



iteratec



iteratec

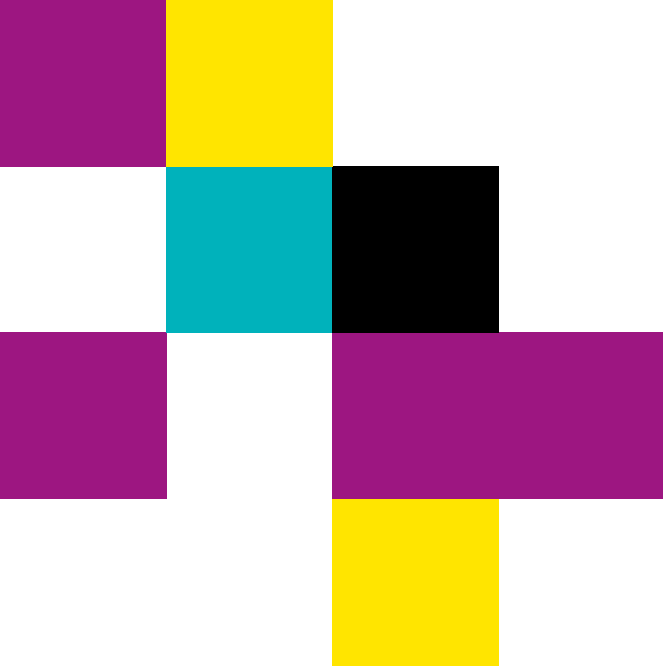
# Machine Learning with a smile 😊

Eine kurze Einführung in die Programmierung von neuronalen Netzwerken mit Python und Tensorflow

Yves Schubert

07.10.2022 | XP Days Germany 2022





- **Kurze Einführung in die Theorie**
- **Das Projekt**
- **Erste Schritte**
- **Jetzt wird gefaltet**
- **Unser Werkzeugkoffer**

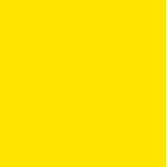
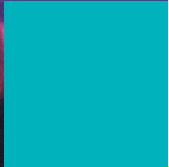
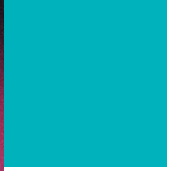
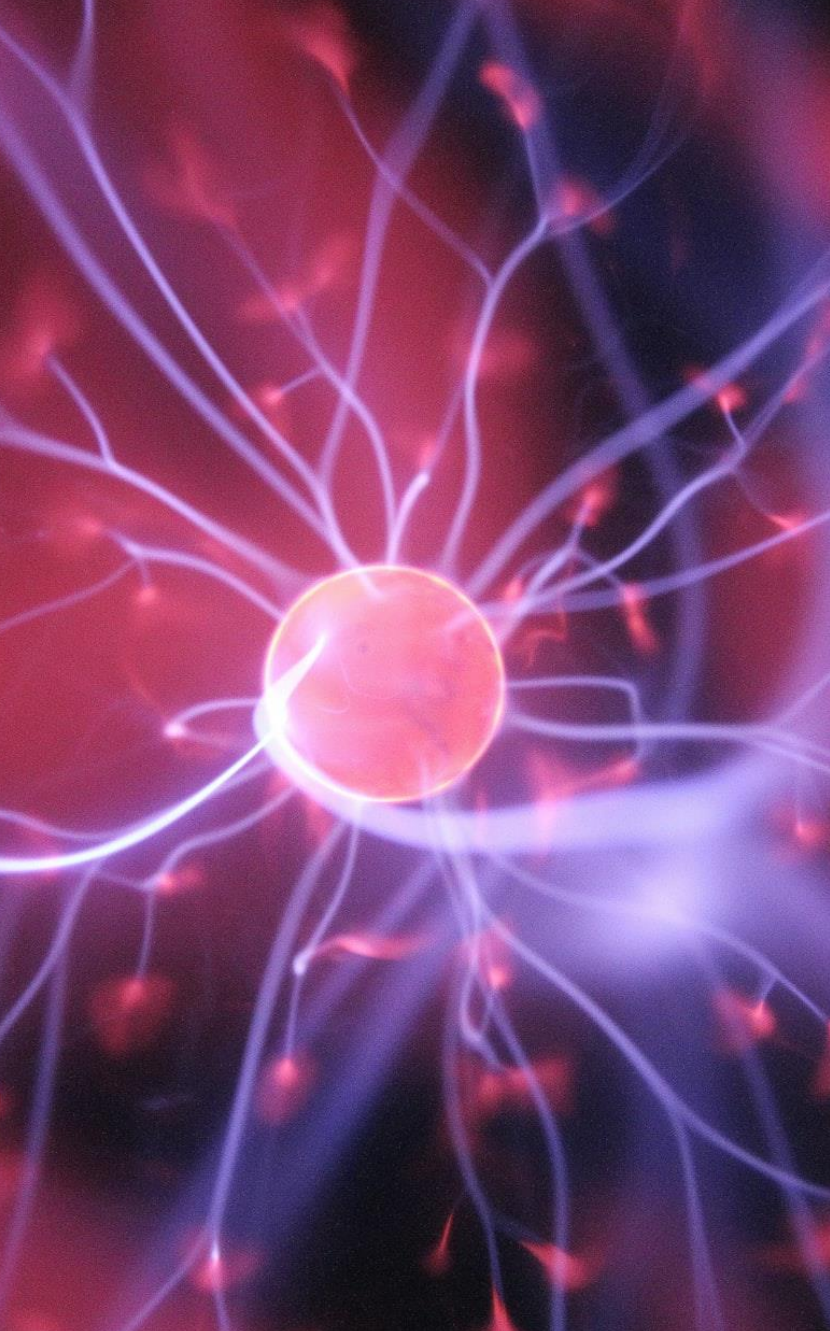
# AGENDA

## Zu meiner Person

- Yves Schubert
  - Verheiratet, 2 Kinder
  - Dipl. Inf. in Softwaretechnik an der Universität Stuttgart 2010
  - "Senior Software Architect" bei der iteratec GmbH
- Technologische Interessen:
  - Softwarearchitektur und Softwarequalität im Allgemeinen
  - Machine Learning
  - Internet Of Things
- Speaker bei Konferenzen, Trainer für DevOps und QS, Dozent an der DHBW (Web-Programmierung)
- Twitter: <https://twitter.com/YvesSchubert>
- Github: <https://github.com/scyv>

