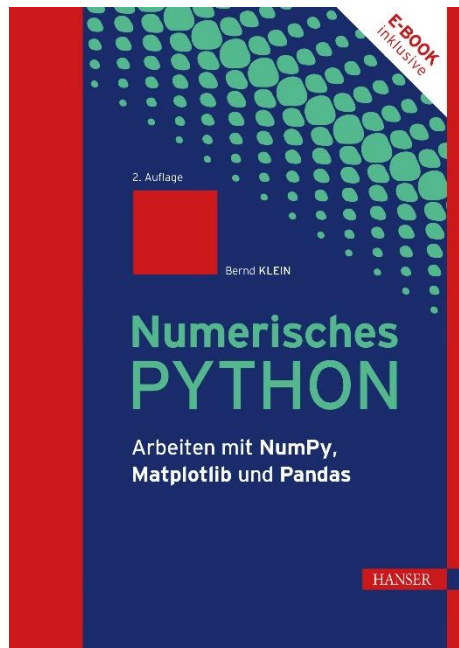


HANSER



Leseprobe

zu

Numerisches Python

von Bernd Klein

Print-ISBN: 978-3-446-47170-2
E-Book-ISBN: 978-3-446-47366-9
E-Pub-ISBN: 978-3-446-47957-9

Weitere Informationen und Bestellungen unter
<https://www.hanser-kundencenter.de/fachbuch/artikel/9783446471702>

sowie im Buchhandel

© Carl Hanser Verlag, München

Inhalt

Vorwort	XV
Danksagung	XVI
1 Einleitung	1
1.1 Die richtige Wahl	1
1.2 Aufbau des Buches	2
1.3 Python-Installation	2
1.4 Download der Beispiele	3
1.5 Anregungen und Kritik	3
2 Numerisches Programmieren mit Python	4
2.1 Begriffsbestimmung	4
2.2 Zusammenhang zwischen Python, NumPy, Matplotlib, SciPy und Pandas	5
2.3 Python, eine Alternative zu MATLAB	6
Teil I NumPy	7
3 NumPy – Einführung	9
3.1 Überblick	9
3.2 Vergleich NumPy-Datenstrukturen und Python	10
3.3 Ein einfaches Beispiel	10
3.4 Grafische Darstellung der Werte	11
3.5 Speicherbedarf	12
3.6 Zeitvergleich zwischen Python-Listen und NumPy-Arrays	15
4 Arrays in NumPy erzeugen	17
4.1 Erzeugung äquidistanter Intervalle	17
4.1.1 arange	17
4.1.2 linspace	19

4.1.3	Nulldimensionale Arrays in NumPy	20
4.1.4	Eindimensionales Array	21
4.1.5	Zwei- und mehrdimensionale Arrays	21
4.2	Gestalt eines Arrays	22
4.3	Indizierung und Teilbereichsoperator	23
4.4	Dreidimensionale Arrays	28
4.5	Arrays mit Nullen und Einsen	31
4.6	Arrays kopieren	32
4.6.1	numpy.copy(A) und A.copy()	32
4.6.2	Zusammenhängend gespeicherte Arrays	32
4.7	Einheitsmatrix	34
4.7.1	Die identity-Funktion	34
4.7.2	Die eye-Funktion	35
4.8	Datentypen	36
4.9	Aufgaben	38
5	Datentyp-Objekt: dtype	40
5.1	dtype	40
5.2	Strukturierte Arrays	42
5.3	Ein- und Ausgabe von strukturierten Arrays	45
5.4	Unicode-Strings in Arrays	46
5.5	Umbenennen von Spaltennamen	47
5.6	Spaltenwerte austauschen	47
5.7	Komplexeres Beispiel	48
5.8	Aufgaben	49
6	Dimensionsänderungen, Konkatenationen, Stapeln	51
6.1	Reduktion und Reshape von Arrays	51
6.1.1	flatten	51
6.1.2	ravel	52
6.1.3	Unterschiede zwischen ravel und flatten	53
6.1.4	reshape	54
6.2	Weitere Dimensionen hinzufügen	55
6.3	Konkatenation von Arrays	56
6.4	Vektoren stapeln	58
6.4.1	stack-Funktion	58
6.4.2	dstack-Funktion	60
6.4.3	vstack	63
6.4.4	hstack	64
6.5	„Fliesen“ mit tile	66

7	Numerische Operationen auf NumPy-Arrays	68
7.1	Operatoren und Skalare	68
7.2	Arithmetische Operationen auf zwei Arrays	70
7.3	Matrizenmultiplikation und Skalarprodukt	71
7.3.1	Definition der dot-Funktion	71
7.3.2	Beispiele zur dot-Funktion	71
7.3.3	Das dot-Produkt im dreidimensionalen Fall	72
7.4	Vergleichsoperatoren	78
7.5	Logische Operatoren	79
7.6	Broadcasting	79
7.6.1	Zeilenweises Broadcasting	80
7.6.2	Spaltenweises Broadcasting	83
7.6.3	Broadcasting von zwei eindimensionalen Arrays	85
7.7	Distanzmatrix	86
7.8	ufuncs	87
7.8.1	Anwendung von ufuncs	88
7.8.2	Parameter für Rückgabewerte bei ufuncs	89
7.8.3	accumulate	91
7.8.4	reduce	93
7.8.5	outer	94
7.8.6	at	94
7.9	Aufgaben	95
8	Statistik und Wahrscheinlichkeiten	96
8.1	Einführung	96
8.2	Auf dem random-Modul aufbauende Funktionen	97
8.2.1	Echte Zufallszahlen	97
8.2.2	Erzeugen einer Liste von Zufallszahlen	98
8.2.3	Zufällige Integer-Zahlen	99
8.2.4	Stichproben oder Auswahlen	100
8.2.5	Zufallsintervalle	100
8.2.6	Seed oder Startwert	101
8.2.7	Gewichtete Zufallsauswahl	102
8.2.8	Stichproben mit Python	105
8.2.9	Kartesische Auswahl	106
8.2.10	Kartesisches Produkt	107
8.2.11	Kartesische Auswahl: cartesian_choice	107

8.2.12	Gauss'sche Normalverteilung.....	110
8.2.13	Übung mit Binärsender	112
8.3	Das random-Untersubmodul von NumPy	115
8.3.1	Integers und Floats zufällig erzeugen	115
8.3.2	<code>numpy.random.choice</code>	117
8.3.3	<code>numpy.random.random_sample</code>	118
8.4	Synthetische Verkaufszahlen	119
8.5	Aufgaben	121
9	Boolesche Maskierung und Indizierung	123
9.1	Fancy-Indizierung	125
9.2	Indizierung mit einem Integer-Array.....	125
9.3	<code>nonzero</code> und <code>where</code>	126
9.4	<code>flatnonzero</code> und <code>count_nonzero</code>	127
9.5	Aufgaben	127
10	Lesen und Schreiben von Daten-Dateien	128
10.1	Text-Dateien speichern mit <code>saveetxt</code>	128
10.2	Text-Dateien laden mit <code>loadtxt</code>	130
10.2.1	<code>loadtxt</code> ohne Parameter.....	130
10.2.2	Spezielle Trenner	130
10.2.3	Selektives Einlesen von Spalten	131
10.2.4	Datenkonvertierung beim Einlesen	131
10.3	<code>tofile</code>	133
10.4	<code>fromfile</code>	134
10.5	Best Practice, um Daten zu laden und zu speichern	135
10.6	Und noch ein anderer Weg: <code>genfromtxt</code>	136
10.7	<code>recfromcsv</code>	136
Teil II	Matplotlib.....	137
11	Einführung	139
11.1	Ein erstes Beispiel.....	140
11.2	Der Formatparameter von <code>pyplot.plot</code>	141
11.3	Bezeichnungen für die Achsen.....	143

12	Objekt-Hierarchie	145
12.1	Erzeugung einer Figure und Axes	147
12.2	Achsenbeschriftungen und Titel	148
12.3	Die Plot-Methode	149
12.4	Wertebereiche der Achsen	150
12.5	Plotten mehrerer Funktionen	152
12.6	Streudiagramme	153
12.7	Flächen einfärben	155
13	Mehrfache Plots und Doppelachsen	158
13.1	Mehrere Abbildungen und Achsen	158
14	Gridspec in Matplotlib	166
15	Achsen- und Skalenteilung	174
15.1	Achsenverschiebungen und Achsenbezeichnungen	174
15.2	Achsenbeschriftungen ändern	178
15.3	Justierung der Tick-Beschriftungen	179
16	Legenden und Annotationen	180
16.1	Legende hinzufügen	180
16.2	Annotations/Anmerkungen	183
16.3	Aufgaben	190
17	Konturplots	191
17.1	Erstellen eines Maschengitters	191
17.2	Funktionen auf Meshgrids	193
17.3	contour ohne meshgrid	196
17.4	Linienstil und Farben anpassen	196
17.5	Gefüllte Konturen	198
17.6	Individuelle Farben	199
17.7	Schwellen	200
17.8	Andere Grids	201
17.8.1	Meshgrid genauer	201
17.8.2	mgrid	203
17.8.3	ogrid	203
17.9	imshow	205
17.10	Aufgaben	206

