

Індивідуальне завдання №2

Бойченко Вікторія

Перетворення даних з усіма варіантами на електронну таблицю. Завантаження цієї таблиці через Pandas. Вибір даних свого варіанту. Сформування варіаційного ряду. Виведення перших й останніх п'яти значень.(1)

Завантаження необхідних бібліотек

pandas - для роботи з даними з таблиці

numpy - для математичних обчислень

seaborn - для кращого вигляду графіків

matplotlib.pyplot - для роботи з графіками

```
In [51]: #Завантаження необхідних бібліотек

import pandas as pd
import numpy as np
import seaborn as sns
sns.set() # для кращого вигляду графіків

#завантажимо додаткові бібліотеки для гістограми і коробки з вусами
import matplotlib.pyplot as plt

import scipy.stats as st
```

Завантаження таблиці через Pandas

Вибираємо дані варіанту №1 (usecols="A"). Оскільки файл не містив заголовків, тому було обрано `header=None` та дано назву першій колонці `Var1`

```
In [52]: # Завантаження таблиці-excel через Pandas, вибираючи дані варіанту 1
df = pd.read_excel("Data1.xlsx", header=None, usecols="A", names=["Var1"])
data = df["Var1"]
```

```
In [53]: data
```

```
Out[53]: 0      0.175
          1      0.609
          2      0.330
          3      0.275
          4      0.441
          ...
        105     0.315
        106     0.529
        107     0.210
        108     0.420
        109     0.157
        Name: Var1, Length: 110, dtype: float64
```

`data.describe()` дає нам короткий опис характеристик даних.

Зокрема значення середнього, середньоквадратичного відхилення, мінімального та максимального значень, квартилі $\frac{1}{4}$, $\frac{2}{4}$, $\frac{3}{4}$

```
In [54]: data.describe()
```

```
Out[54]: count      110.000000
          mean        0.423018
          std         0.187772
          min         0.081000
          25%         0.279000
          50%         0.397500
          75%         0.575750
          max         0.843000
          Name: Var1, dtype: float64
```

За допомогою `.sort_values()` отримали відсортований за зростанням ряд - варіаційний ряд.

```
In [55]: data_sorted = df.sort_values(by=['Var1'])
```

`.head()` - виведення перших п'яти значень варіаційного ряду

```
In [56]: data_sorted.head()
```

```
Out[56]:
```

	Var1
27	0.081
103	0.121
52	0.125
86	0.142
44	0.143

`.tail()` - виведення останніх п'яти значень варіаційного ряду

```
In [57]: data_sorted.tail()
```

```
Out [57]:
```

	Var1
79	0.751
23	0.776
99	0.827
65	0.842
70	0.843

Обрахування числових характеристик середньої тенденції та розкиду, коефіцієнтів асиметрії та ексцесу, кuartилі.

Обрахування моди вибірки

```
In [58]: data.mode()
```

```
Out [58]: 0    0.319  
dtype: float64
```

Обрахування медіани вибірки

```
In [59]: data.median()
```

```
Out [59]: 0.3975
```

Обрахування середнього вибірки

```
In [60]: data.mean()
```

```
Out [60]: 0.42301818181818196
```

Обрахування коефіцієнту асиметрії вибірки

Значення $0.204 > 0$, що вказує на правий хвіст.

```
In [61]: data.skew()
```

```
Out [61]: 0.20391002485580428
```

Обрахування ексцесу

$-0.854 < 3$, що вказує на плосковершинний розподіл

```
In [62]: data.kurtosis()
```

```
Out [62]: -0.8541135297432514
```

Обрахування розмаху вибірки

$$R = x_{max} - x_{min}$$

```
In [63]: # розмах вибірки
data_range = data.max() - data.min()
print(f"Розмах вибірки = {data_range}")
```

```
Розмах вибірки = 0.762
```

Обрахування розмаху міжквартильного розмаху

$$IQR = x_{0.75} - x_{0.25} = 0.297$$

```
In [64]: # міжквартильний розмах
Q3 = np.quantile(data, 0.75)
Q1 = np.quantile(data, 0.25)
IQR = Q3 - Q1

print(f'IQR = {IQR}')
```

```
IQR = 0.29674999999999996
```