# Neuronale Netzwerke

Simple, yet so powerful



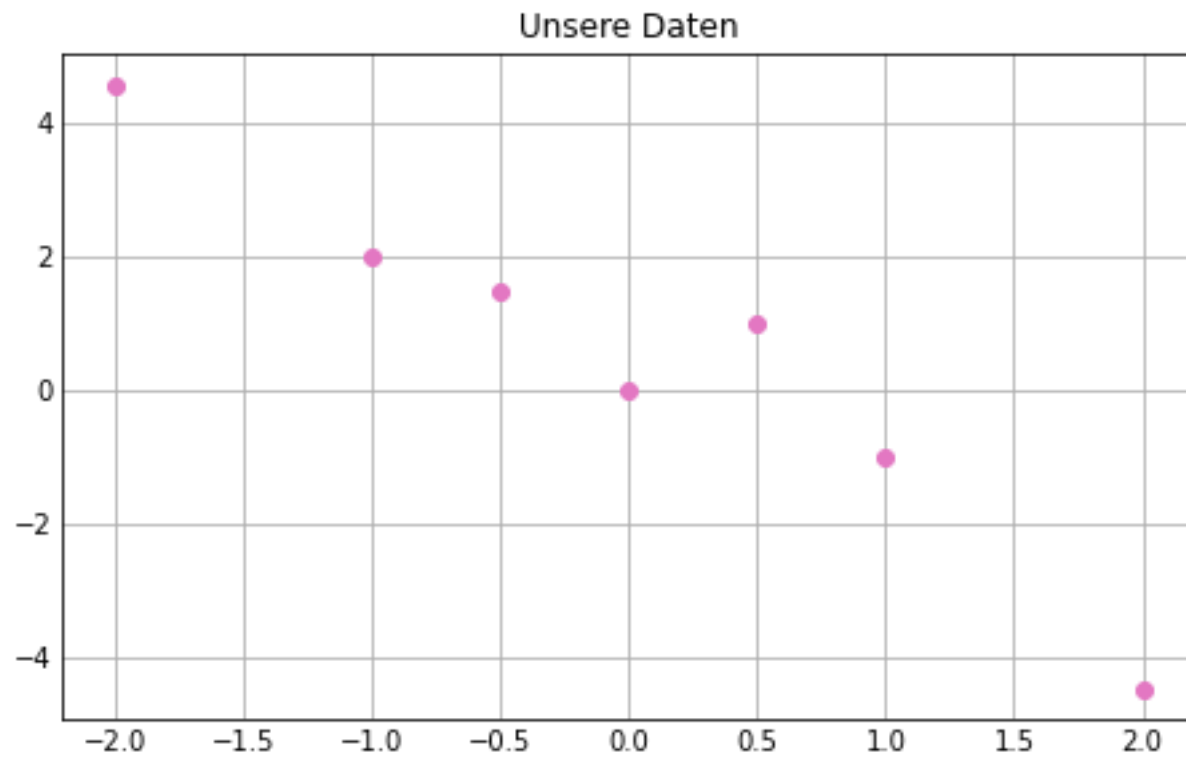
# Zunächst: Was ist Machine Learning

## Eine Definition

- Ein System, das vorgegebenes Wissen abstrahiert ("lernt"), sodass es bisher unbekanntes Wissen einordnen kann.
  - Ziel: Abstraktion von Daten mit Hilfe eines mathematischen Modells
  - Zutaten:
    - Daten (!)
    - Ein Modell
    - Eine Optimierungsfunktion („Loss Function“)
    - Lernphase
- Mathematisch ausgedrückt: **Machine Learning** ist der Versuch, durch **schrittweises Anpassen von Parametern** ("lernen"), eine **Funktion** zu finden, die möglichst gut **bereits bekannte Datenpunkte** beschreibt und darüber hinaus in der Lage ist, **die Werte unbekannter Datenpunkte vorherzusagen**.

# So funktioniert Machine Learning

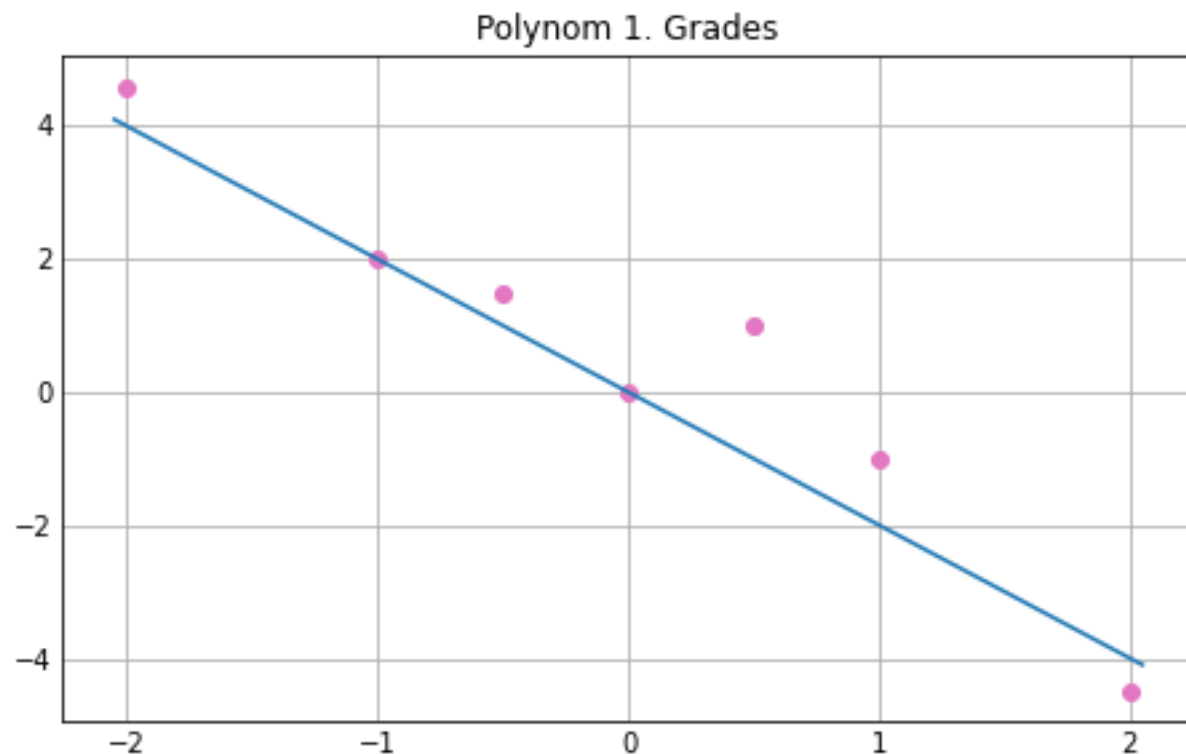
Stark vereinfacht



- Zunächst braucht man eine Menge von Daten

# So funktioniert Machine Learning

Stark vereinfacht



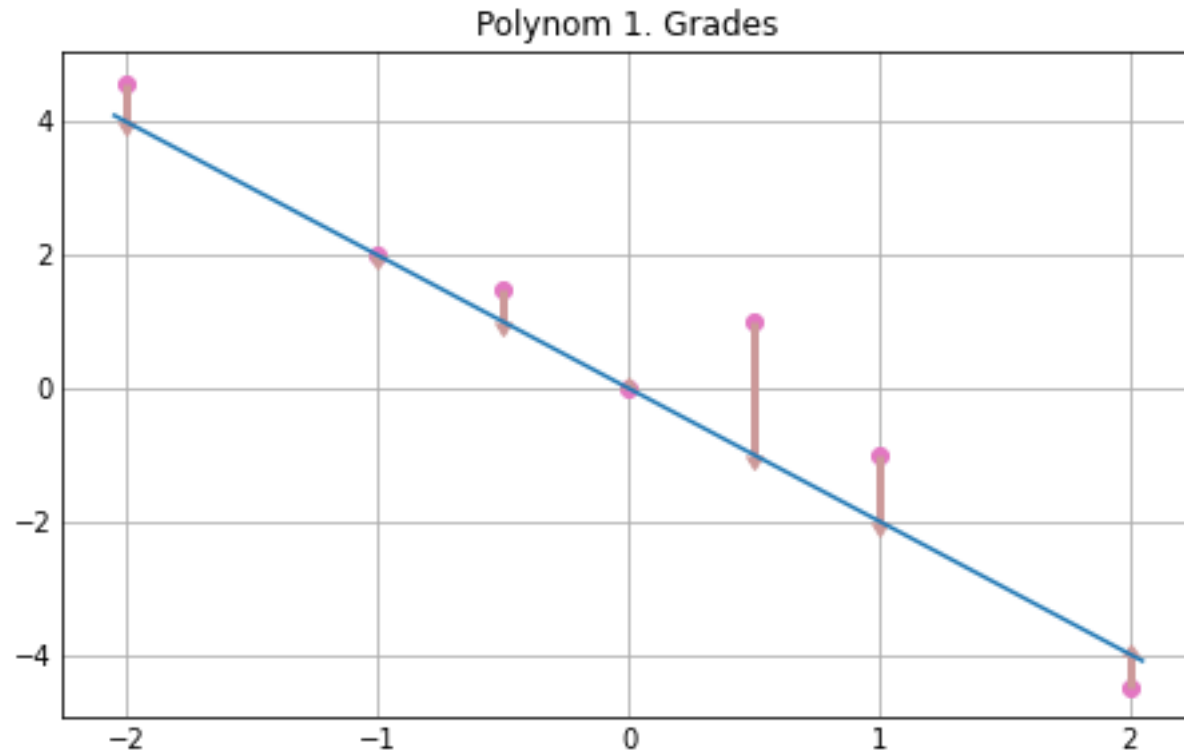
$$y = -2x$$

- Zunächst braucht man eine Menge von Daten
- Dann fängt man mit einer beliebigen Funktion an (das Modell)



