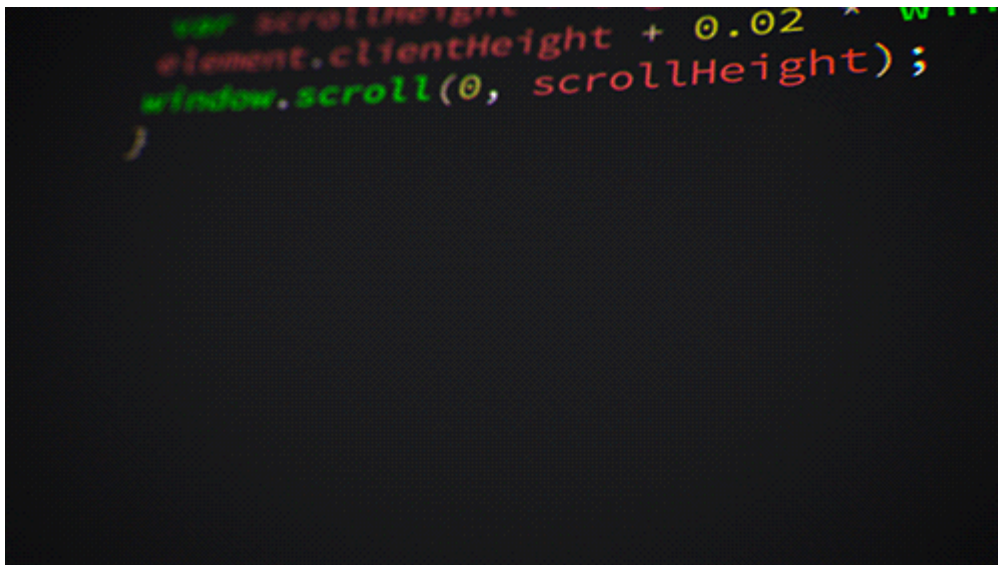


# Datenanalyse mit Python

Parameter	Kursinformationen
Veranstaltung:	<u>Prozedurale Programmierung / Einführung in die Informatik / Erhebung, Analyse und Visualisierung digitaler Daten</u>
Semester	Wintersemester 2023/24
Hochschule:	Technische Universität Freiberg
Inhalte:	Datenanalyse mit dem Python Paket Pandas
Link auf Repository:	<a href="https://github.com/TUBAF-lfl-LiaScript/VL_EAVD/blob/master/11_DatenAnalyse.md">https://github.com/TUBAF-lfl-LiaScript/VL_EAVD/blob/master/11_DatenAnalyse.md</a>
Autoren	Sebastian Zug & André Dietrich & Galina Rudolf



---

## Fragen an die heutige Veranstaltung ...

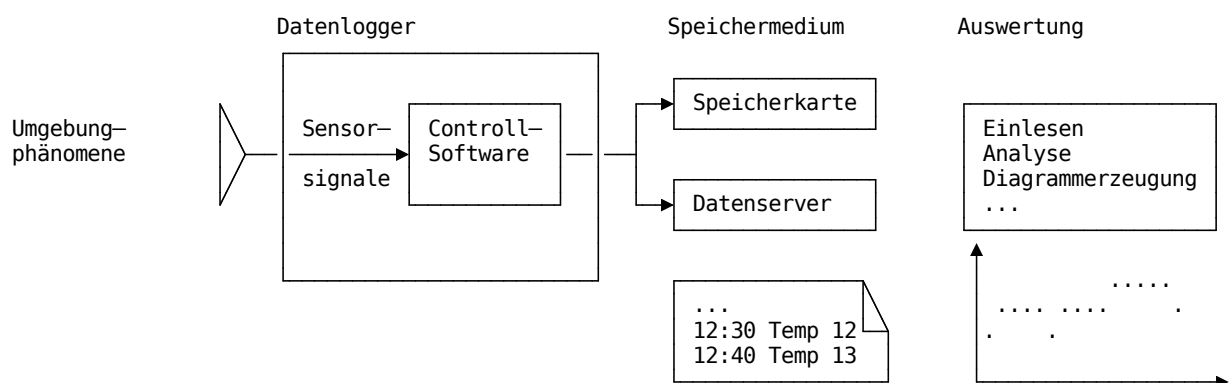
- Welche Datenformate sind für den Daten Austausch zwischen Mikrocontroller und Python Script üblich?
  - Wie unterstützt das pandas Paket die wissenschaftliche Analyse von Datensätzen?
  - Wie ändert sich der Analyseprozess verglichen mit der Verwendung einer Tabellenkalkulation?
-

## Motivation

Aufgabe: Dokumentieren Sie die zeitliche Verteilung des Erscheinens von Vögeln an einer Futterstelle. Zu welcher Tages / Nachtzeit ist die Aktivität am größten?



Vogelhaus (Fotograph Sagar Kumar Singh [Pexels](#))



Und der Code für den Datenlogger? Wir werten den Beschleunigungssensor unseres Controllerboards aus.

```
#include "Sensor.h"
#include "RGB_LED.h"

DevI2C i2c(D14,D15);
LSM6DSLsensor sensor(i2c,D4,D5);
int xAxesData[3];
```

```

void setup() {
  Serial.begin(115200);           //Baudrate der Seriellen Schnittstelle
  sensor.init(NULL);             //Start des Sensors
  sensor.enableAccelerator();    //Aktivierung des Beschleunigungssensors
}

void loop() {
  sensor.getXAxes(xAxesData);    //Lesen der Daten
  Serial.printf("; %d; %d; %d\n", xAxesData[0], xAxesData[1], xAxesData[2]); //Ausgabe der Daten via Serielle
  //Schnittstelle
  delay(10);
}

```

Aufgabe: Bewerten Sie die Implementierung! Welche Nachteile sehen Sie?

