



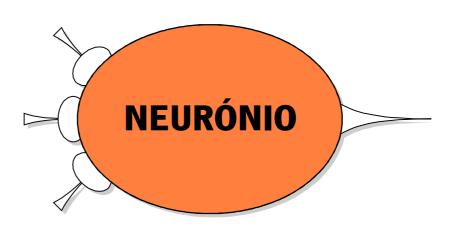
#### Definição

- Uma Rede Neuronal Artificial (RNA) é um sistema computacional de base conexionista para a resolução de problemas.
- Uma RNA é concebida com base num modelo simplificado do sistema nervoso central dos seres humanos.
- Uma RNA é definida por uma estrutura interligada de unidades computacionais, designadas neurónios, com capacidade de aprendizagem.



#### Neurónio

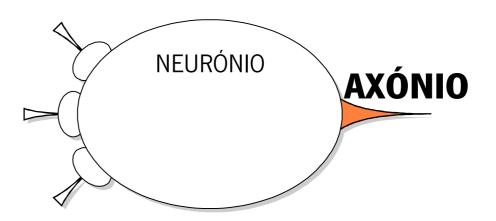
- Unidade computacional de composição da RNA.
- Identificado pela sua posição na rede.
- Caracterizado pelo valor do estado.





#### Axónio

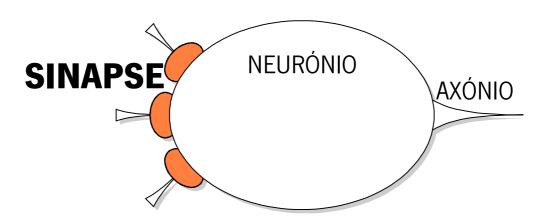
- Via de comunicação entre os neurónios.
- Pode ligar qualquer neurónio, incluindo o próprio.
- As ligações podem variar ao longo do tempo.
- A informação circula em um só sentido.





#### **Sinapse**

- Ponto de ligação entre axónios e neurónios.
- O valor da sinapse determina o peso (importância) do sinal a entrar no neurónio: excitativo, inibidor ou nulo.
- A variação no tempo determina a aprendizagem da RNA.





#### Ativação

- O valor de ativação é representado por um único valor.
- O valor de ativação varia com o tempo.
- A gama de valores varia com o modelo adotado (normalmente está dependente das entradas e de algum efeito de memória).





#### **Transferência**

- O valor de transferência de um neurónio determina o valor que é colocado na saída (transferido através do axónio).
- É calculado como uma função do valor de ativação (eventualmente com algum efeito de memória).





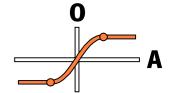
# Tarefas de um neurónio

Cálculo do valor de saída (output = O<sub>i</sub>), função do valor de ativação:

$$O_i = f_T (A_i)$$

O

A



- Cálculo do valor de ativação ( A<sub>i</sub> ).
- Varia no tempo com o seu próprio valor e o de outras entradas (w<sub>i</sub> ; *I* ):

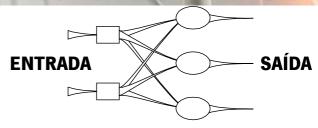
$$A_{j} = \mathcal{F}(A_{j-1}; I_{j}; \sum W_{i,j} \times O_{i})$$

Aprendizagem: regras de modificação dos pesos ( w<sub>i</sub> ).

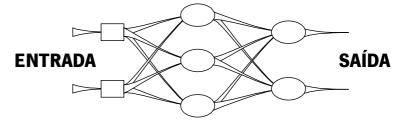


# Arquiteturas de RNAs

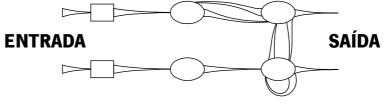
• Feed forward, de uma só camada:



• Feed forward, multi-camada:



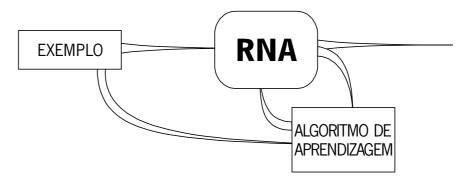
Recorrente





# Paradigmas de aprendizagem

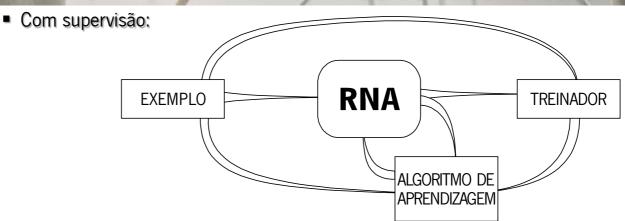
Sem supervisão:



(p.ex., quando dois neurónios adjacentes têm variações da ativação no mesmo sentido, então o peso da ligação deve ser progressivamente aumentado.)



