

28.09.2024

Neuron 1943

Schwellwertfunktion

Inputs

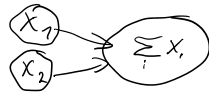
x_1
 x_2
 \vdots
 x_n

$$\sum_{i=1}^n x_i$$

vgl. Schwellwert Θ

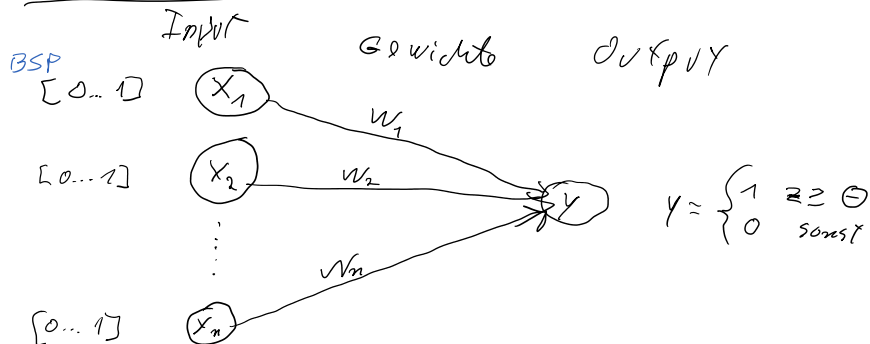
binärer ODER

ODER



		ODER		wähle $\Theta=1$	
x_1	x_2	$x_1 \vee x_2$		Hilfsrechenweg $x_1 + x_2$	
1	1	1		2	
1	0	1		1	
0	1	1		1	
0	0	0		0	

Perzeptron 1957 Frank Rosenblatt



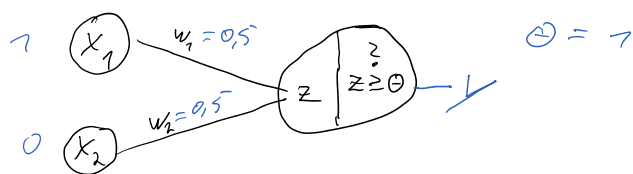
Z: Rechengabe

$$z := w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_n x_n = \sum_{i=1}^n w_i x_i$$

Θ : Schwellwert

y : Output

BSP:



1. $z = 0.5 \cdot 1 + 0.5 \cdot 0 = 0.5$

2. $z = 0.5 < \Theta = 1$

$\Rightarrow \underline{y = 0}$ da $y = \begin{cases} 1, & z \geq \Theta \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$

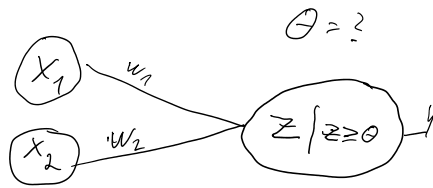
BSP: wähle $x_1 = 1$ $x_2 = 1$ $w_1 = w_2 = 0.5$
 $\Theta = 1$

Output $y = 2$... $y = 1$

$$y = 1$$

Logisches ODER mittels Perzeptron

x_1	x_2	ODER $x_1 \vee x_2$
1	1	1
1	0	1
0	1	1
0	0	0



$$\Theta = ?$$

wähle $w_1 = 1, w_2 = 1$

$$\Theta = 1$$

$$y = \begin{cases} 1 & z \geq \Theta \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

4 Fälle

x_1	x_2	$z = w_1 x_1 + w_2 x_2$	y
1	1	$z = 1 \cdot 1 + 1 \cdot 1 = 2$	1
1	0	$z = 1 \cdot 1 + 1 \cdot 0 = 1$	1
0	1	$z = 1 \cdot 0 + 1 \cdot 1 = 1$	1
0	0	$z = 1 \cdot 0 + 1 \cdot 0 = 0$	0

Haarhaufserie UND ... ?

bisher w_i, Θ parametrisieren

Vereinfachung

$$w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_n x_n \geq \Theta$$

$$| - \Theta$$

$$\Leftrightarrow -\Theta + w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_n x_n \geq 0$$

$$\begin{cases} x_0 := 1 \\ w_0 := -\Theta = b \end{cases}$$

$$\Rightarrow w_0 x_0 + w_1 x_1 + w_2 x_2 + \dots + w_n x_n \geq 0$$

bias

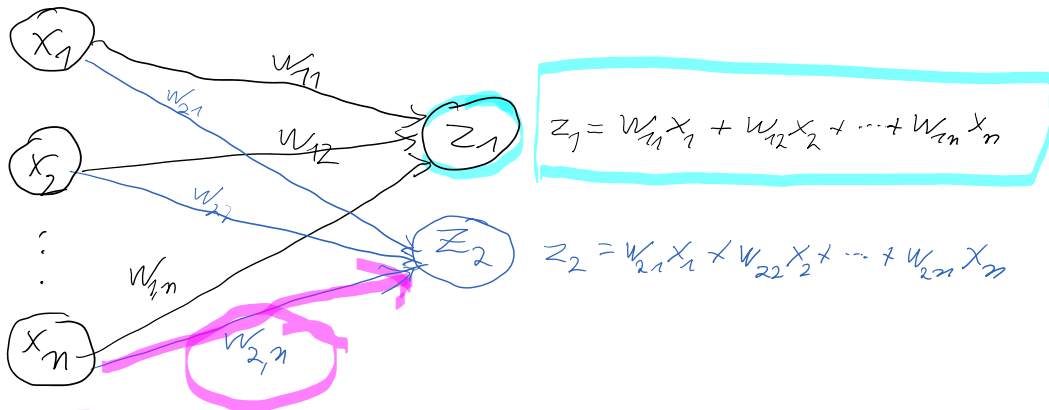
$$\Rightarrow y = \begin{cases} 1 & z \geq 0 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

