# Dokumentacja projektu na Podstawy Sztucznej Inteligencji, semestr 18Z

#### **Autorzy:**

Adrian Nadulny, 283706;

Dariusz Stalewski, 283771;

Szymon Bieńkowski, 283665;

#### Treść zadania:

SK.AE.2 Stworzyć program, który za pomocą algorytmu ewolucyjnego zaplanuje rozmieszczenie szpitalnych oddziałów udarowych w Polsce przy założeniu, że oddział może znajdować się w mieście o populacji powyżej 60 tysięcy mieszkańców (z dnia 01.01.2018 r.), każdy pacjent w Polsce powinien być dowieziony do takiego oddziału w czasie nie większym niż 150 minut, a średnia prędkość karetki pogotowia to 75 km/h. Program powinien minimalizować liczbę miast, w których znajdują się oddziały udarowe. Interfejs programu powinien umożliwiać graficzną prezentację wyniku.

### Wstępne założenia:

Program podczas swojego uruchomienia wyświetli wiersz poleceń (CLI) i zapyta użytkownika o podanie startowych parametrów dla algorytmu ewolucyjnego. Zadane parametry modyfikują algorytm ewolucyjny poprzez ilość iteracji, ilość osobników algorytmu N->M, itp. Dodatkowo dane wejściowe użytkownika będą odpowiednio zabezpieczone przed podaniem znaków o niewłaściwej strukturze np. ujemna liczba iteracji algorytmu.

Sam algorytm podczas uruchomienia będzie korzystał z pre-wygenerowanej bazy miast o populacji wyższej niż 60 tysięcy mieszkańców(z dnia 01.01.2018), którą pobierzemy ze strony http://stat.gov.pl/ i wygeneruje listę miast która spełnia zadane założenia. Lista miast zostanie zaprezentowana na mapie google, wraz z kołem reprezentującym zasięg oddziału szpitalnego.

Zasięg oddziału szpitalnego na podstawie treści zadania został obliczony i wynosi on 2,5 \* 75 / 2 = 93,75 km, gdzie wynik został podzielony przez 2, gdyż uwzględniamy wariant, że karetka wyjeżdża z danego oddziału szpitalnego i do niego wraca w czasie nie dłuższym niż 150 min. Zatem rejon reprezentujące zasięg oddziału szpitalnego będzie reprezentowany kołem o promieniu 93,75 km.

#### Kroki zastosowanego algorytmu ewolucyjnego:

- 1. Generowanie populacji początkowej.
- 2. Ocena wszystkich genotypów.
- 3. Wybranie z populacji metodą ruletki *elite\_size* genotypów i zapisanie ich do tablicy matingpool.
- 4. Generacja nowych genotypów wykorzystując *matingpool* i zapisanie ich do tablicy *children*.
- 5. Mutacja wszystkich genotypów z *children*.
- 6. Zapisanie *matingpool* i *children* jako aktualną populację.
- 7. Powrót do pkt. 2, jeżeli nie nastąpił warunek stopu.
- 8. Ocena wszystkich genotypów.
- 9. Zwrócenie fenotypu dla najlepszego genotypu.

## Budowa programu

Program będący rozwiązaniem problemu z zadania, przy pomocy algorytmu ewolucyjnego, został napisany w języku Python. Składa się z pliku głównego oraz z plików pomocniczych.

#### Główny plik - main.py

Jest to plik w którym znajduje się interfejs użytkownika.

#### common.py

Plik zawierający wspólne funkcje, z których korzystają pozostałe części programu.

#### gmaps.py

Plik zawierający funkcje ułatwiające korzystanie z danych geograficznych. Zawiera obsługę zarówno generowania mapy, jak i otrzymywanie lokalizacji wybranych miast i polski.

#### geneticAlgorithm.py

Plik zawierający algorytm genetyczny wraz z niezbędnymi funkcjami do jego działania.

- genetic\_algorithm jest główną funkcją implementującą algorytm genetyczny.
   Przyjmuje 4 parametry:
  - pop\_size, rozmiar populacji
  - elite size, rozmiar elity przechodzącej do następnego pokolenia
  - mutation rate, współczynnik określający częstotliwość mutacji
  - generations, liczba generacji rozpatrywana przez algorytm

Funkcja ta wykorzystuje funkcje pomocnicze.

#### initialData.py

Zawiera klasę CitiesDataCleane, której zadaniem jest obróbka danych wejściowych z tabeli 22 z pliku:

powierzchnia\_i\_ludnosc\_w\_przekroju\_terytorialnym\_w\_2018\_tablice.xlsx. Dane po pobraniu zostały zmodyfikowane odpowiednio na plik CSV zawierający trzy kolumny: id\_number, towns, population. Następnie za pomocą funkcji filter\_input\_data dane zapisane w pliku spis\_miast\_2018.csv są odpowiednio filtrowane tak żeby wybrać tylko rekordy tych miast których populacja jest powyżej 60 tysięcy mieszkańców.

