Häufig verwendete Bibliotheken

```
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy.stats as st
import seaborn as sns
import pandas as pd
import numpy as np
```

Hilfe anzeigen

help(np.random) Hilfetext eines Packages anzeigen

help(np.random.choice) Hilfetext einer Funktion anzeigen

Numpy Basics

```
np.e: Konstante mit Wert von e np.pi: Konstante mit Wert von \pi np.sqrt(2): Wurzel von Zahl berechnen np.square(2): Quadrat von Zahl berechen np.abs(-45): Absolutwert einer Zahl berechnen np.round(2.35, x): Zahl auf x Nachkomastellen runden np.log(100): Natürlicher Logarithmus berechnen np.log10(100): Logarithmus mit Basis 10 berechnen np.prod(arr): Produkt der Zahlen von arr
```

```
Numpy Arrays

arr = np.array([2, 1, 4, 5, -8, 10])

Numpy-Array erzeugen

np.linspace(start=1, stop=2, num=4)

num Zahlen zwischen start und stop

In diesem Beispiel: [1.0, 1.333, 1.666, 2.0]

np.arange(start=1, stop=4, step=.6)

Zahlen von start bis stop mit inkrement step

In diesem Beispiel: [1.0, 1.6, 2.2, 2.8, 3.4]

new_arr = arr.reshape((n, m))

1-dimensionales Array in 2-dimensionales umwandeln

Neues Array hat n Zeilen mit je m Elementen
```

```
np.percentile(arr, q=[2.5, 97.5])
Werte der Quantile eines Datensatz anzeigen
In diesem Beispiel die 2.5%- und 97.5%-Quantile
np.sum(arr > x)
Werte grösser als x in einem Array zählen
arr = np.cumsum(arr)
Kumulative Summe des Array arr berechnen
np.nanmean(arr)
Mittelwert berechnen und NaN ignorieren
np.tile(arr, x)
Array x-Mal wiederholen und aneinander hängen
np.repeat(["M1","M2","M3"], [x1, x2, x3])
Jeder Werte des Array mit Index i, x_i-mal wiederholen
np.corrcoef(arr_x, arr_y)
Korrelationsmatrix berechnen
Numpy Zufallszahlen
arr = np.random.choice(arr, size=1000)
Neues Array mit der Grösse size erstellen und zufällig
mit Werten aus dem übergebenen Array befüllen
arr = np.arange(1, 25)
np.random.choice(arr, 24, replace=False)
Zahlen zufällig sortieren
In diesem Beispiel die Zahlen 1 bis 24
np.random.seed(35)
Zufallszahlengenerator mit einem Wert initialisieren
```

np.random.seed()

np.random.normal(size=1000)

Wert des Zufallszahlengenerator wieder löschen

size Standard-Normalverteilte Zufallszahlen generieren

Pandas Series

```
series = pd.Series([79.98, 80.04, 80.02])
series = pd.Series(
 [1, 5, 9, 15, 20],
 index=("mo", "di", "mi", "do", "fr")
series.sum(): Die Summe der Elemente von series
series.prod(): Das Produkt der Elemente von series
series.mean(): Der Durchschnitt der Elemente von series
series median(): Der Median der Elemente von series
series var(): Die Varianz der Elemente von series
series.std(): Standardabweichung von series
series.count(): Anzahl Elemente der series
series round(x): Werte auf x Nachkomastellen runden
series index: Zeilenbeschrift der Elemente von series
series size: Die Anzahl der Elemente von series
series[1]: Zugriff auf ein Elemente via Index
series["mi"]: Zugriff via Zeilenbeschrift
```

Quantile und Quartilsdifferenz

```
series.quantile(q=0.25, interpolation="midpoint")
Quantile (z.B. 25%, 75%, ...) von series berechnen

q75, q25 = series.quantile(q = [.75, .25],
  interpolation="midpoint")
iqr = q75 - q25
Quartilsdifferenz von series berechnen
```

Werte einlesen

```
np.loadtxt(r"./data.txt")
Daten für ein Array aus einem Textfile laden

frame = pd.read_csv(r"./data.csv",
    sep=",", index_col=0)
Werte für eine Frame aus einem CSV auslesen

pd.read_table(r"./gamma.txt",
    delim_whitespace=True)
leerzeichengetrennte Daten einlesen mit Pandas
```

