# 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

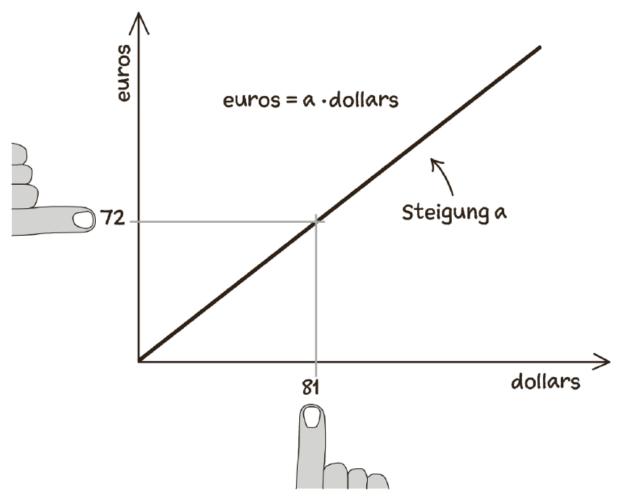


# Projekt: Währungsrechner, der aus Beobachtungen lernt

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



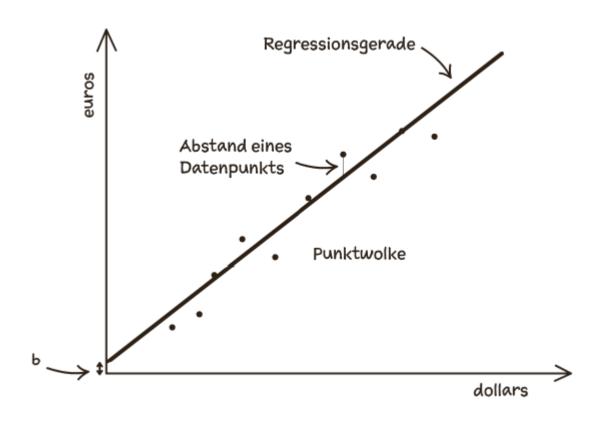
## Lernender Währungsrechner

```
# 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?

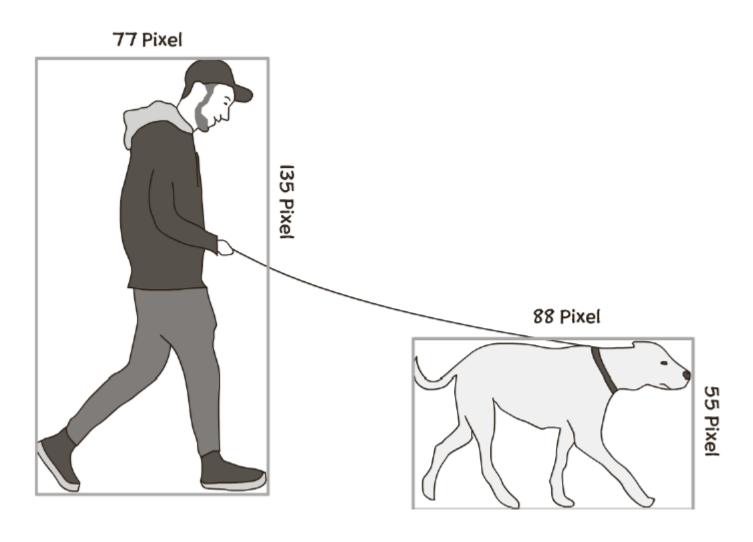
$$euros = a \cdot dollars + b$$

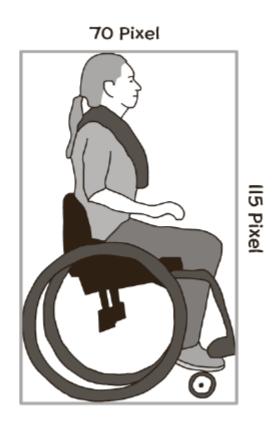
$$a = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x}) \cdot (y_i - \overline{y})}{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})^2}$$

