# Einführung in Machine Learning

Jan Popko



Gabriele Fleischmann-Hahn

### **Machine Learning**

- ist eine Sammlung von mathematischen Methoden der Mustererkennung
- erkennen von Mustern in Datenbeständen

#### Probleme:

- wenn zu wenig Daten vorhanden sind
- wenn zu viele Dimensionen vorhanden sind
  - Entscheidungsbäume werden zu komplex
  - Vektor basierte Algorithmen werden zu rechenaufwendig

#### **Machine Learning**

In Python hilft die sklearn library mit vielen Nützlichen Funktionen. Installieren: pip install sklearn

Allgemein nützliches:

train\_test\_split(X, y) Funktion:

Import: from sklearn.model\_selection import train\_test\_split

Funktion: Spaltet die Daten in Trainings- und Testdatensätze auf

metrics Modul:

Import: from sklearn import metrics

Funktion: zum Berechnen verschiedenster Metriken für die Auswertung

des Models

https://scikit-learn.org/stable/modules/classes.html#sklearn-metrics-metrics

bta

Business Trends Academy (BTA) GmbH

## Übrwachtes Lernen

Jan Popko

Python Advanced



## Klassifikation via K-Nearest Neighbour

Durch das Betrachten der Klassen der k-nächsten Nachbarn soll auf die eigene zurückgeschlossen werden.

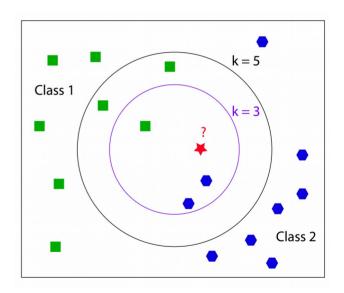
Berechnung der Entfernungen über den euklidischen Abstand:

$$\sqrt{x1^2+x2^2+...xn-1^2+xn^2}$$

xi = Dimension/Attribut

Die am häufigsten vorkommende Klasse der Nachbarn wird für sich selbst gewählt.

In SKLearn kann der Algorithmus mit Hilfe des KneighborsClassifier modeliert werden.



#### K-Nearest Neighbour

from sklearn.neighbors import KNeighborsClassifier

knn = KNeighborsClassifier(n\_neighbors=5)

knn.fit(data, target)

predicted\_target = knn.predict(test\_data)

#### Lineare Regression

- modelliert Beziehung einer abhängigen und mehreren unabhängigen Variablen
- Daten zusammenführen und bereinigen
- Datenkorrelation betrachten
- Vorbereitung Regressionsanalyse
  - Spalten müssen intervall- oder ratioskaliert sein
- Lineare Regression mit Scikit-Learn
  - Methode der kleinsten Fehlerquadrate
- bestimmen der MSE (Mittleren Quadratischen Abweichung)
  - (je kleiner, desto besser)
- Bestimmtheitsmaß R<sup>2</sup>
  - -(zwischen 0 und 1 je näher an 1, desto besser)

#### Lineare Regression

from sklearn.linear\_model import LinearRegression

Ir = LinearRegression()
Ir.fit(data, target)

print(lr.predict(test\_data))

Intercept: Ir.intercept\_[0] Koeffizienten: Ir.coef\_[0] R<sup>2</sup> Score: Ir.score(X, y)

Jan Popko

Python Advanced





## Polinomiale Regression

from sklearn.linear\_model import LinearRegression
from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures

```
quad = PolynomialFeatures(degree=2)
```

data\_quad = quadratic.fit\_transform(data)

```
Ir = LinearRegression()
Ir.fit(data quad, target)
```

print(lr.predict(test\_data\_quad))

Intercept: Ir.intercept\_[0] Koeffizienten: Ir.coef\_[0] R<sup>2</sup> Score: Ir.score(X, y)

Jan Popko

Python Advanced



Nestorstraße 3 D-10709 Berlin

> Tel.: +49 (0) 30 894 Fax: +49 (0) 30 895

Geschäftsführer: Gabriele Reischmann-Hahn Max:-Madrien Reischmann Hauptsitz des Unternehmens: Has 11323 ist / Amtsgericht Berlin Charlotter H8s 11323 ist / Amtsgericht Berlin Charlotter

#### Support Vector Machines

#### Stützvektoren:

- meist zur binären Klassifizierung verwendet
- Grenze mittels der nächst liegenden Objekte definiert

#### Ebenen:

- im n dimensionalen Raum hat die Ebene n-1 Dimensionen
- meist sind Cluster nicht linear Trennbar → Hyperebene

Darstellung der Vektorräume in MatPlotLib mit Hilfe eines Meshgrids

#### **Support Vector Machines**

```
0.05),
|.min()-1
|.min()-1
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                      cmap=plt.cm.summer)
                                                                                                                                             np.meshgrid(np.arange(features[
    features[:, 0].max())
    np.arange(features[:
    features[:, 1].max())
                                                                                                                                                                                                                                        labels)
ravel(),
             plt
                                                                            data = load_iris()
# print(data.DESCR)
features = np.array(data.data)
labels = np.array(data.target)
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                          cmap=plt.cm.summer,
edgecolors='black')
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as p
from sklearn.datasets import
from sklearn.svm import SVC
                                                                                                                                                                                                                                                                              0 [
                                                                                                                                                                                                                                         :2],
c_[xx.
                                                                                                                                                                                                                           svm = SVC()
svm.fit(features[:,
Z = svm.predict(np.c
```

Nestorstraße 36

D-10709 Berlin

6 Gabriele Reischmann-Hahn Max: Hardner Reischmann Hauptilt 2 des Unfernehmens: 30 894 087 57 Nest orstraße 3, D-10709 Berlin H8B 115251 B / Amtsgericht Berlin Charlott erburg Steuer-Nr. 27/248/31179