Künstliche Intelligenz kapieren und programmieren

Teil 4: Lernen durch Beobachten

Michael Weigend Universität Münster



mw@creative-informatics.de www.creative-informatics.de 2024



Materialien bei GitHub:

https://github.com/mweigend/ki-workshop

Tag 1

Zeit	Thema	Inhalte
9.00	Denkende Maschinen	Pädagogische Konzepte, Einstieg in Python, Chatbots und Assistenzsysteme
11.15	KI als Spielgegner	Modellieren mit Listen, Nim-Spiel mit KI als Gegner
12.45	Mittagspause	
13.45	Klassifizieren	Entscheidungsbaum, k-Means-Clustern
15.00	Lernen durch Beobachten	Lernfähiger Währungsrechner, Fußgänger erkennen
16.00	Ende	

Wie lernt man Boules spielen?



In einer fremden Währung bezahlen

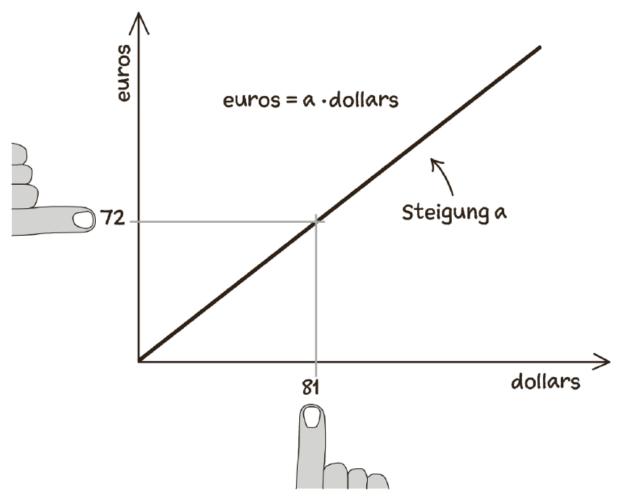


Projekt: Währungsrechner, der aus Beobachtungen lernt

Produkt	Preis in Dollar	Preis in Euro
Jeans	81	72
Turnschuhe	61.99	57.71
T-Shirt	9.50	9.00
Tablet-Hülle	23.60	20.77

Programm training.py ausprobieren

Lineare Beziehung



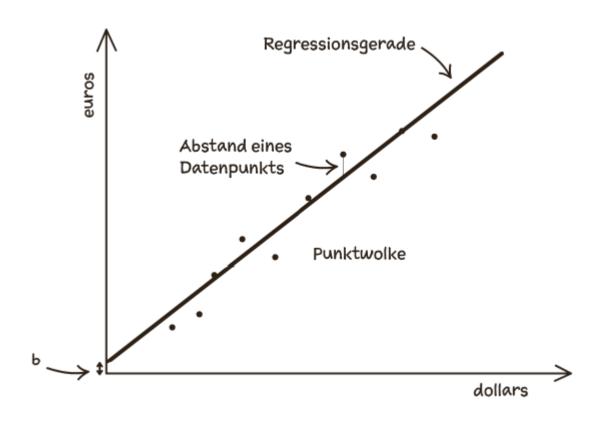
Lernender Währungsrechner

```
# training.py
        a = 1
        eingabeDollars = input('Betrag in Dollar: ')
        while eingabeDollars != '':
            dollars = float(eingabeDollars)
            vorhersageEuros = a * dollars
            eingabeEuros = input('Tatsächlicher Betrag in Luro:
Warum dieser
            euros = float(eingabeEuros)
  Faktor?
            fehler = euros - vorhersageEuros
            a += 0.5 * fehler/dollars
            print('Vorhersage: ', round(vorhersageEuros, 2), '€')
            print('Fehler:', fehler)
            print('Neuer Wechselkurs a:', round(a, 4))
            eingabeDollars = input('Betrag in Dollar: ')
        print('Auf Wiedersehen!')
        input()
```

Absoluter Fehler

Fehler der Steigung a

Regressionsgerade



Liefert das Training eine Regressionsgerade?