# So funktioniert Machine Learning

Stark vereinfacht

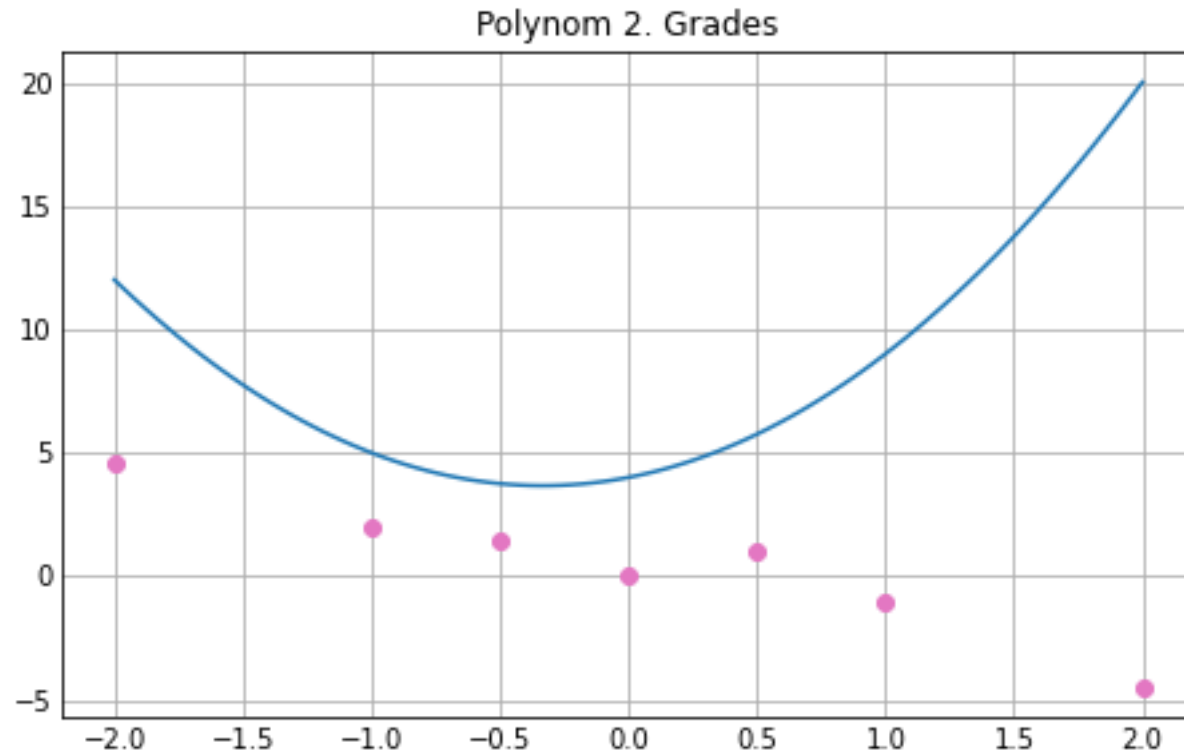


$$y = -2x$$

- Zunächst braucht man eine Menge von Daten
- Dann fängt man mit einer beliebigen Funktion an (das Modell)
- Man bestimmt eine Fehler Funktion („Loss Function“)

# So funktioniert Machine Learning

Stark vereinfacht

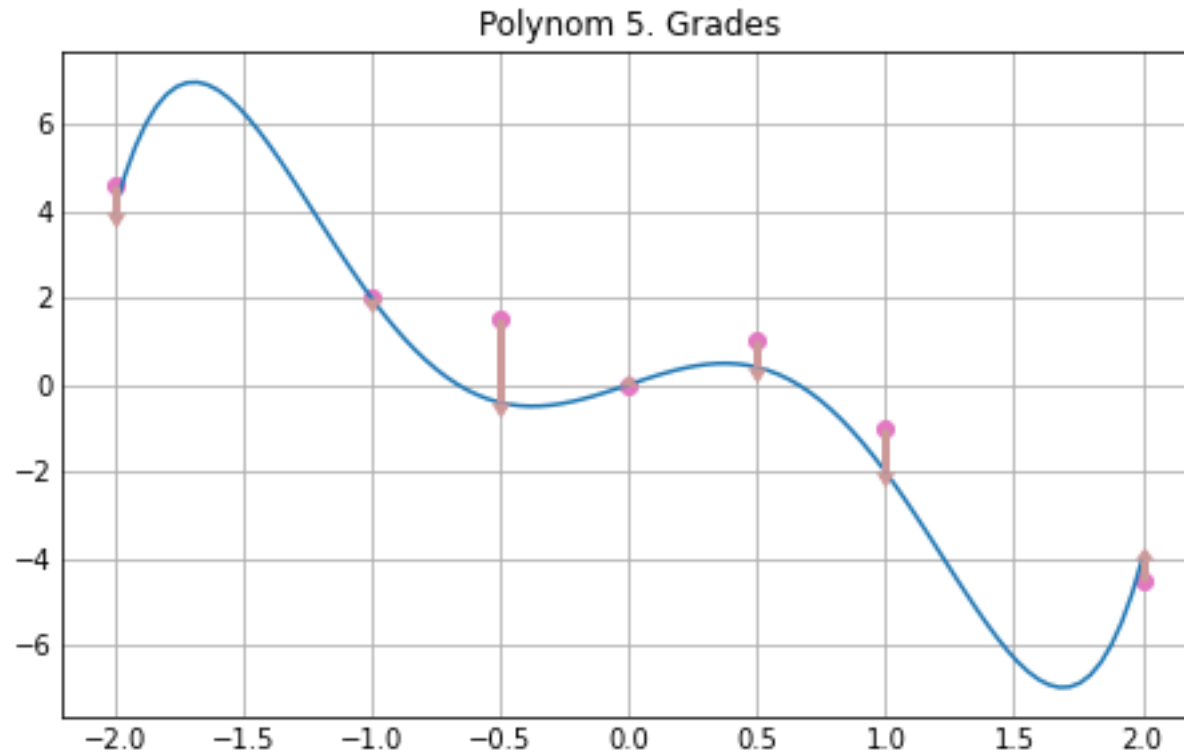


$$y = 2x + 3x^2$$

- Zunächst braucht man eine Menge von Daten
- Dann fängt man mit einer beliebigen Funktion an (das Modell)
- Man bestimmt eine Fehler Funktion („Loss Function“)
- Nun nähert man sich (numerisch) schrittweise einem Optimum (möglichst kleiner Fehler), indem man Parameter anpasst (hier der Grad des Polynoms und die Koeffizienten)

