

Arbeitsweise von neuronalen Netzwerken

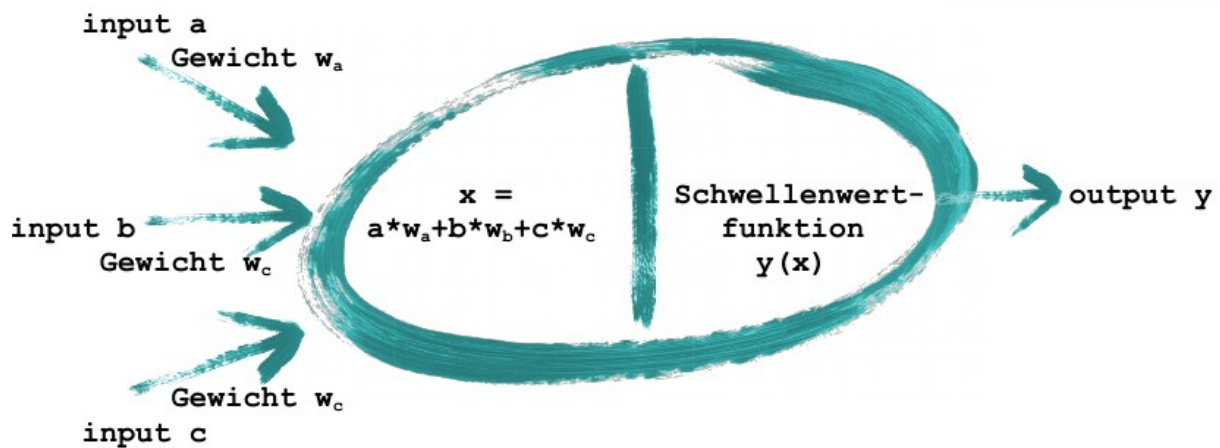
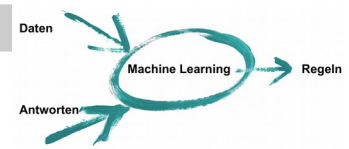


Abb. 1: Lernen in einem Neuron mit Gewichten, der *output* wird mit einer Schwellenwertfunktion berechnet (z. B. Sigmoid, ReLu, tanh usw.)

Die einzelnen Neuronen werden dann über verschiedene Ebenen (*layer*) hinweg miteinander verknüpft, jede Verknüpfung besitzt ein eigenes Gewicht.

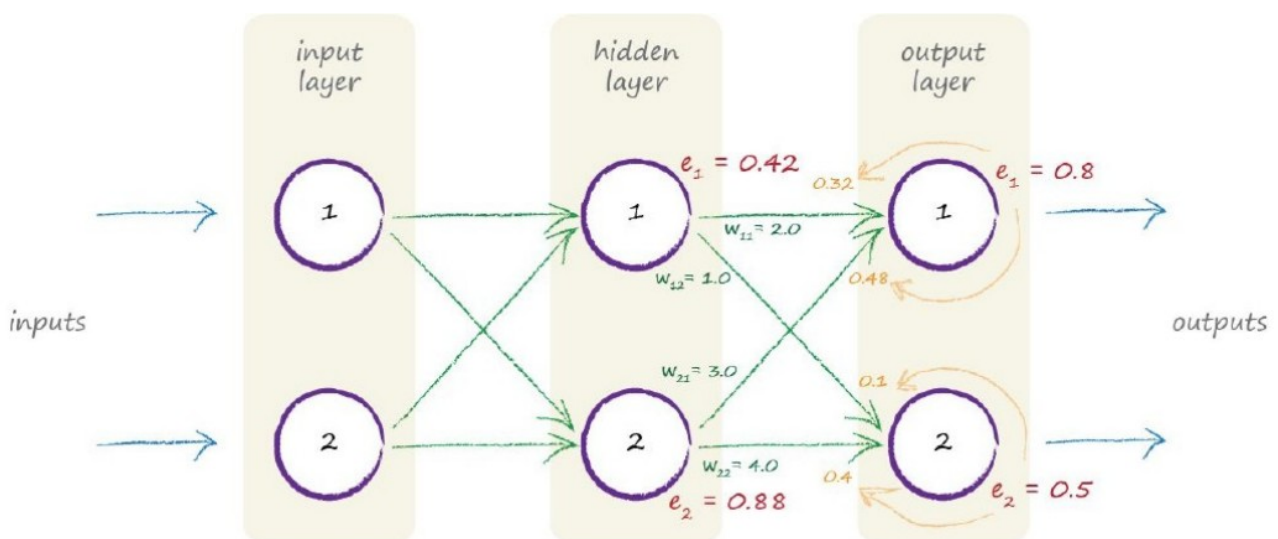
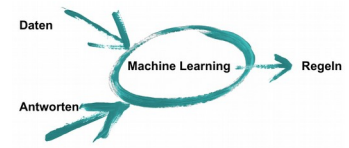


Abb. 2. Lernen mit vernetzten Neuronen und Gewichtsänderung grüne Pfeile durch *backpropagation* (Fehlerrückführung) gelbe Pfeile.

Ein einfaches NN besteht aus *input layer*, *hidden layer* und *output layer*. Wie man in Abbildung 3 sieht, können die Neuronen aber auch in mehreren Ebenen miteinander kombiniert werden.