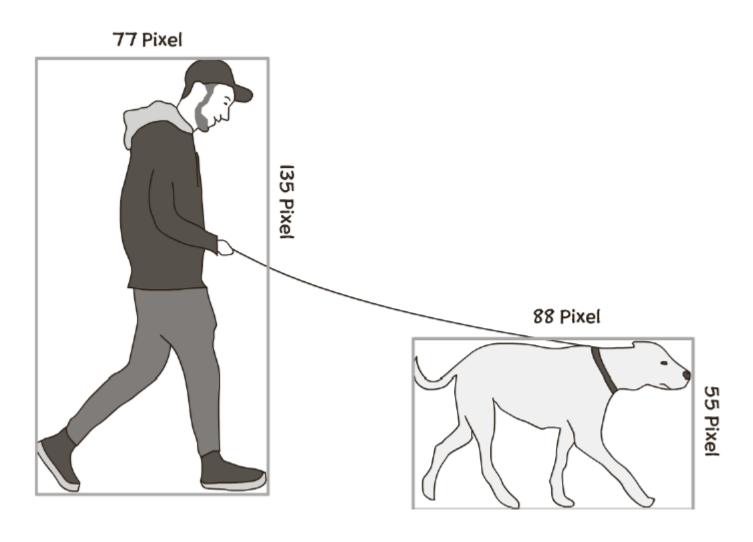
$$euros = a \cdot dollars + b$$

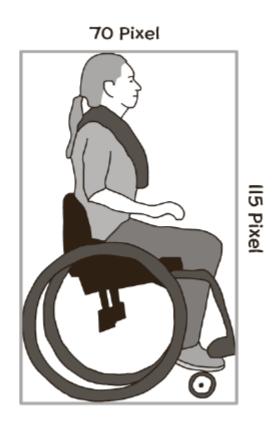
$$a = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x}) \cdot (y_i - \overline{y})}{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2}$$

$$b = \overline{y} - a \cdot \overline{x}$$

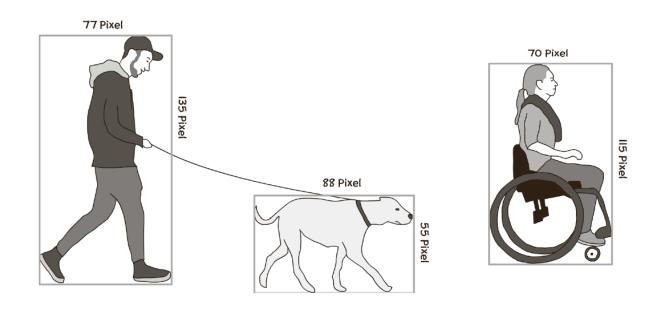
Datenpunkte haben einen möglichst geringen Abstand von der Regressionsgeraden.

