КАФЕДРА		
ЭТЧЕТ ЗАЩИЩЕН С ОЦЕНКОЙ		
УКОВОДИТЕЛЬ		
должность, уч. степень, звание	подпись, дата	инициалы, фамилия
Отчет о	лабораторной работе №6	
Оптимизация путей на гр	рафах с помощью муравь	иных алгоритмов
По дисциплине: Эволюцио инф	онные методы проектирог ормационных систем	вания программно-
АБОТУ ВЫПОЛНИЛ		
СТУДЕНТ ГР. №	подпись, дата	инициалы, фамилия

Цель работы:

Решение задач комбинаторной оптимизации с помощью муравьиных алгоритмов на примере задачи коммивояжера. Графическое отображение результатов оптимизации.

Вариант:

	<u> </u>
14	Berlin52.tsp

Задание:

Часть 1

- 1. Создать программу, использующую МА для решения задачи поиска гамильтонова пути. Индивидуальное заданию выбирается по таблице В.1 в приложении В согласно номеру варианта.
- 2. Представить графически найденное решение. Предусмотреть возможность пошагового просмотра процесса поиска решения.
- 3. Сравнить найденное решение с представленным в условии задачи оптимальным решением.

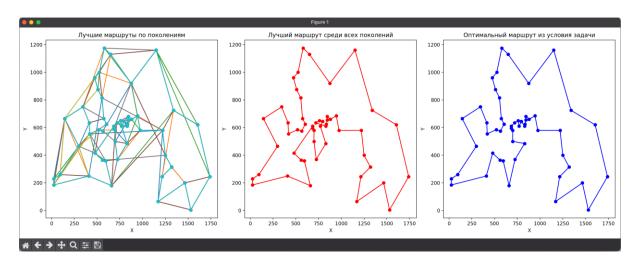
Часть 2

- 1. Реализовать с использованием муравьиных алгоритмов решение задачи коммивояжера по индивидуальному заданию согласно номеру варианта (см. табл. 3.1 и прил. Б).
- 2. Представить графически найденное решение.
- 3. Сравнить найденное решение с представленным в условии задачи оптимальным решением и результатами, полученными в лабораторной работе №3.
- 4. Проанализировать время выполнения и точность нахождения результата в зависимости от вероятности различных видов кроссовера, мутации.

Выполнение:

- 1. Загрузка данных:
- Код загружает координаты городов из файла berlin52.txt, что соответствует исходным данным для задачи коммивояжера.
 - 2. Вычисление матрицы расстояний:
- Используется функция calculate_distance_matrix, которая вычисляет расстояния между всеми парами городов с помощью евклидовой метрики, что является важным шагом для определения стоимости перемещения между городами.
 - 3. Реализация муравьиного алгоритма:
- В функции ant_colony_optimization реализован основной алгоритм, который использует феромоны и вероятности переходов между городами, чтобы муравьи могли находить маршруты, минимизируя общее расстояние.
- Алгоритм обновляет уровни феромонов на основе найденных маршрутов и их длин, что способствует поиску более оптимальных решений в последующих итерациях.
 - 4. Замыкание маршрутов:

- В конце маршруты замыкаются, добавляя расстояние от последнего города обратно к начальному, что является необходимым условием для решения задачи коммивояжера.
 - 5. Визуализация и сравнение:
- Визуализация найденных маршрутов и их сравнение с оптимальным маршрутом из условия задачи также является важным аспектом решения, позволяющим оценить эффективность алгоритма.

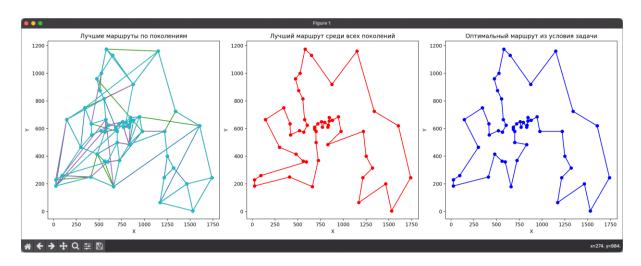


Лучший маршрут, найденный алгоритмом: [49, 19, 22, 35, 34, 33, 43, 15, 45, 36, 37, 39, 38, 47, 23, 4, 14, 5, 3, 24, 11, 27, 26, 25, 46, 12, 13, 51, 10, 50, 32, 42, 9, 8, 7, 40, 18, 44, 31, 48, 0, 21, 30, 17, 2, 16, 20, 41, 6, 1, 29, 28]