Обчислення довірчої ймовірності та розміру вибірки для оцінювання середнього (1)

m: середнє вибірки (sample mean)

t: t-значення, що відповідає довірчій ймовірності (t-value that corresponds to the confidence level)

t = 1,96 -- квантиль нормального розподілу порядку P = 0.95

s: стандартна похибка середнього (sample standard deviation)

n: розмір вибірки (sample size)

```
In [65]: m = data.mean()
s = data.std()

confidence = 0.95
t = 1.96

dof = len(data)-1 # ступені свободи
```

```
In [66]: s
```

```
Out[66]: 0.1877717715699001
```

```
In [67]: t_crit = np.abs(st.t.ppf((1-confidence)/2,dof))
t_crit
```

```
Out[67]: 1.981967489688474
```

Пошук n при заданих Δ , t та ймовірності 0.95

$$n = \left(\frac{t \cdot s}{\Delta}\right)^2$$

Найближче значення $n = 153.89$ та $n_t = 150.5$ до реального $n = 110$ при похибці $\Delta = 0.0351$, тобто

```
In [68]: delta = 0.01
for i in range(1,11):
    delta_i = delta * i
    n = (t_crit * s / delta_i )**2
    n_t = (t * s / delta_i )**2

    print(f'n = {round(n,2)} \t n_t = {round(n_t,2)} \t delta_i = {delta_i}')
print(f'len = {len(data)}')
```

$n = 1385.01$	$n_t = 1354.48$	$\Delta = 0.01$
$n = 346.25$	$n_t = 338.62$	$\Delta = 0.02$
$n = 153.89$	$n_t = 150.5$	$\Delta = 0.03$
$n = 86.56$	$n_t = 84.66$	$\Delta = 0.04$
$n = 55.4$	$n_t = 54.18$	$\Delta = 0.05$
$n = 38.47$	$n_t = 37.62$	$\Delta = 0.06$
$n = 28.27$	$n_t = 27.64$	$\Delta = 0.07$
$n = 21.64$	$n_t = 21.16$	$\Delta = 0.08$
$n = 17.1$	$n_t = 16.72$	$\Delta = 0.09$
$n = 13.85$	$n_t = 13.54$	$\Delta = 0.1$
$len = 110$		

Пошук Δ при заданих даними n , середньо квадратичного та ймовірності 0.95

$$\Delta = \frac{t \cdot s}{\sqrt{n}}$$

```
In [69]: delta_t = t * s / np.sqrt(len(data))
delta = t_crit * s / np.sqrt(len(data))
print (f'delta_t = {round(delta_t, 6)} \ndelta = {round(delta, 6)}'

delta_t = 0.035091
delta = 0.035484
```

обрахування довірчих інтервалів

```
In [70]: # обрахування вручну довірчих інтервалів 0,95
(m-s*t_crit/np.sqrt(len(data)), m+s*t_crit/np.sqrt(len(data)))
```

```
Out[70]: (0.3875343520066722, 0.45850201162969173)
```

```
In [71]: # обрахування через функції довірчих інтервалів 0,95
st.norm.interval(alpha=0.95, loc=np.mean(data), scale=st.sem(data))
```

```
Out[71]: (0.3879282881514401, 0.4581080754849238)
```

```
In [72]: # обрахування через функції довірчих інтервалів 0,99
st.norm.interval(alpha=0.99, loc=np.mean(data), scale=st.sem(data))
```

```
Out[72]: (0.37690224444476156, 0.46913411919160236)
```