# Paradigmas de aprendizagem



(p.ex., os ajustes nos pesos das ligações são efetuados por forma a minimizar o erro produzido pelos resultados da RNA.)

■ De reforço: o exemplo contém, apenas, uma indicação sobre a correção do resultado.



# Regras de treino (aprendizagem)

- O treino de uma RNA corresponde à aplicação de regras de aprendizagem, por forma a fazer variar os pesos das ligações (sinapses);
- Exemplos de regras de aprendizagem mais comuns são:
  - o Hebbian;
  - o Competitiva;
  - o Estocástica;
  - Baseada na memória;
  - o Gradiente decrescente.



#### Especificação

- Quantidade de neurónios:
  - o na camada de entrada;
  - o na camada de saída;
  - o nas camadas intermédias;
- Níveis (ou camadas) da RNA;
- Ligações entre neurónios;
- Topologia das ligações;
- Esquema de atribuição e atualização dos pesos;
- Funções:
  - o de transferência;
  - o de ativação;
  - o de aprendizagem;
- Métodos de Treino.



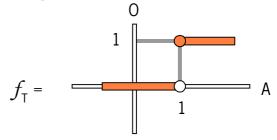
#### Resolução de problemas com RNA's

■ Problema: XOR

A	В	XOR
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	0

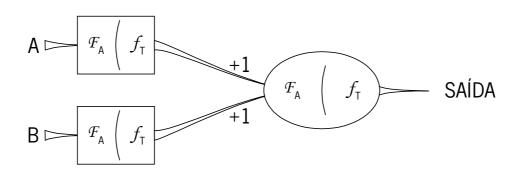
# **Redes Neuronais Artificiais**

- Função de ativação:
   F<sub>A</sub> = ∑ entradas x pesos
- Função de transferência:

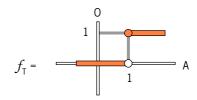




- RNA *feed forward*, completamente ligada, com camadas 2-1;
- Assumir o resultado de treino dado por:

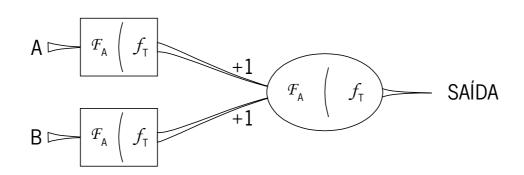


$$\mathcal{F}_{A}$$
 =  $\sum$  entradas x pesos



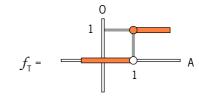


- RNA *feed forward*, completamente ligada, com camadas 2-1;
- Assumir o resultado de treino dado por:



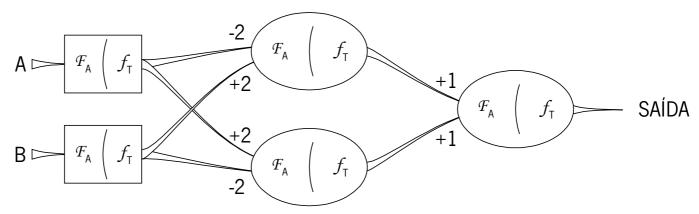
A	В	XOR
0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	$\left(\begin{array}{c}1\end{array}\right)$

$$\mathcal{F}_{A} = \sum \text{entradas x pesos}$$

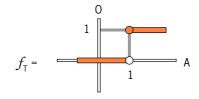




- RNA *feed forward*, completamente ligada, com **camadas 2-2-1**;
- Assumir o resultado de treino dado por:

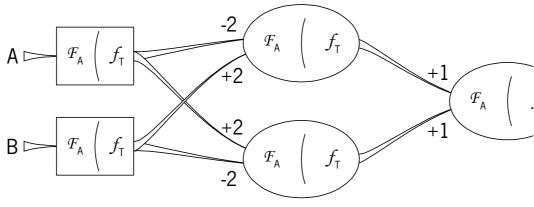


$$\mathcal{F}_{A} = \sum \text{entradas x pesos}$$



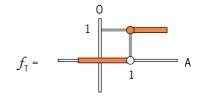


- RNA *feed forward*, completamente ligada, com **camadas 2-2-1**;
- Assumir o resultado de treino dado por:



A	В	XOR
. 0	0	0
0	1	1
1	0	1
1	1	(0)

$$\mathcal{F}_{A} = \sum \text{entradas x pesos}$$





Treino de RNA's

Considere-se uma Rede Neuronal Artificial...





Treino de RNA's

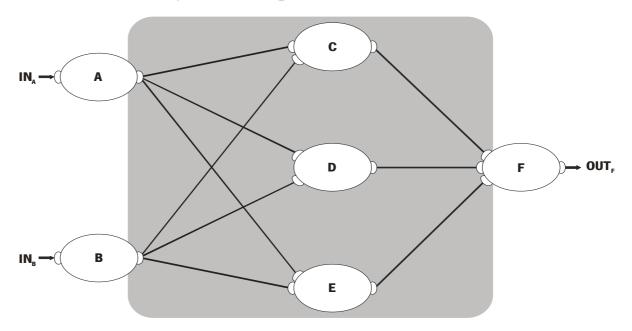
■ ... composta por 2 neurónios à entrada e 1 à saída...





#### Treino de RNA's

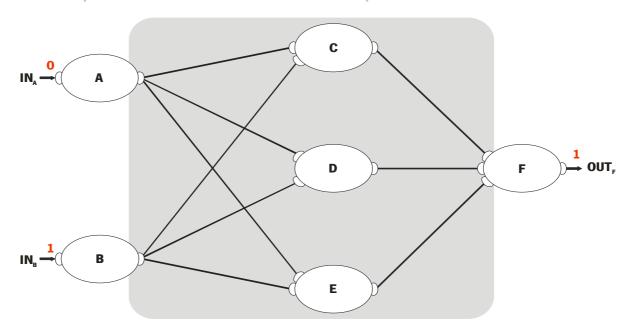
• ... feed forward, completamente ligada.





#### Treino de RNA's

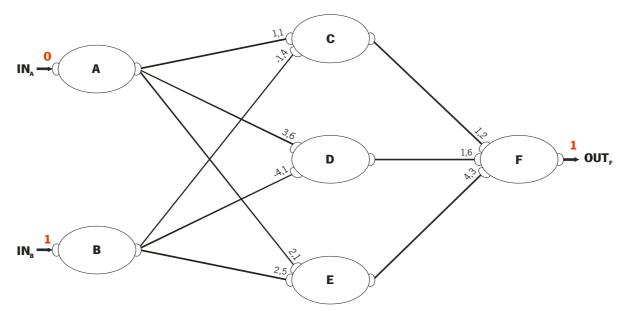
Os exemplos de treino contêm os resultados pretendidos.





#### Treino de RNA's

Atribuição aleatória dos pesos às sinapses.

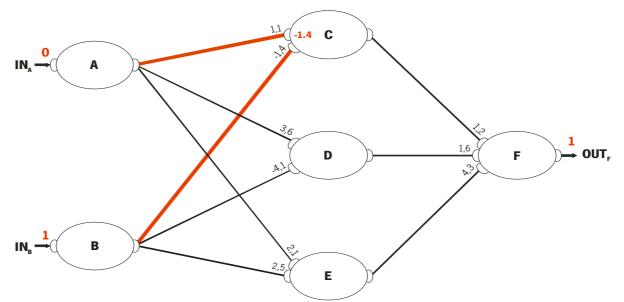


$$f_{A}(P,E) = \sum P \times E$$
$$f_{T}(A) = A$$



#### Treino de RNA's

■ Cálculo do valor de ativação...