Für die Konfiguration des Zeitstempels im Visual Studio Code wurde der Parameter *Arduino: Change Timestamp Format* `%T. %L` [strftime Format](#) gesetzt.

Die Daten liegen als sogenannten *Comma-separated values* in einer csv Datei vor. Sie sind eine bequeme Möglichkeit, Daten aus Tabellenkalkulationen und Datenbanken zu exportieren und sie in andere Programme zu importieren oder zu verwenden. CSV-Dateien lassen sich sehr einfach programmatisch bearbeiten. Jede Sprache, die die Eingabe von Textdateien und die Manipulation von Zeichenketten unterstützt (wie Python), kann direkt mit CSV-Dateien arbeiten. Nachteilig ist, dass alle Inhalte als Text angelegt werden und damit verschwenderisch mit dem Speicher umgehen.

Als Trenner wurde hier das `;` verwendet.

```

09:28:52.419; -7; -8; 1016
09:28:52.430; -9; -8; 1017
09:28:52.441; -9; -8; 1017
09:28:52.452; -9; -8; 1017
09:28:52.463; -16; -2; 1006
09:28:52.474; -69; -160; 1057
09:28:52.485; 58; 136; 984
09:28:52.496; -10; -10; 1019
09:28:52.507; -11; -6; 1012
09:28:52.518; -5; 0; 1016
09:28:52.528; -9; -15; 1013
09:28:52.539; -9; -8; 1018
09:28:52.551; -8; -9; 1016
09:28:52.562; -8; -9; 1019

```

- Wie groß ist das normale Rauschen der Messwerte?
- Wann wurde die größte Änderung der Beschleunigung gemessen?
- Stellen Sie die Verlauf in einem Diagramm dar, benennen Sie die Achsen, erzeugen Sie ein Gitter.

**MEMO!** Arbeiten Sie bei der Analyse immer auf Kopien der eigentlichen Daten. Im Fall einer "Kompromitierung" durch eine einfache Schreiboperation haben Sie immer noch den Originaldatensatz zur Verfügung.

## Lösungsansatz 1: Office Tabellenkalkulation

**data.csv**

```
timestamp;X;Y;Z
09:28:52.419; -7; -8; 1016
09:28:52.430; -9; -8; 1017
09:28:52.441; -9; -8; 1017
09:28:52.452; -9; -8; 1017
```

Nutzen Sie die Importfunktion für csv-Dateien

## Lösungsansatz 2: Python nativ

Python kann die Textdateien unmittelbar einlesen

1. Öffnen der Datei für das Lesen
2. Zeilenweises einlesen der Daten
  - Erfassen der Spaltennamen aus der ersten Zeile
  - Zerlegen anhand des `delimiter` (hier `;`)
  - Ablegen in einer vorbereiteten Datenstruktur
3. Schließen der Datei
4. Analyse der Daten

Diese Schrittfolge können wir mit dem Standardpaket [csv](#) etwas vereinfachen.

## data.csv

```
1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.419; -7; -8; 1016
3 09:28:52.430; -9; -8; 1017
4 09:28:52.441; -9; -8; 1017
5 09:28:52.452; -9; -8; 1017
```

## readCSV.py

```
1 import csv
2
3 # Einlesen der Daten
4 with open('data.csv', mode='r') as csv_file:
5     csv_reader = csv.DictReader(csv_file, delimiter=';')
6     list_of_dict = list(csv_reader)
7
8 # "Analyse" und Ausgabe
9 print(f"{len(list_of_dict)} Datensätze gelesen!")
10 for row in list_of_dict:
11     print(row)
12
13 csv_file.close()
```

```
4 Datensätze gelesen!
```

```
{'timestamp': '09:28:52.419', 'X': ' -7', 'Y': ' -8', 'Z': ' 1016'}
{'timestamp': '09:28:52.430', 'X': ' -9', 'Y': ' -8', 'Z': ' 1017'}
{'timestamp': '09:28:52.441', 'X': ' -9', 'Y': ' -8', 'Z': ' 1017'}
{'timestamp': '09:28:52.452', 'X': ' -9', 'Y': ' -8', 'Z': ' 1017'}
```

**Aufgabe:** Bestimmen Sie die vorkommenden Maxima pro Spalte oder berechnen Sie die Differenz zwischen zwei benachbarten Werten einer Beschleunigungsachse.

## Lösungsansatz 3: Python mit Pandas

[pandas](#) ist eine für die Programmiersprache Python geschriebene Softwarebibliothek zur Datenmanipulation und -analyse, die insbesondere Datenstrukturen und Operationen zur Manipulation von numerischen Tabellen und Zeitreihen bietet. Es handelt sich um freie Software.

Der Name leitet sich von dem Begriff "*panel data*" ab, einem Begriff aus der Ökonometrie für Datensätze, die Beobachtungen über mehrere Zeiträume für dieselben Personen enthalten.