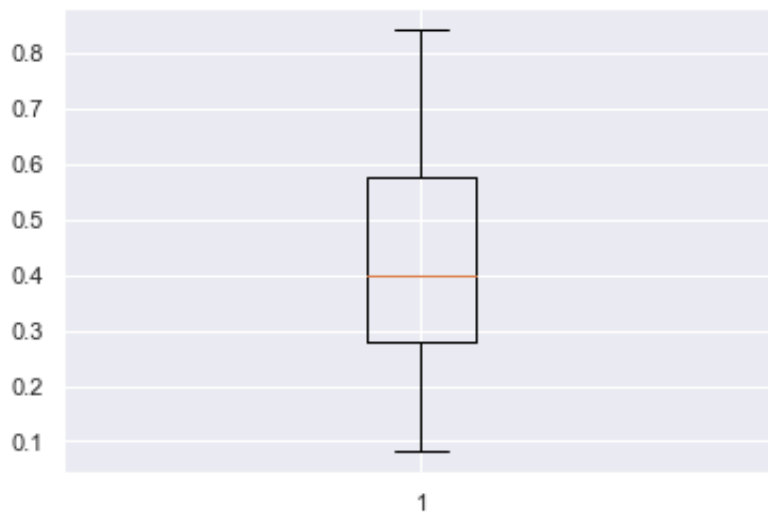
Є впевненість у 95%, що довірчий інтервал (0.387, 0.458) містить справжнє середнє генеральної вибірки.

Є впевненість у 99%, що довірчий інтервал (0.376, 0.469) містить справжнє середнє генеральної вибірки.

Another way of saying the same thing is that there is only a 5% chance that the true population mean lies outside of the 95% confidence interval. That is, there's only a 5% chance that the true population mean height of plants is less than 16.758 inches or greater than 24.042 inches.

Побудова коробки з вусами

```
In [73]: # будуємо і виводимо коробку з вусами  
plt.boxplot(data)  
plt.show()
```



Графічна візуалізація даних різними методами

```
In [74]: !pip install bokeh
```

```
Requirement already satisfied: bokeh in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (2.3.2)
Requirement already satisfied: packaging>=16.8 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (20.9)
Requirement already satisfied: PyYAML>=3.10 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (5.4.1)
Requirement already satisfied: pillow>=7.1.0 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (8.2.0)
Requirement already satisfied: typing-extensions>=3.7.4 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (3.7.4.3)
Requirement already satisfied: numpy>=1.11.3 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (1.20.1)
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.1 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (2.8.1)
Requirement already satisfied: tornado>=5.1 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (6.1)
Requirement already satisfied: Jinja2>=2.9 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from bokeh) (2.11.3)
Requirement already satisfied: MarkupSafe>=0.23 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from Jinja2>=2.9->bokeh) (1.1.1)
Requirement already satisfied: pyparsing>=2.0.2 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from packaging>=16.8->bokeh) (2.4.7)
Requirement already satisfied: six>=1.5 in /Users/victoriaboichenko/opt/anaconda3/lib/python3.8/site-packages (from python-dateutil>=2.1->bokeh) (1.15.0)
```

```
In [75]: # importing the modules
from bokeh.plotting import figure, output_file, show
from bokeh.palettes import magma
from bokeh.io import output_notebook
output_notebook()
```

<https://bokeh.org>2 successfully loaded.

