

CHVorl2

November 12, 2016

1 Vorlesung 2: Gruppen von Individuen

1.1 Data mit Pandas Dataframes

Python Einführung: <http://www.diveintopython.net/toc/index.html>

Reguläre Ausdrücke: <http://www.regexe.de/hilfe.jsp> <https://pymotw.com/2/re>

Pandas: http://www.data-analysis-in-python.org/3_pandas.html :
<https://bitbucket.org/hrojas/learn-pandas>

1.2 Pandas Dataframes

```
In [1]: import json
import pandas as pd
import re
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
In [2]: # json.load erzeugt ein dictionary der JSON Daten
with open('chapter1.json') as json_data:
    PoleisRawData = json.load(json_data)
```

```
In [3]: # Abfrage des Datentyps
type(PoleisRawData)
```

```
Out[3]: dict
```

```
In [4]: # Ausgabe des Dictionaries
#PoleisRawData
```

```
In [5]: # list() erstellt eine Liste der keys
PoleisKeyList = list(PoleisRawData)
PoleisKeyList
```

```
Out[5]: ['10. Akrai ',
'28. Kamarina ',
'49. Tyndaris ',
'41. Naxos ',
'12. Alontion ',
'48. Tauromenion ',
```

```

'19. Henna ',
'22. Herbes(s)os ',
'32. Kephaloidion ',
'50. (Tyrrhenoi)',
'26 *Imachara ',
'38. Mylai ',
'18. Heloron ',
'44. Selinous ',
'9. Akragas ',
'14. Engyon ',
'25. Hippana ',
'46. (Stielanaioi)',
'7. Agyrion ',
'16. Galeria ',
'43. Piakos ',
'24. Himera ',
'31. Kentoripa ',
'47. Syrakousai ',
'35. *Longane ',
'17. Gela ',
'33. Leontinoi ',
'11. Alaisa ',
'36. Megara ',
'27. Kallipolis ',
'21. Herakleia 2 ',
'29. Kasmenai ',
'20. Herakleia 1',
'15. Euboia ',
'51. Zankle ',
'42. Petra ',
'40. Nakone ',
'30. Katane ',
'23. Herbita ',
'8. Aitna ',
'39. Mytistratos ',
'6. Adranon ',
'5. Abakainon ',
'34. Lipara ',
'37. Morgantina ',
'13. Apollonia ',
'45. (Sileraioi)']

```

```

In [6]: # Listenelemente werden mit eckigen Klammern ausgewählt. Eine Index-Zahl g
PoleisKeyList[1]

```

```

Out[6]: '28. Kamarina '

```

```

In [7]: for i in PoleisKeyList:

```

```

if "Megara" in PoleisRawData[i]:
    print(i)

```

```

18. Heloron
44. Selinous
46. (Stielanaioi)
47. Syrakousai
33. Leontinoi
36. Megara
15. Euboia

```

```

In [8]: # Der key in eckigen Klammern gibt den Wert des Elements mit dem Key aus
PoleisRawData[PoleisKeyList[4]]

```

```

Out[8]: "(Alontinos) Map 47. Lat. 38.05, long. 14.40. Size of territory: ? Type

```

```

In [9]: # Liest das Dictionary als Dataframe ein. Namen der Poleis werden als Index
dfPoleis = pd.DataFrame([PoleisRawData]).transpose()
dfPoleis.head(4)

```

```

Out[9]:
0
10. Akrai      (Akraios) Map 47. Lat. 37.05, long. 14.55. ...
11. Alaisa     (Alaisinos) Map 47. Lat. 38.00, long. 14.15...
12. Alontion   (Alontinos) Map 47. Lat. 38.05, long. 14.40...
13. Apollonia  (Apolloniates) Map 47. Lat. 38.00, long. 14.3...

```

```

In [10]: # Umnennen der Spalte von 0 zu 'full_text'
dfPoleis = dfPoleis.rename(columns={0: 'Beschreibung'})
dfPoleis.head()

```

```

Out[10]:
Beschreibung
10. Akrai      (Akraios) Map 47. Lat. 37.05, long. 14.55. ...
11. Alaisa     (Alaisinos) Map 47. Lat. 38.00, long. 14.15...
12. Alontion   (Alontinos) Map 47. Lat. 38.05, long. 14.40...
13. Apollonia  (Apolloniates) Map 47. Lat. 38.00, long. 14.3...
14. Engyon     (Engyinos) Map 47. Lat. 37.45, long. 14.35...