Ausblick: Wie lernt ein Perzeptron? \rightarrow 14 Tagen Dominiert in

Feed Forward Netz (FNN)

Input Gewichte Output





W
Ziel, Output

Bsp wähle $n=3$

$$\begin{cases} z_1 = w_{11}x_1 + w_{12}x_2 + w_{13}x_3 \\ z_2 = w_{21}x_1 + w_{22}x_2 + w_{23}x_3 \end{cases} \left\{ \begin{array}{l} \text{Lineares} \\ \text{Gleichungs-} \\ \text{system} \end{array} \right.$$

2 Gleichungen
3 Variablen
6 Parameter

3 Inputvariablen x_1, x_2, x_3
6 Gewichte / Parameter w_{ij}
2 Output

$i = 1, 2$
 $j = 1, 2, 3$

Alternative Darstellung des Linearen Gleichungssystems

$$\begin{aligned} z_1 &= w_{11}x_1 + w_{12}x_2 + w_{13}x_3 \\ z_2 &= w_{21}x_1 + w_{22}x_2 + w_{23}x_3 \end{aligned}$$

\Leftrightarrow

$$W \cdot X = Z$$

$$W := \begin{pmatrix} w_{11} & w_{12} & w_{13} \\ w_{21} & w_{22} & w_{23} \end{pmatrix}$$

$$X := \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$$Z := \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix}$$

$$W \cdot X = Z$$

$$\begin{pmatrix} w_{11} & w_{12} & w_{13} \\ w_{21} & w_{22} & w_{23} \end{pmatrix}_{(2 \times 3)} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}_{(3 \times 1)} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix}_{(2 \times 1)}$$

(Zeilen, Spalten)

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} w_{11}x_1 + w_{12}x_2 + w_{13}x_3 \\ w_{21}x_1 + w_{22}x_2 + w_{23}x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix}$$

Verkettung / Verkettung

$$\begin{pmatrix} w_{21}x_1 + w_{22}x_2 + w_{23}x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} z_2 \end{pmatrix}$$

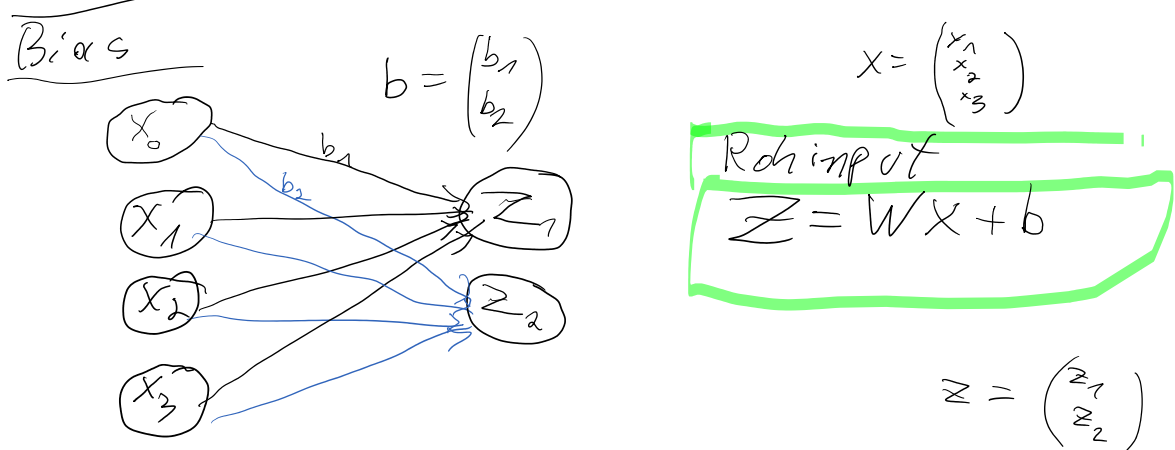
Vektorgleichung

$$\Rightarrow \begin{cases} z_1 = w_{11}x_1 + w_{12}x_2 + w_{13}x_3 \\ z_2 = w_{21}x_1 + w_{22}x_2 + w_{23}x_3 \end{cases}$$

