# Redes Neurais

Prof<sup>a</sup> Deborah Magalhães Sistemas de Informação



# Olá!



## Curso: Bacharelado em Sistema de Informação

Disciplina: Sistemas Inteligentes

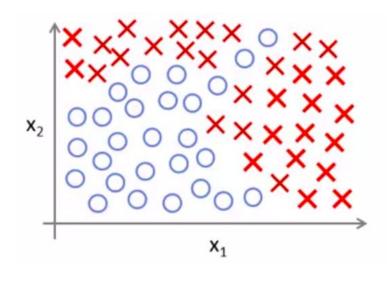
Visão Geral: Redes Neurais

Você pode me encontrar em **deborah.vm@gmail.com** (Dúvidas e sugestões serão bem-vindas = D)

# Por que precisamos de outro algoritmo de aprendizado se já

temos regressão linear e logística?

## Regressão Logística



$$g(\theta_0 + \theta_1 x_1 + \theta_2 x_2 + \theta_3 x_1 x_2 + \theta_4 x_1^2 x_2 + \theta_5 x_1^3 x_2 + \theta_6 x_1 x_2^2 + \dots)$$

#### Características:

 $X_1$  = metragem

X<sub>2</sub> = número de quartos

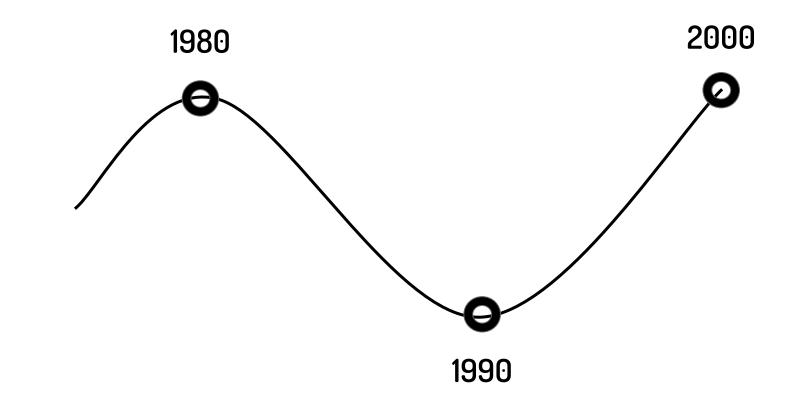
X₃ = número de andares

X<sub>4</sub> = ano de construção

•

X<sub>100</sub> = área externa

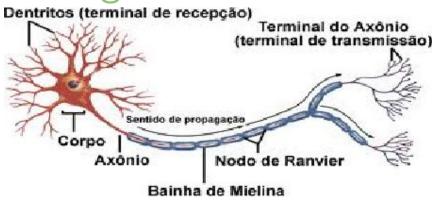
#### Redes Neurais



#### Redes Neurais

- Funcionamento inspirado no neurônio biológico.
- Tarefas de Aprendizado de Máquina
  - Classificação
  - Regressão

### Neurônio biológico X Neurónio Artificial



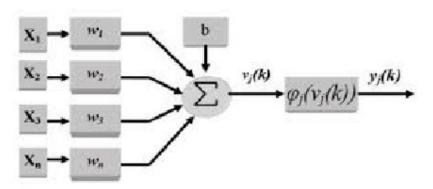
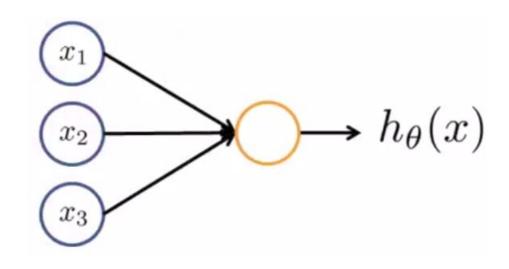
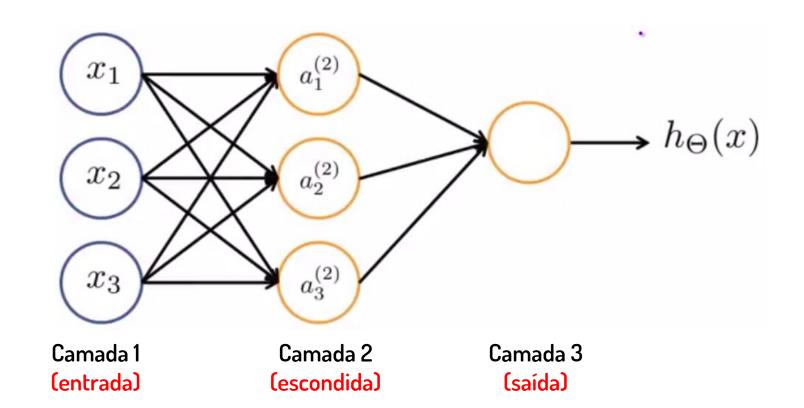


