

# Data Science

Wintersemester 2020/2021

## Übungsblatt 4

### Aufgabe 1 (Daten Exploration)

Im Verzeichnis **Vorlesung/data/** finden Sie den Datensatz **telco-churn.csv**. Der Datensatz enthält Kunden eines Telekommunikationsunternehmens und deren Vertragseigenschaften (Geschlecht, Telefon: ja/nein, Internet: ja/nein,...).

Die Spalte **Churn** gibt an, ob der Kunde im letzten Monat seinen Vertrag gekündigt hat, oder nicht. Das Thema *Churn Prediction* ist ein typischer Anwendungsfall in vertragsbasierten Geschäftsmodellen.

1. Laden Sie den Datensatz in einen DataFrame **churn**.  
Welche Spalten hat der Datensatz? Welchen Typ haben die Spalten?
2. Wenden Sie den folgenden Befehl auf dem DataFrame an:

```
churn.replace({ "PhoneService": { 'Yes': 1, 'No': 0 } })
```

Wie verändert dies den Datensatz? Was hat das für Vorteile?

3. Wie hoch ist die Churn-Rate? Bei welchem Geschlecht liegt die Churn-Rate höher?
4. Wie hoch ist der Anteil an weiblichen Kunden, die einen DSL-Anschluss besitzen? Welche Anschluss-Arten gibt es noch? Wie ist deren Verteilung?

### Aufgabe 2 (Dataset Splitting)

Das Modul **random** bietet verschiedene Möglichkeiten, Zufallszahlen zu erzeugen und mit der Function **random.shuffle(xs)** eine Liste **xs** in eine zufällige Reihenfolge zu bringen. Ein Beispiel dafür wäre:

```
import random  
xs = list(range(10))  
random.shuffle(xs)
```

1. Lesen Sie mit *Pandas* den *Iris* Datensatz in einen DataFrame **df** ein und erzeugen Sie eine zufällige Liste von Index-Werten aus **df**. Den Datensatz finden Sie ebenfalls im Verzeichnis **Vorlesung/data/**.
2. Schreiben Sie eine Funktion **split\_train\_test**, die einen DataFrame und einen Parameter **ratio** mit einem Wert zwischen 0.0 und 1.0 übergeben bekommt und eine Aufteilung in zwei DataFrames zurückliefert, deren Größenverhältnis dem Wert von **ratio** entspricht.

Beachten Sie dazu auch die beiden folgenden Hinweise:

**Hinweis 1:** Eine Funktion kann mehrere Ergebnisse zurückgeben, wenn Sie diese als Tupel mit **return** zurückgeben, z.B.:

```
def f(x)
    v = x - 1
    n = x + 1
    return v, n

vor, nach = f(5) # ergibt: vor=4, nach=6
```

**Hinweis 2:** Mit `.iloc[liste]` können Sie auf die Zeilen eines DataFrame anhand der Position zugreifen. Schauen Sie sich dazu ggf. nochmal Folie 34 von Foliensatz 3 an - `.iloc` funktioniert sowohl mit einem Positions-Wert, als auch mit einer Liste von Positions-Werten.

- Erzeugen Sie mit Ihrer `split`-Funktion Train/Test DataFrames für die Verhältnisse 60:40, 80:20 und 90:10 und schauen Sie sich z.B. mit

```
X_train, X_test = split_train_test(iris, ratio=0.6)

X_train.plot.box()
Y_test.plot.box()
```

die Ausprägungen der verschiedenen numerischen Attribute an.

### Aufgabe 3 \* (Modellfehler berechnen)

In der Vorlesung wurde u.a. der Klassifier **Zufall** aus dem **datascience** Modul vorgestellt. Die Klasse **Zufall** sammelt in der Trainingsphase alle Werte der Label-Spalte ein und berechnet bei der Vorhersage jeweils einen zufälligen Wert aus diesen eingesammelten Werten als Vorhersageergebnis.

- Benutzen Sie das Pandas Modul um den *Iris* Datensatz einzulesen. Erstellen Sie aus dem Datensatz einen DataFrame **X**, der die Merkmalspalten enthält (alle ausser **species**) und eine Series **y**, die die **species** Spalte enthält.
- Erzeugen Sie ein neues Modell **m** der Klasse **Zufall** und trainieren Sie es auf **X** und **y**. Nutzen Sie das Modell **m** um auf dem DataFrame **X** die Vorhersagen zu berechnen und speichern Sie diese in der Variable **y\_hat**.
- Definieren Sie eine Funktion **errors**, die zwei Series Objekte als Eingabe bekommt und die Anzahl der Stellen berechnet, an denen die eingegebenen Series Objekte nicht gleich sind.
- Die Klasse **Zufall** hat zusätzlich die Methode **describe()**, die einen Überblick über die Verteilung der Klassen aus der Trainingsphase enthält. Schauen Sie sich die Ausgabe von **describe()** an.

Welche durchschnittliche Fehlerrate erwarten Sie, wenn Sie das Modell auf dem Trainingsdatensatz **X**, **y** auswerten? (Trainingsfehler)

5. Definieren Sie eine Funktion **rel\_errors**, die aus zwei Series Objekten den durchschnittlichen Fehler berechnet. Benutzen Sie als Fehlerfunktion dazu die Funktion **errors**, die Sie zuvor definiert haben.