Der Code zum Paket kann unter [Link](#) eingesehen und bearbeitet werden.

**Achtung:** Mit der Verwendung von pandas ändert sich unser Blick auf den Code. Bislang haben wir Prozedural oder Objektorientiert programmiert. Jetzt ändert sich unser Blick - wir denken in Datenstrukturen und wenden Methoden darauf an.

## Pandas Grundlagen

Pandas kennt zwei grundsätzliche Datentypen [Series](#) und [DataFrame](#)

	<b>Pandas Series</b>	<b>Pandas DataFrame</b>
Format	Eindimensional	Zweidimensional
Datentypen	Homogen - Reihenelemente müssen vom gleichen Datentyp sein.	Heterogen - DataFrame-Elemente können unterschiedliche Datentypen haben.
Zahl der Einträge	Größenunveränderlich - Einmal erstellt, kann die Größe nicht geändert werden.	Größenveränderlich - Elemente können in einem bestehenden DataFrame gelöscht oder hinzugefügt werden.

Wir betrachten zunächst die grundsätzliche Arbeitsweise für Series Daten.

### PandasSeries.py

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3
4 #Zufallszahlen mit dem Paket "numpy"
5 s_1 = pd.Series(np.random.randn(5))
6 print(s_1)
7
8 #Zufallszahlen und individuelle Indizes
9 s_2 = pd.Series(np.random.randn(5), index=["a", "b", "c", "d", "e"])
10 print(s_2)
11
12 # Für unseren Datensatz und die Z Beschleunigungsdaten
13 data = {"09:28:52.419": 1016, "09:28:52.430": 1017, "09:28:52.441": 1018}
14 s_3 = pd.Series(data)
15 print(s_3)
```

```
0    -0.353011
1    -0.474030
2    -0.176010
3    -1.887702
4     1.148862
dtype: float64
a     0.251712
b     0.723802
c    -2.574994
d    -1.516314
e    -0.951626
dtype: float64
09:28:52.419    1016
09:28:52.430    1017
09:28:52.441    1017
dtype: int64
```

**Achtung:** Im letztgenannten Beispiel `s_3` werden die Indizes nicht als Datum interpretiert sondern als Text. Realistisch wäre hier noch eine Transformation notwendig!

### PandasDataFrame.py

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3
4 #Multidimensionales DataFrame mit identischen Datentypen
5 df_1 = pd.DataFrame(np.random.randn(6, 4))
6 print(df_1)
7 print()
8
9 #Variables Set von Daten unterschiedlicher Typen
10 df_2 = pd.DataFrame(
11     {
12         "A": True,
13         "B": pd.date_range("20230101", periods=4),
14         "C": pd.Series(np.random.randn(4)),
15         "D": np.random.randint(16, size=4),
16         "E": pd.Categorical(["A", "A", "B", "C"]),
17         "F": "foo",
18     }
19 )
20 print(df_2)
```

```

      0      1      2      3
0 -0.711114  0.699086 -0.542798 -0.117561
1  1.386983 -0.692273 -0.844652 -0.853244
2 -0.336964 -0.711726  1.053078  1.507823
3  0.910599  0.387486  0.468967 -0.100320
4 -0.208511 -0.113099  1.683968 -0.274927
5  0.596982  1.705138 -0.598977  1.266540

```

```

      A      B      C  D  E  F
0  True 2023-01-01 -0.386482 15  A  foo
1  True 2023-01-02 -1.332893 13  A  foo
2  True 2023-01-03  0.388984  4  B  foo
3  True 2023-01-04  1.125372 14  C  foo

```

Aufgabe: Evaluieren Sie mittel `print(df_2.dtypes)` die realisierten Datentypen für `df_2`.  
 Worüber "stolpern" Sie?

## Arbeit mit Dataframes

Welche Aufgaben lassen sich nun mit Hilfe von Pandas über den Daten realisieren?

### Indizierung

#### data.csv

```

1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.353; -8; -9; 1016
3 09:28:52.364; -9; -8; 1017
4 09:28:52.375; -9; -8; 1017
5 09:28:52.386; -8; -8; 1016
6 09:28:52.397; -9; -8; 1017
7 09:28:52.408; -9; -8; 1018
8 09:28:52.419; -9; -8; 1016
9 09:28:52.430; -9; -8; 1017
10 09:28:52.441; -9; -8; 1017
11 09:28:52.452; -9; -8; 1017

```



## index.py

```
1 import pandas as pd
2
3 df = pd.read_csv('data.csv', header = 0, sep=";")
4 print(df)
```

```
   timestamp  X  Y    Z
0 09:28:52.353 -8 -9 1016
1 09:28:52.364 -9 -8 1017
2 09:28:52.375 -9 -8 1017
3 09:28:52.386 -8 -8 1016
4 09:28:52.397 -9 -8 1017
5 09:28:52.408 -9 -8 1018
6 09:28:52.419 -9 -8 1016
7 09:28:52.430 -9 -8 1017
8 09:28:52.441 -9 -8 1017
9 09:28:52.452 -9 -8 1017
```

## Filtern

### data.csv

```
1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.353; -8; -9; 1016
3 09:28:52.364; -9; -8; 1017
4 09:28:52.375; -9; -8; 1017
5 09:28:52.386; -8; -8; 1016
6 09:28:52.397; -9; -8; 1017
7 09:28:52.408; -9; -8; 1018
8 09:28:52.419; -9; -8; 1016
9 09:28:52.430; -9; -8; 1017
10 09:28:52.441; -9; -8; 1017
11 09:28:52.452; -9; -8; 1017
```