18	Histogramme und Diagramme	208
18.1	Histogramme	209
18.2	Säulendiagramm	213
18.3	Balkendiagramme	214
18.4	Gruppierte Balkendiagramme	215
18.5	xkcd-Modus	219
18.6	Tortendiagramme	221
18.7	Stapeldiagramme	222
18.8	Aufgaben	223
Teil III	Pandas	225
19	Pandas: Einführung	227
19.1	Datenstrukturen	228
19.2	Series	228
19.2.1	Indizierung	231
19.2.2	pandas.Series.apply	232
19.2.3	Zusammenhang zu Dictionaries	232
19.3	NaN – Fehlende Daten	233
19.3.1	Die Methoden <code>isnull()</code> und <code>notnull()</code>	234
19.3.2	Zusammenhang zwischen NaN und None	235
19.3.3	Fehlende Daten filtern	236
19.3.4	Fehlende Daten auffüllen	236
19.4	Aufgaben	237
20	DataFrame	238
20.1	Zusammenhang zu Series	238
20.2	Manipulation der Spaltennamen	239
20.3	DataFrames aus Dictionaries	240
20.4	Zugriff auf Spalten	241
20.5	Selektion von Zeilen	242
20.5.1	<code>loc</code>	242
20.5.2	<code>query</code>	243
20.6	Modifikation von DataFrames	245
20.6.1	Spalten einfügen	245
20.6.2	Spalten austauschen	249
20.6.3	Zeilen austauschen	250
20.6.4	Einzelne Werte mittels <code>at</code> und <code>iat</code> ändern	250

20.7	Index ändern	251
20.7.1	Umsortierung der Spalten und des Index	252
20.7.2	Spalten umbenennen	253
20.7.3	Spalte in Index umfunktionieren	253
20.8	Summen und kumulative Summen	254
20.9	Sortierung	257
20.10	DataFrame und verschachtelte Dictionaries	258
20.11	Aufgaben	259
21	Dateiverarbeitung	261
21.1	DSV-/CSV-Dateien	261
21.1.1	CSV- und DSV-Dateien lesen	262
21.1.2	Schreiben von CSV-Dateien	264
21.2	Lesen und Schreiben von JSON-Dateien	269
21.3	Lesen und Schreiben von Excel-Dateien	269
21.4	Aufgaben	270
22	Pandas: groupby	272
22.1	groupby mit Series	272
22.2	Arbeitsweise von groupby	274
22.3	groupby mit DataFrames	276
22.3.1	groupby mit Funktionen	277
22.3.2	Weitere Anwendungen zu groupby	279
22.4	Aufgaben	283
23	Pivot-Tabellen	285
23.1	Pivot-Funktion in Pandas	285
23.2	Pivot-Aufruf ohne Werte für values	288
23.3	Pivoting auf den Titanic-Daten	289
23.4	Aufgaben	291
24	Umgang mit NaN	292
24.1	nan in Python	292
24.2	NaN in Pandas	293
24.2.1	Beispiel mit NaNs	295
24.3	dropna() verwenden	297
24.4	Aufgaben	298

25	Binning	299
25.1	Einführung.....	299
25.2	Binning mit Pandas.....	302
25.2.1	Binning mit cut	302
25.2.2	Erzeugen eines IntervalIndex-Objektes.....	303
25.2.3	Mehr zu pd.cut.....	304
25.2.4	Categorical.....	305
25.2.5	Binnings mit Labels	305
26	Mehrstufige Indizierung	306
26.1	Einführung.....	306
26.2	Mehrstufig indizierte Series-Objekte	307
26.3	Alternative Möglichkeiten	307
26.4	Zugriffsmöglichkeiten	308
26.5	Dreistufige Indizes	311
26.6	Zusammenhang zu DataFrames	312
26.6.1	Der harte direkte Weg.....	312
26.6.2	unstack und stack	313
26.7	Vertauschen mehrstufiger Indizes	316
26.8	Aufgaben	317
27	Datenvisualisierung mit Pandas	319
27.1	Einführung.....	319
27.2	Liniendiagramm in Pandas	320
27.2.1	Series	320
27.2.2	DataFrames	322
27.2.3	Sekundärachsen (Twin Axes)	325
27.2.4	Mehrere Y-Achsen	326
27.2.5	Spalten mit Zeichenketten (Strings) in Floats wandeln	327
27.3	Balkendiagramme in Pandas	329
27.3.1	Ein einfaches Beispiel.....	329
27.3.2	Balkengrafik für die Programmiersprachennutzung	329
27.3.3	Farbbegebung einer Balkengrafik	331
27.4	Kuchendiagramme in Pandas	331
27.4.1	Ein einfaches Beispiel.....	331
27.5	Flächenplot mit area	333
27.6	Aufgaben	334

28	Zeit und Datum	335
28.1	Einführung	335
28.2	Python-Standardmodule für Zeit-Daten	336
28.2.1	Die date-Klasse	336
28.2.2	Die time-Klasse	337
28.3	Die datetime-Klasse	338
28.4	Unterschied zwischen Zeiten	340
28.4.1	Wandlung von datetime-Objekten in Strings	341
28.4.2	Wandlung mit strftime	341
28.5	Ausgabe in Landessprache	342
28.6	datetime-Objekte aus Strings erstellen	343
29	Zeitreihen	345
29.1	Einführung	345
29.2	Zeitreihen und Python	345
29.3	Datumsbereiche erstellen	348
29.4	Datumsbereiche mit Uhrzeiten	350
29.5	Aufgaben	351
Teil IV	Anwendungen	353
30	Techniken der Bildverarbeitung	355
30.1	Einführung	355
30.2	Bilder im misc-Paket	356
30.3	Eigene Bilder	358
30.4	Histogramme der Farbwerte	359
30.5	Bilderausschnitte	360
30.6	Geometrische Transformationen	360
30.7	Filtern	362
30.8	Bilder aufhellen und abtönen	366
30.9	Kachelung	374
30.10	Wasserzeichen	376
30.11	Aufgaben	378
31	Finanzverwaltung mit Pandas	379
31.1	Haushaltsbuch	379
31.1.1	Haushaltsbuch mit CSV-Datei	380
31.1.2	Erzeugen eines Excel-Haushaltsbuches	382
31.1.3	Auswertung des Excel-Haushaltsbuches	384

31.2	Einnahmenüberschussrechnung	385
31.2.1	Journaldatei	386
31.2.2	Analyse und Visualisierung der Daten	387
31.2.3	Steuersummen	393

Teil V Lösungen zu den Aufgaben 397

32 Lösungen zu den Aufgaben 399

32.1	Lösungen zu Kapitel 4 (Arrays in NumPy erzeugen)	399
32.2	Lösungen zu Kapitel 5 (Datentyp-Objekt: dtype)	400
32.3	Lösungen zu Kapitel 7 (Numerische Operationen auf NumPy-Arrays)	403
32.4	Lösungen zu Kapitel 8 (Statistik und Wahrscheinlichkeiten)	404
32.5	Lösungen zu Kapitel 9 (Boolesche Maskierung und Indizierung)	409
32.6	Lösungen zu Kapitel 13 (Mehrfache Plots und Doppelachsen)	410
32.7	Lösungen zu Kapitel 16 (Legenden und Annotationen)	412
32.8	Lösungen zu Kapitel 17 (Konturplots)	414
32.9	Lösungen zu Kapitel 18 (Histogramme und Diagramme)	418
32.10	Lösungen zu Kapitel 19 (Pandas: Einführung)	421
32.11	Lösungen zu Kapitel 20 (DataFrame)	422
32.12	Lösungen zu Kapitel 21 (Dateiverarbeitung)	426
32.13	Lösungen zu Kapitel 23 (Pivot-Tabellen)	429
32.14	Lösungen zu Kapitel 22 (Pandas: groupby)	431
32.15	Lösungen zu Kapitel 24 (Umgang mit NaN)	434
32.16	Lösungen zu Kapitel 26 (Mehrstufige Indizierung)	435
32.17	Lösungen zu Kapitel 27 (Datenvisualisierung mit Pandas)	439
32.18	Lösungen zu Kapitel 29 (Zeitreihen)	441
32.19	Lösungen zu Kapitel 30 (Techniken der Bildverarbeitung)	441

Stichwortverzeichnis 443

Vorwort

Eine der treibenden Kräfte in der weltweiten Softwareentwicklung wird wohl am besten durch die beiden populären Begriffe „Big Data“ und „Maschinelles Lernen“ beschrieben. Immer mehr Institute und Firmen betätigen sich in diesen Feldern. Für diese und auch für individuelle Personen, die in diesen Bereichen tätig werden wollen, ist eine der bedeutendsten Fragen, – wenn nicht gar die bedeutendste Frage, – was die geeignetste Programmiersprache zu diesem Zweck ist. In vielen Umfragen wird Python als beste oder auch als beliebteste Programmiersprache genannt.

Python war ursprünglich nicht für numerische Probleme ausgerichtet gewesen. Die Erfolgsgeschichte von Python wurde erst möglich durch die Module NumPy, SciPy, Matplotlib und Pandas. Dieses Buch bietet eine umfassende Einführung in die Module NumPy, Matplotlib und Pandas, setzt aber grundlegende Kenntnisse von Python voraus. Somit ergänzt es in idealer Weise das Buch „Einführung in Python 3: Für Ein- und Umsteiger“ von Bernd Klein.

