

## Problem 3: Perceptrons

IA 2025/26

November 6, 2025

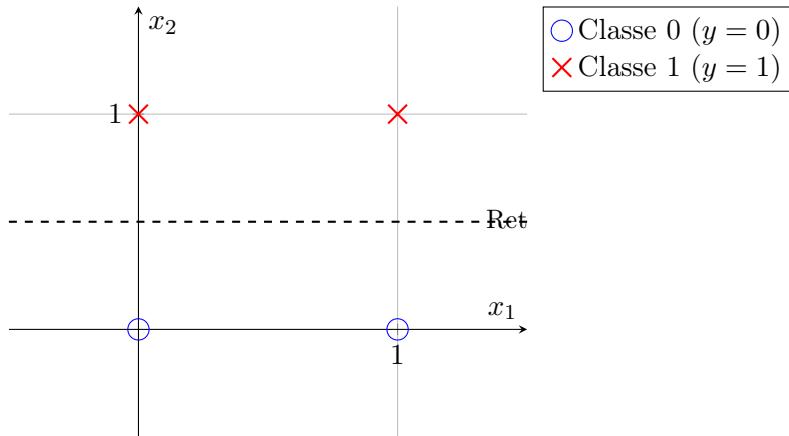
### Tarefa 1: Propor um conjunto de dados

A tarefa pede um conjunto de dados com 4 exemplos que seja **linearmente separável**. Propomos a função lógica  $y = x_2$ .

A tabela de verdade para esta função é:

$x_1$	$x_2$	$y$ (Saída)
0	0	0
0	1	1
1	0	0
1	1	1

Como a função é  $y = x_2$ , os pontos da "Classe 0" ( $y = 0$ ) são  $(0,0)$  e  $(1,0)$ . Os pontos da "Classe 1" ( $y = 1$ ) são  $(0,1)$  e  $(1,1)$ . Este problema é **linearmente separável**, como se vê no plano cartesiano abaixo, onde uma única reta (ex:  $x_2 = 0.5$ ) pode separar as duas classes.



### Tarefa 2: Calcular pesos para um único neurónio

A tarefa pede para calcular, sem treino, os pesos de um **único neurónio** que resolva o conjunto de dados da Tarefa 1 com erro zero.

Para manter a consistência com a Tarefa 4, usaremos a **Função Degrau (Step Function)** como função de ativação, em vez da sigmoide:

$$\text{Saída} = \begin{cases} 1 & \text{se } z \geq 0 \\ 0 & \text{se } z < 0 \end{cases} \quad (1)$$

A soma ponderada (input líquido) é  $z = w_0 + w_1x_1 + w_2x_2$ .

Para resolver  $y = x_2$ , precisamos de encontrar  $w_0, w_1, w_2$  que satisfaçam:

- $(0, 0) \rightarrow 0$ :  $z = w_0 + w_1(0) + w_2(0) = w_0 < 0$
- $(0, 1) \rightarrow 1$ :  $z = w_0 + w_1(0) + w_2(1) = w_0 + w_2 \geq 0$
- $(1, 0) \rightarrow 0$ :  $z = w_0 + w_1(1) + w_2(0) = w_0 + w_1 < 0$
- $(1, 1) \rightarrow 1$ :  $z = w_0 + w_1(1) + w_2(1) = w_0 + w_1 + w_2 \geq 0$

Uma solução simples de pesos inteiros é:

- $w_0 = -1$  (satisfaz  $w_0 < 0$ )
- $w_2 = 1$  (satisfaz  $w_0 + w_2 = -1 + 1 = 0 \geq 0$ )
- $w_1 = 0$  (satisfaz  $w_0 + w_1 = -1 + 0 = -1 < 0$ )

**Pesos do Neurónio Único:**  $w_0 = -1$ ,  $w_1 = 0$ ,  $w_2 = 1$ .

### Tarefa 3: Implementar e testar o neurónio

Testamos o neurónio único configurado na Tarefa 2 com os pesos  $w_0 = -1$ ,  $w_1 = 0$ ,  $w_2 = 1$ .

Entrada		Cálculo ( $z = -1 + 0 \cdot x_1 + 1 \cdot x_2$ )	Saída $y$ (se $z \geq 0$ )	Esperada
$x_1$	$x_2$	$z$		
0	0	$z = -1 + 0 + 0 = -1$	0	0
0	1	$z = -1 + 0 + 1 = 0$	1	1
1	0	$z = -1 + 0 + 0 = -1$	0	0
1	1	$z = -1 + 0 + 1 = 0$	1	1

O neurónio único funciona perfeitamente para o problema linearmente separável.

### Tarefa 4: Configurar a Rede Multicamada (MLP)

A tarefa pede para configurar a rede **multilayer perceptron**. Embora o problema  $y = x_2$  (das tarefas anteriores) seja linearmente separável, vamos resolvê-lo usando a estrutura MLP completa, decompondo a lógica.

