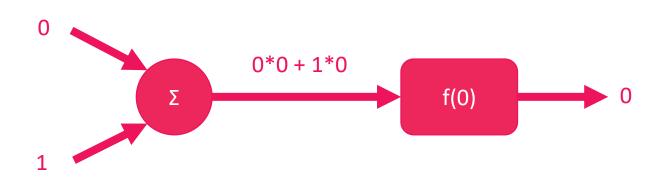






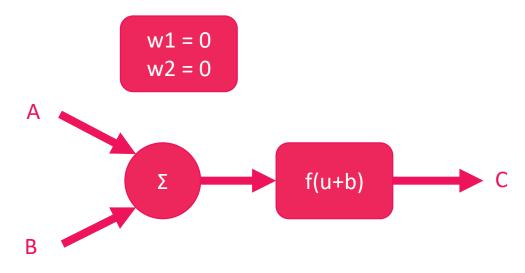
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	U	U
1	1	1

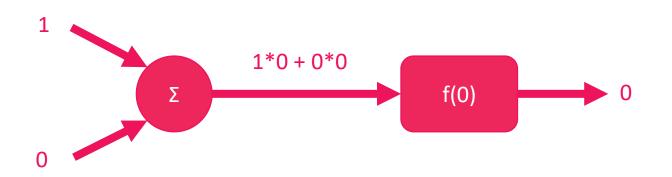






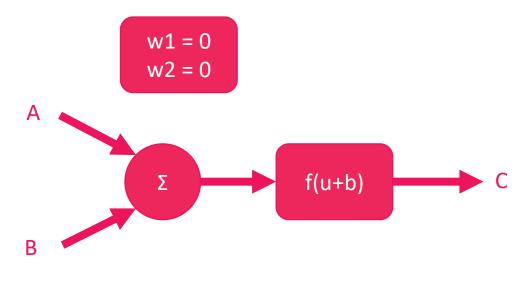
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

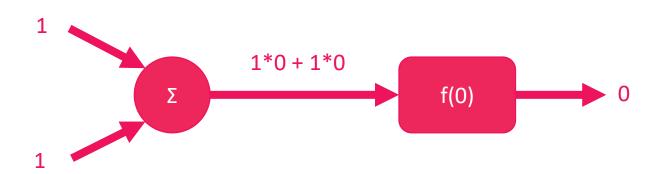






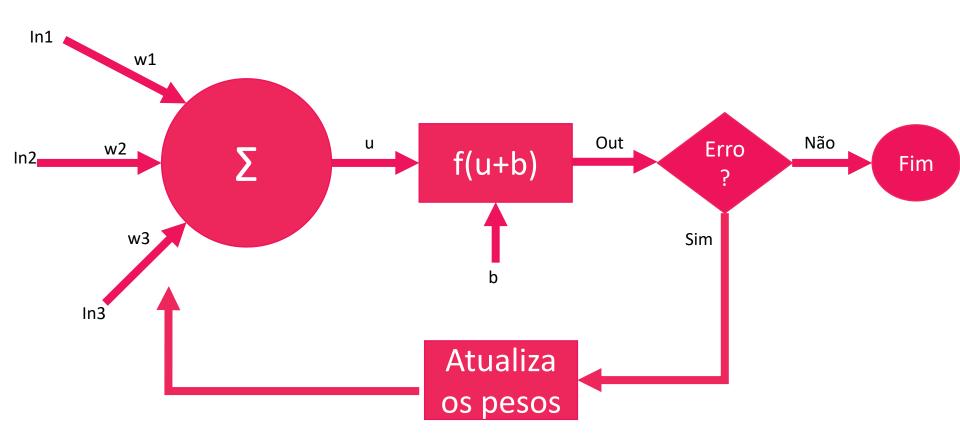
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1





Ajuste de pesos – Treino da Rede Neural!

