Programowanie w Pythonie Łukasz Mioduszewski, UKSW 2022 Biblioteki math, random, statistics, scipy, inne



#### Biblioteka math – ciekawsze funkcje

- ceil(x) zwraca x zaokrąglone w górę (jeśli x nie jest floatem,
   ceil odwołuje się do wbudowanej metody \_\_ceil\_\_(self), o ile x ją ma)
- fmod(x,y) zwraca x mod y zgodną ze standardem C (lepsza dokładność numeryczna dla floatów niż wbudowane w Pythona x % y)
- remainder(x,y) reszta z dzielenia x przez y, może być ujemna
- fsum(iterable) dokładnie sumuje elementy obiektu iterable (lepiej niż sum)
- gcd(\*integers) największy wspólny dzielnik dowolnej liczby argumentów
- lcm(\*integers) najmniejsza wspólna wielokrotność dowolnej liczby argumentów

#### Biblioteka math – ciekawsze funkcje

- prod(iterable, \*, start=1) iloczyn wszystkich elementów w iterable
- trunc(x) utnij część ułamkową (floor dla dodatnich, ceil dla ujemnych)
- $\exp(x) = e^x$ ,  $\exp(x) = 2^x$ ,  $\exp(x) = e^x$ ,
- Trygonometria (sin, cos, atan...) w radianach, konwersja: degrees(x) i radians(x)
- isfinite(x), isinf(x), isnan(x) sprawdzają czy x jest (nie)skończony lub NaN
- dist(p,q) sqrt(sum((px qx) \*\* 2.0 for px, qx in zip(p, q)))
- hypot(\*coordinates) sqrt(sum(x\*\*2 for x in coordinates))
- comb(n,k) współczynnik dwumianowy n! / (k! \* (n k)!)

#### Biblioteka math – stałe i inne

- e, pi, tau = 2\*pi, inf, nan
- Biblioteka cmath zawiera odpowiedniki funkcji z math dla liczb zespolonych

#### Biblioteka random

- Dobry, szybki ale deterministyczny algorytm Mersenne Twister nie nadaje się do kryptografii ani zabezpieczeń (do tego służy moduł secrets)
- Funkcja random() losuje float z zakresu [0.0,1.0)
- Można tworzyć podklasy klasy Random
- Domyślnie generator liczb losowych korzysta z czasu systemowego albo os.urandom() jeśli jest dostępne. Aby ustawić powtarzalne liczby losowe, wybierz random.seed(a), gdzie a to int, float, str, bytes, albo bytearray.

#### Biblioteka random – funkcje

- getstate() pobiera aktualny stan generatora, setstate(state) go ustawia
- random.randbytes(n) zwraca n losowych bajtów
- randrange(start, stop[, step]) zwraca losowy element z range(start, stop, step)
- randint(a,b) = randrange(a,b+1)
- getrandbits(k) zwraca nieujemną liczbę całkowitą z k losowych bitów

### Biblioteka random – funkcje dla sekwencji

- choice(seq) zwraca losowy element z seq
- choices(population, weights=None, \*, cum\_weights=None, k=1) zwraca k losowych elementów z population z użyciem wag weights lub kumulatywnych
- shuffle(x) tasuje x (musi być mutowalny)
- sample(population, k, \*, counts=None) wybiera k losowych unikalnych elementów z population, counts pozwala powiedzieć ile razy elementy występują

## Biblioteka random – funkcje "typu float"

- uniform(a,b) jest równoważne a + (b-a) \* random().
- gauss(mu=0.0, sigma=1.0) rozkład Gaussa (normalny)
- i wiele innych...

- mean(data) zwykła średnia
- fmean(data, weights=None) szybka średnia konwertująca na float
- geometric\_mean(), harmonic\_mean() średnie geometryczna i harmoniczna
- median() mediana (jeśli jest parzysta liczba elementów, to średnia z dwóch)
- median\_low() i median\_high() mediana biorąca mniejszy(większy) z dwóch
- mode() najczęściej występujący element (jeśli jest remis, to pierwszy)
- multimode() lista najczęstszych elementów (dłuższa niż 1 gdy jest remis)

- variance(data, xbar=None) wariancja wokół punktu mu (domyślnie średnia)
- stdev(data, xbar=None) odchylenie standardowe (pierwiastek z wariancji)

$$u(x) = \sqrt{s_{\bar{x}}^2} = \sqrt{\frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}.$$

- pvariance(data, mu=None) wariancja wokół punktu mu (domyślnie średnia)
- pstdev(data, mu=None) odchylenie standardowe (pierwiastek z wariancji)

$$u(x) = \sqrt{s_{\overline{x}}^2} = \sqrt{\frac{1}{n(n)} \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2}.$$