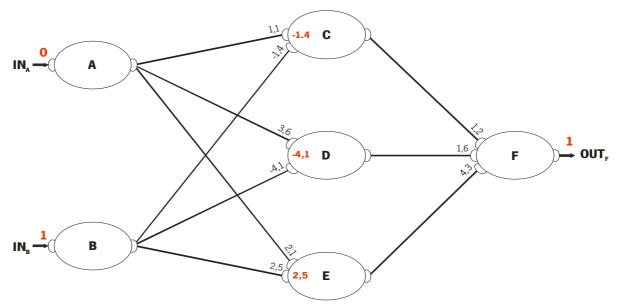
$$f_A(P,E) = \sum P \times E$$

$$f_T(A) = A$$



#### Treino de RNA's

... para todos os neurónios da camada intermédia.

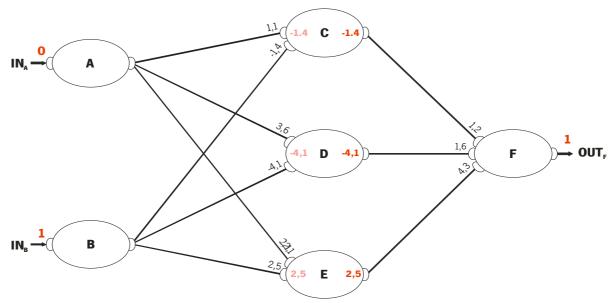


$$f_{A}(P,E) = \sum P \times E$$
$$f_{T}(A) = A$$



#### Treino de RNA's

Cálculo do valor de transferência.



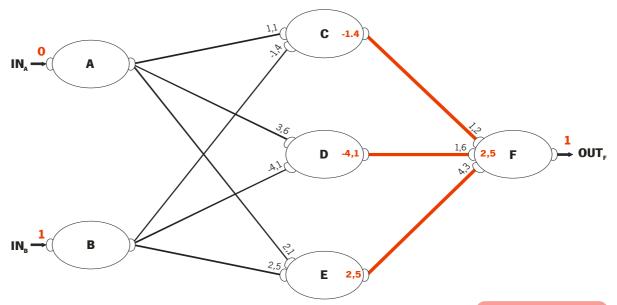
$$f_A(P,E) = \sum P \times E$$

$$f_T(A) = A$$



#### Treino de RNA's

■ Valor de ativação na camada de saída...



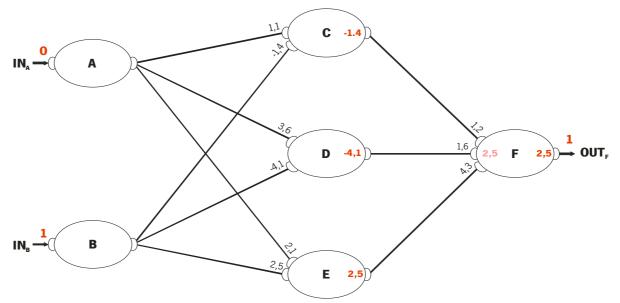
$$f_{A}(P,E) = \sum P \times E$$

$$f_{T}(A) = A$$



#### Treino de RNA's

... e respetivo valor de transferência.



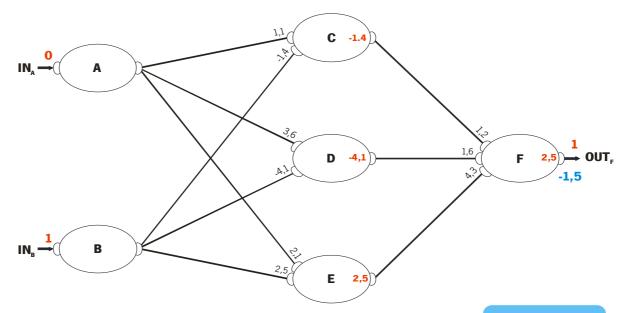
$$f_{A}(P,E) = \sum P \times E$$

$$f_{T}(A) = A$$



#### Treino de RNA's

■ Cálculo do erro na camada de saída...