Daten klassifizieren und Objekte erkennen

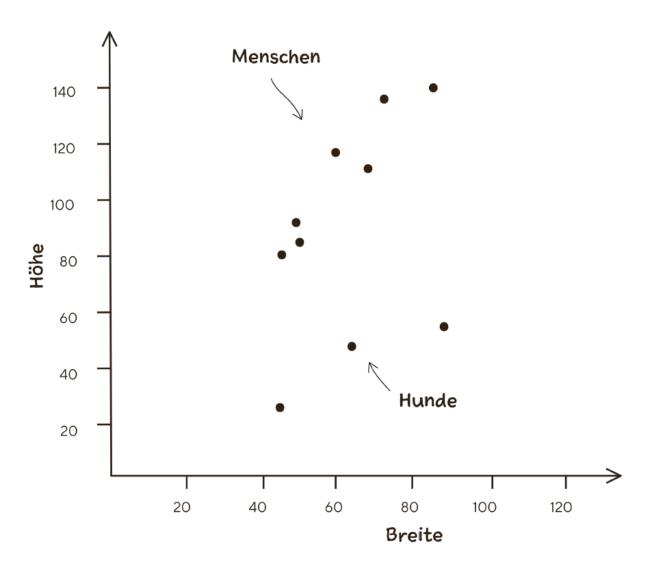




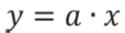
Rechteckige Bildausschnitte



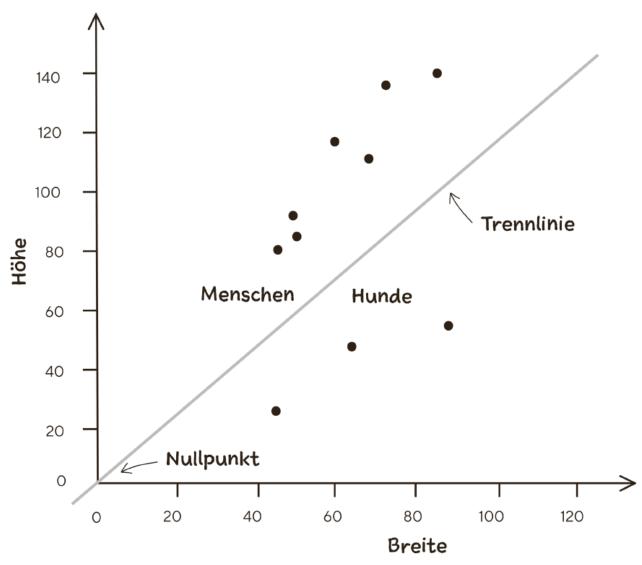
[(77, 135), (88, 55), (70, 115)]



Klassifizierer

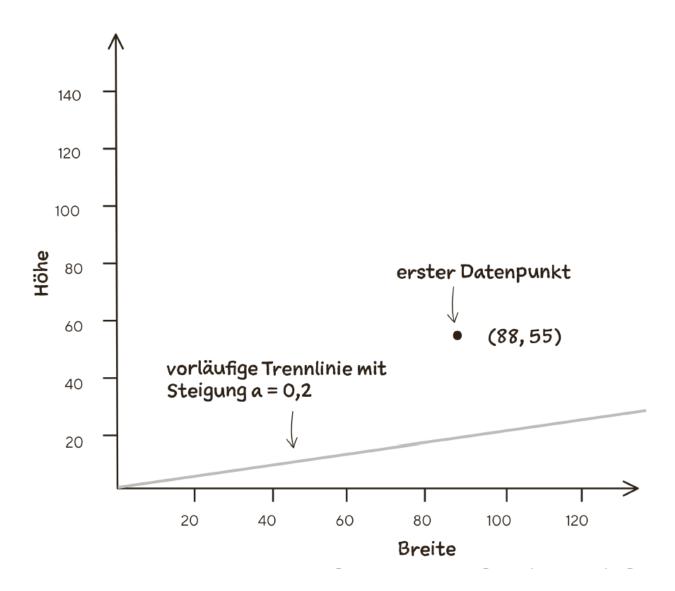


Gesucht ist die Steigung *a* der Trennlinie zwischen Menschen und Hunden



Mit etikettierten Daten lernen

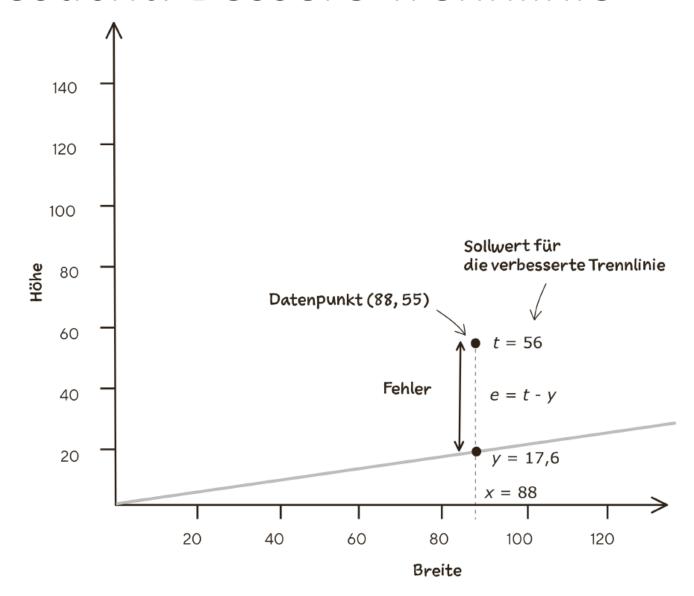
Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch



Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

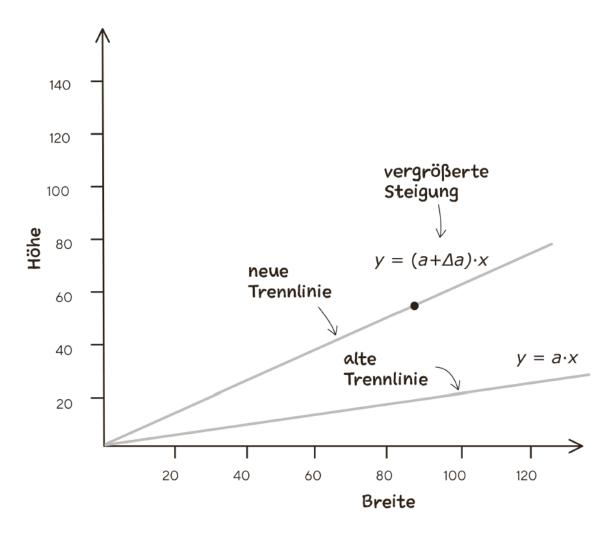
en, 2024 14

Gesucht: Bessere Trennlinie

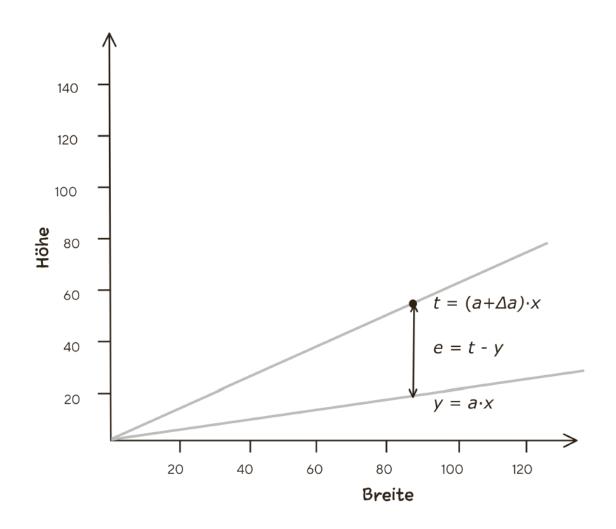


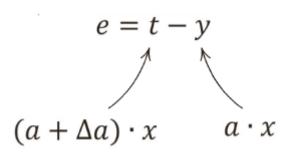
Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