# So funktioniert Machine Learning

Stark vereinfacht

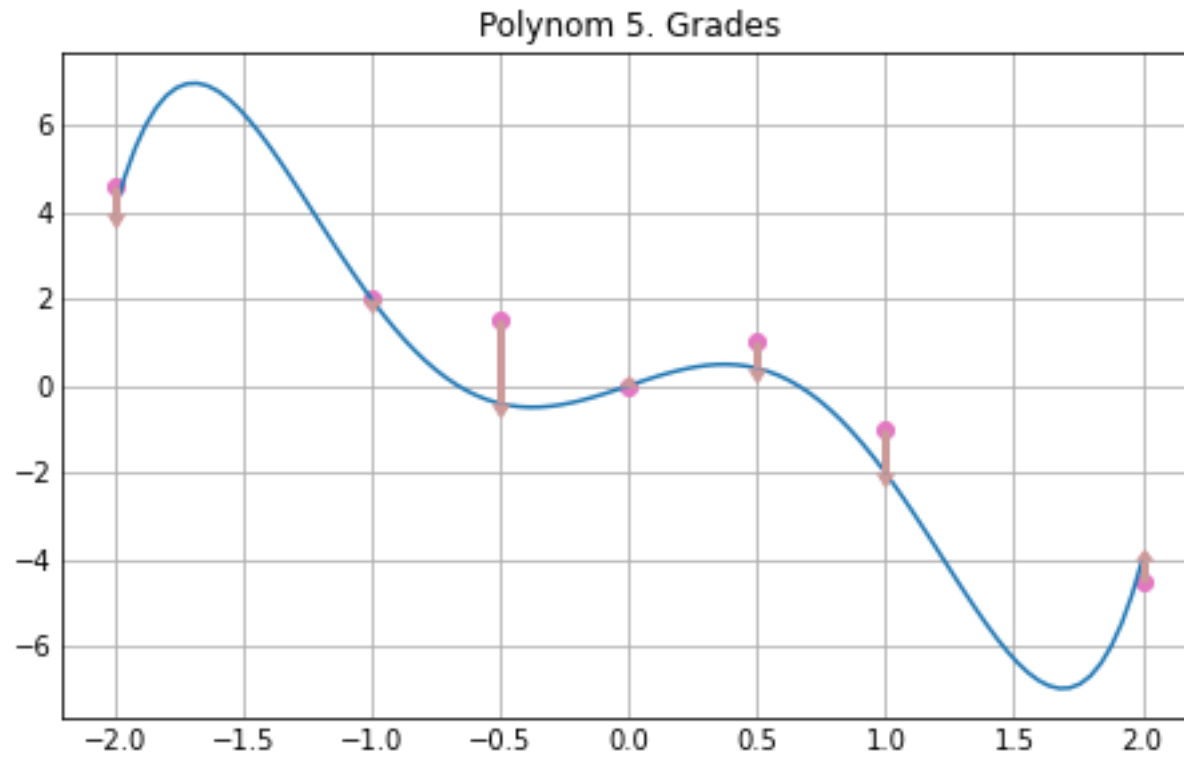


$$y = 2x - 5x^3 + x^5$$

- Zunächst braucht man eine Menge von Daten
- Dann fängt man mit einer beliebigen Funktion an (das Modell)
- Man bestimmt eine Fehler Funktion („Loss Function“)
- Nun nähert man sich (numerisch) schrittweise einem Optimum (möglichst kleiner Fehler), indem man Parameter anpasst (hier der Grad des Polynoms und die Koeffizienten)

# So funktioniert Machine Learning

Stark vereinfacht



$$y = 2x - 5x^3 + x^5$$

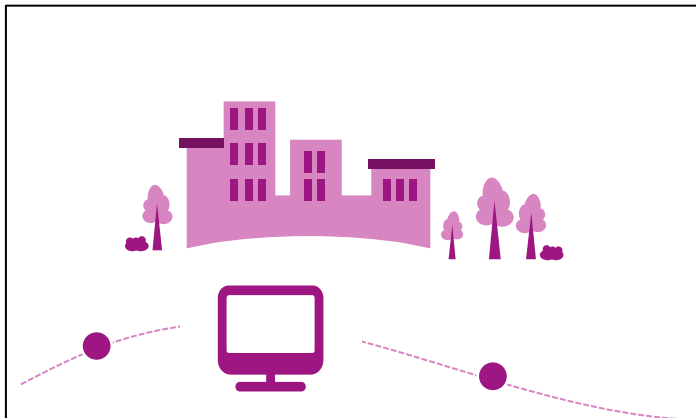
- Je mehr Datenpunkte vorhanden sind, umso besser wird das Modell
- Vorsicht vor Underfitting und Overfitting
  - Underfitting: Das Modell hat noch nicht genug trainiert
  - Overfitting: Das Modell hat sich zu stark an die Trainingsdaten angepasst und ist nicht mehr abstrakt genug => „Keine Mustererkennung mehr“

## Herausforderung: Bias

- Bias ist der größte Feind im Machine Learning
- Systematische Effekte, die dazu führen, dass das System bereits „Vorurteile“ lernt
  - Unbeabsichtigtes Verfälschen der Daten
  - Erkennung von Gesichtern, aber alle Bilder sind bei Tag erstellt
  - Erkennung von Gesichtern, aber alle sind Jung und Hellhäutig
- Verschlechtert die Qualität der Daten
- Kein allgemeines Rezept, Bias zu erkennen oder zu entfernen