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

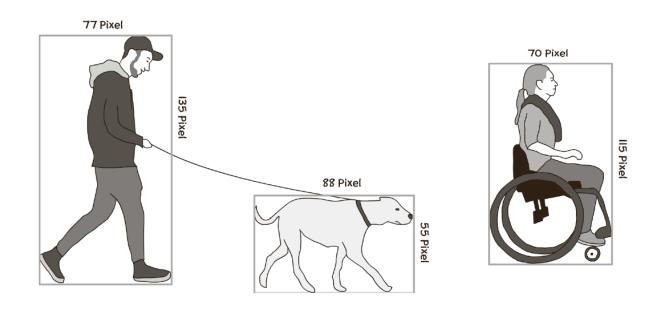
Datenpunkte haben einen möglichst geringen Abstand von der Regressionsgeraden.

# Daten klassifizieren und Objekte erkennen

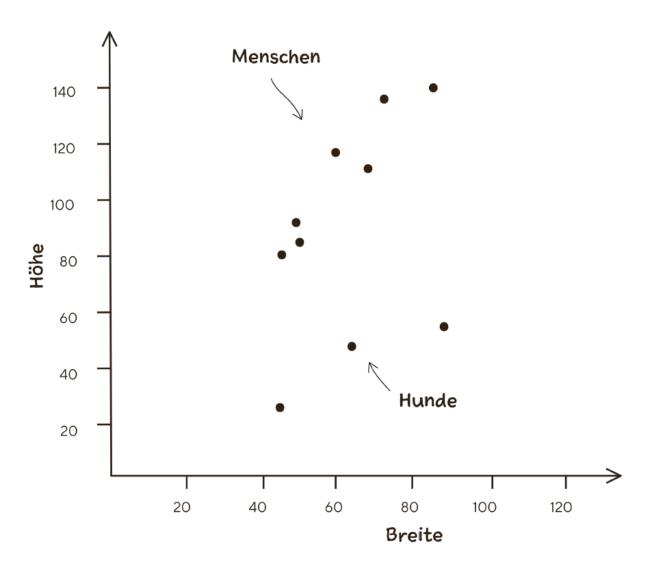




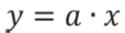
#### Rechteckige Bildausschnitte



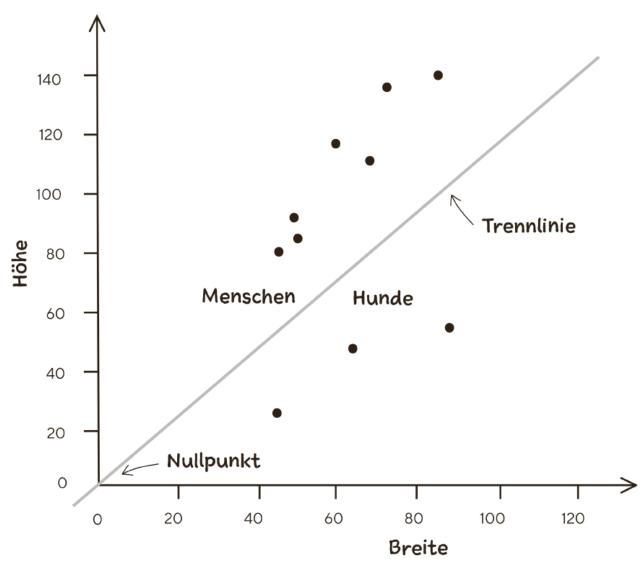
[(77, 135), (88, 55), (70, 115)]



#### Klassifizierer

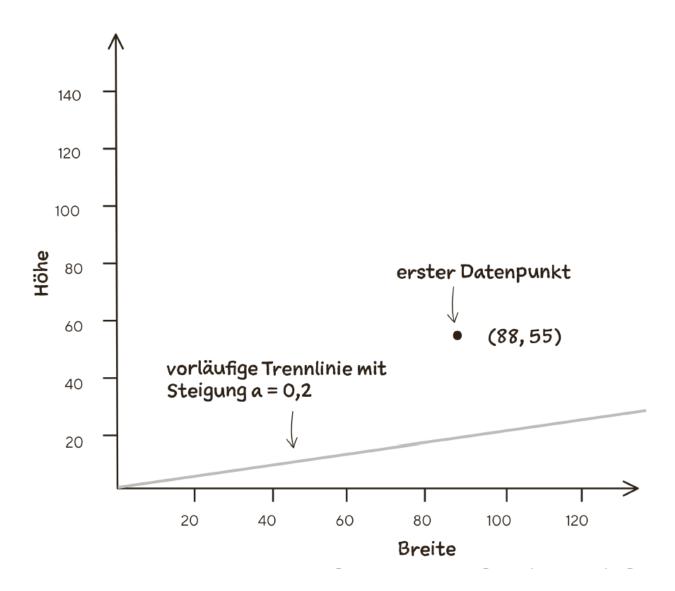