#### city-N-E.csv

Plik zawierający listę wszystkich miast znajdujących się w obrębie granic Polski mających powyżej 60000 mieszkańców. Każdemu miastu odpowiadają dwie liczby reprezentujące położenie geograficzne.

#### poland border.json

Plik zawierający listę współrzędnych opisujących granicę polski.

#### spis miast 2018.csv

Plik zawierający listę wszystkich miast znajdujących się w obrębie granic Polski. Każdemu miastu odpowiada specjalny numer, nazwa i populacja.

## powierzchnia\_i\_ludnosc\_w\_przekroju\_terytorialnym\_w\_2018\_tablice.xlsx

Plik ten został pobrany ze strony Głównego Urzędu Statystycznego do celów realizacji projektu. Zawiera on spis miast na terenie Polski, wraz z informacją dotyczącą powierzchni i liczby ludności zamieszkującej dane miasta. Link do pobrania materiałów:

http://stat.gov.pl/obszary-tematyczne/ludnosc/ludnosc/powierzchnia-i-ludnosc-w-przekroju-tervtorialnym-w-2018-roku,7,15.html

### Biblioteki wykorzystane:

- **numpy** wykorzystanie struktury array
- random generowanie liczby losowej
- operator użycie itemgetter
- pandas użycie DataFrame
- matplotlib.pyplot wykorzystany do rysowania wykresu
- collections tworzenie nazwanych krotek w celu zwiększenia czytelności
- pyclipper wykonywanie operacji na kształtach, w celu tworzenia kształtów opisujących Polskę bez pokrycia szpitalami
- itertools użycie funkcji chain w celu efektywnego iterowania po strukturach
- functools użycie cache w celu przyśpieszenia kolejnych iteracji
- math do użycia standardowych funkcji matematycznych
- typing dodanie informacji o typach danych
- gmplot generacja wyniku w postaci mapy google
- **ison** umożliwia pracę z danymi formatu JSON
- argparse parsowanie argumentów od użytkownika
- csv do zapisywania i wczytywania danych z pliku typu CSV.

### Wywoływanie programu:

```
py main.py -i [iterations number] -s [elite_size] [population_size] -r [mutation_rate]
```

```
gdzie,

[iterations number] > 0;

[elite_size] > 0;

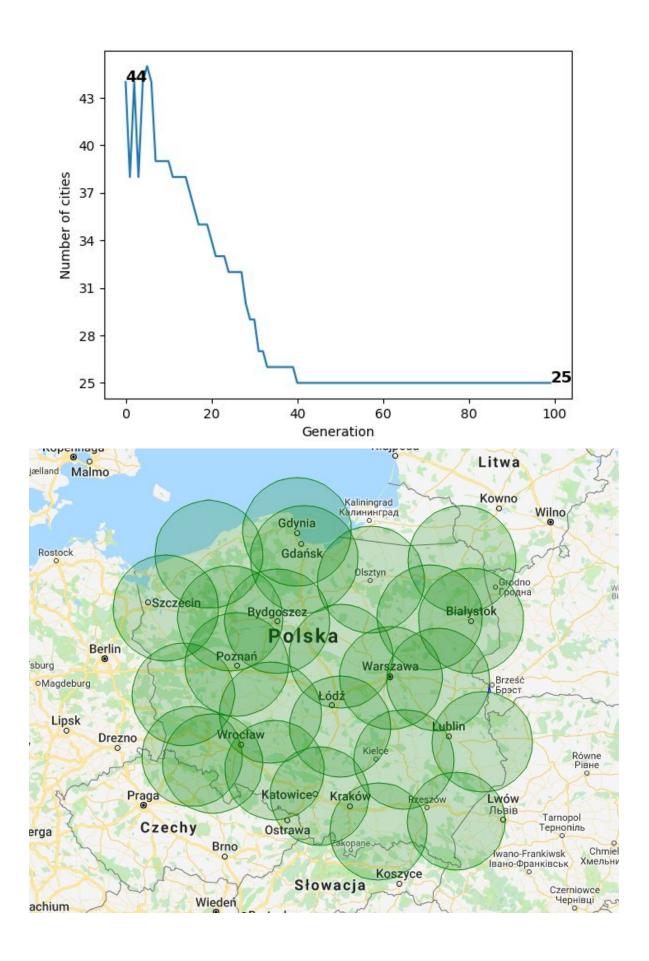
[children_size] > 0;

[mutation_rate] > 0. < 1
```