Pandas DataFrame

```
frame = pd.DataFrame({
  "Luzern": ([1, 5, 9, 15, 20]),
  "Basel": ([3, 4, 12, 16, 18]),
  "Zuerich": ([8, 6, 10, 17, 23])
  }, index=["jan", "feb", "mar", "apr", "mai"]
frame.columns: Spaltenname auslesen
frame.shape: Anzahl Zeilen und Spalten des Frames
frame.T: Zeilen und Spalten vertauschen
frame.describe(): Kennzahlen jeder Spalte anzeigen
frame.mean(axis=0): Durchschnitt pro Spalte berechnen
frame.mean(axis=1): Durchschnitt pro Zeile berechnen
frame.head(n): Erste n Zeilen des Frames anzeigen
frame.tail(n): Letzte n Zeilen des Frames anzeigen
frame.index: Zeilenbeschriftung des Frames anzeigen
frame.drop(x, 0): Zeile mit dem Index x löschen
frame.drop(x, 1): Spalte x löschen
frame.corr(): Korrelationsmatrix berechnen
```

```
Umgang mit DataFrame
copy = frame.copy()
Kopie eines DataFrame erstellen

frame.loc["mar":"mai","Luzern"]
Auf einen Bereiche in einem DataFrame zugreifen

frame.loc[["mar","mai"],["Basel","Zuerich"]]
Auf ausgewählt Elemente in einem DataFrame zugreifen

frame.sort_values(by='Luzern', ascending=False)
Daten im Frame nach einer Spalte sortieren

frame.nsmallest(n, 'Luzern')
frame.nlargest(n, 'Luzern')
Daten im Frame nach einer Spalte sortieren und dann
n Zeilen mit grösstem oder kleinstem Werte zurückgeben

filtered = frame[frame['Luzern'] == 0]
Daten anhand des Wertes einer Spalte filtern
```

```
mean = frame.mean()['Luzern']
frame.loc[frame['Luzern'] < mean, 2:5]
Daten anhand des Wertes einer Spalte filtern und die
Zeilen einschränken (in diesem Beispiel 2 bis 5)
```

```
DataFrame für die nächsten Befehle

df=DataFrame({
    "Behandlung": np.repeat(
        ["A", "B", "C", "D"],
        [4, 6, 6, 8]
    ),
    "Koagulationszeit":
        [62, 60, 63, 59, 63, 67, 71, ...]
})
```

```
df_group = df.groupby('Behandlung')
DataFrame nach Spaltenwerte gruppieren
df_group.get_group('A')
Auf gleiche Gruppe zugreifen
df_group.get_group('A')['Koagulationszeit']
Auf die Werte der Gruppe zugreifen
```

Matplotlib PyPlot

```
plt.title("..."): Titel des Plots festlegen
plt.xlabel("..."): X-Achsenbeschriftung festlegen
plt.ylabel("..."): Y-Achsenbeschriftung festlegen
plt.show(): Plot anzeigen
plt.tight_layout(): vermeiden, dass Beschriftungen in
Diagrammen enden
```

```
plt.subplot(nrows=2, ncols=3, index=4)
plt.subplot(234)
Sub-Plot mit 2 Zeilen und 3 Spalten erstellen und den
nächsten Plot an der Position 4 einfügen. Die Position wird
von links nach rechts und dann von oben nach unten gezählt
```

Plots erstellen

```
Histogramm mit angegebenen Klassengrenzen plotten series.plot(kind="hist", edgecolor="black")
Histogramm erstellen und Balken mit Farbe umrahmen
```