Gesucht ist die Steigung *a* der Trennlinie



#### Mit etikettierten Daten lernen

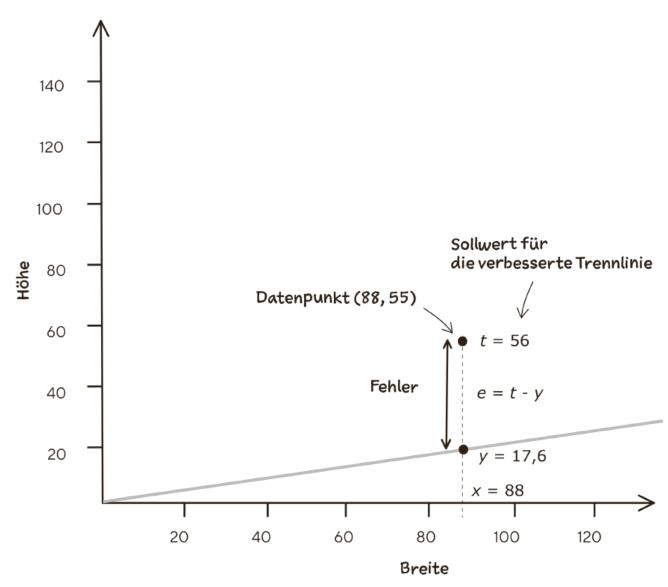
Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch



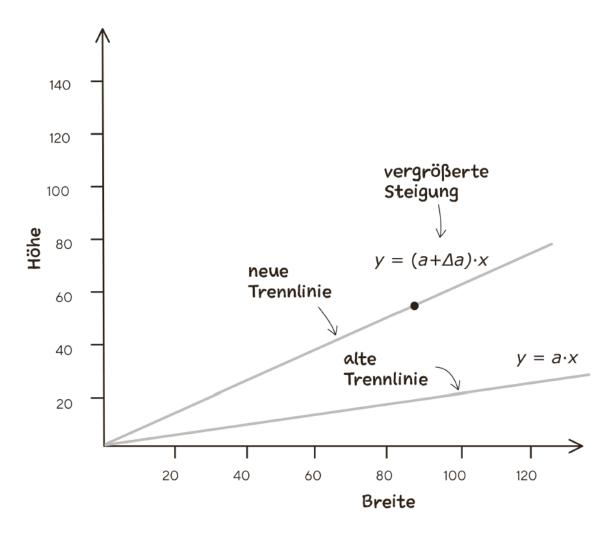
Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

en, 2024 14

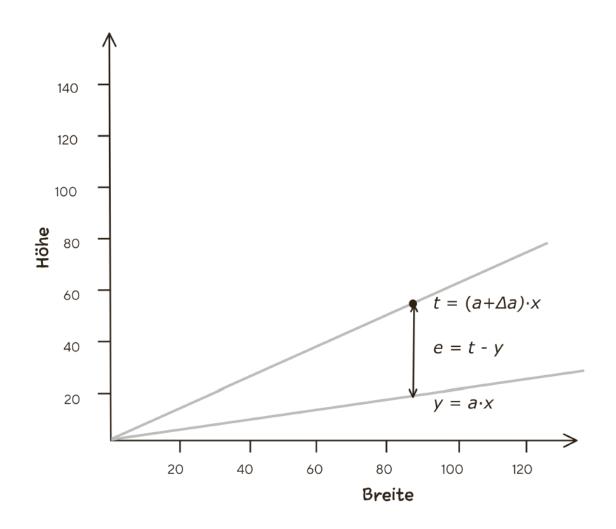
#### Gesucht: Bessere Trennlinie

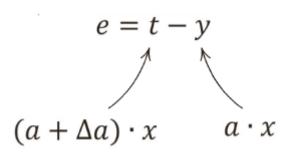


#### Gesucht: Bessere Trennlinie



#### Gesucht: Bessere Trennlinie



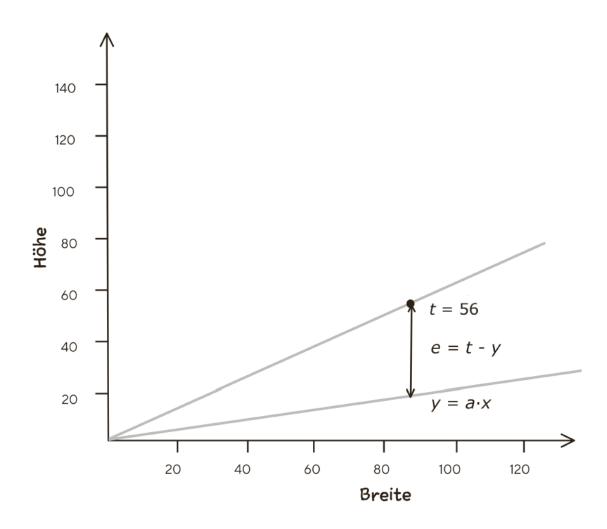