Brigitte Bauer-Schiewek, Lektorin

Danksagung

Zum Schreiben eines Buches benötigt es neben der nötigen Erfahrung und Kompetenz im Fachgebiet vor allem viel Zeit. Zeit außerhalb des üblichen Rahmens. Zeit, die vor allem die Familie mitzutragen hat. Deshalb gilt mein besonderer Dank meiner Frau Karola, die mich während dieser Zeit tatkräftig unterstützt hat.

Außerdem danke ich den zahlreichen Teilnehmerinnen und Teilnehmern an meinen Python-Kursen, die mir geholfen haben, meine didaktischen und fachlichen Kenntnisse kontinuierlich zu verbessern. Ebenso möchte ich den Besucherinnen und Besuchern meiner Online-Tutorials unter www.python-kurs.eu und www.python-course.eu danken, vor allem jenen, die sich mit konstruktiven Anmerkungen bei mir gemeldet haben. Mein besonderer Dank für die zweite Auflage gilt Herrn Tobias Habermann, der dafür gesorgt hat, dass alle Python-Beispiele dieser Auflage automatisch mittels „Pythontex“ getestet und ausgeführt werden, und der auch ansonsten bei der Fehlerkorrektur sehr hilfreich war.

Zuletzt danke ich auch ganz herzlich dem Hanser Verlag, der dieses Buch nun auch in der zweiten, deutlich erweiterten und farbigen Auflage ermöglicht hat. Vor allem danke ich Frau Brigitte Bauer-Schiewek, Programmplanung Computerbuch, und Frau Kristin Rothe, Lektoratsassistenz Computerbuch, für die kontinuierliche ausgezeichnete Unterstützung. LaTeX ist ein fantastisches System, um Bücher zu schreiben, aber ohne die technische Unterstützung von Herrn Stephan Korell und Frau Irene Weilhart bei besonderen LaTeX-Problemen wäre ich manchmal vielleicht verzweifelt. Herrn Jürgen Dubau danke ich fürs Rektorat.

Bernd Klein, Singen

In diesem Kapitel führen wir nichts Neues ein, sondern wollen das Erlernte an zwei interessanten Fallbeispielen einüben. Wir haben das Kapitel etwas hochtrabend „Finanzverwaltung“ genannt. In unseren Beispielen geht es jedoch nur um die Implementierung zweier einfacher, aber dennoch überaus wichtiger Konzepte:

- Haushaltsbuch
- Einnahmeüberschussrechnung

In jedem dieser Beispiele geht es um die Verwaltung von Geldern: im ersten Fall für den privaten Bereich und im zweiten für den kommerziellen Bereich, also mit Mehrwertsteuer. Gemeinsam ist beiden Beispielen auch, dass wir die Daten zur Verarbeitung aus einer Datei beziehen, die wir mit Pandas einlesen.

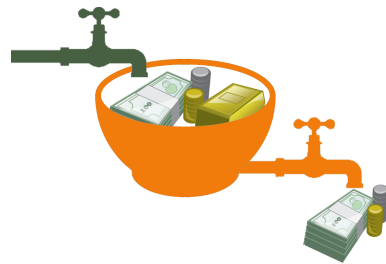


Bild 31.1 Geldfluss

■ 31.1 Haushaltsbuch

Zuerst geht es nun um einfache Ausgaben- und Einkommenstabellen für den privaten Gebrauch. Einige sagen, wenn man Geld erfolgreich verwalten möchte, muss man die Einnahmen und Ausgaben genau verfolgen. Die Überwachung des Geldflusses ist wichtig, um die eigene finanzielle Situation besser zu verstehen. Man muss genau wissen, wie viel ein- und ausgeht. Dazu bedient man sich üblicherweise eines Haushaltsbuches, in dem alle Ein- und Ausgaben protokolliert sind. Dieses Kapitel will niemanden von der Notwendigkeit überzeugen, dies zu tun. Das Hauptaugenmerk liegt vielmehr auf den Möglichkeiten, die Python und Pandas bieten, um die erforderlichen Tools zu programmieren. Wir zeigen Verfahren, um ein Haushaltsbuch auszuwerten.

31.1.1 Haushaltsbuch mit CSV-Datei

Wir beginnen mit einem kleinen Beispiel, das für private Zwecke geeignet ist. Im folgenden Kapitel unseres Pandas-Tutorials wird ein ausführlicheres Beispiel behandelt, welches für kleine Unternehmen geeignet ist.

```
import pandas as pd
ein_aus_df = pd.read_csv("ein_und_ausgaben.csv", sep=";")
print(ein_aus_df[:12]) # Ausgabe der ersten zwölf Zeilen
```

Ausgabe:

	Datum	Beschreibung	Kategorie	Ausgaben
	↳ Einnahmen			
0	2022-07-01	Gehalt Frank	Einkommen	0.00
	↳ 4896.44			
1	2022-07-02	Numerisches Python	Kultur, Bildung	29.00
	↳ 0.00			
2	2022-07-04	Supermarkt	Essen und Getränke	132.40
	↳ 0.00			
3	2022-07-04	Miete	Miete	1267.00
	↳ 0.00			
4	2022-07-04	Gehalt Laura	Einkommen	0.00
	↳ 4910.14			
5	2022-07-04	Strom	Betriebskosten	87.34
	↳ 0.00			
6	2022-07-08	Wasser und Abwasser	Betriebskosten	60.56
	↳ 0.00			
7	2022-07-10	Fitnessstudio, Sarah	Gesundheit und Sport	19.00
	↳ 0.00			
8	2022-07-11	Bank	Kredittilgung	1287.43
	↳ 0.00			
9	2022-07-12	LeGourmet Restaurant	Restaurants und Hotels	145.00
	↳ 0.00			
10	2022-07-13	Supermarkt	Essen und Getränke	197.42
	↳ 0.00			
11	2022-07-13	Pizzeria Pulcinella	Restaurants und Hotels	60.00
	↳ 0.00			

Durch Lesen der CSV-Datei haben wir ein DataFrame-Objekt erstellt. Was können wir damit machen oder mit anderen Worten: Welche Informationen interessieren Frank und Sarah? Natürlich interessieren sie sich für den Kontostand. Sie wollen wissen, wie hoch das Gesamteinkommen war, und sie wollen die Summe aller Ausgaben sehen. Die Salden ihrer Ausgaben und Einnahmen können leicht berechnet werden, indem die Funktion `sum` auf das DataFrame-Objekt `ein_aus_df[['Ausgaben', 'Einnahmen']]` angewendet wird:

```
print(ein_aus_df[['Ausgaben', 'Einnahmen']].sum())
```

Ausgabe:

```
Ausgaben      7660.44
Einnahmen     19613.16
dtype: float64
```

Welche weiteren Informationen möchten Sie aus den Daten gewinnen? Sie könnten daran interessiert sein, die Ausgaben nach den verschiedenen Kategorien zusammengefasst zu sehen. Dies lässt sich mittels `groupby` und `sum` bewerkstelligen:

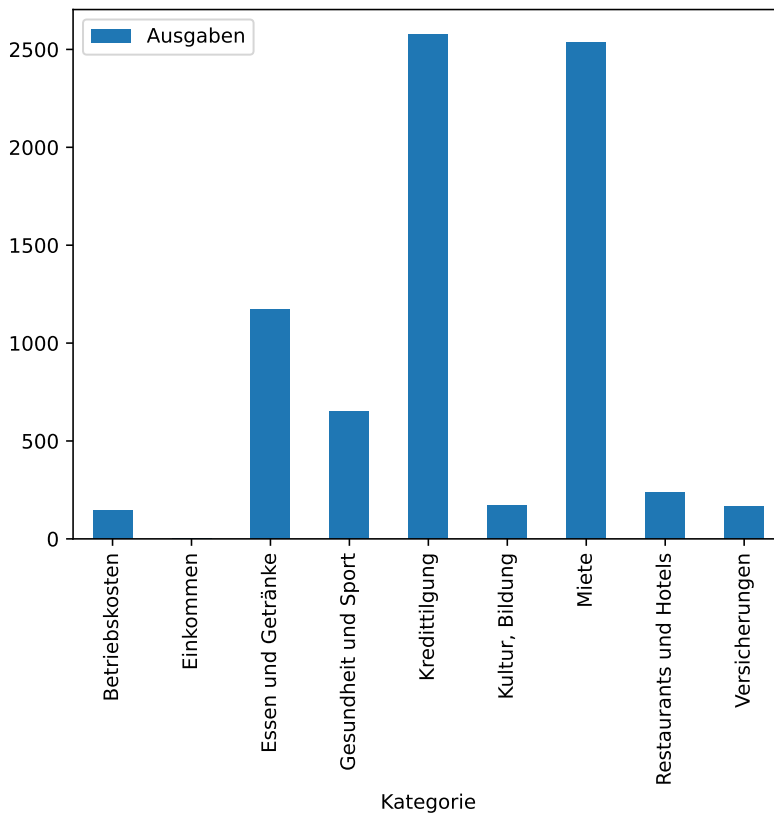
```
category_sums = ein_aus_df.groupby("Kategorie").sum()
print(category_sums)
```

Ausgabe:

Kategorie	Ausgaben	Einnahmen
Betriebskosten	147.90	0.00
Einkommen	0.00	19613.16
Essen und Getränke	1174.61	0.00
Gesundheit und Sport	650.18	0.00
Kredittilgung	2574.86	0.00
Kultur, Bildung	173.00	0.00
Miete	2534.00	0.00
Restaurants und Hotels	238.00	0.00
Versicherungen	167.89	0.00