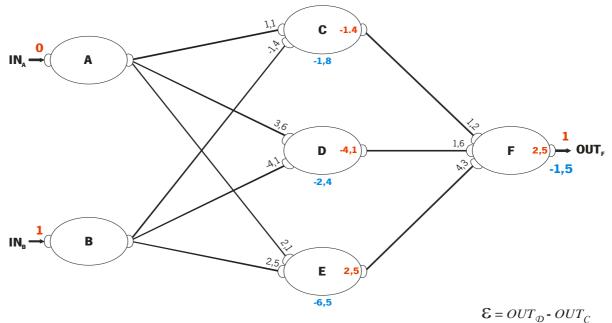
 $\varepsilon = OUT_{\mathcal{D}} - OUT_{\mathcal{C}}$ 

 $\varepsilon = \varepsilon \times P$ 



#### Treino de RNA's

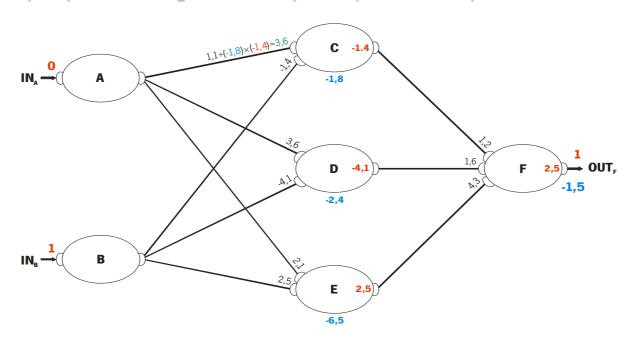
• ... e cálculo do valor estimado do erro na camada intermédia.





#### Treino de RNA's

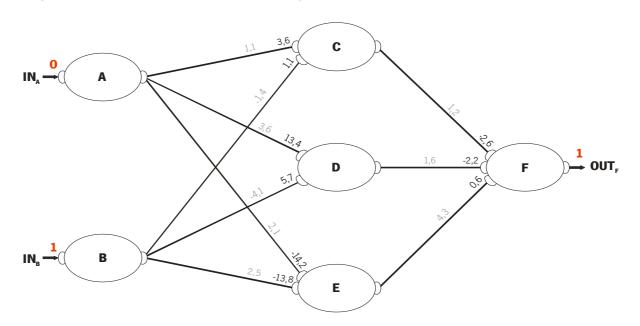
■ Aplicação de uma regra de atualização dos pesos das sinapses...





#### Treino de RNA's

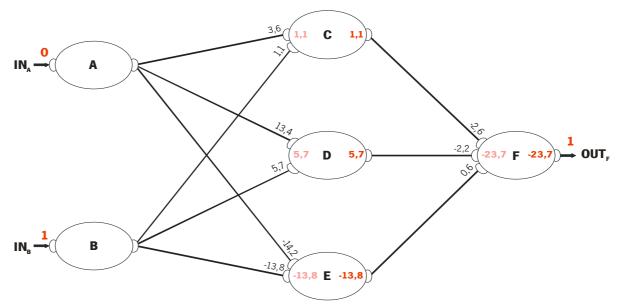
... para atualizar os valores das sinapses de todos os neurónios.





#### Treino de RNA's

■ Segunda iteração da propagação do caso de treino...

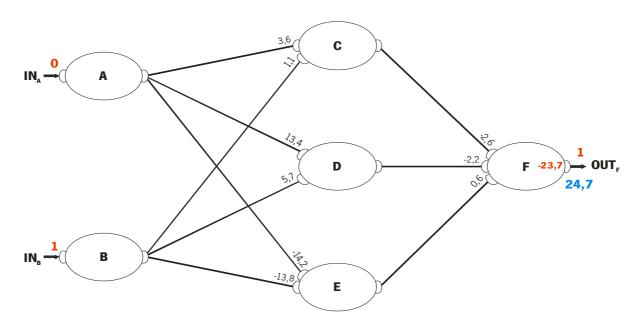


$$f_{A}(P,E) = \sum P \times E$$
$$f_{T}(A) = A$$



#### Treino de RNA's

■ ... e cálculo do erro produzido pela RNA na segunda iteração.





#### Referências bibliográficas

- Cortez, P., Neves, J., "Redes Neuronais Artificiais", Unidade de Ensino, Departamento de Informática, Universidade do Minho, 2000;
- Haykin, S., "Neural Networks A Comprehensive Foundation", Prentice-Hall, New Jersey, 2nd Edition, 1999.

# Intelligent Systems Lab

#### **Contactos**

- Universidade do Minho
- Escola de Engenharia
- Departamento de Informática
- http://islab.di.uminho.pt
- DI-3.22

