# Inteligência Artificial II

Redes Neurais Artificiais Prof. Tales Bitelo Viegas

## Conceito de Rede Neural Artificial (RNA)

"Uma Rede Neural é um processador paralelamente distribuído, constituído de unidades de processamento simples, que têm a propensão natural para armazenar conhecimento experimental e torná-lo disponível para uso." (Haykin, 2001)

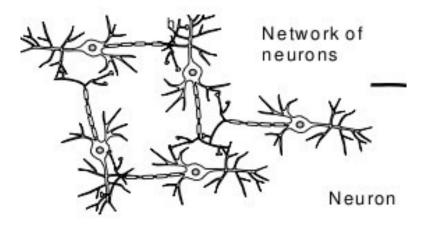
#### Conceito de Rede Neural Artificial (RNA)

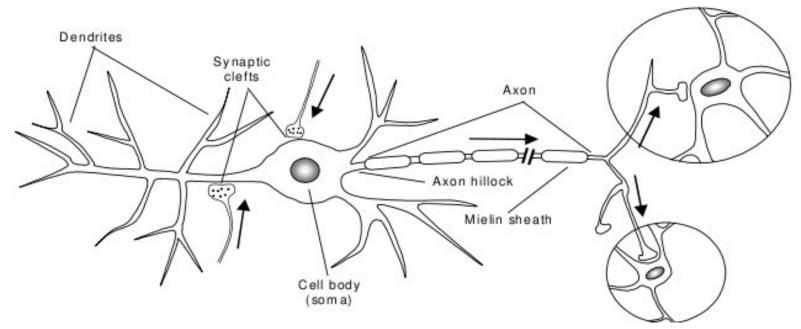
- Uma Rede Neural se assemelha ao cérebro em dois aspectos (Haskin, 2001):
  - O conhecimento é adquirido pela rede a partir do ambiente, através de um processo de aprendizagem
  - Forças de conexão entre os neurônios, conhecidas como pesos sinápticos, são usados para armazenar o conhecimento adquirido.

#### Conceito de Rede Neural Artificial (RNA)

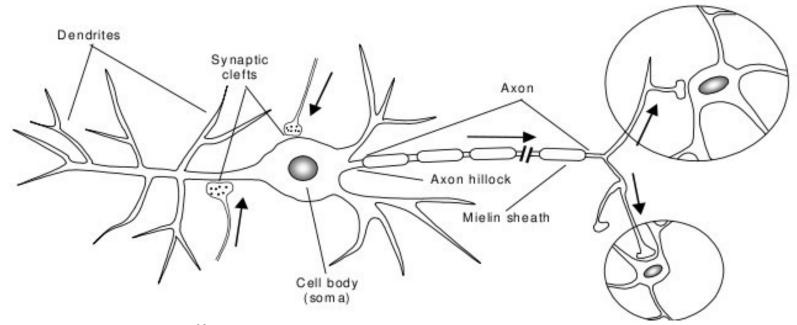
- Aplicações:
  - Reconhecimento de Padrões (visão, voz, imagens, texto, ...)
  - Classificação
  - Clusterização (agrupamento)
  - Memorização
  - 0

- RNAs artificiais são modelos matemáticos inspirados no cérebro humano
- O cérebro humano é um "processador" com 86 bilhões de neurônios. Os neurônios estão conectados uns aos outros através de sinapses, formando uma grande rede NEURAL.

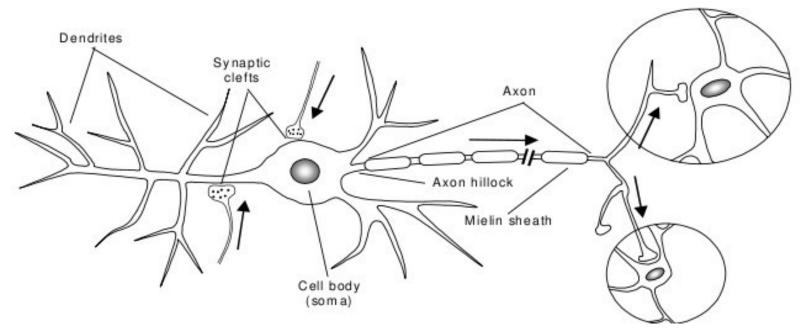




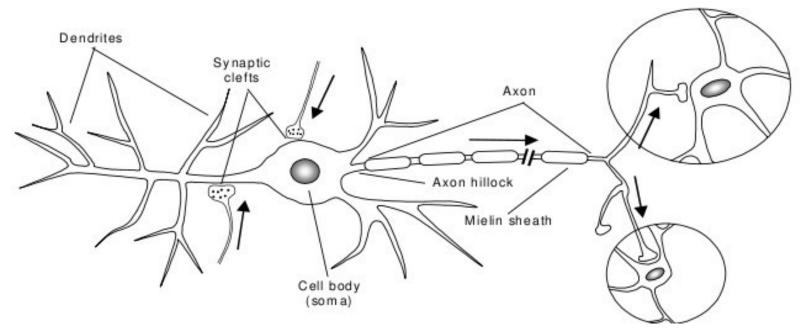
- Dentritos: recebem estímulos de outros neurônios
- Corpo celular: coleta e combina informações vindas de outros neurônios
- Axônio: fibra tubular (pode alcançar até alguns metros)
  responsável por transmitir os estímulos para as outras
  álulas