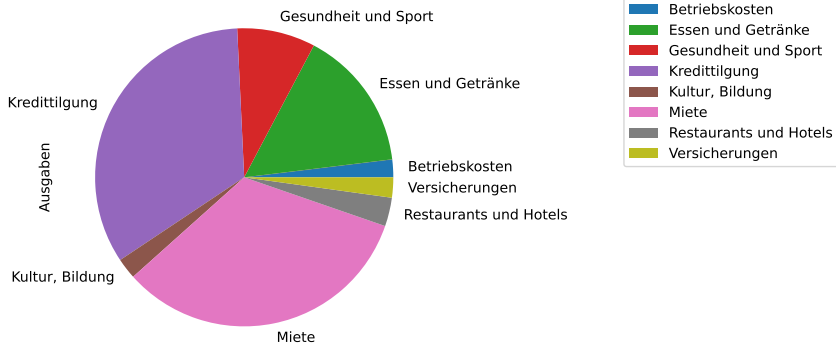
Man kann sich die Ein- und Ausgaben auch als Balkendiagramme ausgeben lassen:

```
ax = category_sums.plot.bar(y="Ausgaben", rot=90)
```



Am besten eignen sich in diesem Falle Tortendiagramme:

```
ax = category_sums.plot.pie(y="Ausgaben")
ax.legend(loc="upper left", bbox_to_anchor=(1.5, 1))
```



31.1.2 Erzeugen eines Excel-Haushaltsbuches

Wenn man sich vorstellt, dass man die ganze Zeit Kategorienamen wie „Essen und Getränke“ oder „Restaurants und Hotels“ eingeben muss, kann man sich leicht vorstellen, dass dies zum einen sehr umständlich und zum anderen sehr fehleranfällig ist, da sich leicht Tippfehler im Ausgaben- und Einnahmenjournal einschleichen können.

Es ist daher eine gute Idee, Nummern (Kontonummern) für die Kategorien zu verwenden. Gleichzeitig möchte man aber auch die Kategorien in textueller Form erhalten. Wir wollen nun aus den vorigen Daten eine Excel-Datei erzeugen, die zwei Tabellen (engl. sheets) besitzt. Die erste Tabelle wird die Zuordnung der Kategorien und der Kontonummern enthalten. Die folgenden Kategorien mit Kontonummern sind in unserem Beispiel verfügbar:

Kategorie	Kontonummer
Kredittilgung	200
Versicherungen	201
Essen und Getränke	202
Kultur, Bildung	203
Transport	204
Gesundheit und Sport	205
Haushalt und Dienstleistungen	206
Kleidung	207
Kommunikationskosten	208
Restaurants und Hotels	209
Betriebskosten	210
andere Ausgaben	211
Einkommen	400

Wir können dies als Python-Dictionary implementieren, das Kategorien in Kontonummern abbildet:

```
category2account = {"Kredittilgung": "200",
                    "Versicherungen": "201",
                    "Essen und Getränke": "202",
                    "Kultur, Bildung": "203",
                    "Transport": "204",
                    "Gesundheit und Sport": "205",
                    "Haushalt und Dienstleistungen": "206",
                    "Kleidung": "207",
                    "Kommunikationskosten": "208",
                    "Restaurants und Hotels": "209",
                    "Betriebskosten": "210",
                    "Miete": "211",
                    "andere Ausgaben": "220",
                    "Einkommen": "400"}
```

Im nächsten Schritt werden wir eine Spalte mit den Kontonummern in unser Data-Frame-Objekt `ein_aus_df` einfügen. Dazu formulieren wir zuerst eine Funktion `category2account_func`, die Kategorien in Kontonummern wandelt. Diese Funktion benutzen wir dann in der Methode `apply`, angewendet auf die Spalte `Kategorie`:

```
def category2account_func(category):
    if category in category2account:
        return category2account[category]
    else:
        # doesn't exist
        return '000'

acc = ein_aus_df['Kategorie'].apply(category2account_func)
# Anhängen der 'Konto'-Spalte ans Ende:
#ein_aus_df['Konto'] = acc

# Einfügen als Spalte mit Index 2:
ein_aus_df.insert(loc=2,
                  column='Konto',
                  value=acc)
# Löschen der 'Kategorie'-Spalte:
ein_aus_df.drop('Kategorie', axis=1, inplace=True)
print(ein_aus_df[:7])
```

Ausgabe:

	Datum	Beschreibung Konto	Ausgaben	Einnahmen	
0	2022-07-01	Gehalt Frank	400	0.00	4896.44
1	2022-07-02	Numerisches Python	203	29.00	0.00
2	2022-07-04	Supermarkt	202	132.40	0.00
3	2022-07-04	Miete	211	1267.00	0.00
4	2022-07-04	Gehalt Laura	400	0.00	4910.14
5	2022-07-04	Strom	210	87.34	0.00
6	2022-07-08	Wasser und Abwasser	210	60.56	0.00

Wir werden dieses DataFrame-Objekt ebenfalls in unserer Excel-Datei als eine separate Tabelle abspeichern. Diese Excel-Datei wird somit zwei Tabellen enthalten: eine mit dem Namen „Journal“ und die andere mit der Zuordnung von Konto zu Kategoriennamen unter dem Namen „Kontonummern“.

```
account_numbers = pd.Series(category2account)
account_numbers.name = "Kontonummern"

with pd.ExcelWriter('ein_und_ausgaben.xlsx') as writer:
    account_numbers.to_excel(writer, "Kontonummern")
    ein_aus_df.to_excel(writer, "Journal")
```

31.1.3 Auswertung des Excel-Haushaltsbuches

Jetzt kann man diese Excel-Datei als Grundlage für das Haushaltsbuch nehmen. Wir müssen unser obiges Programm nun entsprechend anpassen. Zunächst lesen wir die Excel-Datei ein:

```
import pandas as pd

with pd.ExcelFile('ein_und_ausgaben.xlsx') as xl:
    print(xl.sheet_names)
    accounts = xl.parse('Kontonummern', index_col=1)
    journal = xl.parse('Journal', index_col=0)

kat = journal.Konto.replace(accounts.index,
                             accounts.values)
journal['Kategorie'] = kat
print(accounts[:5])
print(journal[:5])
```

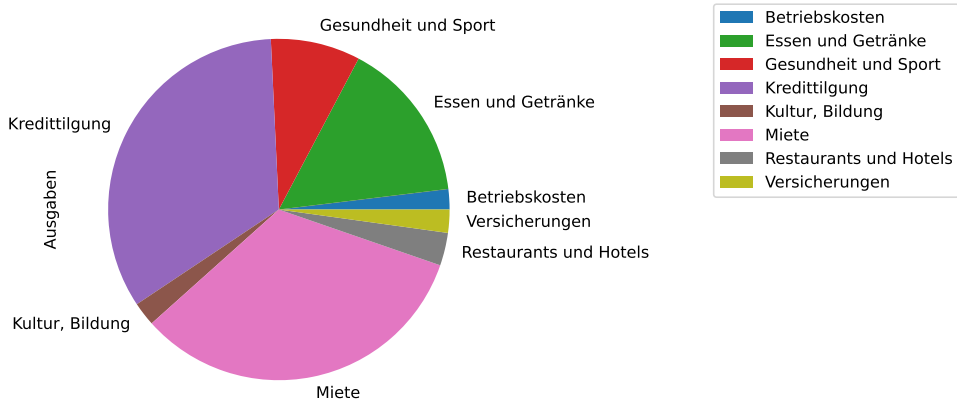
Ausgabe:

```

                                Unnamed: 0
Kontonummern
200                                Kredittilgung
201                                Versicherungen
202                                Essen und Getränke
203                                Kultur, Bildung
204                                Transport
      Datum      Beschreibung  Konto  Ausgaben  Einnahmen
↳ Kategorie
0  2022-07-01      Gehalt Frank    400         0.0    4896.44
↳ Einkommen
1  2022-07-02  Numerisches Python    203         29.0         0.00    Kultur,
↳ Bildung
2  2022-07-04          Supermarkt    202        132.4         0.00    Essen und
↳ Getränke
3  2022-07-04             Miete    211       1267.0         0.00
↳ Miete
4  2022-07-04      Gehalt Laura    400         0.0    4910.14
↳ Einkommen
```

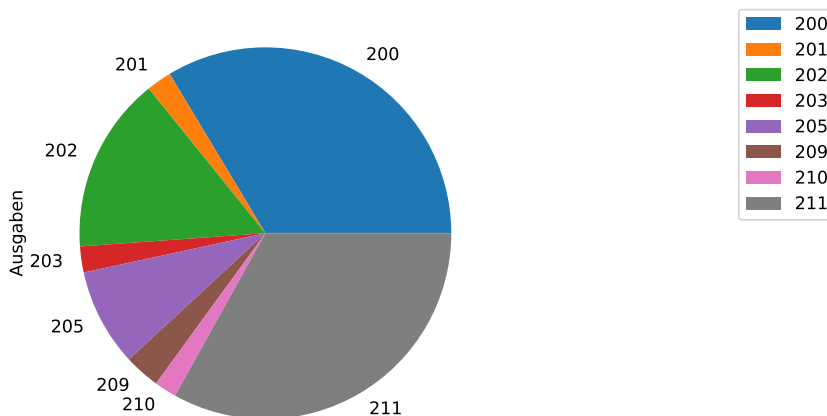
Wir erzeugen nun ein Tortendiagramm aus den Daten nach den Kategorien gruppiert:

```
category_sums = journal.groupby('Kategorie').sum()
ax = category_sums.plot.pie(y="Ausgaben")
ax.legend(loc="upper left", bbox_to_anchor=(1.5, 1))
```



Nach Kontonummern können wir ähnlich leicht gruppieren:

```
konten_summen = journal.groupby('Konto').sum()
ax = konten_summen.plot.pie(y="Ausgaben")
ax.legend(loc="upper left", bbox_to_anchor=(1.5, 1))
```



31.2 Einnahmenüberschussrechnung

Bei der in Deutschland benutzten Einnahmenüberschussrechnung (EÜR), in Österreich als Einnahmen-Ausgaben-Rechnung (E/A-Rechnung) bekannt, handelt es sich um eine vereinfachte Gewinnermittlungsmethode, die so vom Gesetz vorgegeben und für bestimmte

Berufsgruppen anerkannt ist. Die Einnahmenüberschussrechnung ist sowohl in Deutschland als auch in Österreich im § 4 Abs. 3 des jeweiligen Einkommensteuergesetzes (EStG) geregelt. Alle Steuerpflichtigen, die nicht zur doppelten Buchführung verpflichtet sind, dürfen dieses vereinfachte Verfahren zur Gewinnermittlung verwenden.