$$e = (a + \Delta a) \cdot x - a \cdot x$$

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

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

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



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

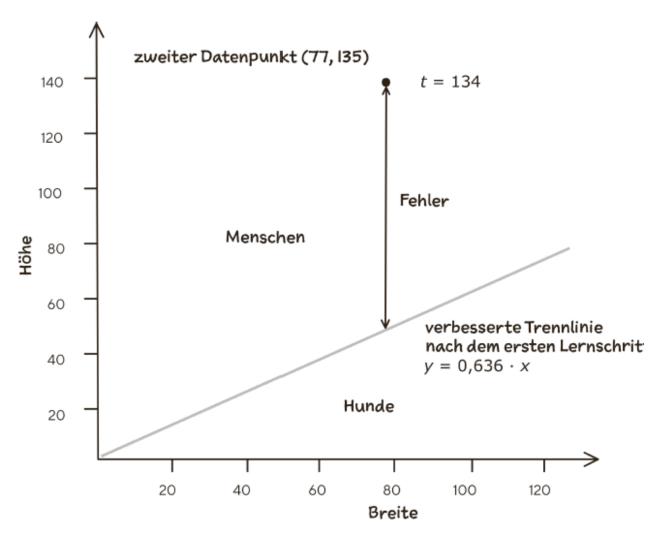
$$y = 0.2 \cdot x$$

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

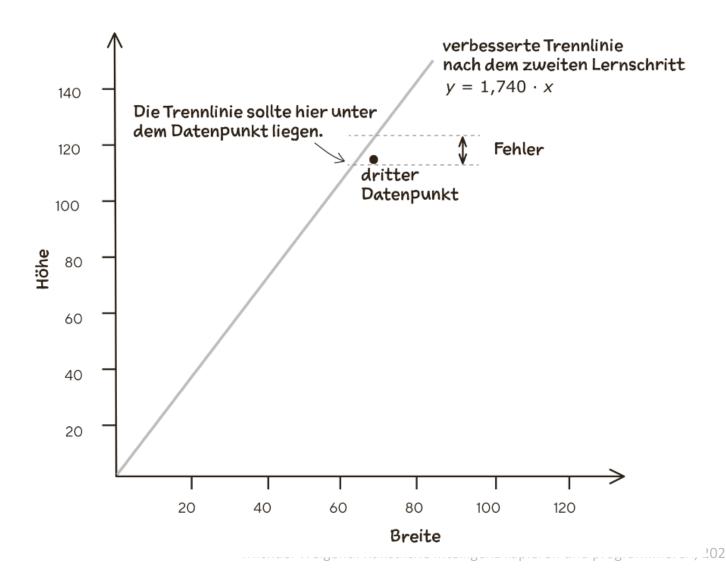
$$\Delta a = \frac{e}{x} = \frac{38,4}{88} \approx 0,436$$

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

$$a = 0.2 + 0.436 = 0.636$$