- Sinapses são os pontos onde as extremidades dos neurônios vizinhos se encontram
- As sinapses transmitem estímulos através de diferentes concentrações de Na+ (sódio) e K+ (potássio)

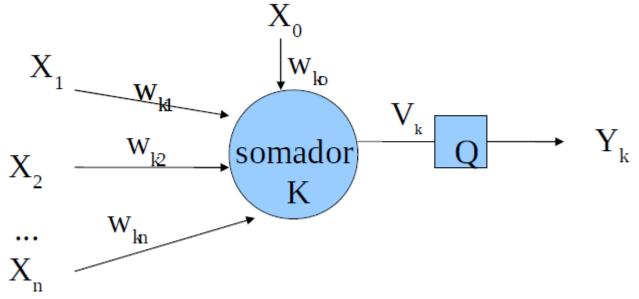


 Os neurônios se comunicam através de impulsos. O neurônio recebe e processa o impulso, produzindo uma substância neurotransmissora que flui do corpo celular para e axônio.



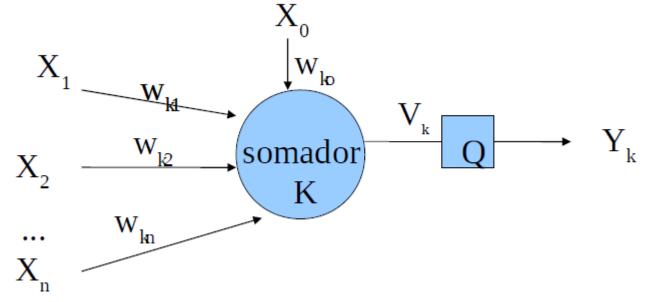
O neurônio que transmite o pulso pode controlar a frequência de pulsos aumentando ou diminuindo a polaridade na membrana pós-sináptica.

#### **Neurônio Artificial**



- Modelo desenvolvido por McCulloch & Pitts na década de 1940.
- Elementos do neurônio:
  - Entradas X<sub>1</sub>, X<sub>2</sub>, ..., X<sub>n</sub>. X<sub>0</sub> é sempre 1
  - Pesos sinápticos: Wkn, onde k é o neurônio e n a entrada
  - Wko: peso do bias
  - Vk: campo local induzido
  - Q: função de transferência ou ativação
  - Yk: saída do neurônio k

#### **Neurônio Artificial**



- ►  $V_k = \Sigma (W_{ki} * x_i)$  para i=0 até n
- $ightharpoonup Y_k = Q(V_k)$

#### Neurônio Artificial

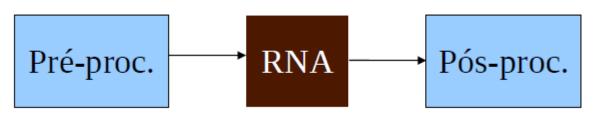
- Função de Transferência
  - Limiar

$$Q(V_k) = 1 \text{ se } V_k >= 0$$
  
0 se  $V_k < 0$ 

# **Rede Perceptron**

- Perceptron é uma rede muito simples
- Quando constituída de apenas um neurônio é chamada de perceptron elementar
- Possui apenas uma camada de neurônios
- Pode ter várias entradas e várias saídas
- Trabalha com valores discretos tanto para as entradas como para as saídas

- Fase de Aprendizagem
  - Pré-processamento dos dados
  - Treinamento da rede
- Fase de Generalização
  - Pré-processamento dos dados
  - Teste da rede
  - Pós-processamento



#### Aprendizagem

- A rede aprende a padrões a partir de amostras (exemplos)
- Abordagens mais conhecidas:
  - Supervisionada
  - Não Supervisionada
  - Por Reforço

# Aprendizagem Supervisionada

- Recebe amostras rotuladas
- Pares (dado, classe) para que a rede aprenda a organizar os dados em classes pré-definidas.
- Aprende corrigindo o erro.

## Aprendizagem Não-Supervisionada

- As amostras não são rotuladas.
- A rede identifica similaridade entre os dados e os agrupa.
- Usa abordagens competitivas, nas quais os neurônios disputam os dados até não ocorrer mais mudanças nos grupos.
- Não há classes pré-definidas

# Aprendizagem por Reforço

- Processo de punição e recompensa.
- A rede gera apenas saídas do tipo certo e errado e tenta se corrigir.
- Não há erro.

- Em geral os dados (amostras) são particionados em dois subconjuntos distintos: conjunto de **treino** e conjunto de **teste**.
  - O conjunto de **treino** é usado no treinamento da rede – fase aprendizagem. (80% das amostras)
  - O conjunto de **teste** é usado para validar a rede fase de generalização. (20% das amostras)

Pode haver ainda um conjunto de configuração, na etapa de treinamento, que tem como objetivo encontrar a melhor configuração da rede (número de neurônios, número de camadas, ...)