Seit Anfang 2013 wurde sie auch in der Schweiz mit dem neuen Rechnungslegungsrecht eingeführt. Seitdem sind kleine Unternehmen auch in der Schweiz nicht mehr dazu verpflichtet, ihre Bücher doppelt zu führen. Stattdessen reicht nun eine einfache Buchhaltung, auch Milchbüchli-Rechnung genannt, was der deutschen EÜR entspricht.

Bei der EÜR gilt das Zufluss- und Abflussprinzip, was bedeutet, dass lediglich die Einnahmen bzw. Ausgaben zu berücksichtigen sind, die in dem entsprechenden Wirtschaftsjahr vereinnahmt bzw. gezahlt wurden. Bestandsveränderungen bleiben unberücksichtigt. Auch wenn hier und an anderen Stellen immer von „vereinfachter“ oder von „einfacher“ Gewinnermittlungsmethode die Rede ist, so darf das nicht darüber hinwegtäuschen, dass auch bei dieser Methode viele gesetzlichen Regeln zu beachten sind. Im Rahmen dieses Buches kann natürlich nicht auf die komplexe Materie eingegangen werden. Die hier vorgestellten Verfahren können für die eigene EÜR verwendet werden, aber es kann keine Garantie auf die Richtigkeit gegeben werden.

Wir sind hauptsächlich daran interessiert, die verschiedenen Möglichkeiten vorzustellen, wie Pandas und Python zur Einnahmeüberschussrechnung benutzt werden können. Wir zeigen, wie es mit Python möglich ist, den Geldfluss zu überwachen und zu visualisieren. Auf diese Weise kann man sich einen besseren Überblick über die finanzielle Situation des Betriebes oder der selbständigen Tätigkeit verschaffen. Die hier vorgestellten Algorithmen können auch steuerlich eingesetzt werden. Aber seien Sie gewarnt: Dies ist eine sehr allgemeine Behandlung der Angelegenheit und muss an die tatsächliche Steuersituation angepasst werden, d. h. es kann keine Gewähr für die steuerliche Richtigkeit übernommen werden.

31.2.1 Journaldatei

Als Grundlage für unsere Einnahmeüberschussrechnung dient ein Excel-Dokument mit zwei Tabellen: eine mit den laufenden Posten, also den Einnahmen und Ausgaben in chronologischer Reihenfolge. Diese Tabelle bezeichnen wir als Journal. Die zweite Tabelle enthält die Zuordnungen von Kontonummern zu den Kontobezeichnungen. Im Folgenden lesen wir diese Excel-Datei in zwei DataFrame-Objekte ein:

```
import pandas as pd

with pd.ExcelFile("einnahme_ueber_2022.xlsx") as xl:
    konto_beschreibung = xl.parse("kontenplan",
                                   index_col=0)
    journal = xl.parse("journal",
                      index_col=0)

print(f"Die ersten 15 Zeilen von journal:\n{journal[:12]}")
print(f"Kontobeschreibung:\n{konto_beschreibung}")
```

Ausgabe:

Die ersten 15 Zeilen von journal:

Datum	Kto	DokuNummer	Beschreibung	StSatz	Brutto
2022-04-02	4402	8983233038	Zurkan, Köln	19	4105.98
2022-04-02	2010	57550799	Bengelmann, Souvenirs	19	-1890.00
2022-04-02	2200	14989004	Gehälter	0	-17478.23
2022-04-02	2500	12766279	Tankstelle, Benzin	19	-89.40
2022-04-02	4400	3733462359	EnergyCom, Hamburg	19	4663.54
2022-04-02	4402	7526058231	Enoigo, Strasbourg	19	2412.82
2022-04-05	4402	1157284466	Qbooks, Frankfurt	7	2631.42
2022-04-05	4402	7009463592	Qbooks, Köln	7	3628.45
2022-04-05	2020	68433353	Jamdon, Kleider	19	-1900.00
2022-04-05	2010	53353169	Outleg, Souvenirs	19	-2200.00
2022-04-09	4402	4775929332	Drupa AG, Freiburg	19	4751.66
2022-04-09	2100	10759896	Gebäudeversicherung	0	-467.00

Kontobeschreibung:

Kto	Beschreibung
4400	Standort München
4401	Standort Frankfurt
4402	Standort Berlin
2010	Souvenirs
2020	Kleider
2030	Andere Artikel
2050	Bücher
2100	Versicherungen
2200	Gehälter
2300	Kredite
2400	Hotels
2500	Benzin
2600	Telekommunikation
2610	internet

31.2.2 Analyse und Visualisierung der Daten

Es gibt viele Möglichkeiten, diese Daten zu analysieren. Wir können zum Beispiel alle Konten zusammenfassen:

```
konten_summen = journal[["Kto", "Brutto"]].groupby("Kto").sum()
print(konten_summen)
```

Ausgabe:

Kto	Brutto
2010	-4090.00
2020	-10500.80
2030	-1350.00
2050	-900.00
2100	-612.00
2200	-69912.92
2300	-18791.92

```

2400 -1597.10
2500 -89.40
2600 -492.48
2610 -561.00
4400 37771.84
4401 69610.35
4402 61593.99

```

Nun wollen wir die Daten mittels Kreisdiagrammen, auch Kuchendiagramme genannt, visualisieren. Im Englischen bezeichnet man sie als „pie charts“. Nun haben wir aber ein kleines Problem: Kreisdiagramme dürfen keine negativen Werte enthalten. Dies lässt sich jedoch schnell beheben. Wir können die Konten in Einnahmen- und Ausgabenkonten aufteilen. Das entspricht natürlich auch mehr dem, was wir wirklich sehen wollen.

Wir erstellen zunächst ein DataFrame mit den Einnahmen und eines mit den Ausgaben. Nach der Erzeugung der Ausgabensummen multiplizieren wir das Ergebnis mit -1, um die Werte positiv zu machen:

```

einnahmen = konten_summen[konten_summen["Brutto"] > 0]
ausgaben = konten_summen[konten_summen["Brutto"] < 0] * -1

print(f"---- Einnahmen ----\n{einnahmen}")
print(f"---- Ausgaben ----\n{ausgaben}")

```

Ausgabe:

```

---- Einnahmen ----
      Brutto
Kto
4400 37771.84
4401 69610.35
4402 61593.99
---- Ausgaben ----
      Brutto
Kto
2010 4090.00
2020 10500.80
2030 1350.00
2050 900.00
2100 612.00
2200 69912.92
2300 18791.92
2400 1597.10
2500 89.40
2600 492.48
2610 561.00

```

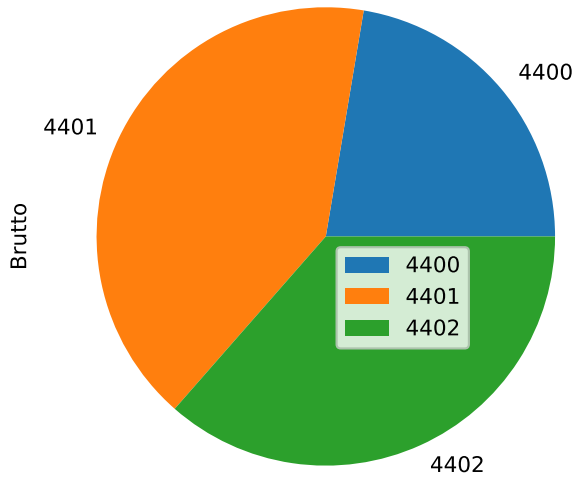
Nun erzeugen wir ein Tortendiagramm mit den Einnahmen:

```

ax = einnahmen.plot(y='Brutto',
                    title='Einnahmen',
                    kind="pie")
ax.legend(bbox_to_anchor=(0.5, 0.5),
          loc="upper left")