Длина найденного маршрута: 7861.460818481351

Оптимальный маршрут из условия: [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11, 24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16, 2, 17, 30, 21]

Длина оптимального маршрута: 7544.365901904087



FILENAME = "berlin52.txt" # Имя файла с координатами городов

N_ANTS = 100 # Количество муравьевN_ITERATIONS = 200 # Количество поколений

ALPHA = 1 # Влияние феромона на выбор пути ВЕТА = 5 # Влияние расстояния на выбор пути

EVAPORATION_RATE = 0.5 # Коэффициент испарения феромона

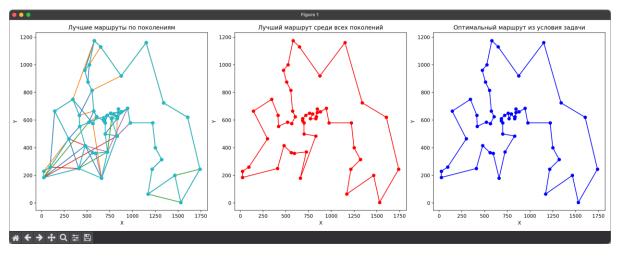
PHEROMONE CONSTANT = 100 # Константа феромона для маршрутов

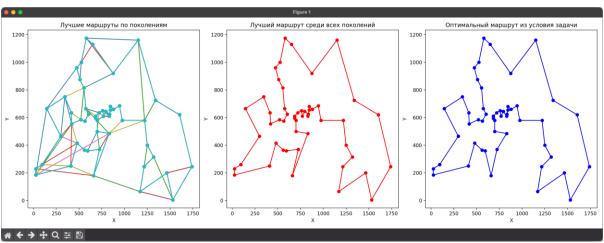
Лучший маршрут, найденный алгоритмом: [15, 49, 19, 22, 30, 17, 21, 0, 48, 31, 35, 34, 33, 43, 45, 36, 38, 39, 37, 23, 47, 4, 14, 5, 3, 24, 11, 27, 26, 25, 46, 12, 13, 51, 10, 50, 32, 42, 9, 8, 7, 40, 18, 44, 2, 16, 20, 41, 6, 1, 29, 28]

Длина найденного маршрута: 7742.788177270353

Оптимальный маршрут из условия: [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11, 24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16, 2, 17, 30, 21]

Длина оптимального маршрута: 7544.365901904087



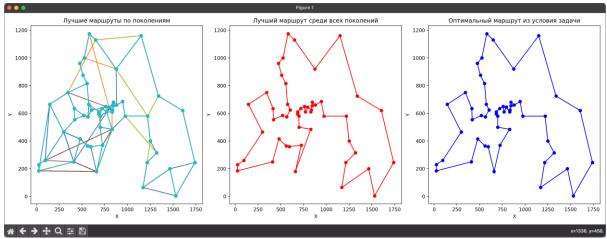


Лучший маршрут, найденный алгоритмом: [29, 22, 19, 49, 15, 28, 45, 43, 33, 34, 35, 38, 39, 36, 37, 23, 47, 4, 14, 5, 3, 24, 11, 27, 26, 25, 46, 12, 13, 51, 10, 50, 32, 42, 9, 8, 7, 40, 18, 44, 31, 48, 0, 21, 30, 17, 2, 16, 20, 41, 6, 1]

Длина найденного маршрута: 7687.862121300268

Оптимальный маршрут из условия: [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11, 24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16, 2, 17, 30, 21]

Длина оптимального маршрута: 7544.365901904087



Лучший маршрут, найденный алгоритмом: [28, 45, 43, 33, 34, 35, 38, 39, 36, 37, 23, 47, 4, 14, 5, 3, 24, 11, 27, 26, 25, 46, 12, 13, 51, 10, 50, 32, 42, 9, 8, 7, 40, 18, 44, 31, 48, 0, 21, 30, 17, 2, 16, 20, 41, 6, 1, 29, 22, 19, 49, 15]

Длина найденного маршрута: 7687.862121300266

Оптимальный маршрут из условия: [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11, 24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16, 2, 17, 30, 21]

Длина оптимального маршрута: 7544.365901904087

FILENAME = "berlin52.txt" # Имя файла с координатами городов

N_ANTS = 100 # Количество муравьевN_ITERATIONS = 200 # Количество поколений

ALPHA = 1 # Влияние феромона на выбор пути ВЕТА = 7 # Влияние расстояния на выбор пути