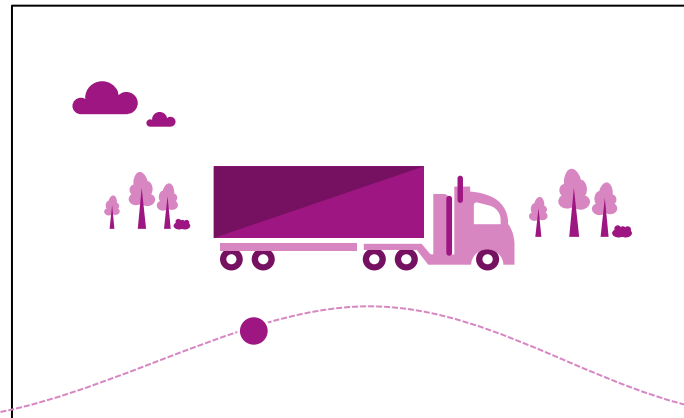


# Strategien des Lernens



**Supervised Learning**  
 Lernen anhand von festen Beispielen und Vorgeben der Ausgaben

- Klassifikation, Regression



**Unsupervised Learning**  
 Lernen durch Mustererkennung und Clustering von Daten ohne Konkrete Angabe der Ausgaben

- Clustering, Zusammenhänge erkennen

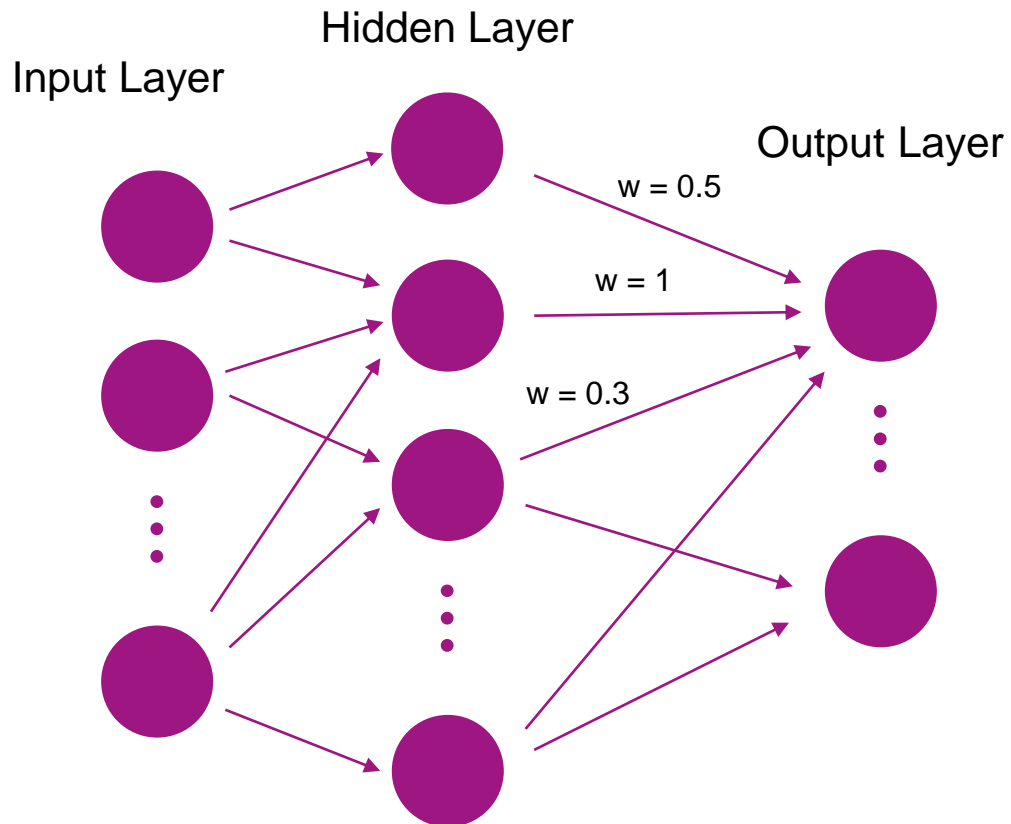


**Reinforcement Learning**  
 Lernen unter Verwendung eines Belohnungssystems (Keine Angabe von Eingaben oder Ausgaben)

- Simulation, „AlphaGo“

# Neuronale Netzwerke

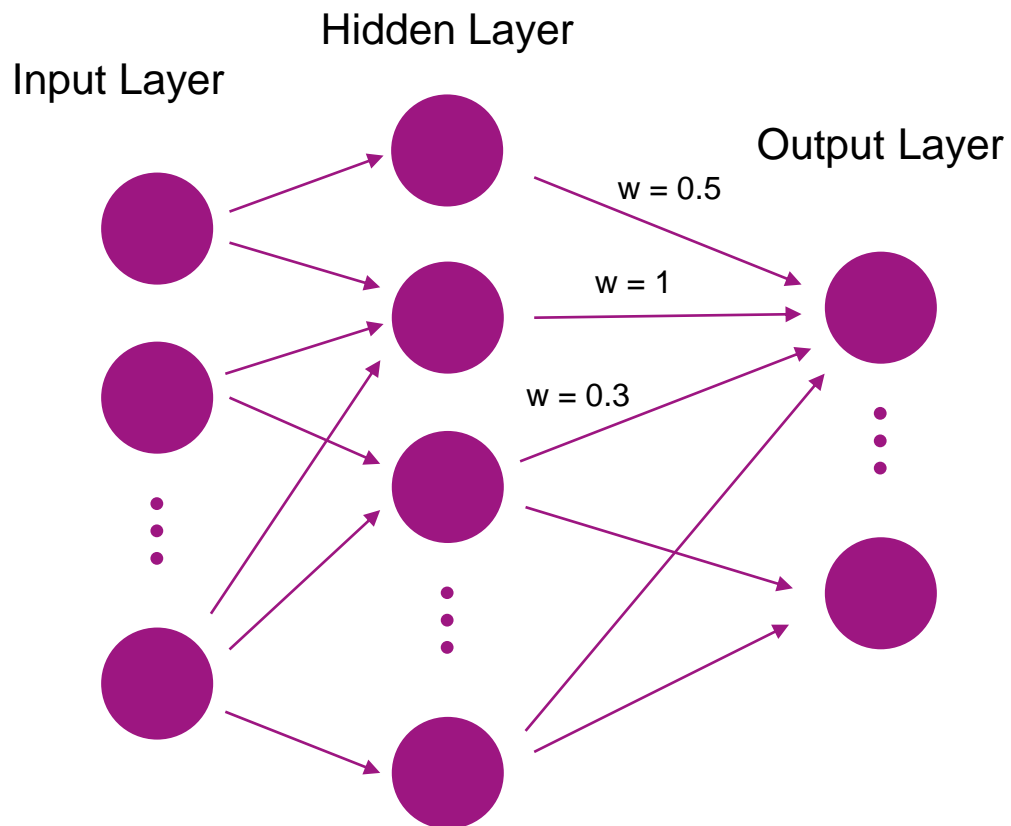
Die Natur kopiert



- Ein Netzwerk aus Neuronen
    - Input Layer: Eingabedaten (z.B. Farbwerte aller Pixel eines Bilds)
    - 0-n Hidden Layer: Beliebige Anzahl von Ebenen mit einer beliebigen Anzahl von Neuronen
    - Output Layer: Zielkategorien (z.B. „Hund“, „Katze“, „Maus“)
  - Die Neuronen erhalten eine Menge an Inputs (Zahlen) und geben einen verrechneten Wert an die Folgeneuronen weiter: „Aktivierungsfunktion“
  - Die Kanten haben eine Gewichtung, die den Ausgabewert vom vorherigen Neuron entsprechend verstärken oder abschwächen
- => Das ist das statische Modell oder die „Netzwerkarchitektur“

# Neuronale Netzwerke

Wie funktioniert hier das „Lernen“?



- Das neuronale Netzwerk lernt dadurch, dass schrittweise die Gewichte und bestimmte Parameter der Layer so angepasst werden, dass die gewünschten Neuronen im Output Layer am meisten „feuern“ (Stichwort: Backpropagation)
- Auch hier gilt: Die richtigen Trainingsdaten sorgen die Qualität des Modells hoch zu halten
- Vertreter von „Supervised Learning“



iteratec

Puh...

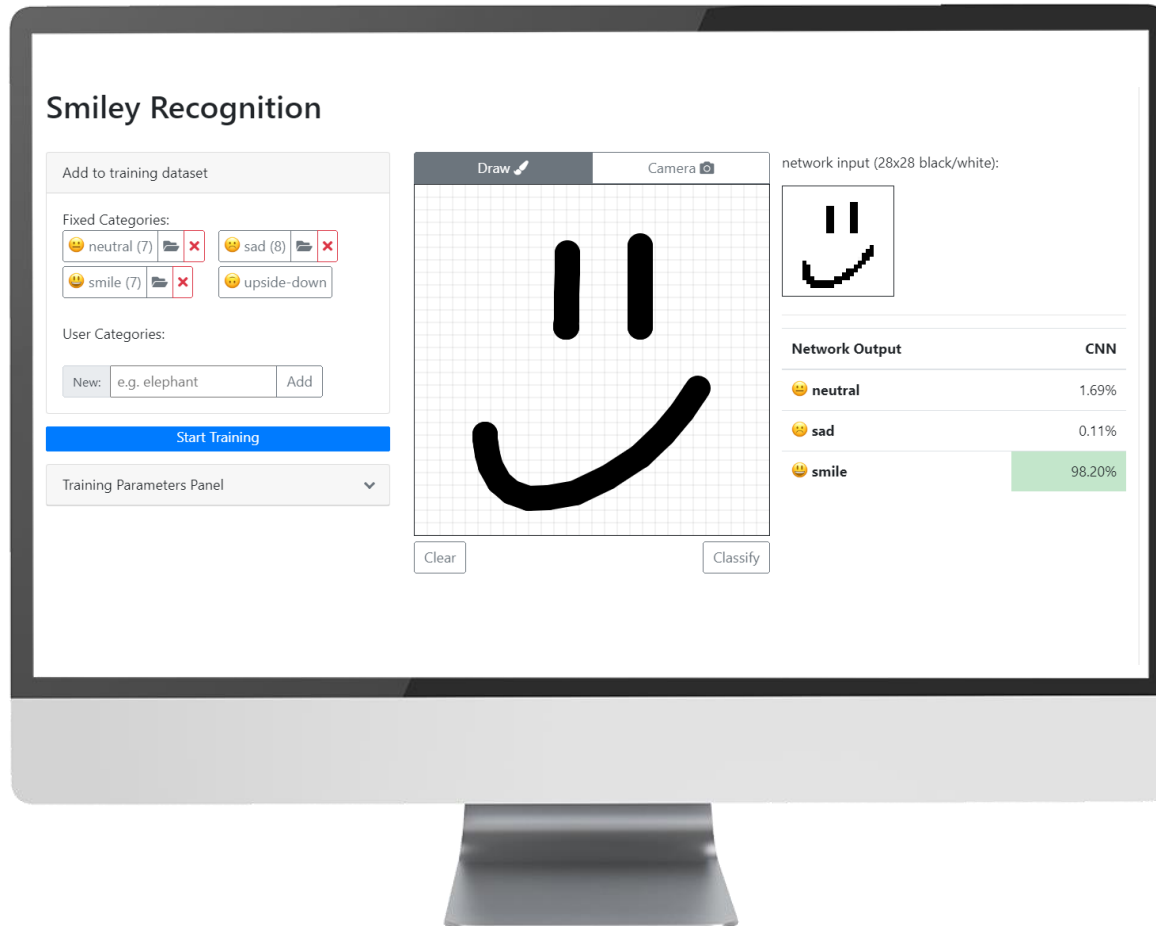


Jetzt zu den Smileys! 😊



# Das Projekt

Python mit Tensorflow/Keras und Flask

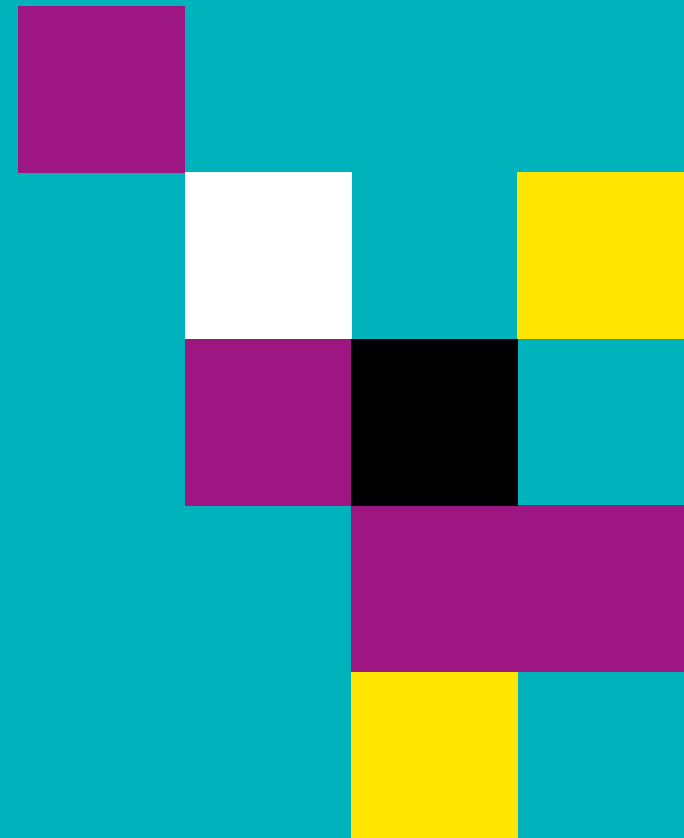


- Das Modell eines Neuronales Netzwerks ist in code gegossen(unter Verwendung der Tensorflow/Keras API)
- Die Weboberfläche kann:
  - Bilder für Kategorien erstellen
  - Parameter setzen
  - Das Training anstoßen
  - Bilder erkennen