```

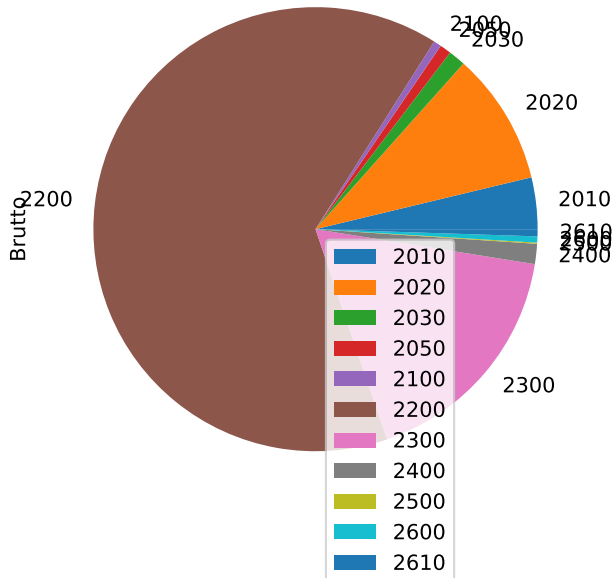
Einnahmen



Nun erzeugen wir analog das entsprechende Tortendiagramm für die Ausgaben.

```
ax = ausgaben.plot(y='Brutto',
                  title='Ausgaben',
                  kind="pie")
ax.legend(bbox_to_anchor=(0.5, 0.5),
          loc="upper left")
```

Ausgaben

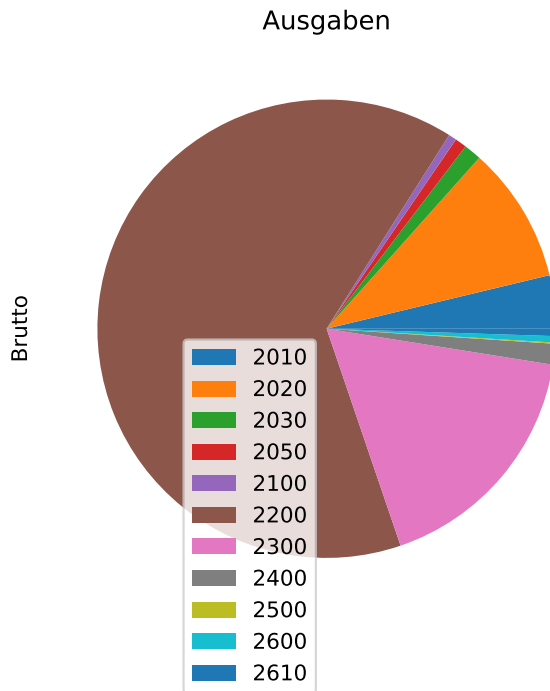


Es gibt zwei Möglichkeiten zu verhindern, dass sich die Labels nicht überlappen. Die erste besteht einfach darin, dass man sie nicht ausgibt. Man hat ja immer noch die nötige Information durch die Farbzuoordnung in der Legende.

Nun erzeugen wir analog die Labels nur in der Legende:

```
ax = ausgaben.plot(y='Brutto',
                  title='Ausgaben',
                  kind="pie",
                  labels=[''] * len(ausgaben))

ax.legend(bbox_to_anchor=(0.5, 0.5),
          labels=ausgaben.index)
```

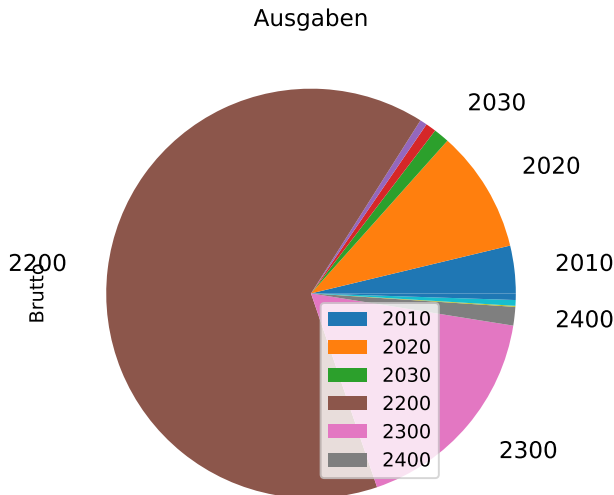


Bei der zweiten Möglichkeit unterdrücken wir die Ausgabe, wenn die Werte unterhalb einer bestimmten Schwelle liegen. Dazu kopieren wir das DataFrame und setzen dort die entsprechenden Labels im Index auf einen leeren String. Zuerst wird der DataFrame `ausgaben` verwendet, um die prozentualen Anteile jeder Kategorie zu berechnen. Die Werte werden dann der Variable `ausg_norm` zugewiesen. Anschließend wird der Index von `ausg_norm` basierend auf den Werten in der Spalte `Brutto` geändert, sodass Kategorien mit einem Anteil von weniger als 1 % nicht im Diagramm dargestellt werden. Die Lambda-Funktion wird verwendet, um den Index von `ausg_norm` zu ändern. Wenn der Bruttoanteil einer Kategorie kleiner als 1 ist, wird der Index-Wert auf einen leeren String (") gesetzt, ansonsten wird der Index-Wert unverändert beibehalten.

Das kreisförmige Diagramm wird dann mit der `plot`-Methode von Pandas erstellt, indem `kind="pie"` angegeben wird. Die Ausgabenkategorien werden als Labels in den Abschnitten des Diagramms angezeigt. Die `labeldistance`-Option legt die Entfernung der Labels vom Zentrum des Diagramms fest, während die `textprops`-Option verwendet wird, um die Schriftgröße der Labels anzupassen. Eine Legende wird mit der `legend`-Methode von Matplotlib erstellt und auf der linken oberen Seite des Diagramms platziert.

```
ausg_norm = ausgaben * 100 / ausgaben.sum()
print(ausg_norm)
ausg_norm.index = ausg_norm.index.map(lambda x: '' \
                                       if ausg_norm.loc[x, 'Brutto'] < 1 else x)

ax = ausg_norm.plot(y='Brutto',
                   title='Ausgaben',
                   labeldistance=1.2,
                   textprops={'fontsize': 12},
                   kind="pie")
ax.legend(bbox_to_anchor=(0.5, 0.5),
         loc="upper left")
```

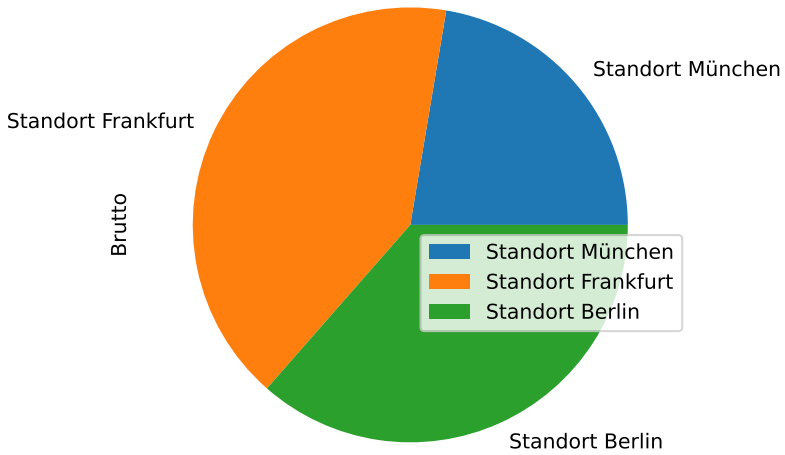


Nun mit den Kontennamen statt den Kontonummern für die Einnahmen:

```
beschreibungen = konto_beschreibung["Beschreibung"].loc[einnahmen.index]

ax = einnahmen.plot(y='Brutto',
                   title='Einnahmen',
                   labels=beschreibungen,
                   kind="pie")
ax.legend(bbox_to_anchor=(0.5, 0.5),
         labels=beschreibungen,
         loc="upper left")
```

Einnahmen

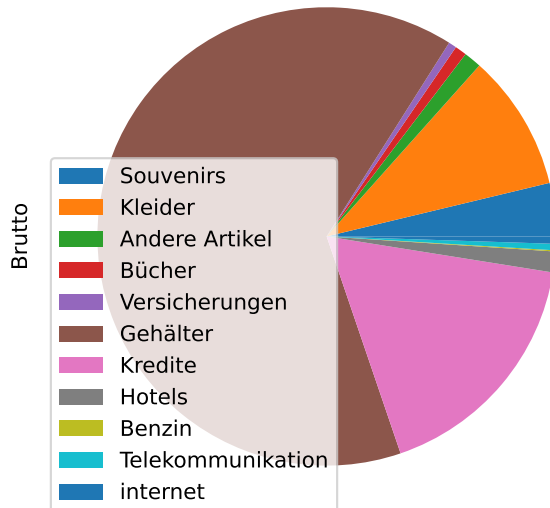


```
beschreibungen = konto_beschreibung["Beschreibung"].loc[ausgaben.index]
```

```
ax = ausgaben.plot(y='Brutto',
                  title='Ausgaben',
                  kind="pie",
                  labels=[''] * len(ausgaben))
```

```
ax.legend(loc="lower left",
         labels=beschreibungen)
```

