Künstliche Intelligenz und Machine Learning

Eine kleine Einführung

Künstliche Intelligenz: ein altes Konzept

- In den 50er Jahren begann die Forschung an "künstlicher Intelligenz"
- ➤ Aufgrund ausbleibender Erfolge wurde die finanzielle Förderung dieser Forschung mehrmals unterbrochen ("Al winter": 1974-80 und 1987-93)
- Seit den 90ern bahnbrechende Erfolge:
 - 1997 Deep Blue besiegt Garry Kasparov
 - 2005 Erstes autonomes Fahrzeug
 - o 2011 "Watson" gewinnt beim *Jeopardy!*
 - 2016 AlphaGo schlägt Lee Sedol

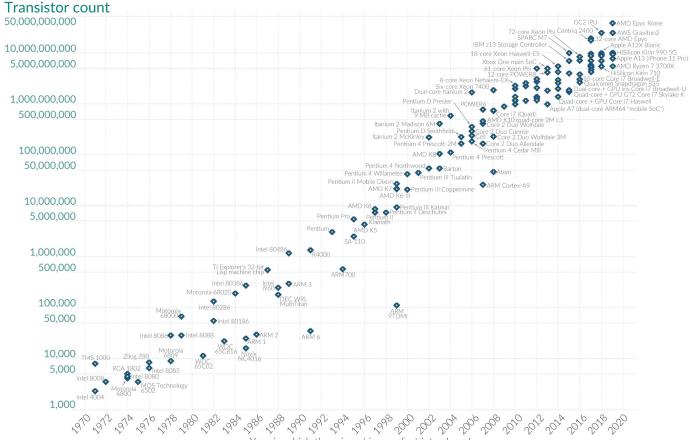




Moore's Law: The number of transistors on microchips doubles every two years Our World

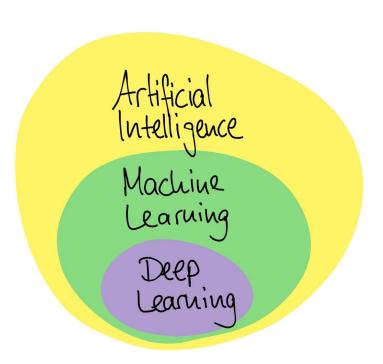


Moore's law describes the empirical regularity that the number of transistors on integrated circuits doubles approximately every two years. This advancement is important for other aspects of technological progress in computing – such as processing speed or the price of computers.



AI - ML - DL ?!

- Artificial Intelligence (AI / KI)
 Jedes Programm, welches menschliches (intelligentes) Verhalten imitiert.
- Machine Learning (ML) Selbst-lernende Programme, welche mit Daten "gefüttert" werden.
- Deep Learning (DL)
 Vielschichtige Neuronale Netze, die mit einer sehr großen Menge Daten arbeiten.



Verschiedene Ansätze beim Machine Learning

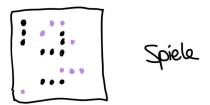
Überwachtes Lernen (Supervised)
Es existiert ein Datensatz, für den die "richtigen Ergebnisse" bekannt sind.



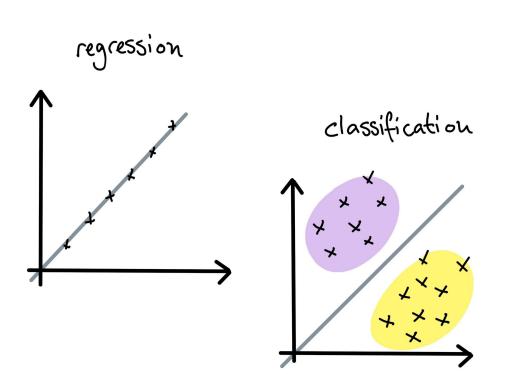
Unüberwachtes Lernen (Unsupervised)
Das Modell entwickelt Vorhersagen ohne genaue Kenntnisse über die Daten.



Bestärkendes Lernen (Reinforcement)
Ein Agent wird für Handlungen in einem
System belohnt oder bestraft.



Supervised Learning: diskret oder kontinuierlich?