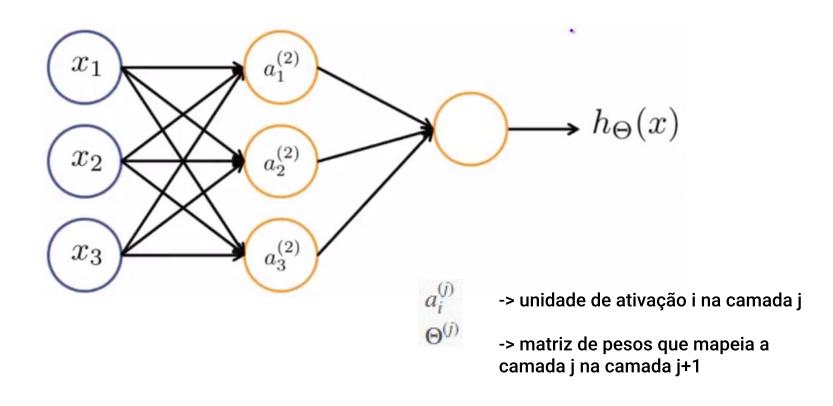
Figura 2: Representação do neurônio artificial.

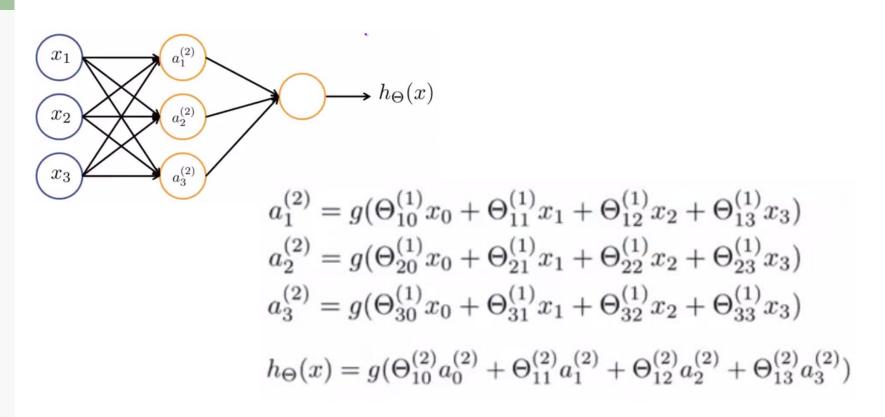
## Modelo de Neurônio: unidade logística



$$x = \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} \quad \theta = \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \theta_3 \end{bmatrix}$$



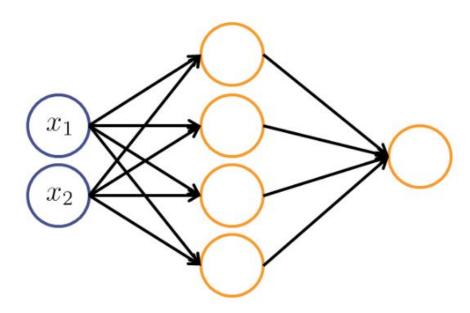




Conclusão: a rede neural faz a mesma coisa que a regressão logística, exceto que ao invés de se basear na características x1, x2, x3..., a rede se baseia nas unidades de ativação que correspondem a combinação linear das características de entrada

#### Questão:

Qual a dimensão de ⊖<sup>(1)</sup> considerando a rede abaixo? (Dica: não esquecer da unidade de bias).

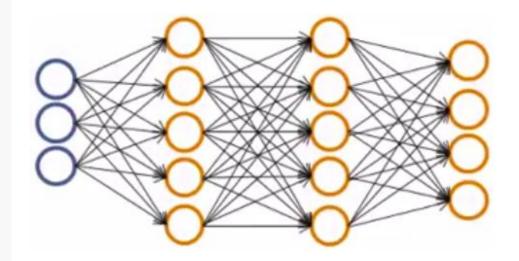


#### Questão:

Considere uma rede com 4 camadas, sendo 3 entradas, uma camada escondida com 3 unidades de ativação, outra camada escondida com 2 unidades de ativação e uma camada de saída. Qual das opções abaixo representa a<sub>1</sub><sup>4</sup>?