Ausgaben

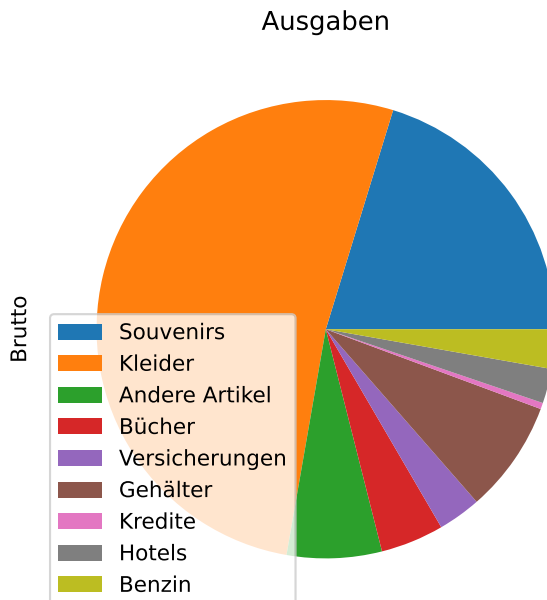


Die Ausgabenkonten mit den niedrigen Salden sind nur sehr schlecht in unseren Plots erkennbar. Eine Möglichkeit, dies zu verbessern, besteht darin, die großen Posten wie Gehälter (2200) und Kredite (2300) in der Ausgabe zu unterdrücken:

```
beschreibungen = konto_beschreibung["Beschreibung"].loc[ausgaben.index]

ax = ausgaben.drop([2200, 2300]).plot(y='Brutto',
                                     title='Ausgaben',
                                     kind="pie",
                                     labels=[''] * len(ausgaben))

ax.legend(loc="lower left",
          labels=beschreibungen)
```



31.2.3 Steuersummen

Wir wollen nun die Steuersummen berechnen. Wir benutzen dazu die Spalte StSatz, die den Steuersatz enthält. Im Folgenden definieren wir nun eine Funktion `steuersummen`, die die Mehrwertsteuersummen nach Steuersätzen aus einem Journal-DataFrame berechnet:

```
import pandas as pd
```

```
def steuersummen(journal_df, monate=None):
    """ Liefert ein DataFrame mit den Umsätzen und Steuersätzen
    zurück. Wird monate eine Zahl oder Liste übergeben, werden
    nur die Umsätze der entsprechenden Monate berücksichtigt.
    Beispiel: steuersummen(df, monate=[3, 6]) bedeutet nur die
    Monate 3 (März) und 6 (Juni)"""
```

```

if monate:
    if isinstance(monate, int):
        monate_cond = journal_df.index.month == monate
    elif isinstance(monate, (list, tuple)):
        monate_cond = journal_df.index.month.isin(monate)
    positive = journal_df["Brutto"] > 0
    umsatzsteuern = journal_df[positive & monate_cond]
    negative = journal_df["Brutto"] < 0
    vorsteuern = journal_df[negative & monate_cond]
else:
    umsatzsteuern = journal_df[journal_df["Brutto"] > 0]
    vorsteuern = journal_df[journal_df["Brutto"] < 0]

umsatzsteuern = umsatzsteuern[["StSatz", "Brutto"]].groupby("StSatz").sum()
umsatzsteuern.rename(columns={"Brutto": "Umsaetze brutto"},
                    inplace=True)
umsatzsteuern.index.name = 'Steuerrate'

vorsteuern = vorsteuern[["StSatz", "Brutto"]].groupby("StSatz").sum()
vorsteuern.rename(columns={"Brutto": "Ausgaben brutto"},
                 inplace=True)
vorsteuern.index.name = 'Steuerrate'

steuern = pd.concat([vorsteuern, umsatzsteuern], axis=1)
steuern.insert(1,
              column="Vorsteuer",
              value=(steuern["Ausgaben brutto"] * steuern.index /
                    ↪ 100).round(2))
steuern.insert(3,
              column="Umsatzsteuer",
              value=(steuern["Umsaetze brutto"] * steuern.index /
                    ↪ 100).round(2))

return steuern.fillna(0)

```

Wir lesen die Daten wieder aus unserer Excel-Datei ein und berechnen dann die Steuer-summen nach Steuersätzen mit der Funktion `steuersummen` und `journal` als Argument:

```

with pd.ExcelFile("einnahme_ueber_2022.xlsx") as xl:
    konto_beschreibung = xl.parse("kontenplan",
                                   index_col=0)
    journal = xl.parse("journal",
                      index_col=0,
                      )
    sts = steuersummen(journal)
    print(sts)

```

Ausgabe:

	Ausgaben brutto	Vorsteuer	Umsaetze brutto	Umsatzsteuer
Steuerrate				
0	-90102.20	-0.00	8334.43	0.00
7	-3847.10	-269.30	11240.71	786.85
19	-14948.32	-2840.18	149401.04	28386.20

Die Steuersummen für den Monat Mai berechnet man wie folgt:

```
sts = steuersummen(journal, monate=5)
print(sts)
```

Ausgabe:

	Ausgaben brutto	Vorsteuer	Umsaetze brutto	Umsatzsteuer
Steuerrate				
0	-22411.53	-0.00	0.00	0.00
7	-900.00	-63.00	0.00	0.00
19	-145.00	-27.55	31328.98	5952.51

Jetzt berechnen wir die Steuern für März und April:

```
sts = steuersummen(journal, monate=[3, 4])
print(sts)
```

Ausgabe:

	Ausgaben brutto	Vorsteuer	Umsaetze brutto	Umsatzsteuer
Steuerrate				
0	-22878.53	-0.00	1854.96	0.00
7	-1239.10	-86.74	6259.87	438.19
19	-8480.20	-1611.24	37061.01	7041.59



Stichwortverzeichnis

A

- accumulate 91
- Achsenbeschriftung
 - ändern 178
- Achsenbezeichnung 143, 174
- Achsenteilung 174
- Achsenverschiebung 174
- annotate 186
- Annotationen 180
- arange 17
- Arrays
 - Broadcasting 79
 - concatenate 56
 - Diagonal-Array 35
 - Erzeugen mit Einsen 31
 - Erzeugen mit Nullen 31
 - eye 35
 - flatten 51
 - Identitäts-Array 34
 - identity 34
 - Indizierung 23
 - Konkatenation 56
 - kopieren 32
 - Matrizenmultiplikation 71
 - may_share_memory 27
 - mehrdimensional 9
 - numerische Operationen 68
 - ones 31
 - ones_like 31
 - Operatoren 68
 - ravel 52
 - reshape 54
 - Skalare 68
 - Summenprodukte 77
 - Teilbereichsoperator 24
 - Vergleichsoperatoren 78
 - zeros 31
 - zeros_like 31

- assign → DataFrame
- at 94, → DataFrame
- atmosphärische Störungen 98
- Auswahlen 100
- axes 145

B

- Balkendiagramme 208, 214
 - gruppiert 215
- Bildverarbeitung 355
 - Bildausschnitte 360
 - Geometrische Transformationen 360
- Binarisierung 123
- Binning 299
- binning
 - IntervallIndex 303
 - pd.cut 302
- bins 300
- Boolesche Indizierung 123
- Boolesche Masken 123
- Boolesche Maskierung 123
- Broadcasting 79
 - meshgrid erzeugen 204

C

- calendar-Modul 335
- cartesian_choice 106, 107
- C_CONTIGUOUS 32
- choice 100
- column_stack 64, 65
- concatenate 56
- contour 200
- contourf 200
- converters 267, 429
- count 280
- count_nonzero 127
- csv-Dateien lesen 128, 261, 262
- csv-Dateien schreiben 128, 264

cut 302

C-zusammenhängend 32

D

DataFrame 228, 238

- assign 248
 - at 250
 - drop 282
 - Einzelne Werte ändern 250
 - Erzeugung aus Series-Objekten 238
 - iat 250
 - Index ändern 251
 - Index umsortieren 252
 - insert 247
 - loc 242, 245
 - Modifikation 245
 - read_csv 263
 - reindex 252
 - round 290
 - Series nach 312
 - Sortierung 257
 - Spalte in Index wandeln 253
 - Spalten 245
 - Spalten aus Dictionary auswählen 251
 - Spalten austauschen 249
 - Spalten einfügen 245
 - Spalten einfügen mit loc 248
 - Spalten umbenennen 253
 - Spalten umsortieren 252
 - Spaltennamen 239
 - Spaltenreihenfolge 252
 - stack 313
 - Werte ändern 245
 - Zeilen austauschen 250
 - Zeilen einfügen mit loc 248
 - Zeilenselektion 242
 - Zugriff auf Spalten 241
 - Zugriff auf Zeilen mittels loc 242
 - Zusammenhang mit mehrstufig indizierten Series 312
 - Zusammenhang zu Series 238
- Datenkonvertierung beim Einlesen 131
- datetime 335
- datetime-Modul 338
- datetime-Objekt in String wandeln 341
- datetime.timedelta 340
- date.toordinal 336
- dateutil 344
- dateutil.parser 344
- Datum 335
- DIN 5008 335
 - Schreibweisen 335