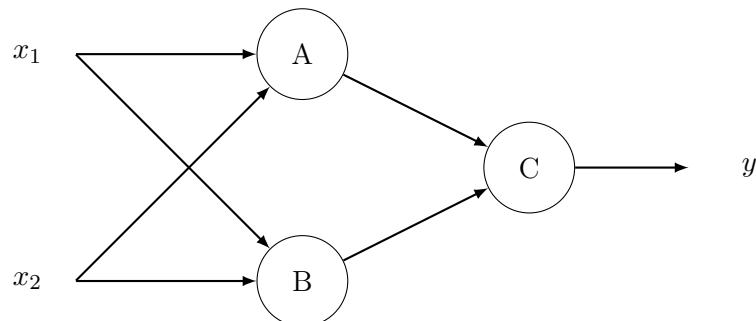
#### Lógica (Álgebra Booleana)

A função lógica a implementar (que é equivalente a  $y = x_2$ ) é:

$$y = (\neg x_1 \cdot x_2) + (x_1 \cdot x_2) \quad (2)$$

#### Diagrama da Rede Neuronal

Usamos a arquitetura do PDF, mas com os neurónios ocultos chamados A e B, e o de saída chamado C.



## Condição (Função Degrau)

Para todos os neurónios (A, B, e C), usamos a mesma Função Degrau das tarefas anteriores:

$$\text{Saída} = \begin{cases} 1 & \text{se } z \geq 0 \\ 0 & \text{se } z < 0 \end{cases} \quad (3)$$

## Resolução (Configurar os Pesos da MLP)

Configuramos os pesos de cada neurónio para executar a sua parte da lógica.

### Neurónio A = $\neg x_1 \cdot x_2$

Deve dar 1 apenas para (0, 1).

- $z_A = w_{0,A} + w_{1,A} \cdot x_1 + w_{2,A} \cdot x_2$
- **Pesos:**  $w_0 = -1$ ,  $w_1 = -2$ ,  $w_2 = 2$
- **Verificação:**
  - (0,0):  $z = -1 + (-2) \cdot 0 + 2 \cdot 0 = -1 \rightarrow 0$
  - (0,1):  $z = -1 + (-2) \cdot 0 + 2 \cdot 1 = 1 \rightarrow 1$
  - (1,0):  $z = -1 + (-2) \cdot 1 + 2 \cdot 0 = -3 \rightarrow 0$
  - (1,1):  $z = -1 + (-2) \cdot 1 + 2 \cdot 1 = -1 \rightarrow 0$

### Neurónio B = $x_1 \cdot x_2$

Deve dar 1 apenas para (1, 1).

- $z_B = w_{0,B} + w_{1,B} \cdot x_1 + w_{2,B} \cdot x_2$
- **Pesos:**  $w_0 = -2$ ,  $w_1 = 1$ ,  $w_2 = 1$
- **Verificação:**
  - (0,0):  $z = -2 + 1 \cdot 0 + 1 \cdot 0 = -2 \rightarrow 0$
  - (0,1):  $z = -2 + 1 \cdot 0 + 1 \cdot 1 = -1 \rightarrow 0$
  - (1,0):  $z = -2 + 1 \cdot 1 + 1 \cdot 0 = -1 \rightarrow 0$
  - (1,1):  $z = -2 + 1 \cdot 1 + 1 \cdot 1 = 0 \rightarrow 1$

### Neurónio C = $A + B$ (A OR B)

Recebe as saídas  $a$  e  $b$  de A e B. Deve dar 1 se  $a = 1$  ou  $b = 1$ .

- $z_C = w_{0,C} + w_{A,C} \cdot a + w_{B,C} \cdot b$
- **Pesos:**  $w_0 = -1$ ,  $w_A = 1$ ,  $w_B = 1$
- **Verificação:**
  - (a=0, b=0):  $z = -1 + 1 \cdot 0 + 1 \cdot 0 = -1 \rightarrow 0$
  - (a=1, b=0):  $z = -1 + 1 \cdot 1 + 1 \cdot 0 = 0 \rightarrow 1$
  - (a=0, b=1):  $z = -1 + 1 \cdot 0 + 1 \cdot 1 = 0 \rightarrow 1$

## Verificação Final da Rede Completa

Testamos a rede inteira, passo a passo, com todas as entradas.

Entrada		Neurónio A		Neurónio B		Neurónio C		Saída
$x_1$	$x_2$	$z_A$	Saída $a$	$z_B$	Saída $b$	$z_C$	Saída $y$	Esperada
0	0	-1	<b>0</b>	-2	<b>0</b>	$-1 + 0 + 0 = -1$	<b>0</b>	<b>0</b>
0	1	1	<b>1</b>	-1	<b>0</b>	$-1 + 1 + 0 = 0$	<b>1</b>	<b>1</b>
1	0	-3	<b>0</b>	-1	<b>0</b>	$-1 + 0 + 0 = -1$	<b>0</b>	<b>0</b>
1	1	-1	<b>0</b>	0	<b>1</b>	$-1 + 0 + 1 = 0$	<b>1</b>	<b>1</b>

A rede (MLP) funciona perfeitamente para a lógica pretendida.