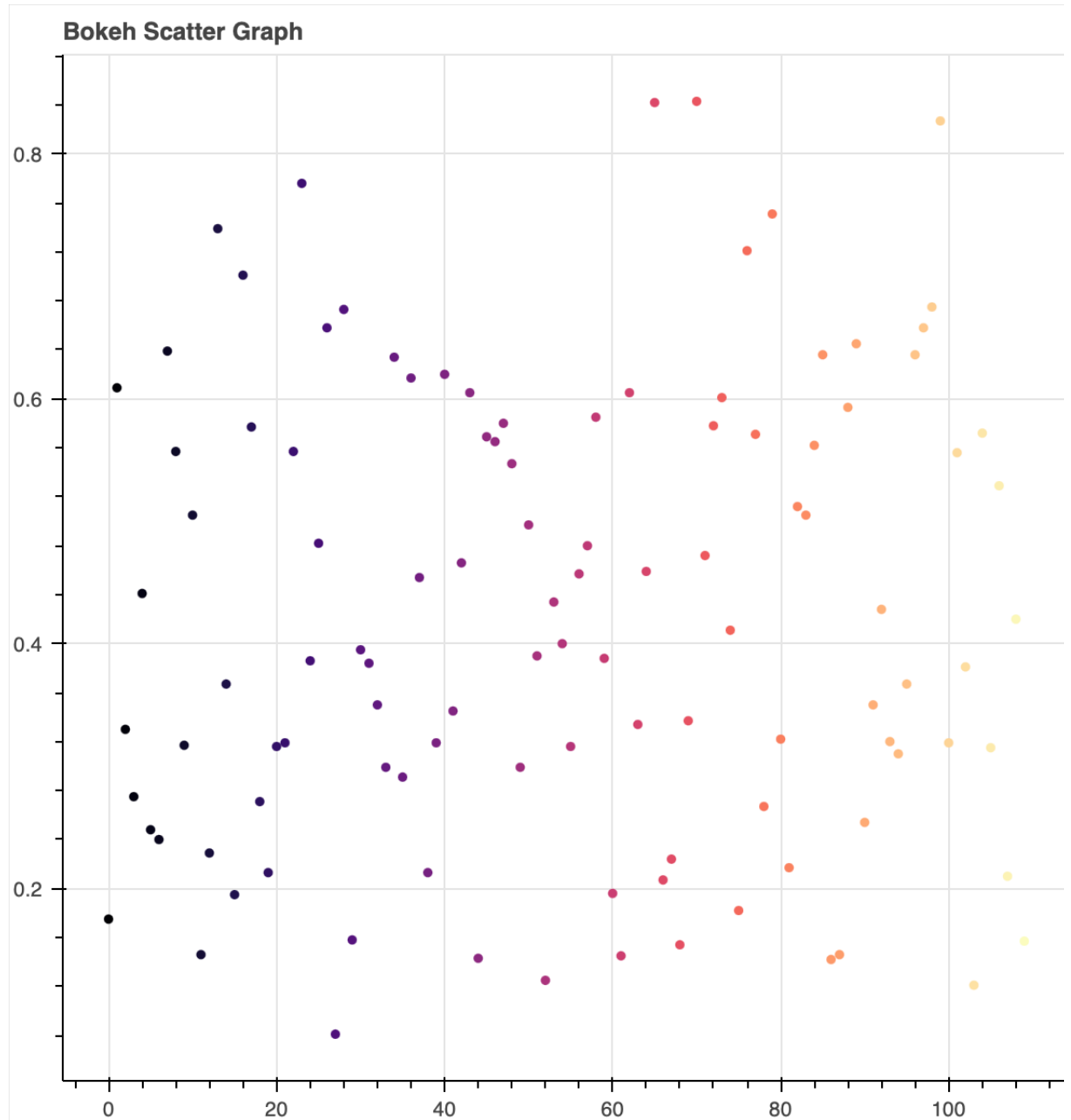
Наступна візуалізація відкриває scatter-plot. Попередження, що виникають, не заважають виконанню графічного зображення.

Якщо інтерпретувати вісь-х як час, то ніякої залежності між даними візуально не спостережується. Виглядає, як розпорошена хмара


```
In [87]: # instantiating the figure object
graph = figure(title = "Bokeh Scatter Graph")
n = len(data)
color = magma(n)

# plotting the graph
graph.scatter(np.arange(n), data, color=color)

show(graph)
```