```

2 Konstruktion neuer Merkmale

2.1 Textmuster mit regulären Ausdrücken

<http://www.regexe.de/hilfe.jsp>
<https://www.cheatography.com/davechild/cheat-sheets/regular-expressions/>
<http://www.coli.uni-saarland.de/courses/python1-10/folien/PythonI10-07.pdf>

```

In [11]: # Konstruktion einer Liste mit sogenannten List-Comprehensions
ListCities = [x[4:] for x in dfPoleis.index]
ListCities

```

```

Out[11]: ['Akrai ',
          'Alaisa ',
          'Alontion ',
          'Apollonia ',
          'Engyon ',
          'Euboia ',
          'Galeria ',
          'Gela ',
          'Heloron ',
          'Henna ',
          'Herakleia 1',
          'Herakleia 2 ',
          'Herbes(s)os ',
          'Herbita ',
          'Himera ',
          'Hippana ',
          'Imachara ',
          'Kallipolis ',
          'Kamarina ',
          'Kasmenai ',
          'Katane ',
          'Kentoripa ',
          'Kephaloidion ',
          'Leontinoi ',
          'Lipara ',
          '*Longane ',
          'Megara ',
          'Morgantina ',
          'Mylai ',
          'Mytistratos ',
          'Nakone ',
          'Naxos ',
          'Petra ',
          'Piakos ',
          'Selinous ',
          '(Sileraioi)',
          '(Stielanaioi)',
          'Syrakousai ',
          'Tauromenion ',
          'Tyndaris ',
          'bakainon ',
          '(Tyrrhenoi)',
          'Zankle ',
          'dranon ',
          'gyrion ',
          'itna ',
          'kragas ']

```

```
In [12]: # Extrahiere Name der Polis aus Index
dfPoleis['city'] = [x[4:] for x in dfPoleis.index]

In [13]: # Extrahiere Nummer des Polis Eintrags
dfPoleis['city_index'] = [int(re.findall('\d{1,2}', x)[0]) for x in dfPoleis.index]

In [14]: # Sortiere die Zeilen nach der Spalte
dfPoleis = dfPoleis.sort_values(by='city_index')

In [15]: dfPoleis.head(4)
```

```
Out[15]:
```

	Beschreibung	city_index
5. Abakainon	(Abakaininos) Map 47. Lat. 38.05, long. 15.05...	5
6. Adranon	(Adranites) Map 47. Lat. 37.40, long. 14.50...	6
7. Agyrion	(Agyrinaios) Map 47. Lat. 37.40, long. 14.30...	7
8. Aitna	(Aitnaios) Map 47. Location of Aitna I as ...	8

2.2 Textmustersuche in der Beschreibung einer Polis

2.2.1 Neue Funktionen

```
In [16]: def ListePattern(value, pattern):
        x = re.findall(pattern, value)
        if x:
            return x[0][-5:]
```

2.2.2 Geographische Koordinaten

```
In [17]: ListePattern(dfPoleis["Beschreibung"][0], "Lat\\.s?\d+\\.d+")
```

```
Out[17]: '38.05'
```

```
In [18]: # gleiches auch für long.
listLong=ListePattern(dfPoleis['Beschreibung'][0], "long\\.s*\d+\\.d+")
listLong
```

```
Out[18]: '15.05'
```

```
In [19]: dfPoleis['Latitude'] = dfPoleis['Beschreibung'].apply(ListePattern, pattern="Lat\\.s?\d+\\.d+")
dfPoleis['Longitude'] = dfPoleis['Beschreibung'].apply(ListePattern, pattern="long\\.s*\d+\\.d+")
```

```
In [20]: dfPoleis
```

Out [20] :