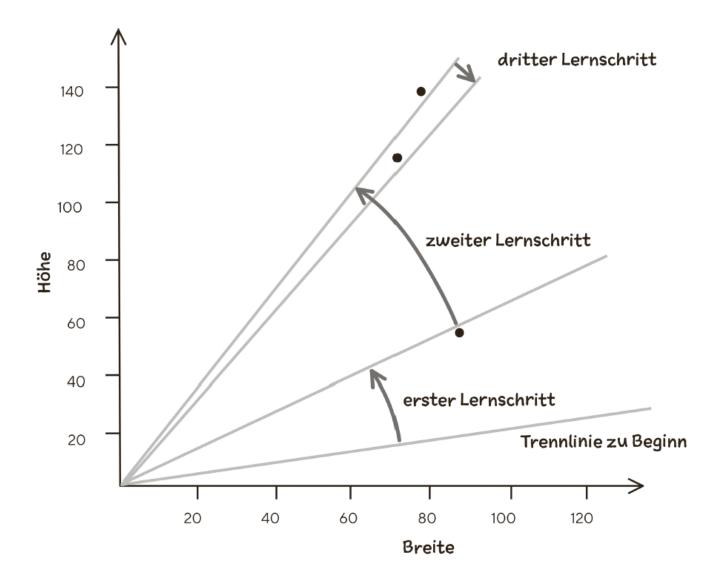


Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch



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

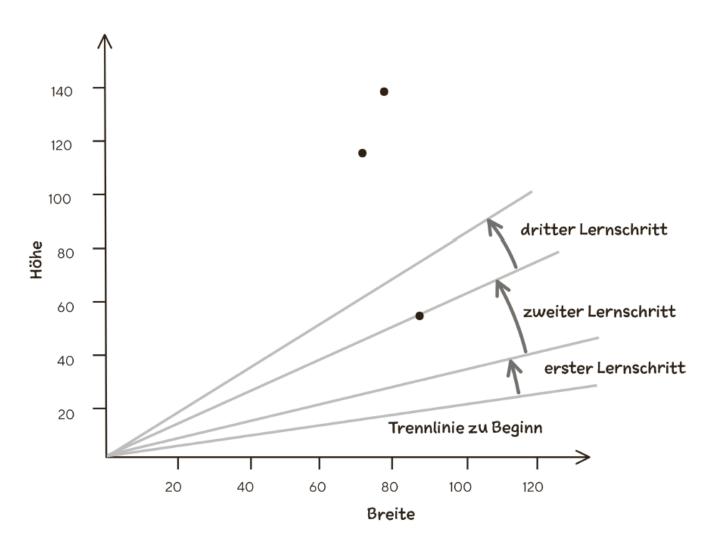
#### Die ersten drei Lernschritte



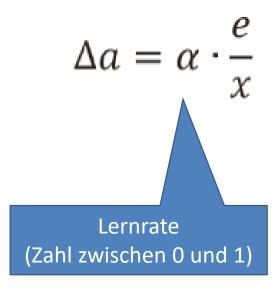
Breite	Höhe	Etikett
88	55	Hund
77	135	Mensch
70	115	Mensch

en, 2024 21

#### Moderiertes Lernen



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



#### Moderieren = Abmildern

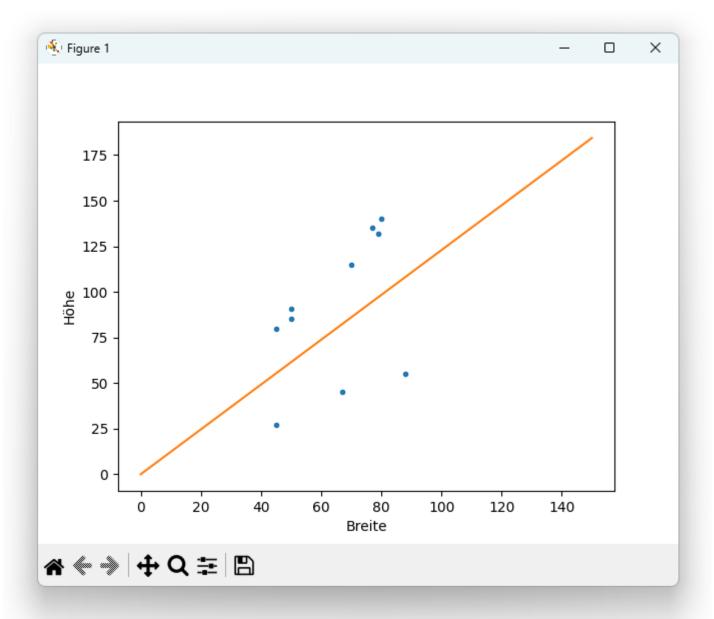


# Ein lernfähiges Vorhersageprogramm

