ЛР6 Чураков А А Р3231 В-19.

Генетический алгоритм. Задача коммивояжёра.

1. Исходные данные

- Число городов: 5.
- Размер популяции: $N_{\text{pop}} = 4$.
- Вероятность мутации (обмен двух генов): $p_{\mathrm{mut}} = 0.01$.
- Матрица расстояний D:

	1	2	3	4	5
1	0	4 0 3 2 9	6	2	9
2	4	0	3	2	9
1 2 3 4 5	6	3	0	5	9
4	2	2	5	0	8
5	9	9	9	8	0

2. Поколение 1

2.1 Начальная популяция

N⁰	Маршрут	Длина
1	42103	26
2	42031	28
3	42310	29
4	42013	29

2.2 Скрещивания и мутации

Пара 1 (индексы [0,3], точки 1,2).

Пара 2 (индексы [0,1], точки 1,2).

2.3 Расширенная популяция, отбор лучших 4

Nº	Маршрут	Длина
1	42103	26
2	42031	28
3	12034	28
4	02134	28

3. Поколение 2

3.1 Текущая популяция

Та же, что после отбора в конце поколения 1.

3.2 Скрещивания и мутации

Пара 1 (индексы [1,0], точки 1,3).

Пара 2 (индексы [2,3], точки 1,2).

 Родитель 1
 1 | 20 | 34

 Родитель 2
 0 | 21 | 34

 Потомок 1
 02134

 Потомок 2
 12034

 Мутация
 не выполнена.

3.3 Популяция после отбора

N⁰	Маршрут	Длина
1	42103	26
2	42031	28
3	12034	28
4	02134	28

4. Поколение 3

4.1 Текущая популяция

Идентична популяции конца поколения 2.

4.2 Скрещивания и мутации

Пара 1 (индексы [0,2], точки 2,3).

Родитель 1	42 10 3
Родитель 2	$12 \mid 03 \mid 4$
Потомок 1	42031
Потомок 2	34102
Мутация	не выполнена

Пара 2 (индексы [3,2], точки 1,3).

Родитель 1	$0 \mid 213 \mid 4$
Родитель 2	$1 \mid 203 \mid 4$
Потомок 1	12034
Потомок 2	02134
Мутация	не выполнена.

4.3 Итоговая популяция (после отбора)

N⁰	Маршрут	Длина
1	42103	26
2	42031	28
3	12034	28
4	02134	28

5. Лучший найденный маршрут

- Перестановка (индексация с нуля):
 [4, 2, 1, 0, 3]
- В терминах городов 1...5 (добавлено +1): $5 \to 3 \to 2 \to 1 \to 4 \to 5$.
- Суммарная длина тура: 26.

6. Программная реализация

```
MUTATION_RATE = 0.01
NUM_CITIES = 5
POP_SIZE = 4
NUM\_GENERATIONS = 3
DIST = np.array([
   [0, 4, 6, 2, 9],
   [4, 0, 3, 2, 9],
   [6, 3, 0, 5, 9],
   [2, 2, 5, 0, 8],
   [9, 9, 9, 8, 0]
])
def path_len(route):
   return sum(DIST[route[i], route[(i + 1) % NUM_CITIES]]
            for i in range(NUM_CITIES))
def init_population():
   return [random.sample(range(NUM_CITIES), NUM_CITIES)
          for _ in range(POP_SIZE)]
def mutate(route):
  """ ; True, ."""
   if random.random() < MUTATION_RATE:</pre>
      i, j = random.sample(range(NUM_CITIES), 2)
       route[i], route[j] = route[j], route[i]
      return True
   return False
# ----- OrderCrossover -----
def ox(parent_host, parent_donor, a, b):
   n = len(parent_host)
   child = [-1] * n
   child[a:b+1] = parent_donor[a:b+1] #
   positions = list(range(0, a)) + list(range(b + 1, n)) #
   idx_{host} = (a + 1) \% n # host
   for _ in range(n):
      gene = parent_host[idx_host]
      if gene not in child:
          pos = positions.pop(0)
          child[pos] = gene
       idx_host = (idx_host + 1) % n
   return child
# -----
def genetic_algorithm():
   population = init_population()
   for gen in range(NUM_GENERATIONS):
```

```
fitness = np.array([path_len(r) for r in population])
       probs = 1 / fitness
       probs /= probs.sum()
       print(f"\nGeneration {gen + 1}:")
       print("Population:", population)
       print("Distances:", fitness)
       new_population = []
       pair_no = 0
       while len(new_population) < POP_SIZE:</pre>
           i1, i2 = np.random.choice(len(population), 2, replace=False, p=probs)
          p1, p2 = population[i1], population[i2]
          pair_no += 1
           a, b = sorted(random.sample(range(1, NUM_CITIES - 1), 2))
           print(f"\nPair {pair_no}: [{i1}, {i2}] cuts {a},{b}")
           print("Parent 1:", *p1[:a], "|", *p1[a:b + 1], "|", *p1[b + 1:])
           print("Parent 2:", *p2[:a], "|", *p2[a:b + 1], "|", *p2[b + 1:])
           child1 = ox(p1, p2, a, b)
           child2 = ox(p2, p1, a, b)
          print("Child 1:", child1)
           print("Child 2:", child2)
           if mutate(child1):
              print("Child 1 MUTATED:", child1)
           if mutate(child2):
              print("Child 2 MUTATED:", child2)
           new_population.extend([child1, child2])
       population = sorted(population + new_population, key=path_len)[:POP_SIZE]
       print("\nEnlarged population:", population)
       print("Distances:", [path_len(r) for r in population])
   best = min(population, key=path_len)
   return best, path_len(best)
if __name__ == "__main__":
   best_route, best_dist = genetic_algorithm()
   print(f"\nBest route: {best_route}, Distance: {best_dist}")
```