Gesucht: Bessere Trennlinie



Gesucht: Bessere Trennlinie



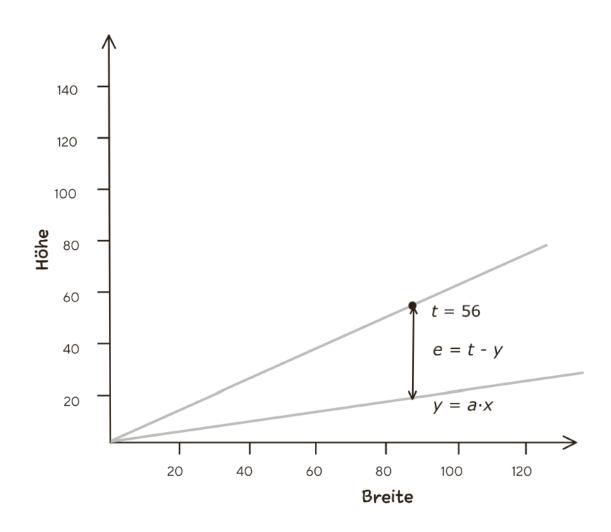


$$e = (a + \Delta a) \cdot x - a \cdot x$$

$$e = a \cdot x + \Delta a \cdot x - a \cdot x$$

$$e = \Delta a \cdot x$$

$$\Delta a = \frac{e}{x}$$



$$\Delta a = \frac{e}{x}$$

Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

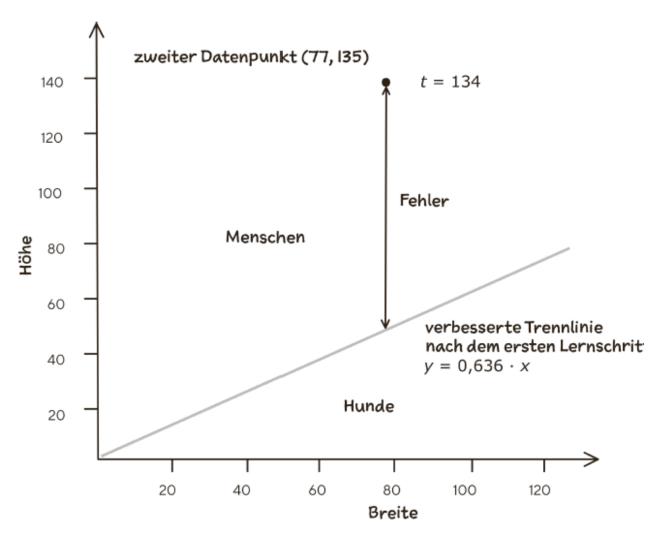
$$y = 0.2 \cdot x$$

$$e = t - y = 56 - 0.2 \cdot 88 = 56 - 17.6 = 38.4$$

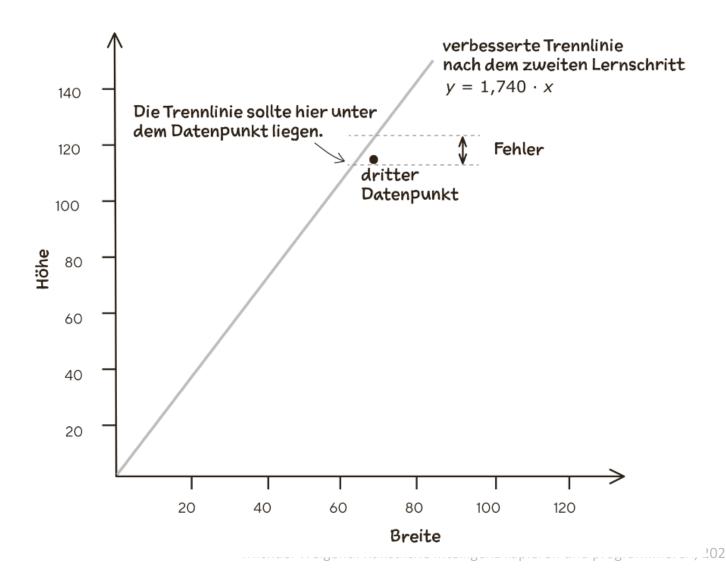
$$\Delta a = \frac{e}{x} = \frac{38,4}{88} \approx 0,436$$