Sourcecode: <https://github.com/scyv/Smiley>

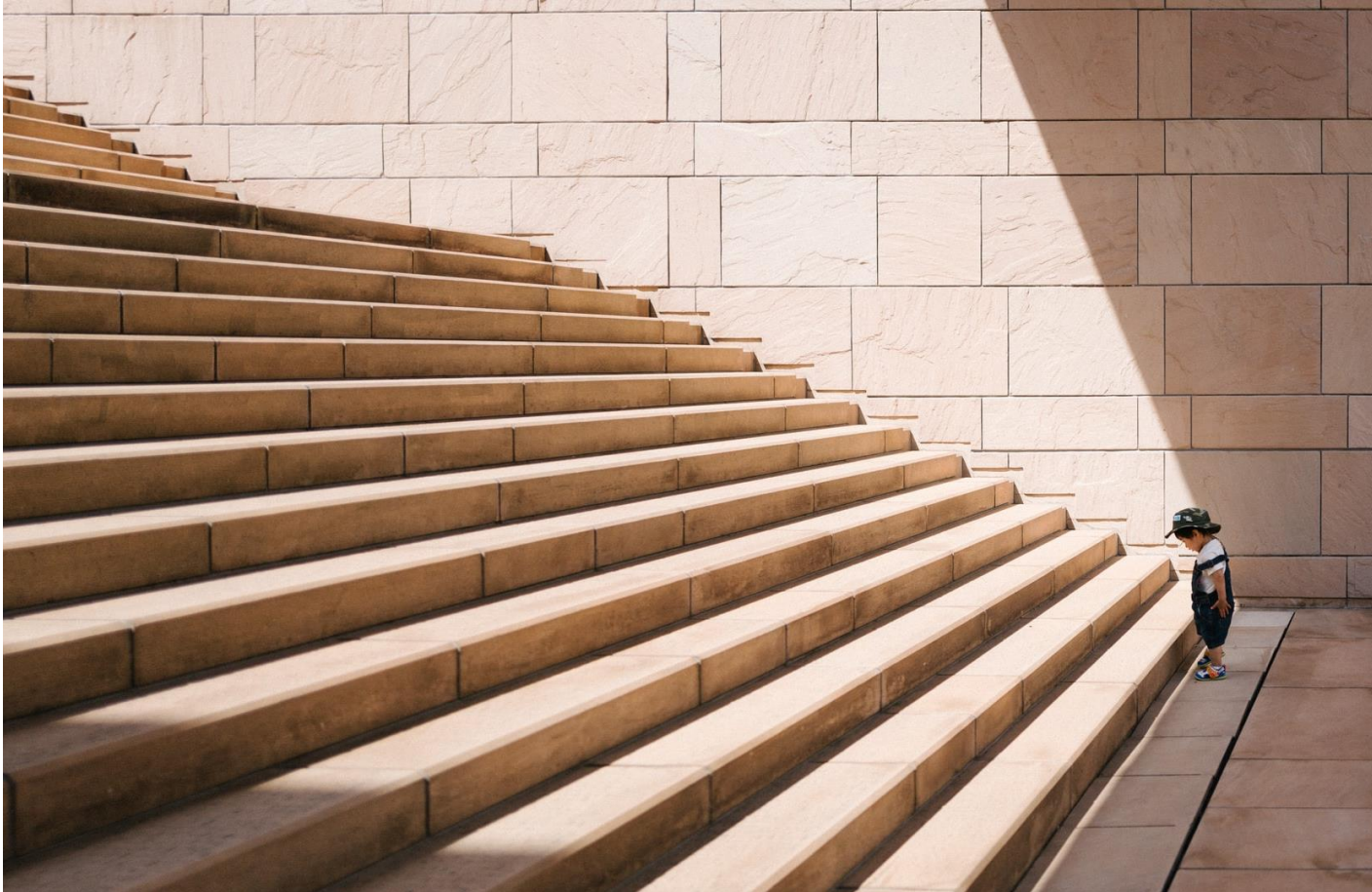
# Erste Schritte

Ein einfaches Neuronales Netzwerk



## Erste Schritte

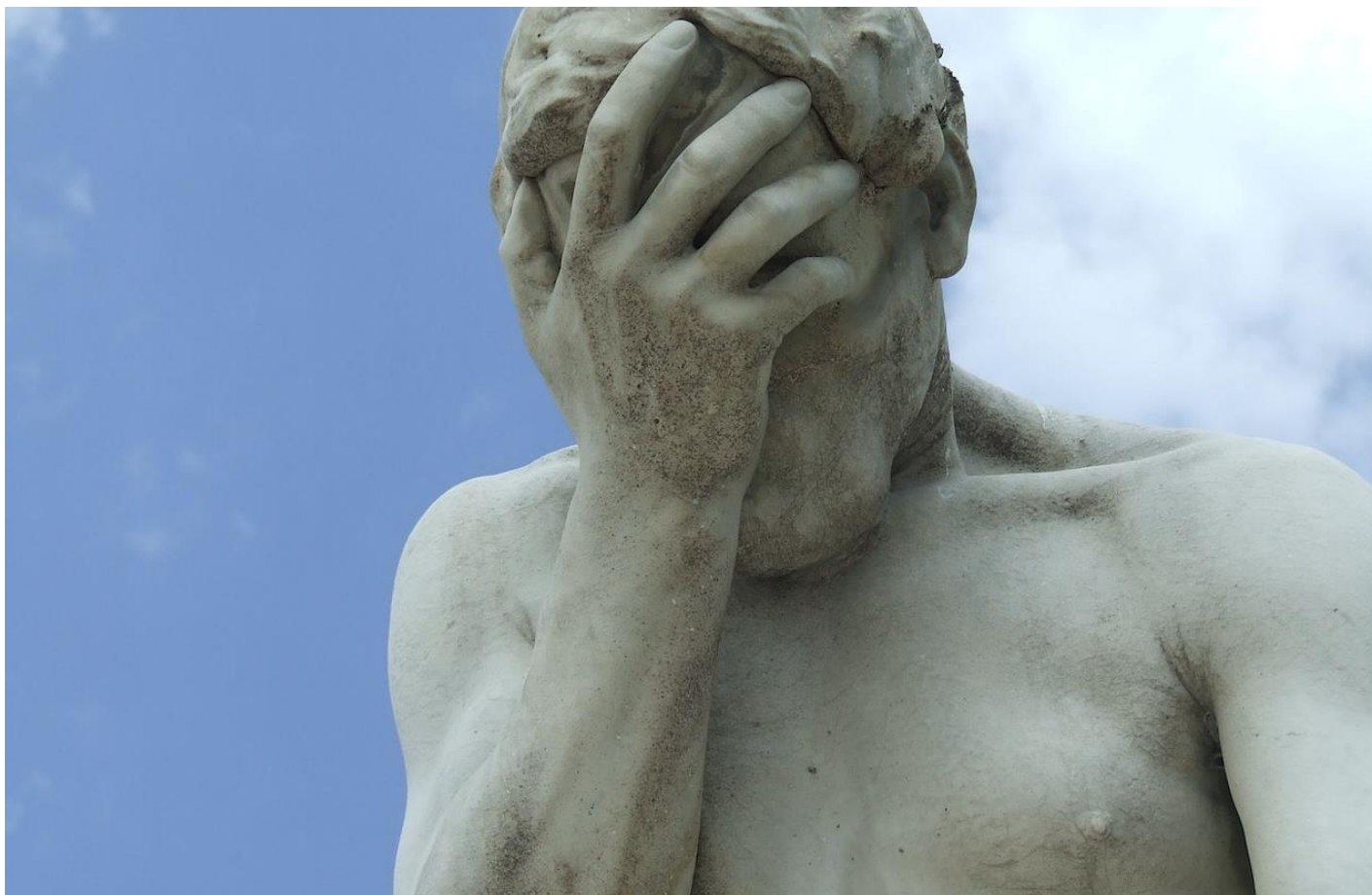
Jeder fängt mal klein an



- Wir bauen ein neuronales Netzwerk mit Hilfe der Tensorflow Keras API
- Drei Layer die komplett miteinander Verknüpft sind (Dense)
- 200 Neuronen pro Layer