- $\Box \quad \ominus^{(1)} a^{(2)}$
- □ Θ<sup>(3)</sup>a<sup>(4)</sup>
- $\Box$   $\ominus^{(3)}a^{(3)}$
- □ ⊝<sup>(1)</sup>χ

#### Rede Neural Multiclasse



L = número total de camadas da rede S□ = número de unidades de ativação por camada









## Função Custo

Regressão Logística

$$J( heta) = -rac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y^{(i)} \; \log(h_ heta(x^{(i)})) + (1-y^{(i)}) \; \log(1-h_ heta(x^{(i)}))] + rac{\lambda}{2m} \sum_{j=1}^n heta_j^2$$

$$J(\Theta) = -\frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \sum_{k=1}^{K} \left[ y_k^{(i)} \log((h_{\Theta}(x^{(i)}))_k) + (1 - y_k^{(i)}) \log(1 - (h_{\Theta}(x^{(i)}))_k) \right] + \frac{\lambda}{2m} \sum_{l=1}^{L-1} \sum_{i=1}^{s_l} \sum_{j=1}^{s_{l+1}} (\Theta_{j,i}^{(l)})^2$$

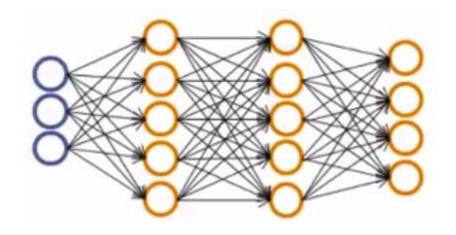
Objetivo:  $\min_{\Theta} J(\Theta)$ 

$$- J(\Theta) - \frac{\partial}{\partial \Theta_{ij}^{(l)}} J(\Theta)$$

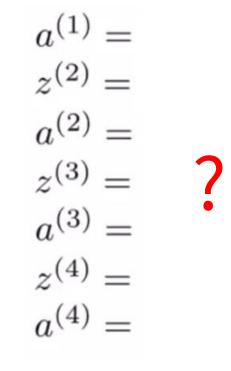
Passo 1: inicializar as unidades de ativação de entrada

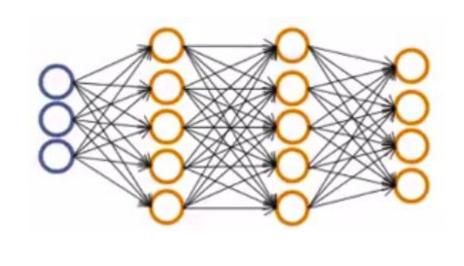
Para todo exemplo de treinamento  $(x \square, y \square)$ , onde t = 1 até m

1. 
$$a^{(1)} := x^{(t)}$$

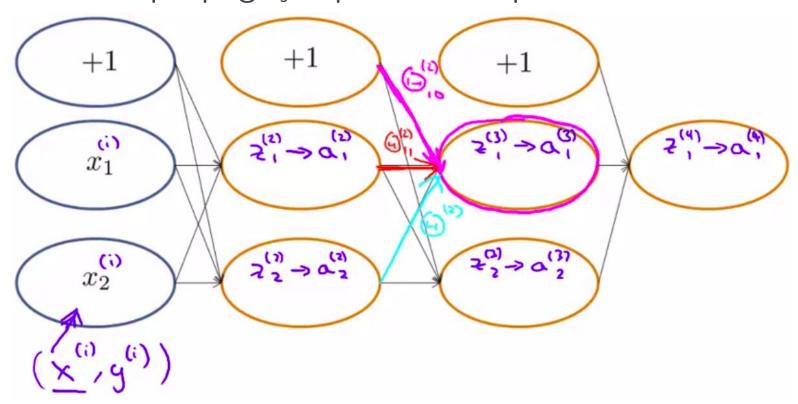


Passo 2: propagação para frente p/achar a<sup>(2)</sup>.... a <sup>(1)</sup>





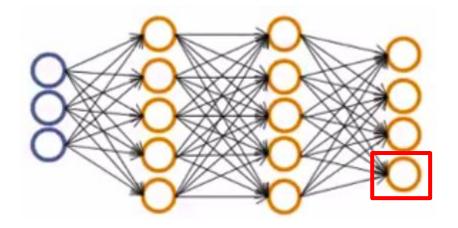
Passo 2: propagação para frente p/ achar a<sup>(2)</sup>.... a <sup>(1)</sup>