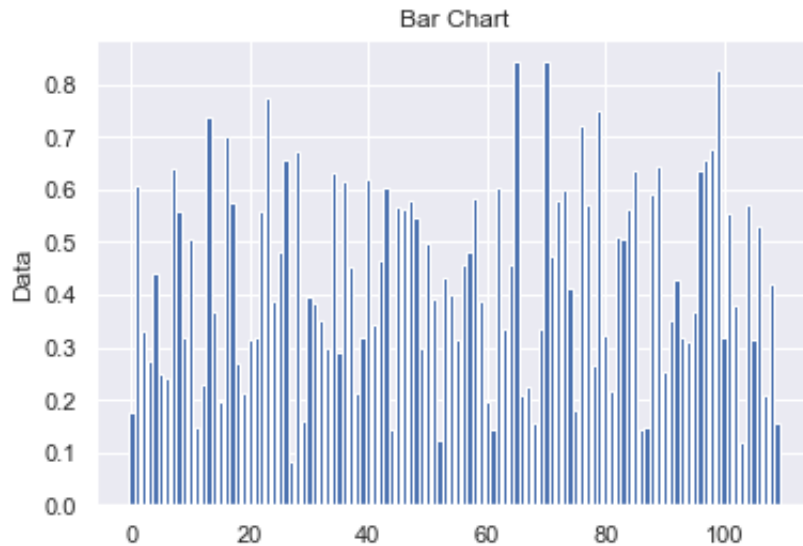
Наступний варіант показує граф зі стовпчиків висотою відповідного до кожного значення з даних

```
In [77]: # Bar chart with day against tip
plt.bar(np.arange(len(data)), data)

plt.title("Bar Chart")

# Setting the X and Y labels
plt.xlabel('')
plt.ylabel('Data')

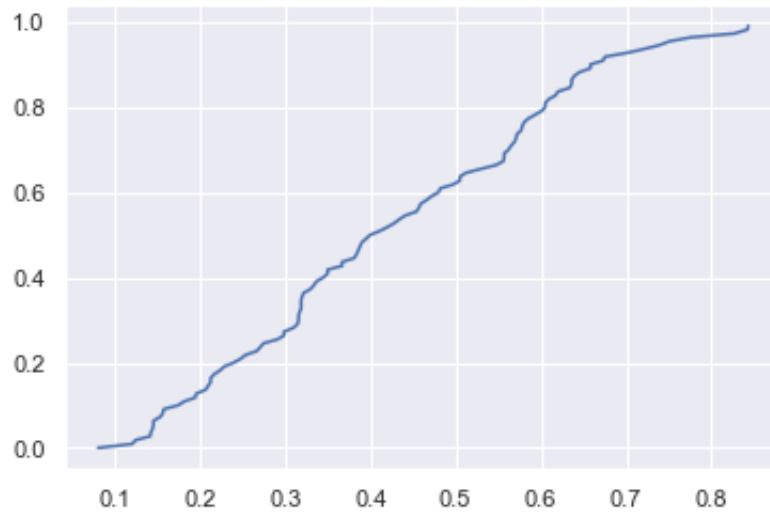
# Adding the legends
plt.show()
```



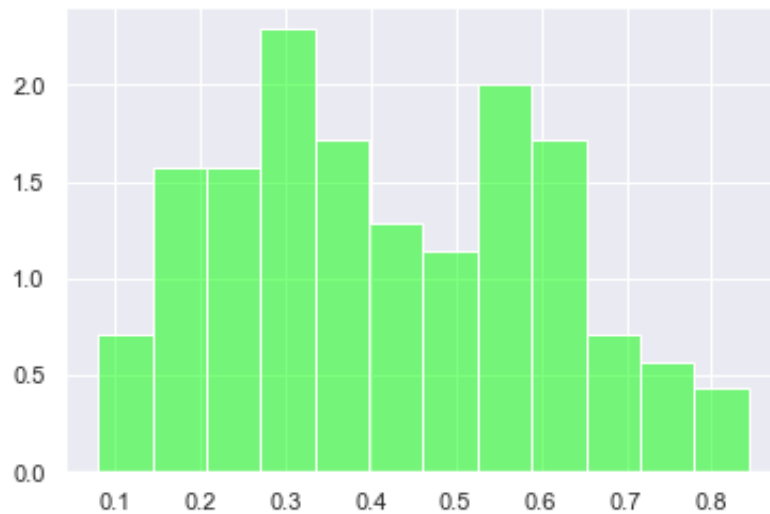
Побудова гістограм та емпіричних функцій розподілу для різної кількості інтервалів (три випадки). (1)

```
In [78]: #будуємо кумулятивну криву емпіричної функції розподілу
N = len(data)
X = data_sorted
F = np.arange(N) / N

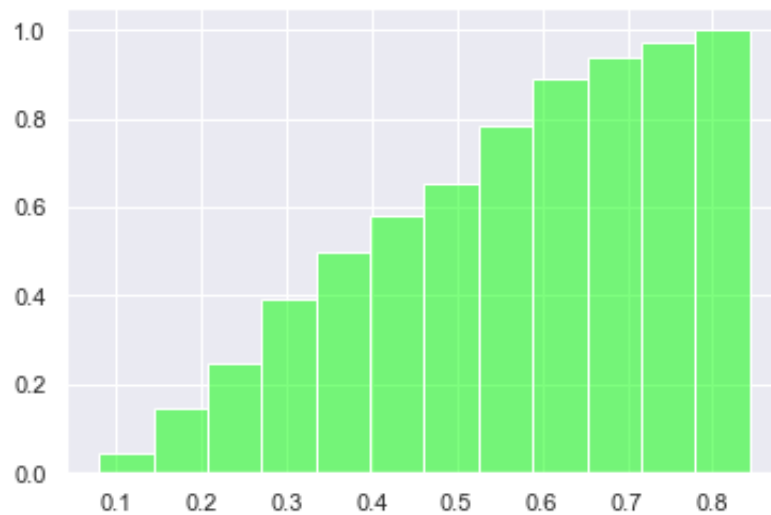
plt.plot(X, F)
plt.show()
```