```
# 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
```

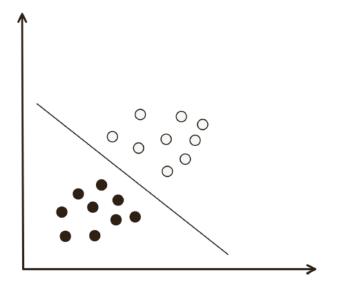
```
# Vorhersagen
eingabe breite = input('Breite: ')
while eingabe breite != '':
    eingabe höhe = input('Höhe: ')
    breite = float(eingabe breite)
    höhe = float(eingabe höhe)
    if höhe < a * breite:
       print('Hund') # unter der Trennlinie
    else:
       print('Mensch')
    eingabe breite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

# Daten plotten

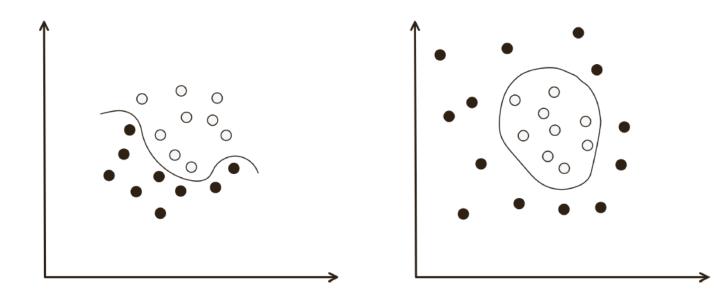


# Lineare Separierbarkeit

#### 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

- 1) Experimentieren Sie mit dem Programm. 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.

Ideen?

https://docs.google.com/document/d/140lNslEWA\_AwUwtpVMCZqtH7\_eOkU8rmvfrgWqE5M3E/edit?usp=sharing

#### 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.