	Beschreibung \
5. Abakainon	(Abakaininos) Map 47. Lat. 38.05, long. 15.05...
6. Adranon	(Adranites) Map 47. Lat. 37.40, long. 14.50...
7. Agyrion	(Agyrinaios) Map 47. Lat. 37.40, long. 14.30...
8. Aitna	(Aitnaios) Map 47. Location of Aitna I as ...
9. Akragas	(Akragantinos) Map 47. Lat. 37.20, long. 13...
10. Akrai	(Akraios) Map 47. Lat. 37.05, long. 14.55. ...
11. Alaisa	(Alaisinos) Map 47. Lat. 38.00, long. 14.15...
12. Alontion	(Alontinos) Map 47. Lat. 38.05, long. 14.40...
13. Apollonia	(Apolloniates) Map 47. Lat. 38.00, long. 14.3...
14. Engyon	(Engyinos) Map 47. Lat. 37.45, long. 14.35...
15. Euboia	(Euboeus) Map 47. Unlocated. Type: C: .Th...
16. Galeria	(Galarinos) Map 47. Unlocated (Manni (1981)...
17. Gela	(Geloios, Geloaios) Map 47. Lat. 37.05, long...
18. Heloron	(Ailoros) Map 47. Lat. 36.50, long. 15.05. ...
19. Henna	(Hennaaios) Map 47. Lat. 37.35, long. 14.15. ...
20. Herakleia 1	(Herakleotes) Map 47. Lat. 37.25, long. 13.15...
21. Herakleia 2	Map 47. Unlocated site in western Sicily, i...
22. Herbes(s)os	(Herbessinos) Map 47. Unlocated, but presum...
23. Herbita	(Herbitaios) Map 47. Unlocated (cf. C. Boeh...
24. Himera	(Himeraios) Map 47. Lat. 37.55, long. 13.50...
25. Hippana	(Hipanatas) Map 47. Lat. 37.40, long. 13.25...
26 *Imachara	(Imacharaaios) Map 47. Unlocated. Barr. tent...
27. Kallipolis	(Kallipolites) Map 47. Unlocated. Type: A...
28. Kamarina	(Kamarinaaios) Map 47. Lat. 36.50, long. 14.25...
29. Kasmenai	(Kasmenaaios) Map 47. Lat. 37.05, long. 14.50...
30. Katane	(Katanaaios) Map 47. Lat. 37.30, long. 15.05...
31. Kentoripa	(Kentoripinos) Map 47. Lat. 37.35, long. 14.4...
32. Kephaloidion	(Kephaloiditas) Map 47. Lat. 38.00, long. 14...
33. Leontinoi	(Leontinos) Map 47. Lat. 37.15, long. 15.00...
34. Lipara	(Liparaaios) Map 47. Lat. 38.30 long. 14.55...
35. *Longane	(Longenaaios) Map 47. Lat. 38.05, long. 15.10...
36. Megara	(Megareus) Map 47. Lat. 37.10, long. 15.10. ...
37. Morgantina	(Morgantinos) Map 47. Lat. 37.25, long. 14.30...
38. Mylai	(Mylaios) Map 47. Lat. 38.15, long 15.15. ...
39. Mytistratos	(Mytiseratinos) Map 47. Lat. 37.35, long. 14...
40. Nakone	(Nakonaaios) Map 47. Unlocated (Tegon (199...
41. Naxos	(Naxios) Map 47. Lat. 37.50, long. 15.15. S...
42. Petra	(Petrinos) Map 47. Unlocated (cf. Bejor (...)
43. Piakos	(Piakinos) Map 47. Unlocated, but possibly...
44. Selinous	(Selinousios) Map 47. Lat. 37.35, long. 12.5...
45. (Sileraioi)	Map 47. Unlocated (cf. Manni (1981) 225)...
46. (Stielanaioi)	Map 47. Lat. 37.10, long. 14.55: the loca- ...
47. Syrakousai	(Syrakosios) Map 47. Lat. 37.05, long. 15.15...
48. Tauromenion	(Tauromenitas) Map 47. Lat. 37.50, long. 15...
49. Tyndaris	(Tyndarites) Map 47. Lat. 38.10, long. 15.05...
50. (Tyrrhenoi)	Map 47. Unlocated. Type: C: .The Tyr- rhen...
51. Zankle	(Zanklaaios)/Messana