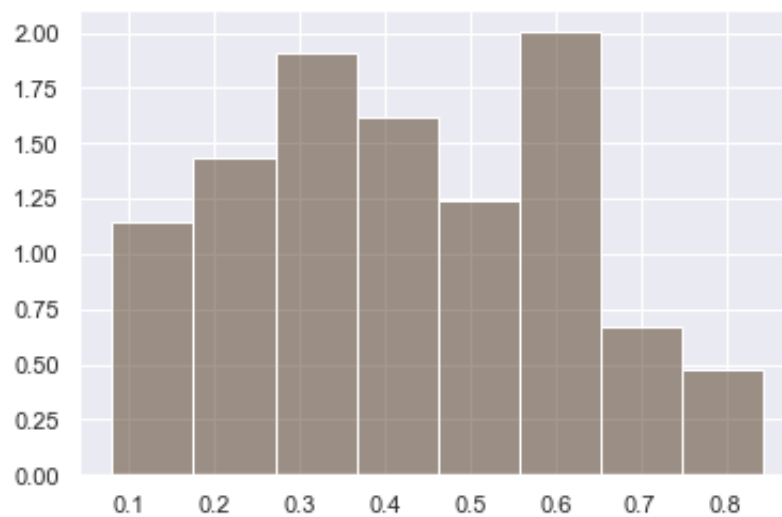
```
In [79]: # будуємо гістограму
plt.hist(data, bins=12, density = True, cumulative=False,fc=(0, 1, 0))
plt.show()
```



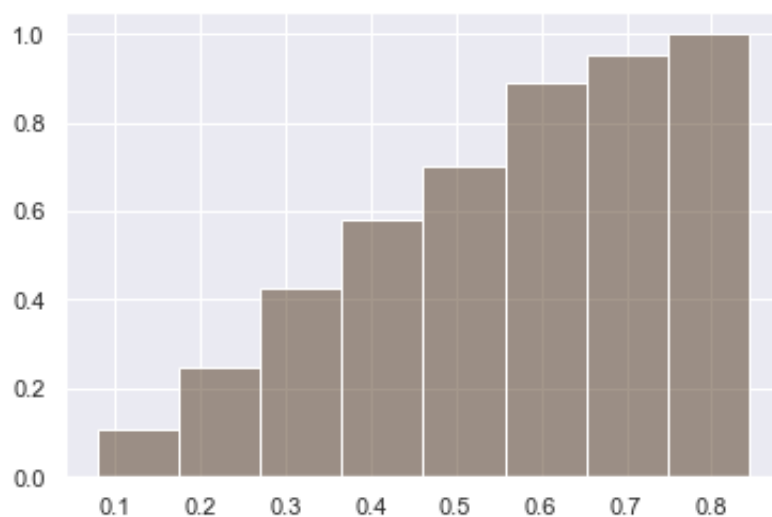
```
In [80]: # fc = (R, G, B, A) changes opacity and color of bars
plt.hist(data, bins=12, density = True, cumulative=True,fc=(0, 1, 0, 0.5))
plt.show()
```