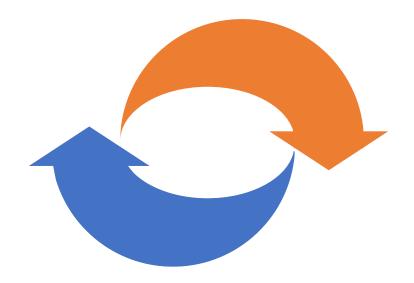




Ajuste de pesos – Calculado o Erro e atualizando os pesos



Erro = RespostaCorreta - RespostaCalculada



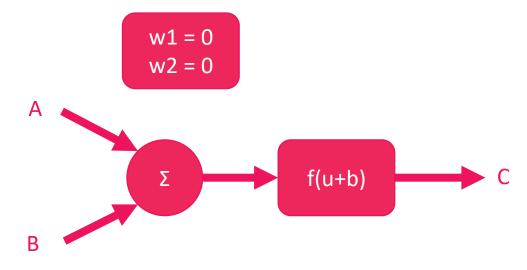
Precisamos atualizar os pesos até os erros serem pequenos ou nulos;

pesos(n + 1) = peso(n) + (taxaAprendizagem * entrada * erro)



Rede Neural!

Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1



Fixando a taxa de aprendizagem em 0.1

□ Erro = respostaCorreta – respostaCalculada = 1 – 0 = 1

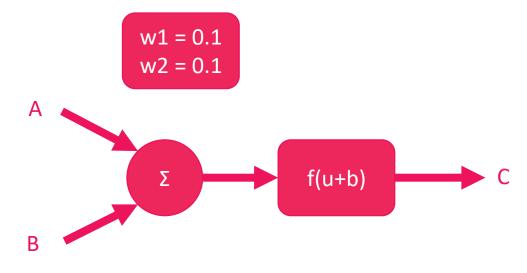
$$pesos(n + 1) = peso(n) + (taxaAprendizagem * entrada * erro)$$

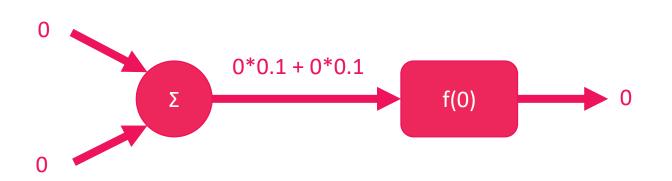
$$A: 0 + (0.1 * 1 * 1) = 0.1$$

$$B: 0 + (0.1 * 1 * 1) = 0.1$$



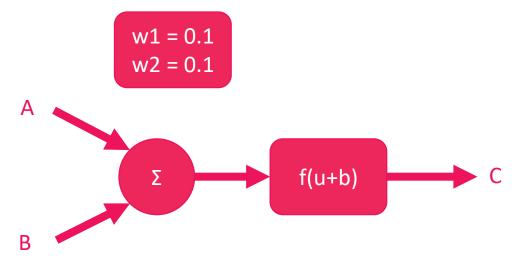
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

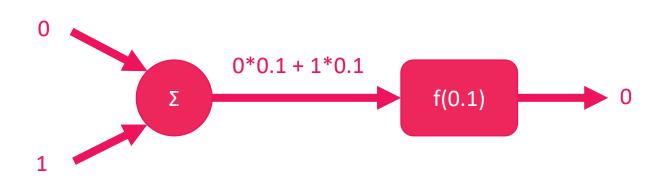






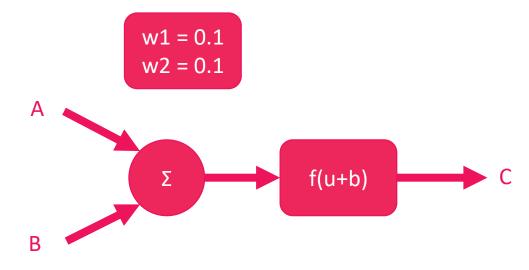
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	U	U
1	1	1