- Bei der Regression soll ein kontinuierlicher Wert bestimmt werden (Börsenkurs).
- Bei der Klassifizierung soll eingeschätzt werden, welcher Kategorie etwas angehört (Katze oder Hund?).

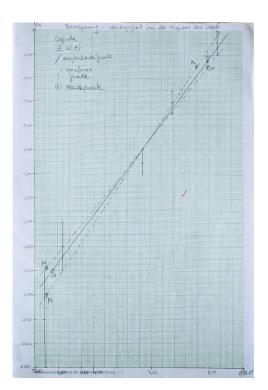
Machine Learning = angewandte Statistik

Beispiel: Lineare Regression

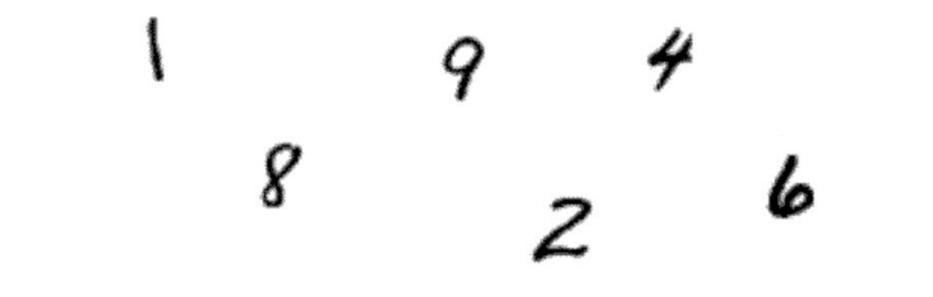
Anhand **bekannter Datenpunkte** wird ein linearer Zusammenhang zwischen zwei Werten hergestellt.

Kennt man den Zusammenhang, lassen sich auch andere Datenpunkte (x, y) **vorhersagen**.

Minimiert wird hierbei meist die mittlere quadratische Abweichung - es können aber auch andere "Fehlerfunktionen" genutzt werden.



Wie kann ein Rechner handgeschriebene Zahlen erkennen?



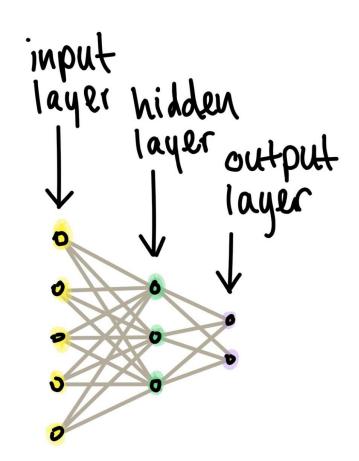
Neuronale Netze

Einfachstes Modell: **Perzeptron** (1958 Frank Rosenblatt)

Jeder Knoten des Netzwerks summiert über die Inputs.

Die "Aktivierungsfunktion" bestimmt, welchen Wert der Knoten ausgibt.

→ Dieses Verhalten ähnelt den Neuronen im Gehirn.



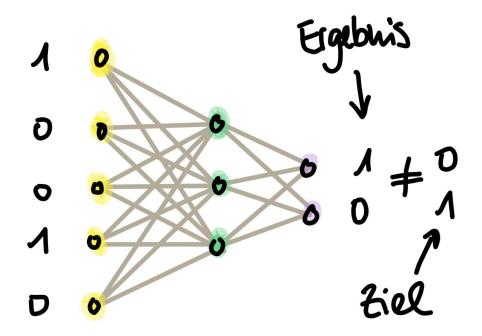
Wie lernt ein Neuronales Netz?

Fehlerfunktion

Die Abweichung vom Zielzustand muss berechnet werden. Z. B. durch die mittlere Abweichung der Neuronen.

Backpropagation

Entsprechend der Fehler müssen die Gewichte der Verbindungen und der Bias der Neuronen angepasst werden.