series.hist(bins=[0, 1, 10, 11, 12])

```
series.plot(kind="hist", density=True, ...)
Normiertes Histogramm erstellen, bzw. Fläche des His-
togramms auf eins normieren
series.plot(kind="hist", bins=20, ...)
Anzahl Klassen des Histogramm manuell festlegen
series.plot(kind='hist', cumulative=True,
  histtype='step', density=True)
Empirische kumulative Verteilungsfunktion plotten
series.plot(kind='box', title='Methode A')
Boxplot von series erstellen und Titel des Plots festlegen
frame.boxplot("T", by="Time")
Daten gruppieren und durch einen Boxplot anzeigen
frame.plot(kind='scatter', x='wine', y='mor')
Streudiagramm mit zwei ausgewählten Achsen erstellen
Parameter x und y müssen auf Indizes des frame verweisen
b, a = np.polyfit(x_series, y_series, deg=1)
x = np.linspace(x_series.min(), x_series.max())
plt.plot(x, a + b * x, c='orange')
Plotten einer Regressionsgerade, bei welcher die Daten
einem Polynom ersten Grades angeglichen wurden
st.probplot(arr, plot=plt)
QQ-Plot anhand einer Normalverteilung
t = np.linspace(start, stop, amount_of_numbers)
plt.plot(t, f(t), linewidth=1.0)
Kurve der Funktion f(t) im Intervall [start, stop] plotten
```

Mehrere DataFrame Plots in einem Mat- st.binom.pmf(k=1000, n=1000, p=0.5) PlotLib

Struktur der Daten für die nächsten Befehle

```
"high" "medium" "low"
0.71 2.2 2.25
1.66 2.93 3.93
2.01 3.08 5.08
```

```
plt.figure(1)
plt.subplot(1,3,1)
iron.low.plot(kind='box')
plt.subplot(1,3,2)
iron.medium.plot(kind='box', ax=plt.gca())
plt.subplot(1,3,3)
iron.high.plot(kind='box', ax=plt.gca())
plt.tight_layout()
plt.show()
```

Verteilungen

```
cdf: Kumulative Verteilungsfunktion P(X \leq x)
ppf: Quantile der Verteilung \alpha_a
pdf: Dichte an der Stelle x
pmf: Punktw'keit an der Stelle P(X=x)
rvs: size Zufallszahlen generieren
```

Uniformverteilung

```
st.uniform.cdf(x=1, loc=4, scale=5)
P(X \le 1) falls X \sim Unif(4,9)
scale ist nicht Endwert, sondern Länge des Intervall
```

```
st.uniform.pdf(x=1, loc=0, scale=7)
Dichte an der Stelle x = 1 falls X \sim Unif(0,7)
```

Binom-, Exponential- und Poissonverteilung

```
st.binom.cdf(k=5100, n=10000, p=0.5)
P(X \le 5100) falls X \sim Bin(10000, 0.5)
```

```
Wert der Wahrscheinlichkeitsdichtefunktion an der Stelle k
```

```
st.expon.cdf(x=4, loc=0, scale=1/3)
P(X \le 4) falls X \sim e^3
scale muss mit \frac{1}{\lambda} angegeben werden
```

st.expon.pdf(x=1, loc=0, scale=1/3) Dichte an der Stelle x=1 falls $X \sim e^3$

```
st.poisson.pmf(mu=1.5, k=2)
P(X=2) falls X \sim Pois(1.5)
```

Normalverteilung

```
st.norm.cdf(x=130, loc=100, scale=15)
P(X < 130) falls X \sim \mathcal{N}(100, 15^2)
st.norm.ppf(q=0.05, loc=100, scale=15)
5% Quantile falls X \sim \mathcal{N}(100, 15^2)
```

```
st.norm.cdf(x=1.5)
P(X < 1.5) \text{ falls } X \sim \mathcal{N}(0, 1^2)
```

T Verteilung

```
st.t.cdf(x=168, df=149, loc=164,
  scale=10/np.sqrt(150))
P[\overline{X}_{150} \le 168] falls u = 164, \hat{o} = 10 und T \sim t_{149} (150)
Messungen - 1 geschätzter Parameter)
```

```
st.t.ppf(0.05, df=v)
Quantile einer T-Verteilung mit v Freiheitsgrade
```

F Verteilung

```
st.f.cdf(x=F, dfn=DF_G, dfd=DF_E)
Kumulative Wahrscheinlichkeitsverteilung mit F = \frac{MS_G}{MS_R}
DF_G = g - 1, DF_E = n - g und n = m \cdot g
```

```
st.f.ppf(q=0.95, dfn=DF_G, dfd=DF_E)
95% Perzentil mit DF_G = g-1, DF_E = n-g und n = m \cdot g
```

