ДОМАШНА РАБОТА №1

Използван метод за решаване на задачата.

Избраният метод за решаване на задачата е чрез генетичен алгоритъм. Доста лесно се представят индивидите от популациите, като низ от символи – реда в който търговския пътник минава през градовете. А пък фитнес функцията може директно да бъде взета от дадения граф на пътищата между всички градове. Тъй като между всеки два града има път, то и създаването на нови индивиди ще бъде сравнително безпроблемно.

Описание на реализацията, чрез псевдокод.

```
GENETICALGORITHM(population_size, fitness_fn) \rightarrow individual:
  where individual is a an array of 6 characters
         population_size is the number of individuals in each population
         fitness_fn is a function that measures the fitness of an individual
  population \leftarrow a set of randomly generated individuals (paths)
  bests \leftarrow a queue of size 6 filled with 0's
               \leftarrow 0.0
  avg
  last\_avg \leftarrow 1.0
  while the fittest individuals of the last 10 generations have an identical
         average fitness score (avg \neq last\_avg)
    last\_avg \leftarrow avg
    new_pop ← an empty set
    repeat size of population times
       \texttt{par\_i} \; \leftarrow \; \texttt{randowly} \; \texttt{selected} \; \texttt{individual} \; \texttt{from} \; \textit{population}
       \texttt{par\_j} \; \leftarrow \; \texttt{randowly} \; \texttt{selected} \; \texttt{individual} \; \texttt{from} \; \textit{population}
       (child1, child2) \leftarrow Reproduce(par_i, par_j)
       if 5% probability then child1 \leftarrow MUTATE(child1)
       if 5% probability then child2 ← MUTATE(child2)
       add child1 to new_pop
       add child2 to new_pop
    end
    population \leftarrow new\_pop
    fittest ← fittest indivudual from population according to fitness_fn
    remove first from bests
    add fittest to bests
    avg
                 \leftarrow average of bests
  return the fittest individual in population, according to fitness_fn
REPRODUCE(parent1, parent2) \rightarrow a pair of individuals:
          \leftarrow a random integer from 2 to 6
  child1 \leftarrow APPEND(SUBSTRING(parent1, 1, pos-1), SUBSTRING(parent2, pos, 6))
  child2 \leftarrow APPEND(SUBSTRING(parent2, 1, pos-1), SUBSTRING(parent1, pos, 6))
  child1 \leftarrow MakeUnique(child1)
  child2 ← MAKEUNIQUE(child2)
  return (child1, child2)
MUTATE(individual) \rightarrow a mutated indivudual:
  pos_i \leftarrow a random integer from 1 to 6
  pos_{j} \leftarrow a random integer from 1 to 6
  SWAP(individual[pos_i], individual[pos_j])
  return individual
MAKEUNIQUE(individual) \rightarrow a valid individual:
  for each character in individual
    if character occurs more than once in individual then
       replace character with a character from [A, B, C, D, E, F]
       that doesn't occur in individual
  return individual
```

Инструкции за компилиране на програмата.

Програмата е написана на езика Rust. Реализацията се намира във файла *main.rs* в папката *tsp-ai/src*. Можете да инсталирате компилатор за Rust код от тук.

Компилирането и стартирането на програмата става, чрез cargo по следния начин:

- 1. Отворете конзола (терминал) в папката tsp-ai
- 2. Изпълнете cargo run

Изпълнението на Rust код също може да стане и онлайн тук.

Резултати от изпълнението на програмата.

Изпълняването на генетичния алгоритъм с аргументи фитнес функция връщаща времето за което търговския пътник изминава пътя зададен от индивида. И с размер на популацията:

```
Изход:
Genetic algorithm stopped after 12 generations.
[229, 229, 229, 244, 244, 247, 247, 247, 247, 251]
['E', 'D', 'C', 'B', 'A', 'F'] with road length: 229

• 10
Изход:
Genetic algorithm stopped after 9 generations.
[229, 229, 229, 235, 235, 235, 244, 244, 244, 244]
['A', 'B', 'C', 'D', 'E', 'F'] with road length: 229

• 100
Изход:
Genetic algorithm stopped after 7 generations.
[229, 229, 229, 229, 229, 235, 235, 235, 235, 235]
['A', 'B', 'C', 'D', 'E', 'F'] with road length: 229
```

• 1000 Изход: Genetic algorithm stopped after 7 generations. [229, 229, 229, 229, 229, 235, 235, 235, 235] ['A', 'B', 'C', 'D', 'E', 'F'] with road length: 229

Разглеждайки изходните данни за популация с размер 5 забелязваме, че алгоритъма приключва след 12 генерации откривайки път EDCBAF с дължина 229. Също така забелязваме, че има и още 2 индивида от тази популация с такава дължина на пътя. Тъй като търсим Хамилтонов цикъл, очевидно индивидът EDCBAF удовлетворява изискванията.

Ако увеличим размера на популацията до 10, то алгоритьма приключва още на 9-тата генерация със същата дължина на пътя, но с друг път. Можем да забележим и, че индивидите в тази популация са със сравнително по-нисък резултат от фитнес функцията. Тази тенденция продължава и за размер на популацията 100. За по-големи популации, не забелязваме подобрение на бързодействието или пък на индивидите, тъй като входните данни на задачата са с много малък размер.