### filter.py

```
1 import pandas as pd
2
3 df = pd.read_csv('data.csv', header = 0, sep=";")
4 print(df)
```

```

      timestamp X  Y    Z
0  09:28:52.353 -8 -9  1016
1  09:28:52.364 -9 -8  1017
2  09:28:52.375 -9 -8  1017
3  09:28:52.386 -8 -8  1016
4  09:28:52.397 -9 -8  1017
5  09:28:52.408 -9 -8  1018
6  09:28:52.419 -9 -8  1016
7  09:28:52.430 -9 -8  1017
8  09:28:52.441 -9 -8  1017
9  09:28:52.452 -9 -8  1017

```

## Statistische Beschreibung

### data.csv

```

1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.353; -8; -9; 1016
3 09:28:52.364; -9; -8; 1017
4 09:28:52.375; -9; -8; 1017
5 09:28:52.386; -8; -8; 1016
6 09:28:52.397; -9; -8; 1017
7 09:28:52.408; -9; -8; 1018
8 09:28:52.419; -9; -8; 1016
9 09:28:52.430; -9; -8; 1017
10 09:28:52.441; -9; -8; 1017
11 09:28:52.452; -9; -8; 1017

```

### describe.py

```

1 import pandas as pd
2
3 df = pd.read_csv('data.csv', header = 0, sep=";")
4 print(df.describe())

```

```

              X          Y          Z
count  10.000000  10.000000  10.000000
mean   -8.800000  -8.100000  1016.800000
std     0.421637  0.316228   0.632456
min    -9.000000  -9.000000  1016.000000
25%    -9.000000  -8.000000  1016.250000
50%    -9.000000  -8.000000  1017.000000
75%    -9.000000  -8.000000  1017.000000
max     -8.000000  -8.000000  1018.000000

```

## Nutzung

### data.csv

```
1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.353; -8; -9; 1016
3 09:28:52.364; -9; -8; 1017
4 09:28:52.375; -9; -8; 1017
5 09:28:52.386; -8; -8; 1016
6 09:28:52.397; -9; -8; 1017
7 09:28:52.408; -9; -8; 1018
8 09:28:52.419; -9; -8; 1016
9 09:28:52.430; -9; -8; 1017
10 09:28:52.441; -9; -8; 1017
11 09:28:52.452; -9; -8; 1017
```

### describe.py

```
1 import pandas as pd
2
3 df = pd.read_csv('data.csv', header = 0, sep=";")
4 print(df)
```

```
   timestamp  X  Y  Z
0 09:28:52.353 -8 -9 1016
1 09:28:52.364 -9 -8 1017
2 09:28:52.375 -9 -8 1017
3 09:28:52.386 -8 -8 1016
4 09:28:52.397 -9 -8 1017
5 09:28:52.408 -9 -8 1018
6 09:28:52.419 -9 -8 1016
7 09:28:52.430 -9 -8 1017
8 09:28:52.441 -9 -8 1017
9 09:28:52.452 -9 -8 1017
```

## Visualisierung mit pandas

Pandas ist unmittelbar mit der schon bekannten Bibliothek matplotlib verknüpft. Damit können wir unsere bereits bekannten Methoden nahtlos nutzen.

Beispiele der Visualisierung von Pandas 'PatrikHlobil' [Link](#)