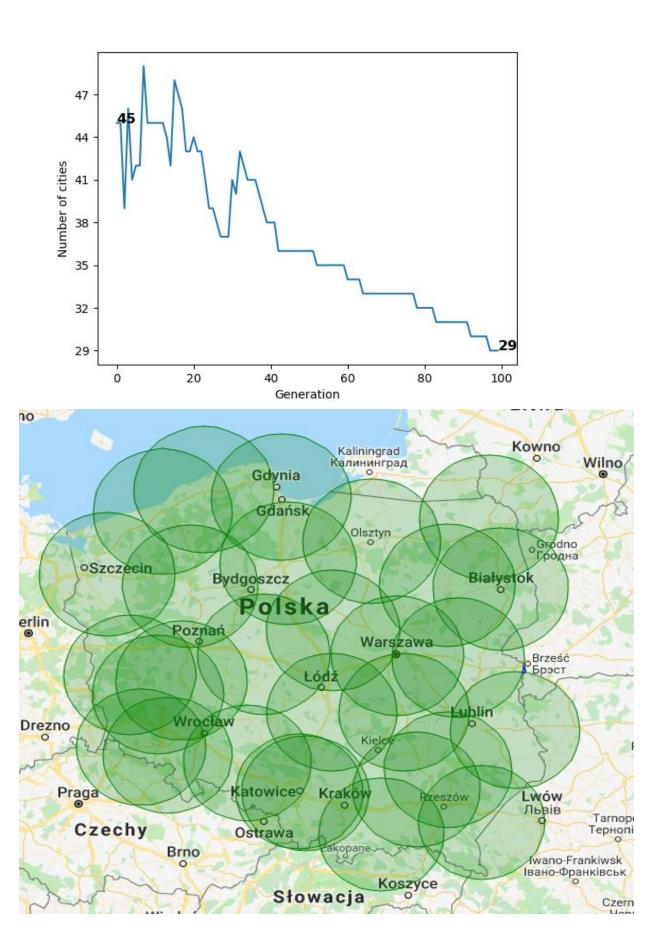
### Testowanie działania programu

Wyniki z pracy programu w dwóch różnych wariantach zostały przedstawione poniżej.

## Wariant 1 - (py main.py -i 100 -s 20 100):



## Wariant 2 - (py main.py -i 100 -s 2 12):



Wyniki testów wydajnościowych			
Iteracje	elite_size	pop_size	Czas [s]
100	20	80	26
100	2	10	4.5
500	2	10	15.9
500	20	80	118.9

#### Profilowanie kodu dla 500 iteracji:

62422846 function calls (62393679 primitive calls) in 131.960 seconds

Ordered by: cumulative time

```
ncalls tottime percall cumtime percall filename:lineno(function)
           615/1
      1
          0.028 0.028 131.365 131.365 geneticAlgorithm.py:237(genetic algorithm)
                   0.000 114.882 0.001 geneticAlgorithm.py:107(score)
0.000 112.535 0.001 geneticAlgorithm.py:69(score)
0.000 112.348 0.001 geneticAlgorithm.py:56(area)
 100100
          0.115
 100100
           0.172
 100100
           0.385
                      0.000 111.590
 100101
           4.149
                                           0.001 geneticAlgorithm.py:46( shape)
                      0.000 73.769 0.148 geneticAlgorithm.py:228(next_gene  
0.000 57.758 0.115 geneticAlgorithm.py:143(rank_this  
0.000 57.245 0.051 {built-in method builtins.sorted}
    500
           0.008
                                           0.148 geneticAlgorithm.py:228(next_generation)
    501
            0.047
                                           0.115 geneticAlgorithm.py:143(rank this)
   1125
           0.037
  50000
          0.026
                      0.000 57.208
                                           0.001 geneticAlgorithm.py:242(<lambda>)
                      0.001 54.866
                                           0.001 {method 'Execute' of 'pyclipper.Pyclipper' objects}
 100101 54.866
                               42.243
41.174
                                           0.000 geneticAlgorithm.py:61(__to_pyclipper)
0.000 geneticAlgorithm.py:63(<listcomp>)
2954420
           1.069
                      0.000
2954420
           41.174
                      0.000
    500
            1.183
                      0.002
                               14.909
                                           0.030 geneticAlgorithm.py:150(selection)
```

Możemy zobaczyć, że najwięcej czasu zabiera nam obliczanie kształtów, na podstawie których liczymy pokrycie Polski. Dzięki zastosowaniu cachowania, udało się znacznie przyspieszyć działanie programu.