Generierung zufallsverteilter Zahlen

```
st.norm.rvs(size=n)
n normalverteilte Zahlen
st.uniform.rvs(size=3, loc=0, scale=7)
uniform verteilte Zufallszahlen, X_i \sim Unif(0,7)
st.t.rvs(size=n, df=v)
generiert n t-verteilte Zahlen mit v Freiheitsgrade
st.chi2.rvs(size=n, df=v)
generiert n chi-verteilte Zahlen mit v Freiheitsgrade
```

Integral berechnen

```
from scipy.integrate import quad
f = lambda x: x * (15 - x/4)
ans, _= quad(f, 0, 60)
In diesem Fall das Integral: \int_0^{60} x * (15 - \frac{x}{4})
```

Gleichung lösen

```
from sympy.solvers import solve
from sympy import Symbol
x = Symbol('x')
solve(x**2/9000 * (15/2 - x/12) - 0.9, x)
Löst die Gleichung: \frac{x^2}{9000}(\frac{15}{2} - \frac{x}{12}) - 0.9 = 0
```

Vertrauensintervall

```
st.t.interval(alpha=0.95, df=12, loc=80.02,
  scale=0.024/np.sqrt(13))
95% Vertrauensintervall einer t-Verteilung
wenn n = 13, \sigma = 0.024 und u = 80.02
st.norm.interval(alpha=0.99, loc=31,
  scale=6/np.sqrt(10))
99% Vertrauensintervall falls X \sim \mathcal{N}(31, 6/\sqrt{10})
```

Statistische Tests

```
st.binom_test(x=3, n=5, p=0.5,
  alternative='two-sided')
```

Erfolgswahrscheinlichkeit von 50%

alternative : {'two-sided', 'greater', 'less'}, optional Angabe der Alternativhypothese. Der Standardwert ist 'two-sided'.

Wilcoxon-Test

```
st.wilcoxon(x_arr,y_arr, zero_method="wilcox",
 correction=True)
```

Berechnet den Wilcoxon Vorzeichenrangtest der Differenz zwischen den beiden Serien x_arr und y_arr

```
st.wilcoxon(arr, zero_method="wilcox",
```

correction=True) Berechnet den Wilcoxon Vorzeichenrangtest, erwartet das arr schon die Differenz zweier Serien beinhaltet

zero_method : {"pratt", "wilcox", "zsplit"}, optional "wilcox": Wilcox treatment: discards all zero-differences

st.wilcoxon(arr, zero_method="wilcox", correction=True).pvalue Auf den p-Value des Wilcoxontests zugreifen

t-Test

st.ttest_rel(series1, series2) Statistischer Test für gepaarte Stichproben

st.ttest_ind(series1, series2, equal_var=False) Statistischer Test für ungepaarte Stichproben

st.ttest_1samp(series, 1).pvalue P-Wert eines T-Tests für eine Series berechnen mit der Nullhypothese u=1pvalue ist der P-Wert des zweiseitigen Tests

Mann-Whitney U-Test

```
st.mannwhitneyu(series1, series2,
                                                       alternative='two-sided')
Vorzeichentest mit x Erfolge bei n Versuchen und einer Mann-Whitney U-Test (aka Wilcoxon Rank-sum Test)
```

Varianzanalyse

```
from statsmodels.graphics.factorplots
  import interaction_plot
from statsmodels.stats.anova import anova_lm
from statsmodels.formula.api import ols
from patsy.contrasts import Sum
Benötigte Bibliotheksfunktionen für Varianzanalysen
sns.stripplot(x="...", y="...", data=frame)
Varianz-Analyse mit Stripcharts zwischen x und u
```

sns.boxplot(x="...", y="...", data=frame) Varianz-Analyse mit Boxplots zwischen x und y

sns.distplot(Fstat, kde=False, norm_hist=True, hist_kws=dict(edgecolor="black", linewidth=2)) F-Statistik plotten

sns.boxplot(series.index.weekday, series) sns.boxplot(series.index.month, series) sns.boxplot(series.index.quarter, series) sns.boxplot(series.index.year, series) Boxplot für gruppierte Daten nach Wochentag, Monat, Quartal, Jahr, ... anzeigen

series muss ein DatetimeIndex haben

DataFrame für die nächsten Befehle

```
frame = pd.DataFrame({
  "Treatment": np.repeat(["Vak","CO2"], 3),
  "steak_id":[7.66, 6.98, 7.80, 5.26, ...]
})
```

```
fit = ols("steak_id~Treatment", data=frame).fit()
fit.summary()
Gruppenmittelmodell berechnen zwischen der Id des
```