	city	city_index	Latitude	Longitude
5. Abakainon	bakainon	5	38.05	15.05
6. Adranon	dranon	6	37.40	14.50
7. Agyrion	gyrion	7	37.40	14.30
8. Aitna	itna	8	NaN	NaN
9. Akragas	kragas	9	37.20	13.35
10. Akrai	Akrai	10	37.05	14.55
11. Alaisa	Alaisa	11	38.00	14.15
12. Alontion	Alontion	12	38.05	14.40
13. Apollonia	Apollonia	13	38.00	14.35
14. Engyon	Engyon	14	37.45	14.35
15. Euboia	Euboia	15	NaN	NaN
16. Galeria	Galeria	16	NaN	NaN
17. Gela	Gela	17	37.05	14.15
18. Heloron	Heloron	18	36.50	15.05
19. Henna	Henna	19	37.35	14.15
20. Herakleia 1	Herakleia 1	20	37.25	13.15
21. Herakleia 2	Herakleia 2	21	NaN	NaN
22. Herbes(s)os	Herbes(s)os	22	NaN	NaN
23. Herbita	Herbita	23	NaN	NaN
24. Himera	Himera	24	37.55	13.50
25. Hippana	Hippana	25	37.40	13.25
26 *Imachara	Imachara	26	NaN	14.20
27. Kallipolis	Kallipolis	27	NaN	NaN
28. Kamarina	Kamarina	28	36.50	14.25
29. Kasmenai	Kasmenai	29	37.05	14.50
30. Katane	Katane	30	37.30	15.05
31. Kentoripa	Kentoripa	31	37.35	14.45
32. Kephaloidion	Kephaloidion	32	38.00	14.00
33. Leontinoi	Leontinoi	33	37.15	15.00
34. Lipara	Lipara	34	38.30	14.55
35. *Longane	*Longane	35	38.05	15.10
36. Megara	Megara	36	37.10	15.10
37. Morgantina	Morgantina	37	37.25	14.30
38. Mylai	Mylai	38	38.15	NaN
39. Mytistratos	Mytistratos	39	37.35	14.00
40. Nakone	Nakone	40	NaN	NaN
41. Naxos	Naxos	41	37.50	15.15
42. Petra	Petra	42	NaN	NaN
43. Piakos	Piakos	43	NaN	NaN
44. Selinous	Selinous	44	37.35	12.50
45. (Sileraioi)	(Sileraioi)	45	NaN	NaN
46. (Stielanaioi)	(Stielanaioi)	46	37.10	14.55
47. Syrakousai	Syrakousai	47	37.05	15.15
48. Tauromenion	Tauromenion	48	37.50	15.15
49. Tyndaris	Tyndaris	49	38.10	15.05
50. (Tyrrhenoi)	(Tyrrhenoi)	50	NaN	NaN

2.2.3 Zitatnachweise, Namen, Jahreszahlen

```
In [21]: dfPoleis["Beschreibung"].iloc[0]
```

```
Out[21]: '(Abakaininos) Map 47. Lat. 38.05, long. 15.05. Size of territory: ?
```

2.3 Muster (Pattern) zur Erkennung der Literaturreferenzen

- Primärquellen

(Polyb. 1.18.2) (Diod. 13.85.4 (r 406)) (Diod. 13.108.2) (Hdt. 7.165; IGDS no. 182a) (Pind. Pyth. 6) (Thuc. 6.4.4: $\mu\mu$) (Xanthos (FGrHist 765) fr. 33; Arist. fr. 865)

- Sekundärquellen

(Karlsson (1995) 161 (Waele (1971) 195; Hinz (1998) 79)

- Jahreszahlen (dddd)

```
In [22]: # Definiere Funktion die reguläre Ausdrücke auf den DataFrame anwendet.
def ListePatternFull(value, pattern):
    x = re.findall(pattern, value)
    if x:
        return (x)
```

2.3.1 Testen der regulären Ausdrücke

```
In [23]: dfPoleis['Beschreibung'].iloc[0]
```

```
Out[23]: '(Abakaininos) Map 47. Lat. 38.05, long. 15.05. Size of territory: ?
```