## Erste Schritte

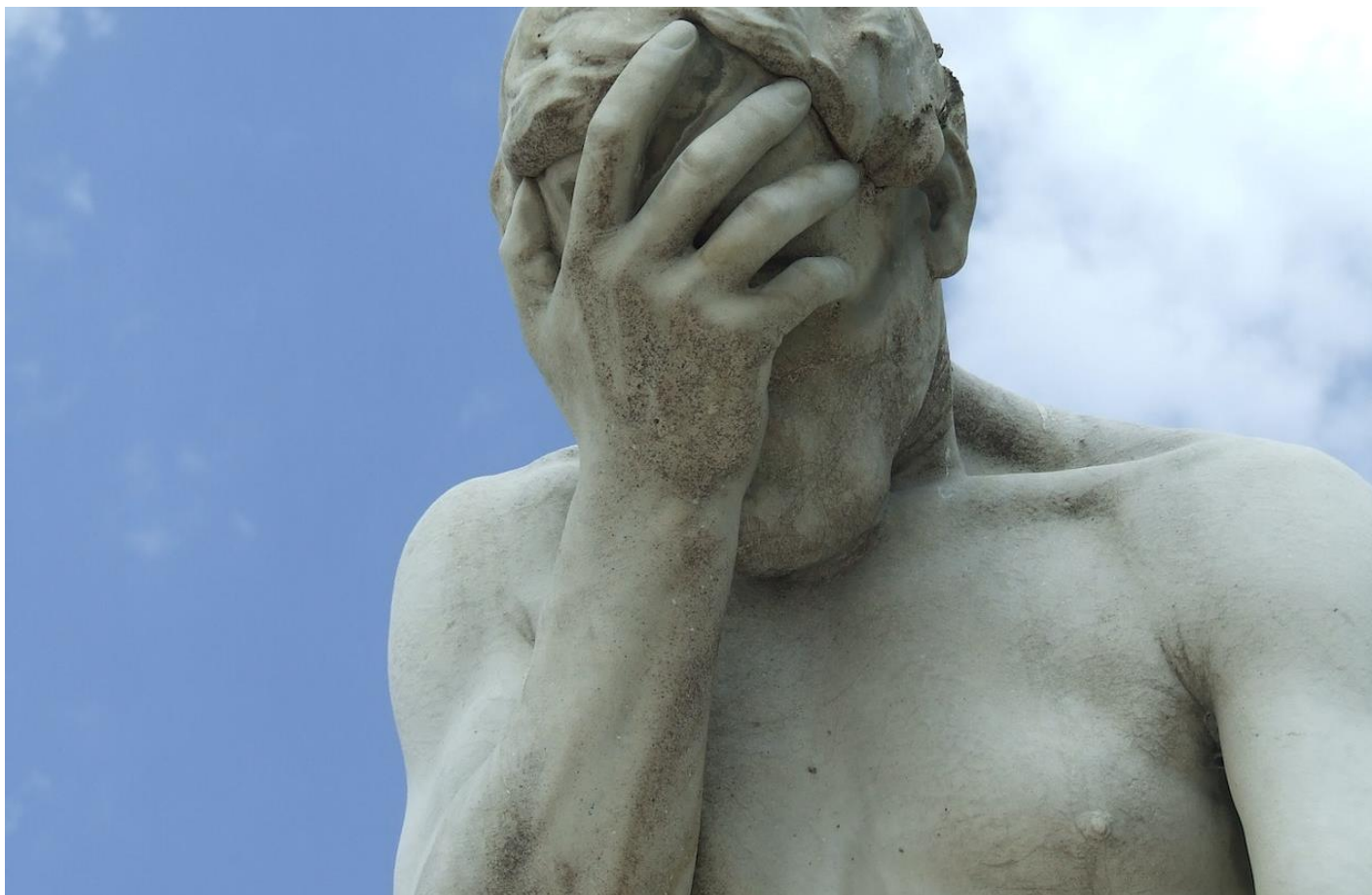
Dense Layer Network



- Funktioniert leider nicht so gut ☹️
- Warum?
  - Diese Art von Netzwerk ist nicht in der Lage, bestimmte Teilaspekte der Eingabebilder zu abstrahieren

## Erste Schritte

Dense Layer Network



- Funktioniert leider nicht so gut ☹️
- Was können wir tun?
  - Experimentieren!
  - Nachdenken!

## Faltung

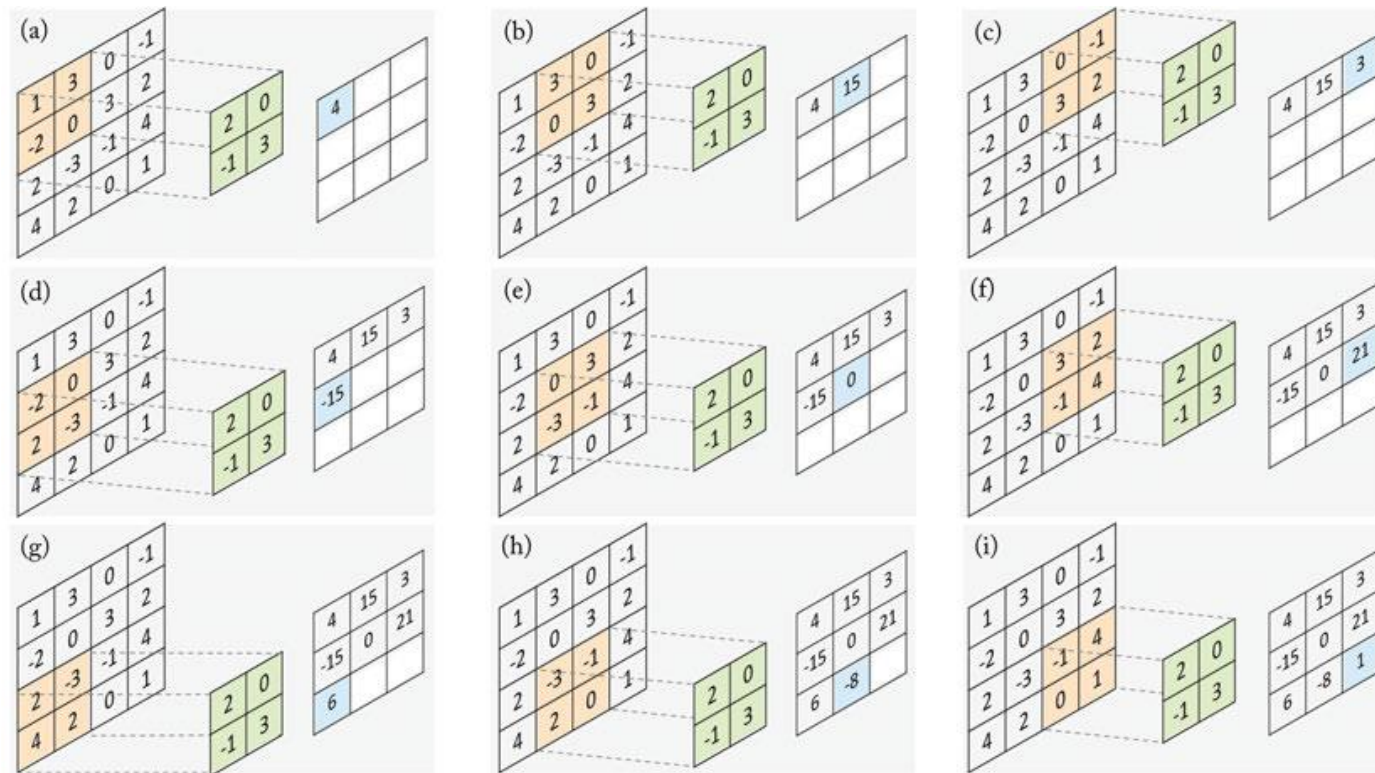
### Convolutional Neuronal Network (CNN)