- quantiles(data, \*, n=4, method='exclusive') wyznacza n zakresów, które są równoprawdopodobne. Zwraca listę n-1 wartości, wyznaczających granice zakresów. Domyślnie wartości brzegowe (początek pierwszego zakresu i koniec ostatniego) są nieznane, dla method='inclusive' przyjmuje się że wartości brzegowe wyznacza najmniejsza i największa liczba pośród danych
- covariance(x,y) kowariancja zbiorów x i y (nowość w Pythonie 3.10)
- correlation(x,y) wsp. korelacji Pearsona między zbiorami x i y (-1 jeśli są dokładnie antyskorelowane, +1 jeśli są dokładnie skorelowane) (nowość w 3.10)

• linear\_regression(x, y, /, \*, proportional=False) – dopasowuje dane x oraz y do funkcji y = a\*x + b i zwraca tuplę (a,b), chyba że proportional=True, wtedy dopasowuje do y = a\*x i zwraca a

```
>>> year = [1971, 1975, 1979, 1982, 1983]
>>> films_total = [1, 2, 3, 4, 5]
>>> slope, intercept = linear_regression(year, films_total)
>>> round(slope * 2019 + intercept)
16
```

### Biblioteka statistics – obiekty NormalDist

- NormalDist(mu=0.0, sigma=1.0) tworzy nowy obiekt NormalDist będący rozkładem o średniej mu i odchyleniu standardowym sigma
- Atrybuty: mean, median, mode, stdev, variance
- Metoda klasy: from\_samples(data) tworzy NormalDist z danych dygresja: metody klasy nie muszą mieć argumentu self... ale mogą

#### Metody obiektów NormalDist

- samples(n, \*, seed=None) tworzy n losowych liczb z rozkładu (seed służy do reprodukowalności, żeby generator liczb losowych działał tak samo)
- cdf(x) prawdop. że losowa liczba X z rozkładu jest mniejsza od x, czyli P(X <= x)</li>
- inv\_cdf(p) funkcja odwrotna, szuka takiego x że P(X <= x) = p
- pdf(x) gęstość rozkładu prawdopodobieństwa, lim P(x <= X < x+dx) / dx
- overlap(other) mierzy przekrycie rozkładu z innym (między 0 a 1)
- quantiles(n=4) zwraca n-1 liczb będących granicami kwantyli rozkładu

#### NormalDist - przykłady

• Oceny mają średnią 1060 i odchylenie standardowe 195, oblicz jaki procent studentów miał oceny pomiędzy 1100 a 1200 (oceny są całkowite)

```
sat = NormalDist(1060, 195)
fraction = sat.cdf(1200 + 0.5) - sat.cdf(1100 - 0.5)
round(fraction * 100.0, 1) # wynik to 18.4
```

#### NormalDist - przykłady

- Na konferencji jest 750 uczestników i 2 sale mieszczące po 500 osób. Na poprzedniej konferencji 65% uczestników słuchało prezentacji o Pythonie, a 35% o Ruby. Zakładając że preferencje i tematy się nie zmieniły, oblicz prawdopodobieństwo że słuchacze prezentacji o Pythonie zmieszczą się w sali.
- from statistics import \*

```
n = 750  # Rozmiar próbki

p = 0.65  # Jaka część woli Pythona

k = 500  # Ile osób mieści się w sali

from math import sqrt # Przybliżenie przy użyciu cdf

NormalDist(mu=n*p, sigma=sqrt(n*p*(1.0-p))).cdf(k + 0.5) # 0.8402
```

#### NormalDist - przykłady

- Na konferencji jest 750 uczestników i 2 sale mieszczące po 500 osób. Na poprzedniej konferencji 65% uczestników słuchało prezentacji o Pythonie, a 35% o Ruby. Zakładając że preferencje i tematy się nie zmieniły, oblicz prawdopodobieństwo że słuchacze prezentacji o Pythonie zmieszczą się w sali.
- from math import comb, fsum # Rozwiązanie używające rozkładu dwumianowego fsum(comb(n, r) \* p\*\*r \* (1.0-p)\*\*(n-r) for r in range(k+1)) # 0.8402

$$f(k,n,p)=\Pr(k;n,p)=\Pr(X=k)=inom{n}{k}p^k(1-p)^{n-k}$$

from random import seed, choices # Przybliżenie przy użyciu symulacji def trial():

return choices(('Python', 'Ruby'), (p, q), k=n).count('Python') mean(trial() <= k for i in range(10\_000)) # 0.8398