Datum in Landessprache 342

Datumsbereiche erstellen 348

Datumsdifferenzen 340

Diagonal-Array 35

Dimension

- Konkatenation 51
- Reduktion 51
- Summation 51

Dimensionsänderungen 51

DIN 5008 335

Distanzmatrix 86

dot-Produkt 71

drop 282

dropna 236

dstack 60

dsv-Dateien 261

– lesen 262

dtype 18, 40

– Spaltennamen umbenennen 47

dyadisches Produkt 94

E

echte Zufallszahlen 97

Einfärben von Flächen 155

Einheitsmatrix 34

Einnahmen-Ausgaben-Rechnung 385

Einnahmeüberschussrechnung 379, 385

EÜR 385

Excel

– openpyxl 269

– xldr 269

Excel-Dateien lesen 269

Excel-Dateien schreiben 269

Excel-Tabelle 228

eye 35

F

Fancy-Indizierung 125

Farbpalette 165

F_CONTIGUOUS 32

figure 145

– Breite ändern 180

– Länge ändern 180

– set_figheight 180

– set_figwidth 180

fill_between 155

fillna 236

Filtern fehlender Daten 236

Finanzverwaltung 379

find_interval 100

flatnonzero 127

flatten 51
Fortran-zusammenhängend 32

G

Gauss'sche Normalverteilung 110
genfromtxt 45, 136
Gestalt eines Arrays 22
getsizeof 13
get_xticklabels 175
get_yticklabels 175
gezinkter Würfel 103
gnuplot 139, 145
gridspec 158
groupby
– count 280
– size 281
Gruppierte Balkendiagramme 215

H

Haushaltsbuch 379
Hierarchischer Index 306
– dreistufig 311
hist 209
Histogramm 208, 209
Höhenlinie 191
hstack 64

I

iat → DataFrame
Identitäts-Array 34
identity 34
iloc 242
imshow 205, 356
Index
– dreistufig 311
– hierarchisch 306, 307
– mehrstufig 307
index_col 264
Indizierung
– mehrstufig 306, 307
insert → DataFrame
– DataFrames 245
IntervalIndex 303
isnull 234
Isolinie 191

J

Journaldatei 386
JSON-Dateien, Lesen und Schreiben 269

K

Kalenderdaten 335
Kartesische Auswahl 106

Kartesisches Produkt 107
Kommentare 180
Konkatenation
– Pandas 238
Konturen
– gefüllt 198
Konturlinie 191
Konturplot 191, 194
– colors 196
– Farben ändern 196
– individuelle Farben 199
– linestyles 196
– Liniestil 196
– Schwellen 200
Konvertierung von Daten beim Einlesen 131
Kopieren von Arrays 32
Kuchendiagramm
– Pandas 331

L

Legenden 180
– positionieren 183
Lesen von Dateien mit NumPy 128
Liniendiagramm
– Pandas 320, 322
Liniestil 141
linspace 19, 152
loadtxt 45, 130
loc 242, 245, → DataFrame
locale-Modul 342
locale.setlocale 342
Lotto-Ziehung 105

M

Maschengitter 191
Maskierung 123
MATLAB 145
matplotlib 9, 11, 137, 145
– Beispiel Temperaturwerte 11
– Einfacher Plot 11
Matrizen 9, 40
Matrizenmultiplikation 71
may_share_memory 27
mehrdimensionale Arrays 9, 21
mehrfache Plots 158
mehrstufige Indizes
– Vertauschen 316
mehrstufige Indizierung 306, 307
Mengenprodukt 107
Meshgrid
– erzeugen 204
meshgrid 191, 201

- mgrid 201, 203
 - Milchbüechli-Rechnung 386
 - misc 356
 - MultiIndex 307
 - MultiIndex.from_product 308
 - MultiIndex.from_tuples 307
- N**
- NaN 230, 233, 292
 - Filtern fehlender Daten 236
 - in Dateien 293
 - math-Modul 292
 - Ursprung 292
 - Zusammenhang zu None 235
 - ndarray.strides 34
 - newaxis 55
 - nonzero 126
 - Norm DIN 5008 335
 - Normalverteilte Zufallszahlen 110
 - Normalverteilung 110
 - notnull 234
 - np.concatenate 56
 - np.meshgrid 191
 - np.stack 58, 372
 - NumPy 9
 - Akronym 9
 - Array-Indizierung 23
 - Array-Teilbereichsoperator 24
 - Beispiel dreidimensionales Array 28
 - Eindimensionale Arrays 21
 - Erzeugen eines einfachen NumPy-Arrays 11
 - Erzeugung äquidistanter Intervalle 17
 - Erzeugung von Arrays 17
 - Gestalt 22
 - Matrizen vs. zweidimensionale Arrays 40
 - may_share_memory 27
 - mehrdimensionale Arrays 21
 - Nulldimensionale Arrays 20
 - numpy.ndarray 20
 - Shape 22
 - Speicherbedarf Arrays 12
 - Zeitvergleich zw. Python-Listen und NumPy-Arrays 15
 - Zweidimensionale Arrays 21
- O**
- ogrid 201, 203
 - Olsen-Zeitzone 339
 - openpyxl 269
 - outer 94
- P**
- Pandas 9, 225
 - Balkendiagramme 329
 - Dateien einlesen 261
 - Dateien schreiben 261
 - Konkatenation 238
 - Kuchendiagramme 331
 - Liniendiagramm 320, 322
 - Time-Series 345
 - Panel data 227
 - Parse von Datums- und Zeitstrings 343
 - pd.cut 302
 - pd.IntervallIndex 303
 - pie chart 221
 - Pivot-Tabellen 285
 - Plot 141
 - Achsenbezeichnung 143
 - Anmerkungen 183
 - annotate 186
 - Annotationen 180
 - Annotations 183
 - Kommentare 180, 183, 186
 - Legende 180
 - Legende positionieren 183
 - mehrere in einem Diagramm 158
 - Plot-Funktion 140
 - plots
 - einfärben 164
 - plt
 - Alias für matplotlib.pyplot 140
 - xlabel 143
 - ylabel 143
 - plt.imshow 205
 - plt-Schnittstelle 145
 - PNG-Bilder 357
 - Population 105
 - proleptischer Gregorianischer Kalender 336
 - proleptisches Gregorianisches Ordinal 336
 - Pseudozufallszahlen 97, 101
 - Punktendiagramme 153
 - pyplot 140
 - pyplot.plot 141
- Q**
- query 243
 - Leerzeichen in Spaltennamen 245
 - Variablen 244
- R**
- randint 99
 - random-Modul 97
 - random_sample 118

random.SystemRandom 97
ravel 52
read_csv 262, 429
– converters 267, 429
record arrays 40
reduce 93
reindex → DataFrame
reshape 54, 56
round 290
row_stack 63, 64

S

Säulendiagramm 208, 213
– gestapeltes 222
savefig 145
savetxt 45, 128
Schreiben von Dateien mit NumPy 128
SciPy 9
scipy 356
secrets-Modul 97
secrets.SystemRandom 97
Seed 101
Seed-Key 101
Series 228
– apply 232
– DataFrame nach 312
– dropna 236
– Erstellung aus Dictionary 232
– fillna 236
– Filterung mit Booleschem Array 231
– Index 230
– Indizierung 231
– isnull 234
– Konkatenation 238
– notnull 234
– swaplevel 316
– unstack 313
– Values 230
– Vergleich mit NumPy 229
– Zusammenhang mit Dictionaries 232
setlocale 342
set_xticklabels 175
set_yticklabels 175
Shape eines Arrays 22
sharex 159
sharey 159
size 281
Skalenteilung 174
Slicing 23, 24
– Bildausschnitte 360
Spalten aus Dictionary auswählen →
DataFrame

Spaltennamen
– DataFrame 239
Spaltenreihenfolge → DataFrame
Spaltenzugriff
– DataFrames 241
Spiegelung eines Bildes 442
spine 174
squeeze 75
stack 58, 313, 314, 372
stack plots 222
Stapeldiagramm 222
Startwert einer Zufallsfolge 101
Statistik 96
Stichproben 100, 105
Streudiagramme 153
strftime 341
strides 33, 34
strptime 343
strukturierte Arrays 40, 42
– Ein- und Ausgabe 45
subplot 158
– cols 159
– Parameter 159
– rows 159
– sharex 159
– sharey 159
– title 163
Subplots 153
subplots_adjust 163
– Parameters 163
Summenprodukte 77
suptitle 163
swaplevel 316
Synthetische Verkaufszahlen 119

T

Teilbereichsoperator 23, 24
– Bildausschnitte 360
– NumPy-Arrays 24
tempfile 135
TemporaryFile 135
tensorielles Produkt 94
Tesseract 51
Tiefenlinie 191
tile 66
timedelta 340
timeit 15
time-Klasse des datetime-Moduls 337
time-Modul 335
Time-Series 345
Timer 15
TIOBE 1, 221

Titanic-Daten 289

to_csv 264

tofile 133

toordinal 336

Tortendiagramm 221

transpose 126

Tranzparenzwert 357

U

ufunc 87

– accumulate 91

– reduce 93

ufuncs

– at 94

– outer 94

– Rückgabewert 89

Uhrzeiten 335

universelle Funktionen 87

unstack 313

urandom 97

V

Vertauschen mehrstufiger Indizes 316

vstack 63, 64

W

Wahrscheinlichkeit 96

weighted_choice 100, 102

Weltbevölkerung 222

where 126

Würfel, gezinkt 103

Würfelsimulation 116

X

xkcd-Modus 219

xlabel 143

xldr 269

xticklabels 175

xticks 175

– get_xticklabels 179

– Schriftgröße verändern 179

Y

ylabel 143

yticklabels 175

yticks 175

Z

Zeilenselektion

– DataFrame 242

Zeitdifferenzen 340

Zeitmessung 15

Zeitreihen 345

– arithmetische Operationen 346

Zufallsintervalle 100

Zufallsstichproben 105

Zufallswert 101

Zufallszahlen 97, 101

– echte 97

– kryptografisch starke 97

– normalverteilt 110

Zufallszahlengenerator 101

zusammenhängend 32

Zweidimensionale Arrays 21