- Mit Hilfe von Convolutional Layern, werden aus den Bildern bestimmte Merkmale herausgearbeitet (Features)
- Mit der mathematischen Faltung werden auf den Eingabebildern Filter angewendet (Kantendetektion, Weichzeichner, Scharfzeichner)
- Der Trick ist, dass das Netzwerk selbst die Parameter für die Filter lernt (man also gar nicht vorgibt, ob z.B. eine Kantendetektion stattfinden soll)



# Faltung

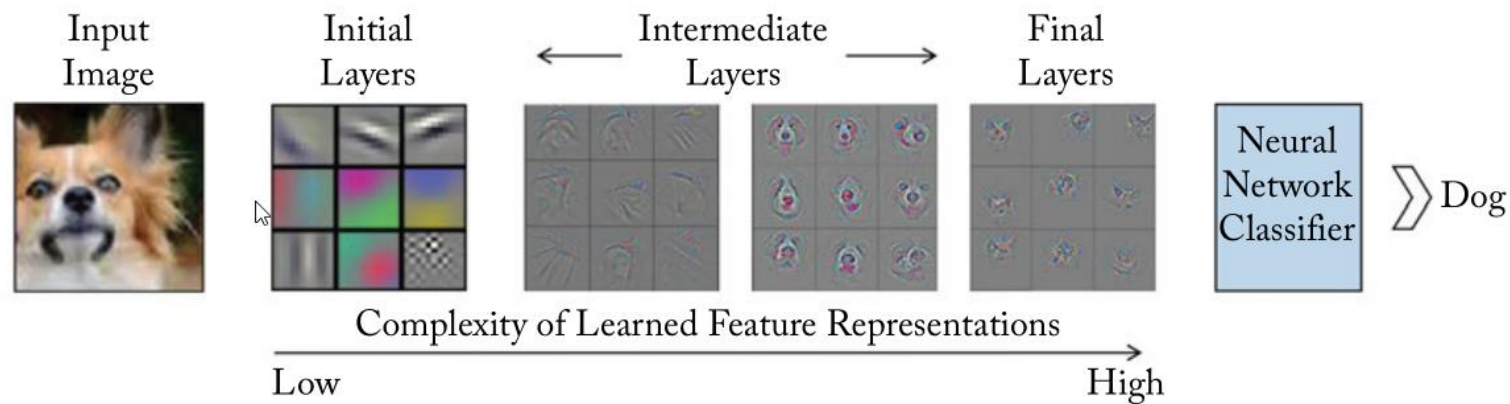
## Convolutional Neuronal Network (CNN)



Quelle: A Guide to Convolutional Neural Networks for Computer Vision, Salman Khan, Hossein Rahmani, Syed Afaq Ali Shah, Mohammed Bennamoun

# Faltung

## Convolutional Neuronal Network (CNN)



Quelle: A Guide to Convolutional Neural Networks for Computer Vision, Salman Khan, Hossein Rahmani, Syed Afaq Ali Shah, Mohammed Bennamoun

## Zweiter Versuch

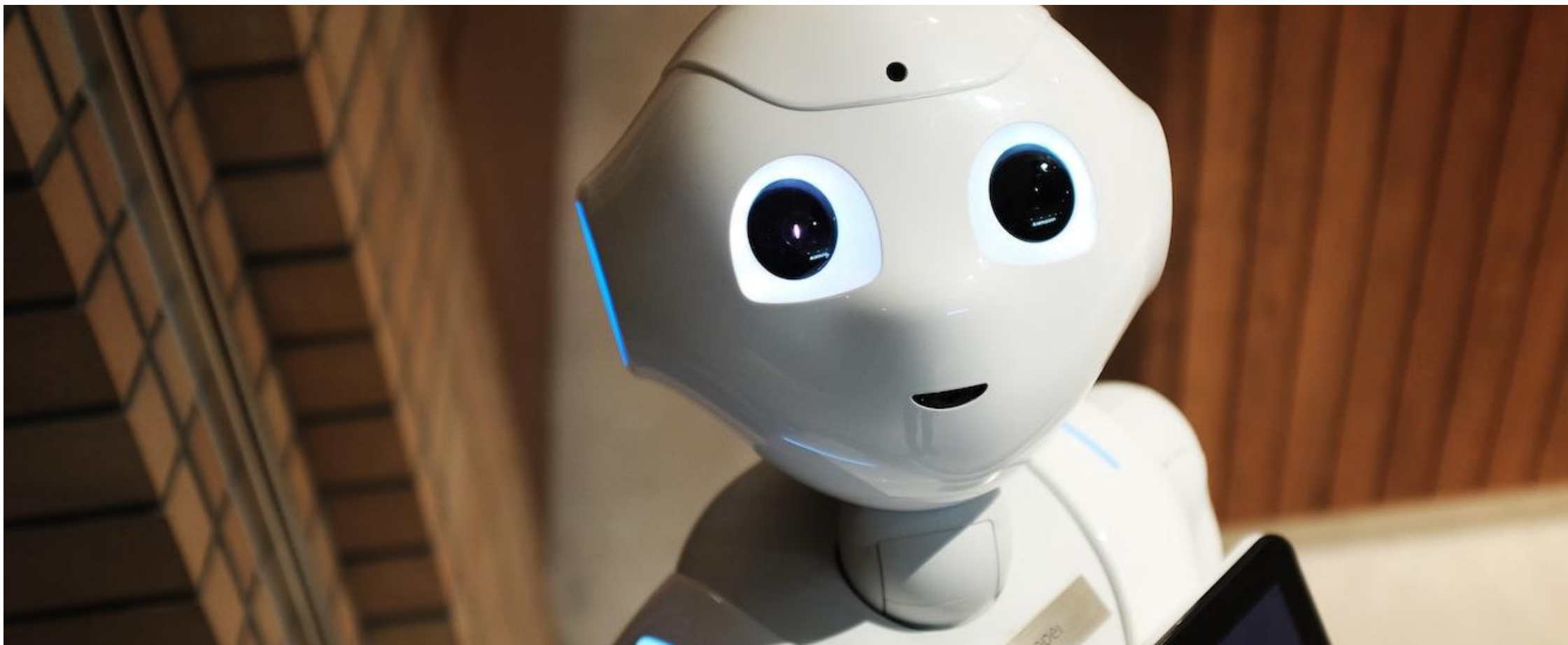
CNN!



- Drei Convolutional Layer
  - Jeweils mit 50 Filtern
- Gemischt mit Max-Pooling Layern
  - Verbessern die Abstraktion/verringern das „Rauschen“
- Am Ende noch zwei Dense Layer
  - Schrittweise Annäherung an die Anzahl der Kategorien

## Geht doch!

Unser CNN funktioniert wesentlich besser!





## Zusammenfassung

### Unser Handwerkszeug

- Python mit Tensorflow/Keras
- Kleines Grundsetup mit ein paar Zeilen Python Code
- Definition eines Modells
- Gute (!) Trainingsdaten
- Intuition und Erfahrung
- Zeit

**Vielen Dank für Ihre  
Aufmerksamkeit!**





Bitte bewerten 😊

# Bereit, digitaler Champion zu werden?

## Wir entwickeln Sie weiter!

**Yves  
Schubert**

**Senior Software Architect**

iteratec GmbH  
Zettachring 6 | 5. OG  
70567 Stuttgart

Tel: +49 151 542 411 61  
Email: [yves.schubert@iteratec.com](mailto:yves.schubert@iteratec.com)

**DEVELOPING  
DIGITAL  
CHAMPIONS**