#### posteriori.py

```
height male = NormalDist.from samples([6, 5.92, 5.58, 5.92])
   height female = NormalDist.from samples([5, 5.5, 5.42, 5.75])
   weight male = NormalDist.from samples([180, 190, 170, 165])
   weight female = NormalDist.from samples([100, 150, 130, 150])
   foot size male = NormalDist.from samples([12, 11, 12, 10])
   foot size female = NormalDist.from samples([6, 8, 7, 9])
 7
   # nowa osoba
   ht = 6.0 # height
   wt = 130 # weight
   fs = 8 # foot size
11
12
   # obliczamy prawdopodobieństwo płci
   prior male = 0.5
14
   prior female = 0.5
   posterior male = (prior male * height male.pdf(ht) *
                     weight male.pdf(wt) * foot size male.pdf(fs))
17
18
19
   posterior female = (prior female * height female.pdf(ht) *
20
                       weight female.pdf(wt) * foot size female.pdf(fs))
21
22
   # Maximum a posteriori (MAP):
23
    'male' if posterior male > posterior female else 'female'
   'female'
24
```

## Dostęp do Internetu i wysyłanie maili

```
>>> from urllib.request import urlopen
>>> with urlopen('http://worldtimeapi.org/api/timezone/etc/UTC.txt') as response:
       for line in response:
           line = line.decode()
                                 # Convert bytes to a str
           if line.startswith('datetime'):
               print(line.rstrip()) # Remove trailing newline
datetime: 2022-01-01T01:36:47.689215+00:00
>>> import smtplib
>>> server = smtplib.SMTP('localhost')
>>> server.sendmail('soothsayer@example.org', 'jcaesar@example.org',
... """To: jcaesar@example.org
... From: soothsayer@example.org
... Beware the Ides of March.
>>> server.quit()
```

#### Data i czas

```
>>> # dates are easily constructed and formatted
>>> from datetime import date
>>> now = date.today()
>>> now
datetime.date(2003, 12, 2)
>>> now.strftime("%m-%d-%y. %d %b %Y is a %A on the %d day of %B.")
'12-02-03. 02 Dec 2003 is a Tuesday on the 02 day of December.'
>>> # dates support calendar arithmetic
>>> birthday = date(1964, 7, 31)
>>> age = now - birthday
>>> age.days
14368
```

#### Kompresja danych

• Dostępne biblioteki: zlib, gzip, bz2, lzma, zipfile, tarfile

```
>>> import zlib
>>> s = b'witch which has which witches wrist watch'
>>> len(s)
41
>>> t = zlib.compress(s)
>>> len(t)
37
>>> zlib.decompress(t)
b'witch which has which witches wrist watch'
>>> zlib.crc32(s)
226805979
```

## Wydajność

- Biblioteka timeit do pojedynczych komend, biblioteki profile i pstats do badania czasu wykonywania dużych fragmentów kodu
- Dla timeit pierwszy argument to mierzone polecenie, a drugi to "setup"

```
>>> from timeit import Timer
>>> Timer('t=a; a=b; b=t', 'a=1; b=2').timeit()
0.57535828626024577
>>> Timer('a,b = b,a', 'a=1; b=2').timeit()
0.54962537085770791
```

#### Proste testy – moduł doctest

• Wystarczy przekleić test do dokumentacji, a moduł doctest sprawdzi czy działa

```
def average(values):
    """Computes the arithmetic mean of a list of numbers.
    >>> print(average([20, 30, 70]))
    40.0
    return sum(values) / len(values)
import doctest
doctest.testmod() # automatically validate the embedded tests
```

#### Testy jednostkowe – moduł unittest

Testy w oddzielnym pliku

```
import unittest
class TestStatisticalFunctions(unittest.TestCase):
    def test_average(self):
        self.assertEqual(average([20, 30, 70]), 40.0)
        self.assertEqual(round(average([1, 5, 7]), 1), 4.3)
        with self.assertRaises(ZeroDivisionError):
            average([])
        with self.assertRaises(TypeError):
            average(20, 30, 70)
unittest.main() # Calling from the command line invokes all tests
```

#### Ładne pisanie - biblioteka pprint

```
>>> import pprint
>>> t = [[[['black', 'cyan'], 'white', ['green', 'red']], [['magenta',
... 'yellow'], 'blue']]]
>>> pprint.pprint(t, width=30)
[[[['black', 'cyan'],
  'white',
  ['green', 'red']],
  [['magenta', 'yellow'],
  'blue']]]
```

#### Ładne pisanie - biblioteka textwrap

```
>>> import textwrap
>>> doc = """The wrap() method is just like fill() except that it returns
... a list of strings instead of one big string with newlines to separate
... the wrapped lines."""
>>> print(textwrap.fill(doc, width=40))
The wrap() method is just like fill()
except that it returns a list of strings
instead of one big string with newlines
to separate the wrapped lines.
```

# Ćwiczenia – bonusowe punkty za zadania

- Moodle nie pozwala na ocenę powyżej 100 pkt, w związku z tym nie ma możliwości zapisu dodatkowych punktów
- Proszę pod koniec semestru pamiętać o nich, i jeśli komuś będzie brakowało punktów do lepszej oceny to mi przypomnieć