$$a_{neu} = a_{alt} + \Delta a$$

$$a = 0.2 + 0.436 = 0.636$$

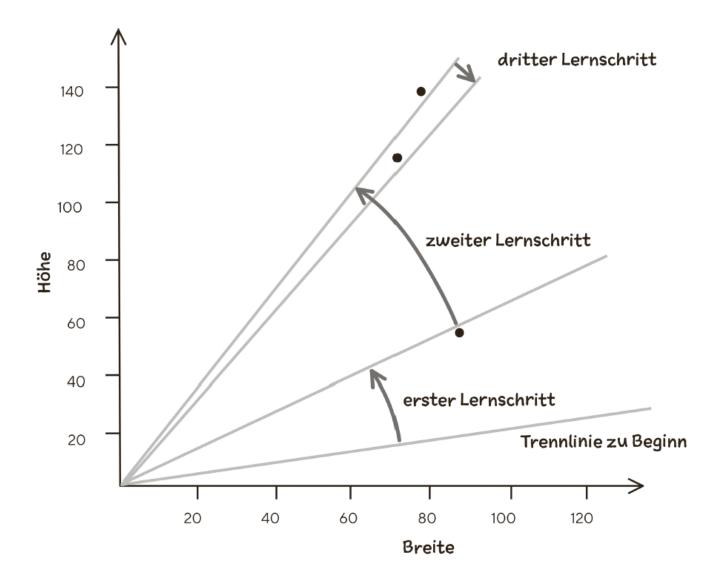


Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch



Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

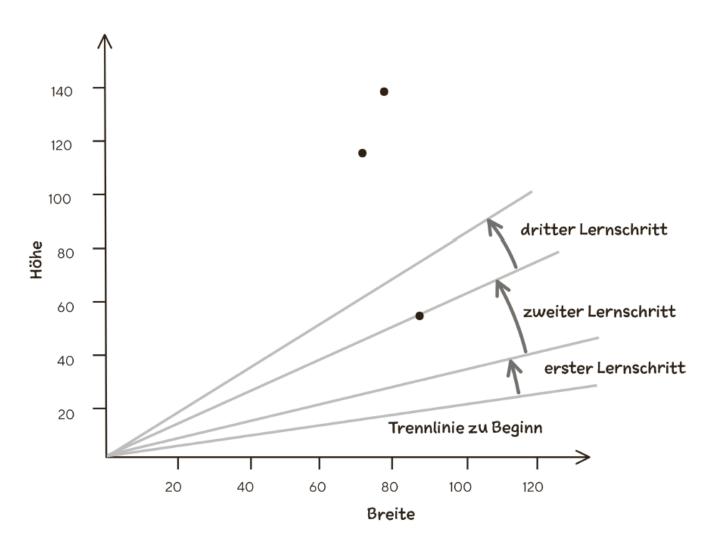
Die ersten drei Lernschritte



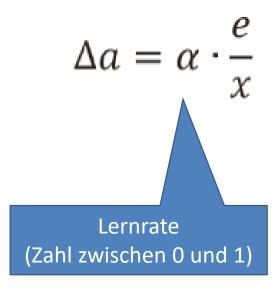
Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

en, 2024 21

Moderiertes Lernen



Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch



Moderieren = Abmildern

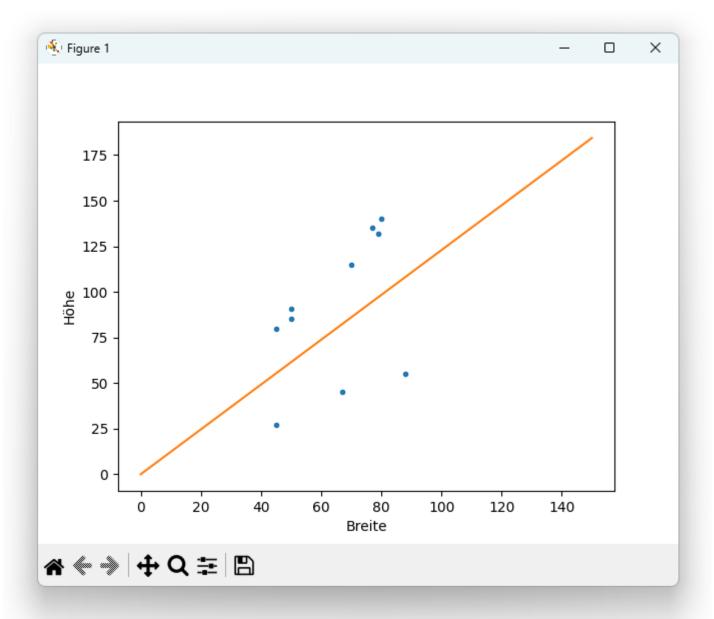


Ein lernfähiges Vorhersageprogramm

```
# klassifizierer.py
LR = 0.2 \# Lernrate
# etikettierte Daten
DATEN = [(77, 135, 'M'), (88, 55, 'H'), (70, 115, 'M'),
        (50, 85, 'M'), (80, 140, 'M'), (45, 27, 'H'),
        (79, 132, 'M'), (50, 91, 'M'), (45, 80, 'M'), (67, 45, 'H')]
# Training
a = 0.2  # Anfangswert der Steigung der Trennlinie
for breite, höhe, label in DATEN:
    if label == 'H':
        t = h\ddot{o}he + 1
    else:
        t = h\ddot{o}he - 1
    e = t - a * breite
    da = LR * e/breite
    a += da
```

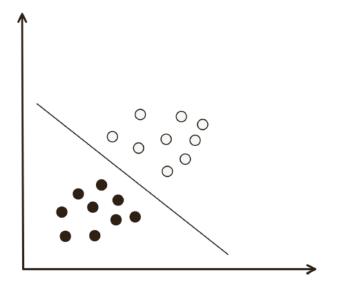
```
# Vorhersagen
eingabe breite = input('Breite: ')
while eingabe breite != '':
    eingabe höhe = input('Höhe: ')
    breite = float(eingabe breite)
    höhe = float(eingabe höhe)
    if höhe < a * breite:
       print('Hund') # unter der Trennlinie
    else:
       print('Mensch')
    eingabe breite = input('Breite: ')
print('Auf Wiedersehen')
input() # Warten bis Eingabetaste gedrückt
```