Steaks und der ausgeführten Behandlung

```
fit_pred = fit.get_prediction()
fit_pred.conf_int()
Vertrauensintervalle für Gruppenmittelwerte
```

anova_lm(fit) Anova Tabelle berechnen

DataFrame für die nächsten Befehle frame = pd.DataFrame({ "Batch": np.tile(["1", "2", "3"], 4), "Methode": np.repeat(["8500", "9100"], 6), "Y": np.array([90.3, 89.2, 98.2, ...]) })

```
interaction_plot(x=frame["Batch"],
  trace=frame["Methode"], response=frame["Y"])
Interaktionsplot erstellen
```

- entlang der y-Achse die Zielgrösse (response)
- entlang der x-Achse der durch x festgelegte Faktor
- für jede Stufe in trace wird dann eine Linie gezogen

```
formula = "Y ~ C(Methode, Sum) + C(Batch, Sum)"
fit = ols(formula, data=frame).fit()
Zweiweg-Varianzanalyse mit Blöcken zwischen den
Datenspalten Methode und Batch
```

```
DataFrame für die nächsten Befehle
frame = pd.DataFrame({
  "Konz": np.repeat(["A", "B", "C", "D"], 6),
  "Temp": np.tile(np.repeat(["1", "2"],3),4),
  "Y": np.array([82, 46, 16, 20, 13, ...])
})
```

```
formula = "Y ~ C(Konz, Sum) * C(Temp, Sum)"
fit = ols(formula, data=frame).fit()
Faktorielle Experimente mit den zwei
Faktoren Konzentration und Temperatur
```

seasonal_decompose(frame["Passengers"],

Zeitreihen

```
from statsmodels.tsa.seasonal
import seasonal_decompose
Benötigte Bibliotheksfunktionen für Zeitreihen
```

```
DataFrame für die nächsten Befehle
   TravelDate Passengers
      1/1/1949
                         112
       2/1/1949
                         118
      3/1/1949
                         132
       4/1/1949
                         129
      5/1/1949
                         121
def boxcox(frame, lambd):
  return np.log(frame) if (lambd == 0)\
    else (frame**lambd - 1) / lambd
BoxCox-Funktion definieren
series = frame["Passengers"].shift(-5)
Zeitverschiebung (shifting) mit k = -5
col = frame["TravelDate"]
frame["TravelDate"] = pd.DatetimeIndex(col)
frame.set_index("TravelDate", inplace=True)
Datums-Index einer Zeitreihe setzen
frame["Passengers"].rolling(window=12).mean()
Bewegendes Mittel (moving average) berechnen
bei einer Fenstergrösse von 12
seasonal_decompose(frame["Passengers"],
  model="additive", freq=12).plot()
Zerlegen einer Zeitreihe in die verschiedenen Faktoren
bei einer Fenstergrösse von 12
seasonal_decompose(np.log(frame["Passengers"]),
  model="add").resid.plot()
Residuen Plot von logarithmierten Daten anzeigen
```

```
model="mul").plot()
Zerlegen einer Zeitreihe mit dem multiplikativen Modell
frame.resample("A").mean()
Zeitreihe so umformen, dass jede Zeile den
Jahresdurchschnitt eines Jahres enthält
Allgemein
from scipy.special import comb
comb(N=5, k=3, exact=True)
Binomialkoeffizient berechnen, in diesem Beispiel \binom{5}{3}
import warnings
warnings.filterwarnings('ignore')
Python-Warnungen ausblenden
import matplotlib
matplotlib.rcParams['figure.dpi'] = 150
Plot grösser machen (für High-DPI-Screens)
%matplotlib inline
Plots in Jupyter-Notebook direkt anzeigen
```