Passo 3: calcular erro associado a última camada de ativação

 $\delta^{(j)}\square$  = erro associado ao nó/neurônio j da camada L

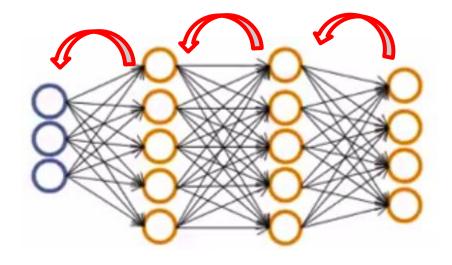
$$\delta^{(4)}\square = a^4\square - y\square$$



Passo 4: calcular os erros associados às outras camadas

Calcular  $\delta^{(L-1)}, \delta^{(L-2)}, \dots, \delta^{(2)}$ 

$$\begin{array}{l} \delta^{(4)} \square = a^4 \square - y \square -> a^4 - y \\ \delta^{(3)} \square = ? \\ \delta^{(2)} \square = ? \end{array}$$



Regressão Logística

```
function [jVal, gradient] = costFunction(theta)
...

optTheta = fminunc(@costFunction, initialTheta, options)
```

- Rede Neural
  - $\Theta(1),\Theta(2),\Theta(3),\ldots$
  - D(1),D(2),D(3),...

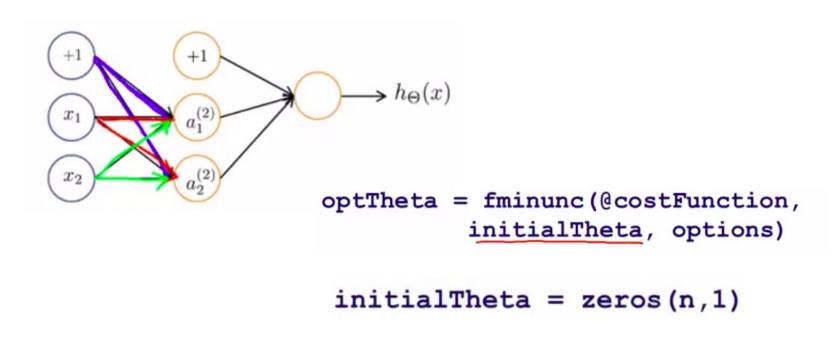
Redimensionando os parâmetros

No Octave:

```
thetaVec = [ Theta1(:); Theta2(:); Theta3(:)];
DVec = [D1(:); D2(:); D3(:)];

Theta1 = reshape(thetaVec(1:110),10,11);
Theta2 = reshape(thetaVec(111:220),10,11);
Theta3 = reshape(thetaVec(221:231),1,11);
```

Inicialização randômica

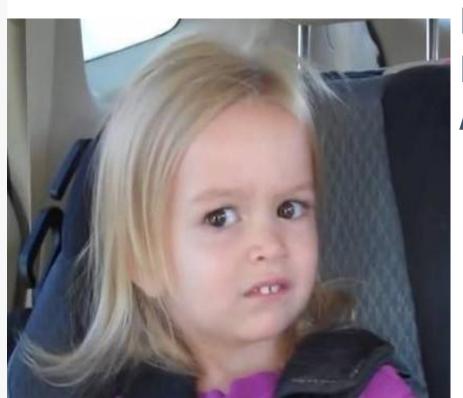


Inicialização randômica

No Octave:

#### Resumindo

- Na hora de treinar sua rede os seguintes passos devem ser utilizados:
  - i. Definir uma arquitetura
  - ii. Inicializar os pesos randomicamente
  - iii. Implementar o algoritmo de propagação para frente a fim de encontrar  $h_{\Theta}(x^{(i)})$
  - iv. Implementar o código para calcular a função custo  $J(\Theta)$ 
    - v. Implementar o algoritmo de retropropagação para calcular as função gradiente  $rac{\partial}{\partial \Theta_{st}^{(l)}} J(\Theta)$
  - vi. Utilizar o gradiente descendente para minimizar a função custo



#### Dúvidas?Sugestões? Inquietações? Aconselhamentos?

Desabafe em: deborah.vm@gmail.com