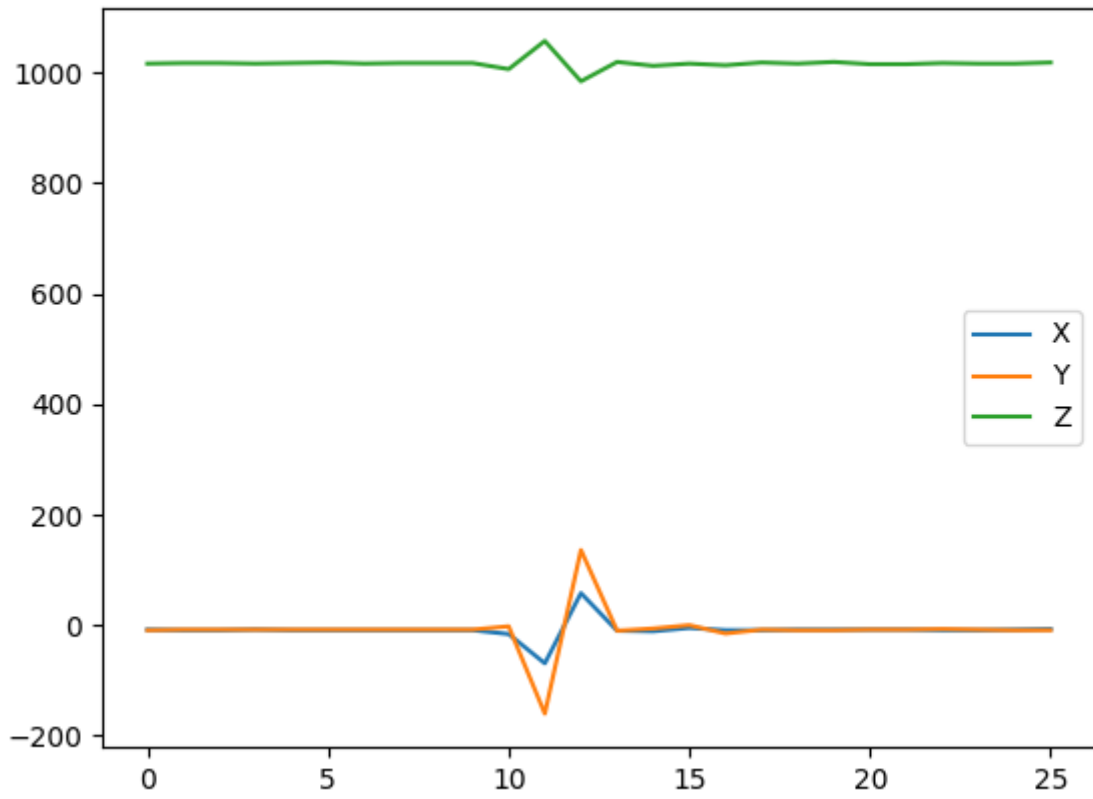
## data.csv

```
1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.353; -8; -9; 1016
3 09:28:52.364; -9; -8; 1017
4 09:28:52.375; -9; -8; 1017
5 09:28:52.386; -8; -8; 1016
6 09:28:52.397; -9; -8; 1017
7 09:28:52.408; -9; -8; 1018
8 09:28:52.419; -9; -8; 1016
9 09:28:52.430; -9; -8; 1017
10 09:28:52.441; -9; -8; 1017
11 09:28:52.452; -9; -8; 1017
12 09:28:52.463; -16; -2; 1006
13 09:28:52.474; -69; -160; 1057
14 09:28:52.485; 58; 136; 984
15 09:28:52.496; -10; -10; 1019
16 09:28:52.507; -11; -6; 1012
17 09:28:52.518; -5; 0; 1016
18 09:28:52.528; -9; -15; 1013
19 09:28:52.539; -9; -8; 1018
20 09:28:52.551; -8; -9; 1016
21 09:28:52.562; -8; -9; 1019
22 09:28:52.572; -8; -8; 1015
23 09:28:52.583; -8; -8; 1015
24 09:28:52.595; -9; -7; 1017
25 09:28:52.606; -9; -8; 1016
26 09:28:52.617; -8; -9; 1016
27 09:28:52.628; -7; -9; 1018
```

## readCSV.py

```
1 import pandas as pd
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4 df = pd.read_csv('data.csv', header = 0, sep=";")
5 df.plot()
6 plt.savefig('foo.png')
```

foo.png



Anpassung	API	
Linientyp der Datendarstellung	<a href="#">pyplot.plot</a>	<code>plt.plot(a, b, 'ro:')</code>
Achsenlabel hinzufügen	<a href="#">pyplot.xlabel</a>	<code>plt.xlabel('my data', fontsize=14, color='red')</code>
Titel einfügen	<a href="#">pyplot.title</a>	<code>plt.title(r'\$\sigma_i=15\$')</code>
Gitter einfügen	<a href="#">pyplot.grid</a>	<code>plt.grid()</code>
Legende	<a href="#">pyplot.legend</a>	<code>plt.plot(a, b, 'ro:', label="Data")</code>
		<code>plt.legend()</code>
Speichern	<a href="#">pyplot.savefig</a> g	<code>plt.savefig('foo.png')</code>

Merke: Mit dem zusätzlichen Parameter `style='o:'` können Sie die Konfiguration der Darstellung anpassen.

Aufgabe 1: Weisen Sie grafisch nach, dass es einen starken Zusammenhang zwischen den 3 Beschleunigungsdaten gibt! Aufgabe 2: Geben Sie die Daten einer Achse in einem Histogramm aus! Schreiben Sie als Text den maximalen und den Minimalen Wert in die Mitte des Diagrams.

## data.csv

```
1 timestamp;X;Y;Z
2 09:28:52.353; -8; -9; 1016
3 09:28:52.364; -9; -8; 1017
4 09:28:52.375; -9; -8; 1017
5 09:28:52.386; -8; -8; 1016
6 09:28:52.397; -9; -8; 1017
7 09:28:52.408; -9; -8; 1018
8 09:28:52.419; -9; -8; 1016
9 09:28:52.430; -9; -8; 1017
10 09:28:52.441; -9; -8; 1017
11 09:28:52.452; -9; -8; 1017
12 09:28:52.463; -16; -2; 1006
13 09:28:52.474; -69; -160; 1057
14 09:28:52.485; 58; 136; 984
15 09:28:52.496; -10; -10; 1019
16 09:28:52.507; -11; -6; 1012
17 09:28:52.518; -5; 0; 1016
18 09:28:52.528; -9; -15; 1013
19 09:28:52.539; -9; -8; 1018
20 09:28:52.551; -8; -9; 1016
21 09:28:52.562; -8; -9; 1019
22 09:28:52.572; -8; -8; 1015
23 09:28:52.583; -8; -8; 1015
24 09:28:52.595; -9; -7; 1017
25 09:28:52.606; -9; -8; 1016
26 09:28:52.617; -8; -9; 1016
27 09:28:52.628; -7; -9; 1018
```