Deep neural network

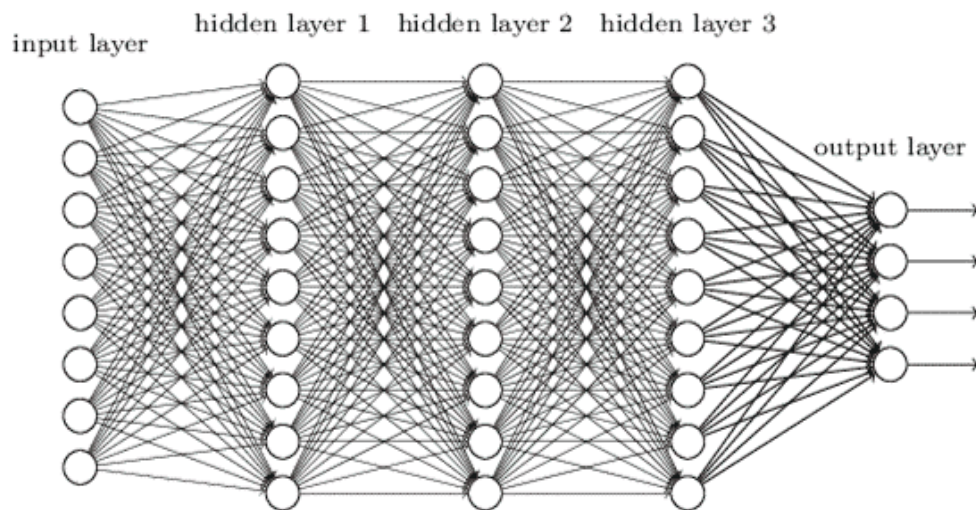
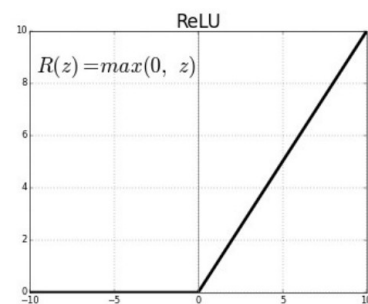
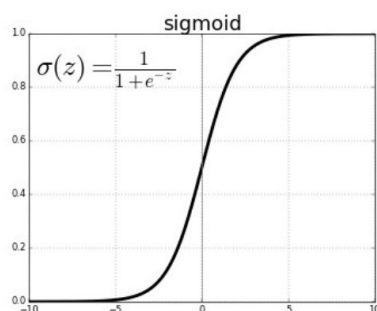
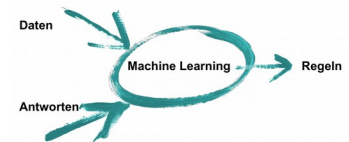


Abb. 3.: Neuronales Netzwerk mit mehreren Ebenen und vielen Neuronen.

Glossar

- accuracy: Anteil der richtigen Vorhersagen
- Aktivierungsfunktion (auch Schwellenwertfunktion z. B. Sigmoid, ReLu, tanh): Art und Weise wie ein Neuron aufgrund bestimmter Eingaben feuert.
- Epoche: Wiederholtes trainieren derselben Trainingsmuster.
- Gewichte: Stärken (oder schwächen) Verbindungen zwischen Knoten.
- Lernrate: Höhe der Anpassung der Gewichte.
- loss value: Abstand zum globalen Minimum.
- overfitting: Netzwerk lernt alle Trainingsmuster auswendig.
- overshooting: Bei zu hoher Lernrate kann das Fehlerminimum nicht erreicht werden.
- ReLu (Rectified Linear Unit): Funktion kommt dem Feuern eines natürlichen Neurons am nächsten.





```
1 import tensorflow as tf
2 import numpy as np
3
4 # Eingabemuster
5 inputMuster = np.array([[0,0],[0,1],[1,0],[1,1]])
6 print ("Daten: ")
7 print (inputMuster)
8
9 # Ausgabemuster: AND
10 outputMuster = np.array([[0],[0],[0],[1]])
11 print ("Antwort: ")
12 print (outputMuster)
13
14 # Model erstellen
15 model = tf.keras.models.Sequential()
16 model.add(tf.keras.layers.Dense(32, input_dim=2,
    activation=tf.nn.relu))
17 model.add(tf.keras.layers.Dense(1, activation=tf.nn.sigmoid))
18
19 # Model compilieren
20 model.compile(loss='mean_squared_error', optimizer='Adam')
21
22 # Model für n Epochen trainieren
23 epochenAnzahl = 500
24 model.fit( x = inputMuster, y = outputMuster, epochs =
    epochenAnzahl, verbose = 0)
25
26 # Model testen
27 print("Durch tensorflow erreichte Mustererkennung:")
28 print(model.predict(inputMuster))
```

Aufgaben

1. Starte Spyder und verschaffe Dir einen Überblick.
2. Beschreibe das Ergebnis welches das neuronale Netzwerk liefert.
3. Erkläre warum das Ergebnis nicht gleich dem des `outputMuster` (Zeile 10) ist.
4. Verändere das `outputMuster`, so dass andere Operatoren trainiert werden. z.B. OR, Addition, usw.
5. Verändere die Anzahl der Epochen. Beschreibe / erkläre die Auswirkungen. Ermittle dazu sinnvolle Ober-/ Untergrenzen.
6. Verändere die Anzahl der Knoten in Zeile 16. Beschreibe die Auswirkungen auf das Ergebnis und erkläre die Veränderungen.
7. Ermittle wo eine sinnvolle Unter- / Obergrenze für die Knotenanzahl liegt.
8. Überlege welche Auswirkungen eine zu große Knotenanzahl bei großen Datensätzen haben kann.
9. Das Ergebnis soll so aufbereitet werden, dass nur noch 0 und 1 darin vorkommen.