#### Pré-Processamento

- A rede trabalha apenas com valores de entrada numéricos, os quais devem pertencer ao intervalo [0;1]
- O valor médio de cada valor de entrada deve ser pequeno, se comparado ao desvio padrão
- Algumas formas de transformar os dados
  - Conversão de campos booleanos em 0 e 1, representando os valores falso e verdadeiro, respectivamente

- Algumas formas de transformar os dados
  - 0
  - Escalonamento dos campos numéricos para a faixa de 0 a 1. Devem ser reduzidos ou ampliados sem que se perca a proporção relativa entre seus itens de dados. Pode ser definido por:

$$c_i' = \frac{c_i - c_{\min}}{c_{\max} - c_{\min}}$$

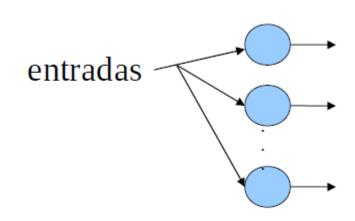
° c<sub>i</sub> é o valor original do dado, c<sub>i</sub>' é o valor transformado, c<sub>min</sub> é o menor elemento do conjunto e c<sub>max</sub> é o maior elemento do conjunto do padrão de entrada c.

- Algumas formas de transformar os dados
  - 0
  - Dividir os padrões pelo maior valor do conjunto

Exemplo: dados históricos

CPF	Nome	Renda	Dívida	Cliente
1111	Joao	2.000	1.000	Bom
222	Maria	3.000	2.000	Mau
333	Pedro	1.000	500	Mau
44	Carlos	3.000	1.500	Bom

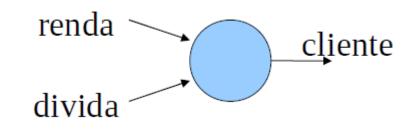
- Quais são as entradas?
- Quais são as saídas?



Exemplo: dados históricos

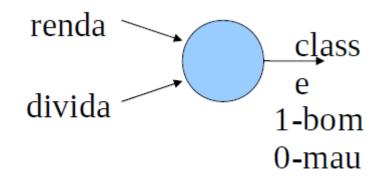
CPF	Nome	Renda	Dívida	Cliente
1111	Joao	2.000	1.000	Bom
222	Maria	3.000	2.000	Mau
333	Pedro	1.000	500	Mau
44	Carlos	3.000	1.500	Bom

- Quais são as entradas?
- Quais são as saídas?
- Se existissem 4 classes de clientes, quantos neurônios seriam necessários?



Pré-Processamento (exemplo simples: divisão pelo maior valor)

Renda	Dívida	Cliente
2.000	1.000	Bom
3.000	2.000	Mau
1.000	500	Mau
3.000	1.500	Bom

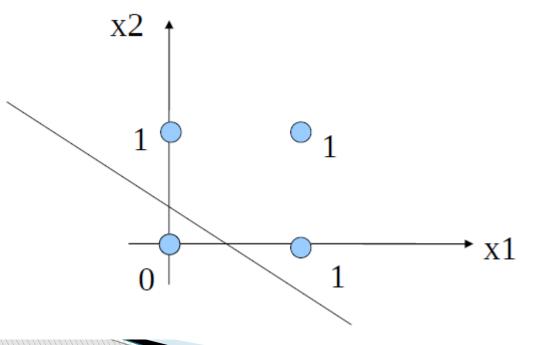


- Os ciclos de treinamento de uma rede são medidos em épocas
- Uma época corresponde a passagem de todos os padrões do conjunto de treino uma vez pela rede
- Para treinar uma rede são necessárias várias épocas

Rede Perceptron: sendo X={(amostra1, d1), (amostra2, d2),...} o conjunto de treino

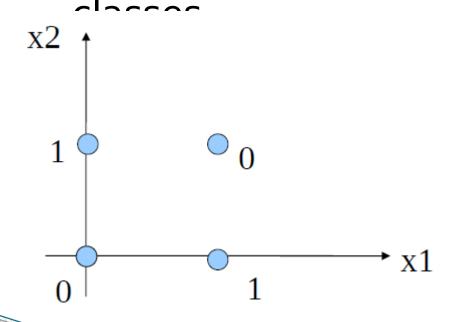
```
Inicializa os pesos w da rede com zero Repetir até encontrar erro zero para todas as amostras { epocas = epocas + 1 Para cada par de X { Para cada atributo x_i da amostra, onde i=1 a n { Para cada neurônio K da rede { v_k = w_{ki} * x_i  y_k = Q(v_k) erro_k = d_k - y_k \Delta w_k = \eta * erro_k * x_i w_{ki} = w_{ki} + \Delta w_k \eta = taxa de aprendizagem. É um parâmetro do algoritmo. Deve ser positiva } }
```

Limitações: A rede só consegue convergir quando os dados de entrada são linearmente separáveis. Exemplo: OR



<b>x</b> 1	x2	saida
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	1

Limitações: O XOR a rede não consegue resolver. Não há como traçar uma linha (equação da reta) que separe as duas



x1	x2	saida
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	0