## ScatterPlot.py

```
1 import pandas as pd
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4 df = pd.read_csv('data.csv', header = 0, sep=";")
5 # Hier sind sie gefragt ...
6 plt.savefig('foo.png')
```

foo.png



## Noch immer von Excel überzeugt?

- **Skalierbarkeit** - Pandas ist nur durch die Hardware begrenzt und kann größere Datenmengen verarbeiten. Excel ist aktuell auf 1.048.576 Zeilen und 16.384 Spalten beschränkt.
- **Geschwindigkeit** - Pandas arbeitet viel schneller als eine Tabellenkalkulation, was sich besonders bei der Arbeit mit größeren Datenmengen bemerkbar macht.
- **Automatisierung** - Viele der Aufgaben, die mit Pandas durchgeführt werden können, sind extrem einfach zu automatisieren, wodurch die Anzahl der langweiligen und sich wiederholenden Aufgaben, die täglich durchgeführt werden müssen, reduziert wird.
- **Interpretierbarkeit** - Eine Codesequenz aus Pandas ist übersichtlich und einfach zu interpretieren, da Tabellenkalkulationen Berechnungen pro Zelle ausführen, sind Fehler schwieriger zu identifizieren und zu beheben.
- **Erweiterte Funktionen** - Die Durchführung erweiterter statistischer Analysen und die Erstellung komplexer Visualisierungen ist sehr einfach.



<b>pandas</b>	<b>Tabellenkalkulation</b>
DataFrame	<i>worksheet</i>
Series	<i>column</i>
Index	<i>row headings</i>
row	<i>row</i>
NaN	empty cell

```
# Einlesen einer Excel Datei in Pandas
df = pd.read_excel("./myExcelFile.xlsx", index_col=0)

# Schreiben einer Excel Datei aus Pandas
df.to_excel("./myExcelFile.xlsx")
```

## Beispiel der Woche

Der Deutsche Wetterdienst bietet auf seinen [Webseiten](#) eine Vielzahl von historischen Datensätzen. Wir wollen unsere Pandas Kenntnisse nutzen, um uns darin zu orientieren und dann "Licht in den Nebel bringen".

Die historischen Aufzeichnungen zu verschiedenen Stationen in Deutschland finden sich in der [Datenbank](#).

Aufgabe 1: Finden Sie die Stationsnummern von sächsischen Stationen in der Übersicht der Wetterstationen.

Den [Originaldatensatz](#) des deutschen Wetterdienstes können wir nicht verwenden - dieser ist als csv nicht ohne größeren Aufwand zu lesen. Daher wurde diese Datei aus didaktischen Gründen angepasst und liegt im Repository unter der angegebenen URL bereit.

## findweatherstations.py

```
1 import pandas as pd
2
3 url="https://raw.githubusercontent.com/" + \
4     "TUBAF-IfI-LiaScript/VL_ProzeduraleProgrammierung/" + \
5     "master/examples/11_DatenAnalyse/" + \
6     "Wetterdaten/wetter_tageswerte_Beschreibung_Stationen.txt"
7
8 df=pd.read_csv(url, sep=';', header = 0)
9 #df=pd.read_csv("wetter_tageswerte_Beschreibung_Stationen.txt", sep='
   header = 0)
10 df['Bundesland'] = df['Bundesland'].str.strip()
11 df['Stationsname'] = df['Stationsname'].str.strip()
12 df_sachsen = df[df.Bundesland == "Sachsen"]
13 print(df_sachsen)
```

Stations_ID	Von_Datum	...	Stationsname
Bundesland			
16	131	20041101 ...	Geringswalde-Altgeringswalde
Sachsen			
24	169	19470101 ...	Annaberg-Buchholz
Sachsen			
41	222	19770101 ...	Aue
Sachsen			
55	314	19450606 ...	Kubschütz, Kr. Bautzen
Sachsen			
152	833	19720501 ...	Neuhausen/Erzgeb.-Rauschenbach
Sachsen			
153	840	19900401 ...	Carlsfeld
Sachsen			
157	853	18820101 ...	Chemnitz
Sachsen			
161	876	19460801 ...	Collmburg
Sachsen			
164	888	19810101 ...	Crimmitschau
Sachsen			
176	965	19500301 ...	Diesbar-Seußlitz
Sachsen			
181	991	19540901 ...	Dippoldiswalde-Reinberg
Sachsen			
185	1003	19470101 ...	Döbeln
Sachsen			
189	1047	18820101 ...	Dresden (Mitte)
Sachsen			
190	1048	19340101 ...	Dresden-Klotzsche
Sachsen			
191	1050	19490101 ...	Dresden-Hosterwitz
Sachsen			
192	1051	19360101 ...	Dresden-Strehlen
Sachsen			
218	1207	19480601 ...	Elster, Bad-Sohl
Sachsen			
248	1358	18900801 ...	Fichtelberg
Sachsen			
265	1441	19450701 ...	Freiberg
Sachsen			
286	1583	19470101 ...	Geisingberg
Sachsen			
303	1684	18670730 ...	Görlitz