Finde alle groß-geschriebenen Wörter mit mindestens 3 nachfolgenden kleinen Buchstaben.

```
In [24]: re.findall('[A-Z][a-z]{3,10}', dfPoleis['Beschreibung'].iloc[0])
```

```
Out[24]: ['Abakaininos',
          'Size',
          'Type',
          'Diod',
          'Diod',
          'Steph',
          'Diod',
          'Steph',
          'Abakainon',
          'Diod',
          'Magon',
          'Agathokles',
          'Kamarina',
```



```

'Leontinoi',
'Katane',
'Messana',
'Diod',
'Diod',
'Dionysios',
'Abakainon',
'Tyndaris',
'Diod',
'Abakainon',
'Tyndaris',
'Tripi',
'However',
'Diodorus',
'Carthaginia',
'Manni',
'Dionysios',
'There',
'Greek',
'Greek',
'Villard',
'Leontinoi',
'Bacci',
'Spigo',
'Greek',
'Abakainon',
'Zeus',
'Apollo',
'Demeter',
'Persephone',
'Head',
'Bertino',
'Sicily',
'Probably',
'Timoleon',
'Head',
'Bertino',
'Sicily',
'Dioskouros',
'Tyndaris',
'Italy',
'Bertino']

```

Finde alle Ausdrücke wie oben, denen ein Punkt folgt, mit anschließenden Zifferfolgen der Form [Ziffern][Punkt][Ziffern][Punkt][Ziffern]

```
In [25]: re.findall('[A-Z][a-z]{1,10}\. \d{1,3}\.\d{1,3}\.\d{1,3}',dfPoleis['Beschreibung'])
```

```
Out[25]: ['Diod. 14.90.3',
```

```
'Diod. 19.65.6',
'Diod. 14.78.5',
'Diod. 14.90.3',
'Diod. 19.65.6',
'Diod. 19.110.4']
```

Finde alle Ausdrücke wie oben, wobei statt des Punktes nach den kleinen Buchstaben auch zwei Leerzeichen und eine runde Klammer folgen können

```
In [26]: re.findall('[A-Z][a-z]{1,10}[\.\. ] [(\d{0,4}][\d{1,4}| ][\.\.\d{}}]\d{1,3})
```

```
Out[26]: ['Diod. 14.90.3',
'Diod. 19.65.6',
'Diod. 14.78.5',
'Diod. 14.90.3',
'Diod. 19.65.6',
'Diod. 19.110.4',
'Manni ( 1976',
'Villard ( 1954)',
'Spigo ( 1997',
'Bertino ( 1975)',
'Bertino ( 1975)',
'Bertino ( 1975)']
```

```
In [27]: #Alternativ kann man auch Gruppen definieren zB. (A(B|C))
#re.findall('([A-Z][a-z]{1,10})(\.\. \d{1,3}\.\.\d{1,3}\.\.\d{1,3})|s{2})\s\d{4,}
```

```
In [28]: dfPoleis['Namen'] = dfPoleis['Beschreibung'].apply(ListePatternFull,patter
```

```
In [29]: dfPoleis['Quellen'] = dfPoleis['Beschreibung'].apply(ListePatternFull,patt
```

```
In [30]: dfPoleis.head(4)
```

```
Out[30]:
```

		Beschreibung	cit
5.	Abakainon	(Abakaininos) Map 47. Lat. 38.05,long. 15.05...	bakainon
6.	Adranon	(Adranites) Map 47. Lat. 37.40,long. 14.50...	dranon
7.	Agyrion	(Agyrinaios) Map 47. Lat. 37.40,long. 14.30...	gyrion
8.	Aitna	(Aitnaios) Map 47.Location of Aitna I as ...	itna

	city_index	Latitude	Longitude	\
5. Abakainon	5	38.05	15.05	
6. Adranon	6	37.40	14.50	
7. Agyrion	7	37.40	14.30	
8. Aitna	8	NaN	NaN	

	Namen	\
5. Abakainon	[Abakaininos, Size, Type, Diod, Diod, Steph, D...	
6. Adranon	[Adranites, Size, Type, Diod, Steph, Diod, Adr...	
7. Agyrion	[Agyrinaios, Size, Type, Diod, Ptol, Geog, Ste...	