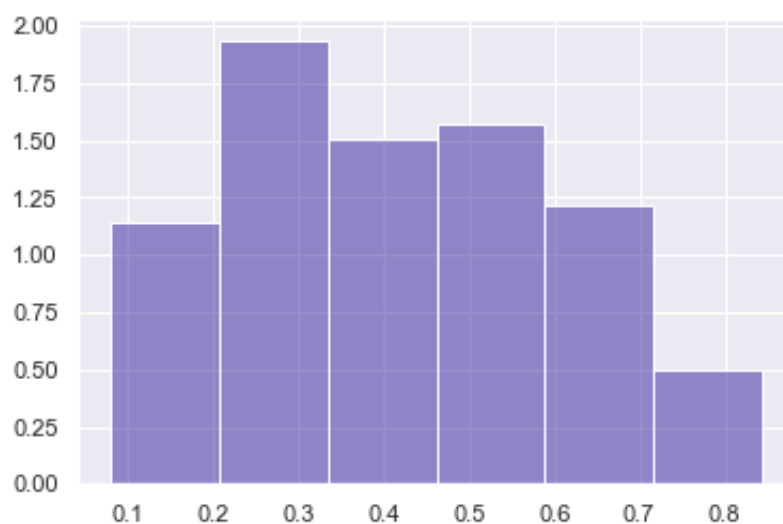
```
In [81]: plt.hist(data, bins=8, density = True, cumulative=False,fc=(0.3, 0.3, 0.3, 0.5))
plt.show()
```



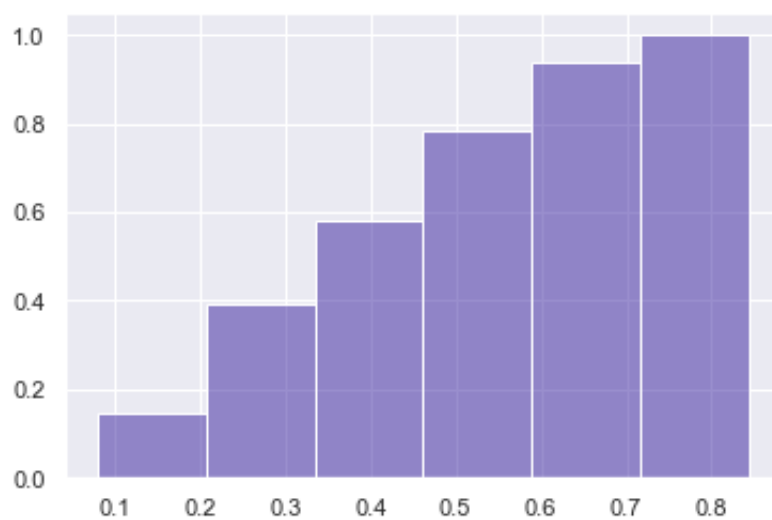
```
In [82]: plt.hist(data, bins=8, density = True, cumulative=True,fc=(0.3, 0.2)
plt.show()
```



```
In [83]: plt.hist(data, bins=6, density = True, cumulative=False,fc=(0.214,0.214)
plt.show()
```



```
In [84]: plt.hist(data, bins=6, density = True, cumulative=True,fc=(0.214,0.214)
plt.show()
```



Висновок предметної області

В отриманому прикладі розглядалось 110 значень нарахувань премії до заробітної платні.

Мінімальне нарахування = 0.081, тобто 8.1 %

Максимальне нарахування = 0.843, тобто 84,3%

Вибіркове середнє нарахування = 0.423, тобто 42.3%, що вказує в середньому працівники отримали 42.3% нарахування премії до зарплати.

Медіана = 0.3975, тобто 39,75%, що може вказувати на правий хвіст у розподілі (оскільки середнє > медіани, медіана > моди)

Мода вибірки 0.319, тобто 31.9% - найчастіше нарахування премії до заробітної платні, що зустрічається серед працівників.

Середнє квадратичне відхилення від середнього значення нарахування до 0.188, тобто 18.8%

Значення ексцесу $-0.854 < 3$ характеризує плосковершинний розподіл.

Коефіцієнт асиметрії $0.204 > 0$ є додатнім, тому це вказує на те, що розподіл має правий хвіст.

За припущенням тоді вибіркове середнє має бути більше за медіану. середнє = $0.423 > 0.3975$ = медіана, тому це твердження виконується. Це можна інтерпретувати як більшість нарахувань помірні з невеликою кількістю дуже вигідних для працівників.

Міжквартильний розмах = $0.575 - 0.279 = 0.296$ показує нарахування премії для людей, що потрапили в середні 50% вибірки.

Те, що робили в Excel, збіглося з тим, що робили в Python.