Sachsen	307	1709	19520101	...	Gottleuba, Bad
Sachsen	367	2166	19770101	...	Herrnhut
Sachsen	377	2225	19220101	...	Hinterhermsdorf
Sachsen	382	2252	19941201	...	Bertsdorf-Hörnitz
Sachsen	448	2641	19941001	...	Klitzschen bei Torgau
Sachsen	492	2928	18631201	...	Leipzig-Holzhausen
Sachsen	493	2931	19570801	...	Leipzig-Mockau
Sachsen	494	2932	19340101	...	Leipzig/Halle
Sachsen	502	2985	19910102	...	Lichtenhain-Mittelndorf
Sachsen	541	3166	19550801	...	Marienberg
Sachsen	553	3234	19560601	...	Klipphausen-Garsebach
Sachsen	587	3426	19360518	...	Muskau, Bad
Sachsen	644	3788	19600601	...	Olbersdorf
Sachsen	647	3811	19411001	...	Oschatz
Sachsen	657	3883	19700301	...	Pausa-Unterreichenau
Sachsen	666	3946	18820101	...	Plauen
Sachsen	690	4149	19470101	...	Marienberg-Reitzenhain
Sachsen	701	4222	19630101	...	Rodewisch
Sachsen	762	4505	19510101	...	Schnarrtanne-Vogelsgrün
Sachsen	782	4612	19360101	...	Schwarzenberg
Sachsen	840	5068	19360101	...	Torgau
Sachsen					

875	5282	19170101	...	Wahnsdorf bei Dresden
Sachsen				
953	5779	19710101	...	Zinnwald-Georgenfeld
Sachsen				
954	5781	19390301	...	Zittau
Sachsen				
956	5797	18631204	...	Lichtentanne
Sachsen				
978	6095	19980501	...	Taubenheim-Seeligstadt
Sachsen				
983	6129	19990501	...	Sohland/Spree
Sachsen				
1009	6314	19490301	...	Nossen
Sachsen				
1025	7329	20051101	...	Treuen
Sachsen				
1028	7343	20060401	...	Deutschneudorf-Brüderwiese
Sachsen				
1048	13876	19220101	...	Altenberg-Raupennest
Sachsen				

[52 rows x 8 columns]

Leider reicht der Freiburger Datensatz nur über wenige Jahre. Wir entscheiden uns für die weitere Untersuchung für die Daten aus Görlitz.

Aufgabe 2: Laden Sie den Görlitzer Datensatz in einen Dataframe und zählen Sie die Nebeltage. Visualisieren Sie das Ergebnis.

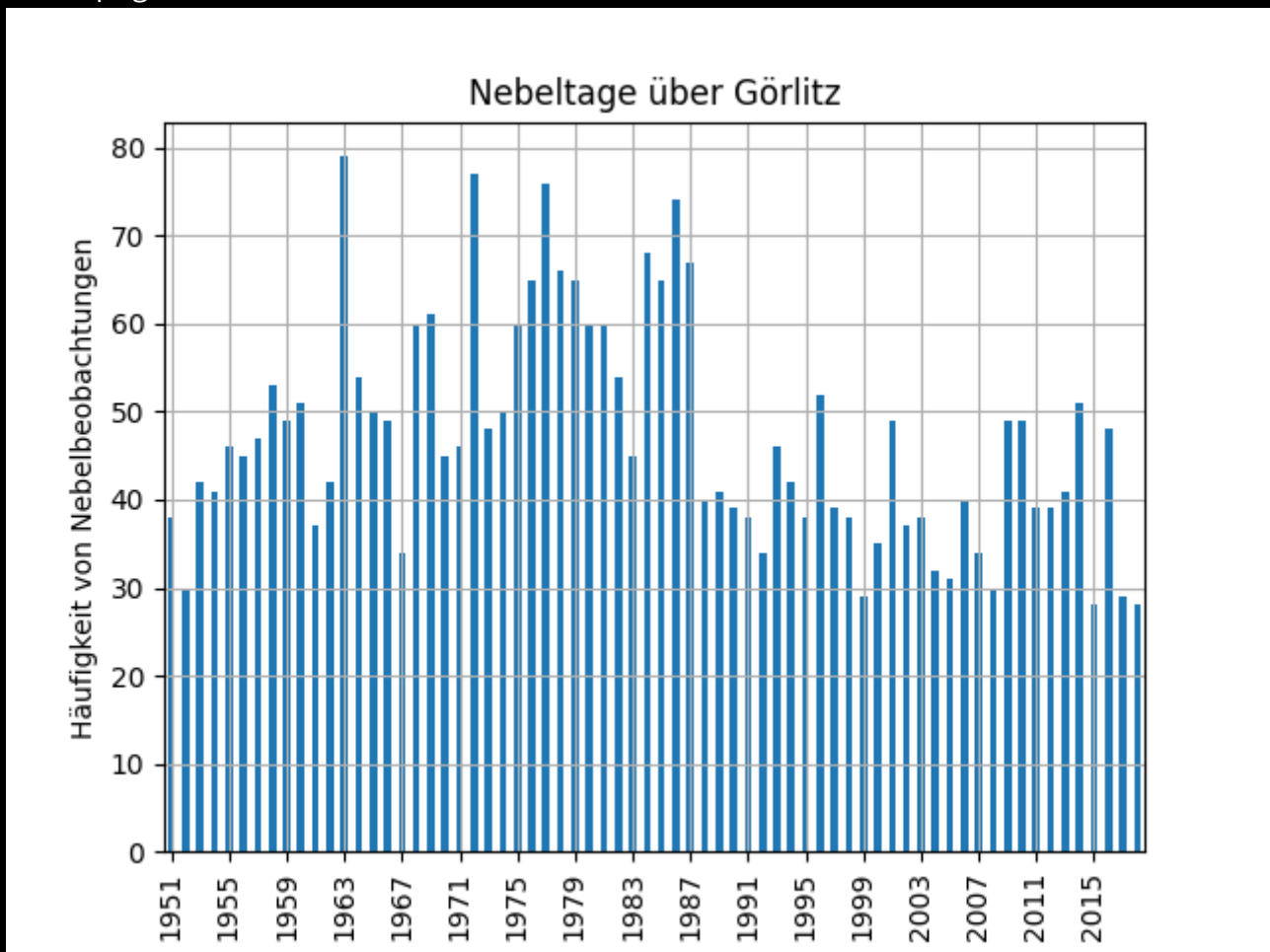
Der avisierte Datensatz für die Station "1684" [heruntergeladen](#). Die Datei `wetter_tageswerte_01684_18800101_20181231_hist.zip` liefert als gepackter Ordner mehrere Datensets. Neben der eigentlichen Datendatei werden auch Stationskerndaten und Erhebungstechnik dokumentiert.