2 Gleichungen
eines
linearen
Gleichungssystems

Modelle i-Perzepton
- FNN

Basis: Lineare Gleichungssysteme
→ Lineare Algebra



$z \in \mathbb{R}$ da $w_{ij} \in \mathbb{R}$

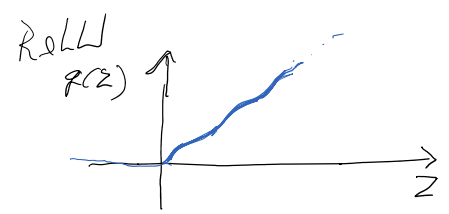
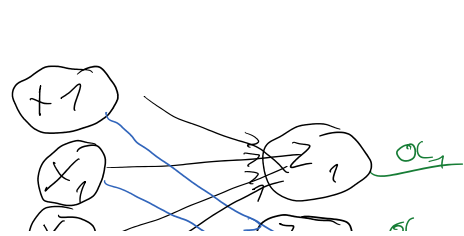
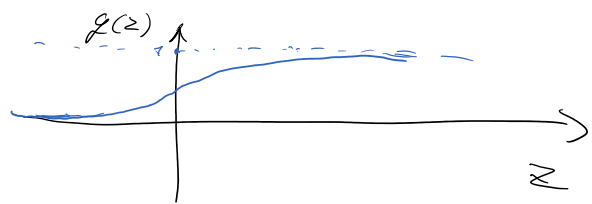
Aktivierungsfunktion α

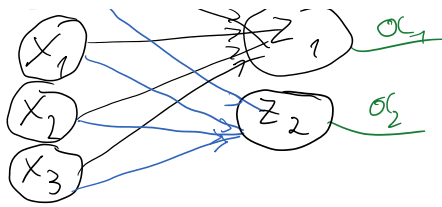
Problem: $z \in \mathbb{R}$

$$\alpha = g(z) = g\begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} g(z_1) \\ g(z_2) \end{pmatrix}$$

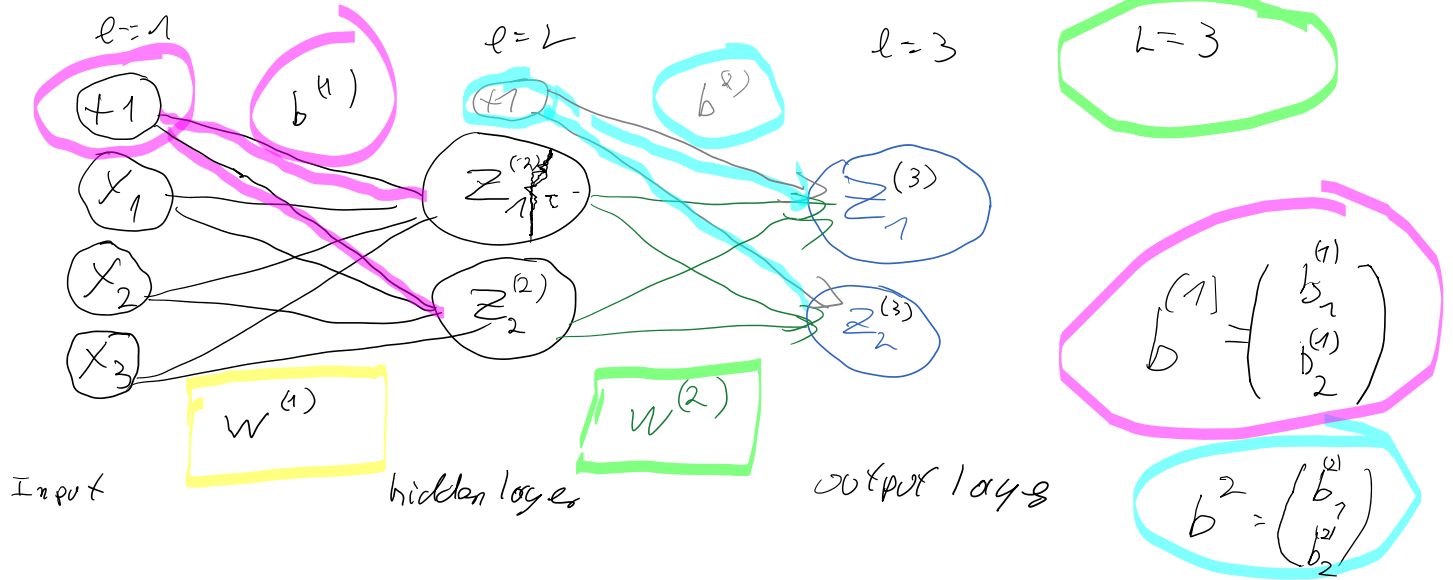
BSP: g: logistische Funktion

$$g(z) = \frac{1}{1 + e^{-z}}$$





Mehrschichtige FNNs



Reinput

$$z^{(l)} = w^{(l-1)} a^{(l-1)} + b^{(l-1)}$$

Aktivierung

$$a^{(l)} = g(z^{(l)})$$

$$a^{(1)} = x$$

berechneter Output $\hat{y} = a^{(L)}$

Glossar

- x : Inputvektor eines Neurons bzw. Neuronale Netze $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$
- z : Reinput " " " " "
- $z = \sum w_i x_i$
- y : Output " " " " "

Θ : Schwellwert

b : Bias

$\sigma(z) = g(z)$ Aktivierungsfunktion

W Matrix der Gewichte

Ende 28.09.2024