8. Aitna	[Aitnaios, Location, Aitna, Katane, Aitna, Dio...
	Quellen
5. Abakainon	[Diod. 14.90.3, Diod. 19.65.6, Diod. 14.78.5, ...
6. Adranon	[Diod. 14.37.5, Diod. 16.68.9, Diod. 14.37.5, ...
7. Agyrion	[Byz. 23.19), Diod. 16.82.4, Moggi (1976), D...
8. Aitna	[Diod. 11.49.1, Diod. 11.49.1, Diod. 11.66.4, ...

```
In [31]: #dfBesp = dfPoleis['Beschreibung'].str.replace('(', '\n(').str.replace(')', '\n)')
In [32]: #print(dfBesp.iloc[0])
```

2.4 Muster zur Erkennung von Namen

Empedokles (496) Theron (476) Timoleon c. 338

```
In [33]: # MALTE: RE für die Primärquellen; Sekundärquellen; Namen entwickeln und a
```

3 Datenvalidierung

3.1 Wertverteilungen, Test auf Dopplungen

Lese Werte der Spalte Quellen als Liste aus.

```
In [34]: mainList = dfPoleis['Quellen'].values.tolist()
```

Reduziere Unterlisten auf eine Gesamtliste.

```
In [35]: quellenListe = []
        for sublist in mainList:
            if sublist:
                for k in range(len(sublist)):
                    quellenListe.append(sublist[k])
```

```
In [36]: quellenListe[:10]
```

```
Out[36]: ['Diod. 14.90.3',
          'Diod. 19.65.6',
          'Diod. 14.78.5',
          'Diod. 14.90.3',
          'Diod. 19.65.6',
          'Diod. 19.110.4',
          'Manni ( 1976',
          'Villard ( 1954)',
          'Spigo ( 1997',
          'Bertino ( 1975)']
```

Zähle die Häufigkeit der verschiedenen Quellen und speichere als Dictionary.

```
In [37]: quellenVerteilung = {x:quellenListe.count(x) for x in quellenListe}
        quellenVerteilung['Diod. 14.90.3']
```

```
Out[37]: 2
```

Erzeuge DataFrame, mit neuem Index und Namen der Spalten. Sortiere diesen Nach der Häufigkeit der Quelle.

```
In [38]: dfQuellenVerteilung = pd.DataFrame([quellenVerteilung])
```

```
In [39]: dfQuellenVerteilung = dfQuellenVerteilung.transpose().reset_index()
```

```
In [40]: dfQuellenVerteilung = dfQuellenVerteilung.rename(columns={'index': 'Quelle'})
```

```
In [41]: dfQuellenVerteilung.sort_values(by='Häufigkeit', ascending=False).head(10)
```

```
Out[41]:
```

		Quelle	Häufigkeit
382	Manganaro	(1996)	15
331	Hinz	(1998)	13
509	Talbert	(1974)	13
83	Cavalier	(1991)	11
344	Karlsson	(1995)	9
226	Diod.	14.78.7	9
113	Diod.	11.49.2	9
47	Boehringer	(1998)	8
478	Rutter	(1997)	8
327	Hansen	(2000)	8

3.2 Visualisierungen

Zeige die Verteilung der Häufigkeiten als Histogramm. Um auch Häufigkeiten zu erkennen, die nicht so oft auftreten, kann man in die Darstellung zoomen. Das Haus-Symbol zeigt wieder den ursprünglichen Zustand der Figur.

```
In [42]: %matplotlib notebook
```

```
In [45]: fig, ax = plt.subplots(figsize=(8,6))
```

```
dfQuellenGrouped = dfQuellenVerteilung.groupby(by='Häufigkeit').plot(kind='bar')
```

```
<IPython.core.display.Javascript object>
```

```
<IPython.core.display.HTML object>
```

```
In [44]: import folium
        from folium import plugins
        from folium.map import *
```

```
-----  
ImportError                                Traceback (most recent call last)  
  
  <ipython-input-44-9eae33d69195> in <module>()  
----> 1 import folium  
      2 from folium import plugins  
      3 from folium.map import *  
  
ImportError: No module named 'folium'
```

Remove all entries where no latitude or longitude is given.

```
In [ ]: dfPoleisMap = dfPoleis.dropna(axis=0)  
  
In [ ]: poleis_map = folium.Map(location=[dfPoleisMap["Latitude"][0], dfPoleisMap["Longitude"][0])  
  
      marker = FeatureGroup(name='Poleis')  
  
      marker_cluster = folium.MarkerCluster().add_to(marker)  
  
      for i in range(len(dfPoleisMap)):  
          folium.Marker([dfPoleisMap['Latitude'][i], dfPoleisMap['Longitude'][i]).add_to(marker)  
  
      poleis_map.add_children(marker)  
  
      poleis_map.add_children(folium.map.LayerControl())  
  
In [ ]:
```