## extractFogObservations.py

```
1 import pandas as pd
2 import matplotlib.pyplot as plt
3
4 url="https://raw.githubusercontent.com/" + \
5     "TUBAF-IfI-LiaScript/VL_ProzeduraleProgrammierung/" + \
6     "master/examples/11_DatenAnalyse/" + \
7     "Wetterdaten/" + \
8     "wetter_tageswerte_01684_18800101_20181231_hist/" + \
9     "produkt_wetter_tag_18800101_20181231_01684.txt"
10
11 df=pd.read_csv(url, sep=';', header = 0)
12
13 df["JAHR"]=df["MESS_DATUM"]/10000
14 df["JAHR"] = df["JAHR"].astype('int')
15
16 df_fog = df[df.NEBEL!=-999]
17
18 print(f"{df_fog.NEBEL.count()} Tage im Datensatz, {df_fog.NEBEL.sum()}
19     Nebel.")
20
21 ax = plt.axes()
22 df_fog.groupby("JAHR").NEBEL.sum().plot.bar(ax=ax)
23 ax.xaxis.set_major_locator(plt.MaxNLocator(20))
24 plt.ylabel("Häufigkeit von Nebelbeobachtungen")
25 plt.title("Nebeltage über Görlitz")
26 plt.grid()
27
28 #plt.show()
29 plt.savefig('foo.png') # notwendig für die Ausgabe in LiaScript
```

24837 Tage im Datensatz, 3202 mit Nebel.

foo.png



Aufgabe: Evaluieren Sie, welche Parameter sich in den vergangenen Jahren signifikant verändert haben.

## Quiz

### CSV-Dateien

Wofür steht CSV?

- Common System Variables
- Colorful Systematic Visualization
- Comma-separated values
- Critical Signal Version

## Python nativ

Wie lautet die Ausgabe des folgenden Programms, das die Daten aus der Datei data.csv einliest?

### data.csv

```
timestamp;X;Y;Z
09:28:52.419;-7;-8;1016
09:28:52.430;-9;-8;1017
09:28:52.441;-9;-8;1017
09:28:52.452;-9;-8;1017
```

```
import csv

with open('data.csv', mode='r') as csv_file:
    csv_reader = csv.DictReader(csv_file, delimiter=';')
    list_of_dict = list(csv_reader)

for row in list_of_dict:
    print(row['X'], end=" ")

csv_file.close()
```

## Pandas Grundlagen

Ordnen Sie *Pandas Series* und *Pandas Dataframes* die richtigen Eigenschaften zu.



<i>Pandas Series</i>	<i>Pandas Dataframe</i>	
<input type="radio"/>	<input type="radio"/>	Eindimensional
<input type="radio"/>	<input type="radio"/>	Zweidimensional
<input type="radio"/>	<input type="radio"/>	Heterogene Datentypen
<input type="radio"/>	<input type="radio"/>	Homogene Datentypen
<input type="radio"/>	<input type="radio"/>	Größenunveränderlich
<input type="radio"/>	<input type="radio"/>	Größenveränderlich

## Arbeit mit Dataframes

Wie lautet die Ausgabe dieses Programms?

```
import pandas as pd
a = [5, 7, 2, 7, 6]
s_1 = pd.Series(a, index=["a", "b", "c", "d", "e"])
print(s_1["c"])
```

Wie lautet die Ausgabe dieses Programms?

```
import pandas as pd
```

```
d = {  
    'A': [1,4,2,5],  
    'B': [2,5,3,6],  
    'C': [3,6,4,7],  
    'D': [4,7,5,8]  
}  
  
s_1 = pd.Series(d)  
print(s_1['C'][2])
```

Wie lautet die Ausgabe dieses Programms?

### data.csv

```
title,FSK  
Toy Story,0  
Jumanji,12  
Grumpier Old Men,6  
Waiting to Exhale,12  
Father of the Bride Part II,0  
Heat,16  
Sabrina,6  
Tom and Huck,6  
Sudden Death,16  
GoldenEye,16  
The Amerian President,6  
Dracula: Dead and Loving It,12  
Balto,0  
Nixon,12  
Cutthroat Island,12
```

```
import pandas as pd  
  
df = pd.read_csv('data.csv')  
print(df['title'][9])
```