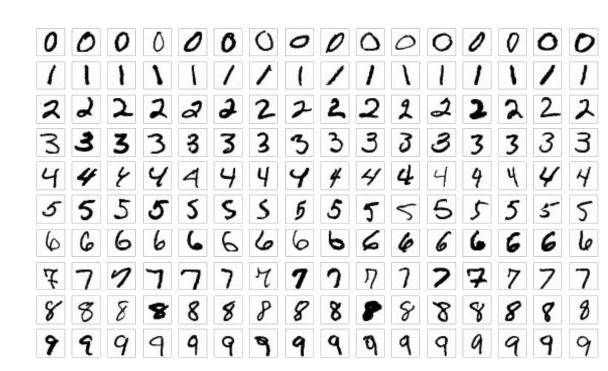


→ viele, viele Daten!

MNIST Datensatz

60000 (+10000) einzelne Bilder handgeschriebener Zahlen

Jedes Bild hat eine Größe von 28x28 = 784 Pixel

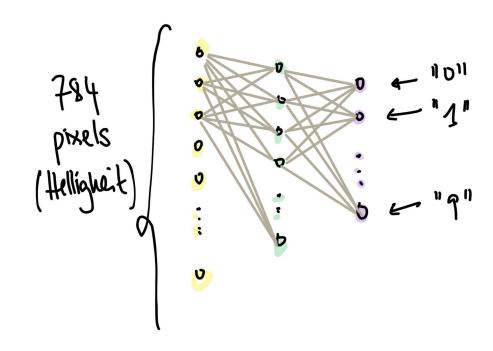


Netzwerktopologie

... muss zum Problem passen!

- > Inputs
- Outputs
- Anzahl und Größe der hidden layers

Perzeptron ist nicht gut geeignet für die Erkennung von Strukturen...:(



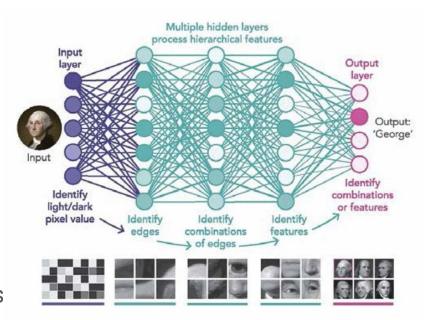
Weiterentwickelte Modelle

Convolutional Neural Networks

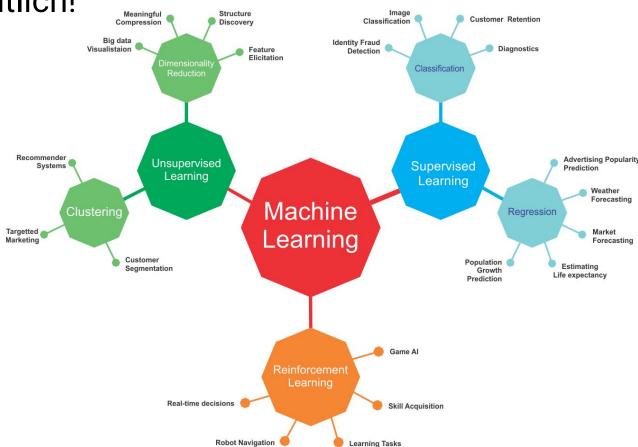
... benutzen beinhalten Layers mit "Faltungs-Kernels" die besonders gut für die Erkennung von Features (Kanten, Ecken) in Bildern geeignet sind.

Recurrent Neural Networks

... beinhalten "Loops" innerhalb des Netzwerks Somit lassen sich besonders Zeitreihen gut analysieren.



... es ist unübersichtlich!



ML Bibliotheken für Python









```
# first neural network with keras tutorial
from numpy import loadtxt
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense
# Load the dataset
dataset = loadtxt('pima-indians-diabetes.csv', delimiter=',')
# split into input (X) and output (y) variables
X = dataset[:,0:8]
y = dataset[:,8]
# define the keras model
model = Sequential()
model.add(Dense(12, input dim=8, activation='relu'))
model.add(Dense(8, activation='relu'))
model.add(Dense(1, activation='sigmoid'))
# compile the keras model
model.compile(loss='binary crossentropy', optimizer='adam', metrics=['accuracy'])
# fit the keras model on the dataset
model.fit(X, y, epochs=150, batch size=10)
# evaluate the keras model
, accuracy = model.evaluate(X, y)
print('Accuracy: %.2f' % (accuracy*100))
```

Where to start ...