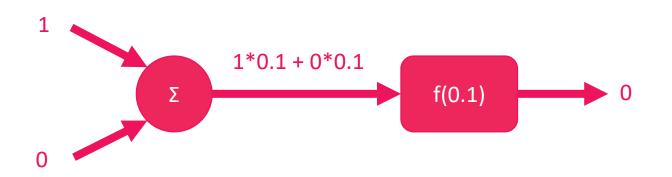






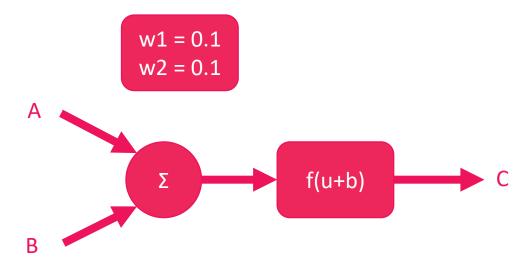
Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

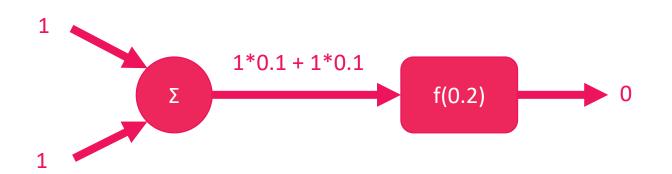






Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	Λ	n
1	1	1

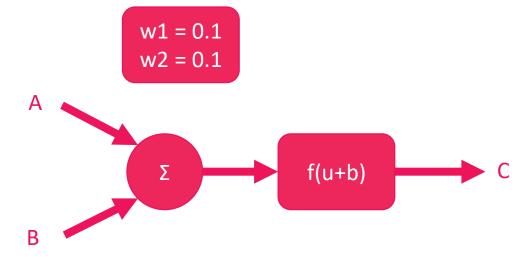






Rede Neural!

Α	В	С
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1



Fixando a taxa de aprendizagem em 0.1

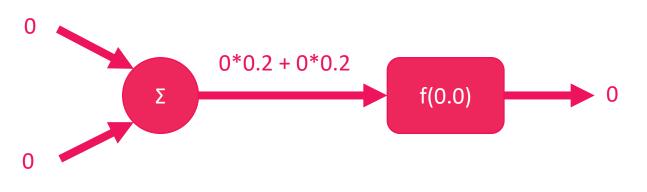
Erro = respostaCorreta – respostaCalculada = 1 - 0 = 1 pesos(n + 1) = peso(n) + (taxaAprendizagem * entrada * erro)

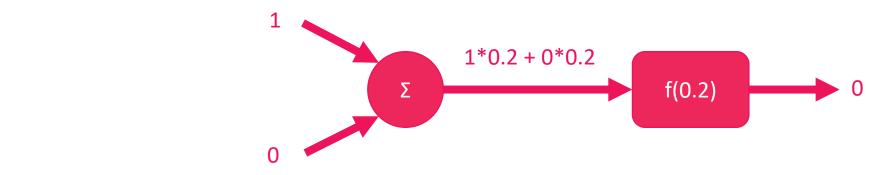
$$A: 0.1 + (0.1 * 1 * 1) = 0.2$$

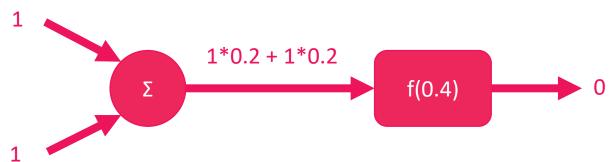
$$B: 0.1 + (0.1 * 1 * 1) = 0.2$$

Ajuste de pesos – Treino da Rede Neural!











Encontre os pesos ideias para a Rede Neural Artificial apresentada, mantendo a taxa de aprendizagem de 0.1 e partindo da ultima iteração apresentada.

Laboratório



O conjunto de dados Iris é um dataset clássico de aprendizado de máquina que contém informações sobre três espécies diferentes de flores Iris.

Cada flor é caracterizada por quatro atributos: comprimento da sépala, largura da sépala, comprimento da pétala e largura da pétala.

O objetivo deste laboratório é criar um modelo de **Rede Neural Perceptron** para classificar os dados de acordo com essas três espécies.





Copyright © 2023 Prof. Airton Y. C. Toyofuku/Yan Coelho

Todos direitos reservados. Reprodução ou divulgação total ou parcial deste documento é expressamente proibido sem o consentimento formal, por escrito, do Professor (autor).

This presentation has been designed using images from Flaticon.com