Daten plotten

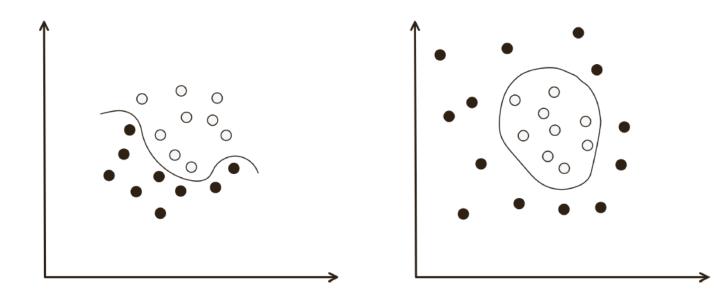


Lineare Separierbarkeit

linear separierbar



nicht linear separierbar



Daten in einer csv-Datei speichern

```
trainingsdaten.csv - Editor
                                            X
Datei Bearbeiten Format Ansicht Hilfe
77,135,M
88,55,H
70,115,M
50,85,M
45,27,H
79,132,M
50,91,M
45,80,M
67,45,H
Zeile 1, Spalte 100%
                 Windows (CRLF)
                                 UTF-8
```

Daten lesen

Stream ist Folge von Textzeilen

Datei zum Lesen als Textdatei öffnen

```
# daten_lesen_split.py
stream = open('trainingsdaten.csv', mode='r')

for zeile in stream:
    datenliste = zeile.split(',')
    print(datenliste)

stream.close()
```

Übung 4 Lernfähiges Vorhersageprogramm

- 1) Experimentieren Sie mit dem Programm klassifizierer.py. Ändern Sie z.B. die Lernrate und prüfen Sie ob die Vorhersagen immer noch stimmen.
- 2) Beantworten Sie die folgenden Fragen zum Verständnis des Programms:
- An welcher Stelle spielt das Etikett eines Datensatzes eine Rolle?
- An welcher Stelle lernt das Programm?
- 3) Überlegen Sie sich selbst eine Frage zum Verständnis des Programms. Stellen Sie diese Frage Ihrem Nachbarn.
- 4) Überarbeiten Sie das Starterprojekt klassifizierer.py und sorgen Sie dafür, dass das Programm die Trainingsdaten aus der Datei trainingsdaten.csv holt.

Weitere Aufgabeideen?

https://docs.google.com/document/d/140lNslEWA AwUwtpVMCZqtH7 eOkU8rmvfrgWqE5M3E/edit?usp=sharing

Lösungen 4 Aufgabe 2

```
LR = 0.2 \# Lernrate
# etikettierte Daten
DATEN = [(77, 135, 'M'), (88, 55, 'H'), (70, 115, 'M'),
         (50, 85, 'M'), (80, 140, 'M'), (45, 27, 'H'),
         (79, 132, 'M'), (50, 91, 'M'), (45, 80, 'M'), (67, 45, 'H')]
# Training
a = 0.2  # Anfangswert der Steigung der Trennlinie
for breite, höhe, label in DATEN:
                                                      In Abhängigkeit vom Etikett wird das Target für
    if label == 'H':
                                                         die Neuberechnung der Steigung a der
         t = h\ddot{o}he + 1
                                                                 Trennlinie gesetzt.
    else:
         t = h\ddot{o}he - 1
    e = t - a * breite
                                                       In diesen beiden Zeilen wird die Steigung der
    da = LR * e/breite
                                                       Trennlinie neu berechnet. Das ist das Lernen.
    a += da
```

Aufgabe 4

```
LR = 0.2  # Lernrate

# etikettierte Daten lesen
DATEN = []
stream = open('trainingsdaten.csv', 'r')
for zeile in stream:
    breite, höhe, label = zeile.split(',')
    datentupel = (int(breite), int(höhe), label[0])
    DATEN.append(datentupel)
stream.close()
```

Erster Buchstabe des Strings label

32

Rückblick

- Manche Datenmengen (aber nicht alle) lassen sich durch eine gerade Trennlinie (Klassifizierer) in zwei Cluster einteilen.
- Beim überwachten Lernen lernt ein Programm mit Hilfe von etikettierten Trainingsdaten, Objekte zu erkennen.
- Etikettierte Trainingsdaten bestehen aus Daten (z.B. Zahlen) und einem Etikett, das den Daten eine Bedeutung zuordnet.
- Die Lernrate ist eine Zahl zwischen 0 und 1. Sie bestimmt, wie stark beim Training eine Einzelbeobachtung in die Neuberechnung des Klassifizieres einfließt.
- Trainingsdaten können als csv-Datei gespeichert werden.
- Mit der String-Methode split() kann ein String in eine Liste kleinerer Strings "ausgespalten" werden.