EVAPORATION_RATE = 0.1 # Коэффициент испарения феромона

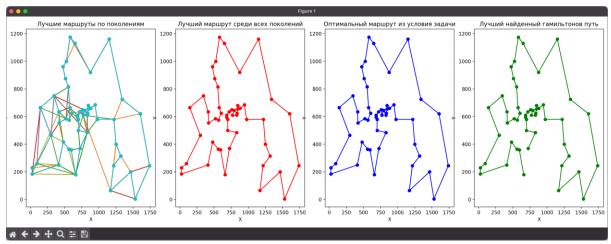
PHEROMONE CONSTANT = 300 # Константа феромона для маршрутов

Лучший маршрут, найденный алгоритмом: [29, 22, 19, 49, 28, 15, 45, 43, 33, 34, 35, 38, 39, 37, 36, 47, 23, 4, 14, 5, 3, 24, 11, 27, 26, 25, 46, 12, 13, 51, 10, 50, 32, 42, 9, 8, 7, 40, 18, 44, 31, 48, 0, 21, 30, 17, 2, 16, 20, 41, 6, 1]

Длина найденного маршрута: <mark>7548</mark>.992710024182

Оптимальный маршрут из условия: [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11, 24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16, 2, 17, 30, 21]

Длина оптимального маршрута: <mark>7544</mark>.365901904087



Лучший маршрут, найденный алгоритмом: [15, 45, 43, 33, 34, 35, 38, 39, 37, 36, 47, 23, 4, 14, 5, 3, 24, 11, 27, 26, 25, 46, 12, 13, 51, 10, 50, 32, 42, 9, 8, 7, 40, 18, 44, 31, 48, 0, 21, 30, 17, 2, 16, 20, 41, 6, 1, 29, 22, 19, 49, 28]

Длина найденного маршрута: <mark>7548</mark>.992710024182

Оптимальный маршрут из условия: [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11, 24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16, 2, 17, 30, 21]

Длина оптимального маршрута: <mark>7544</mark>.365901904087

[Done] exited with code=0 in 64.106 seconds

FILENAME = "berlin52.txt" # Имя файла с координатами городов

N_ANTS = 100 # Количество муравьевN_ITERATIONS = 200 # Количество поколений

ALPHA = 1 # Влияние феромона на выбор пути ВЕТА = 7 # Влияние расстояния на выбор пути

EVAPORATION RATE = 0.1 #Коэффициент испарения феромона

PHEROMONE CONSTANT = 300 # Константа феромона для маршрутов

Выволы:

В данной работе была реализована задача комбинаторной оптимизации с использованием муравьиного алгоритма для нахождения гамильтонова пути и решения задачи коммивояжера. Алгоритм продемонстрировал способность находить эффективные маршруты, что было визуализировано на графиках, сравнивающих результаты работы алгоритма с оптимальным решением. Анализ показал, что эффективность алгоритма зависит от параметров, таких как скорость испарения

феромонов и весовые коэффициенты, влияющие на выбор путей, что открывает перспективы для дальнейших исследований в области оптимизации маршрутов.

Код программы:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from scipy.spatial.distance import cdist
# --- Настройки алгоритма ---
FILENAME = "berlin52.txt"
                            # Имя файла с координатами городов
N ANTS = 100
                        # Количество муравьев
N_ITERATIONS = 200
                           # Количество поколений
ALPHA = 1
                     # Влияние феромона на выбор пути
BETA = 7
                    # Влияние расстояния на выбор пути
EVAPORATION RATE = 0.1
                              # Коэффициент испарения феромона
PHEROMONE CONSTANT = 300
                                  # Константа феромона для маршрутов
# --- Шаг 1: Загрузка данных ---
def load coordinates(filename):
 with open(filename, 'r') as file:
    lines = file.readlines()
 coords = np.array([list(map(float, line.strip().split()[1:])) for line in lines if line.strip() !=
"EOF"])
  return coords
# --- Шаг 2: Вычисление матрицы расстояний ---
def calculate distance matrix(coords):
  return cdist(coords, coords, metric='euclidean')
#--- Шаг 3: Реализация муравьиного алгоритма ---
def ant colony optimization(coords, dist matrix, n ants, n iterations, alpha, beta,
evaporation rate, pheromone constant):
  n_cities = len(dist_matrix)
  pheromone = np.ones((n cities, n cities)) # начальные феромоны
  best route = None
  best distance = float('inf')
  all best routes = [] # Хранение лучших маршрутов каждого поколения
 for iteration in range(n_iterations):
    routes = []
    route lengths = []
```

```
for ant in range(n ants):
      visited = np.zeros(n cities, dtype=bool)
      current city = np.random.randint(0, n cities)
      route = [current_city]
      visited[current city] = True
      total distance = 0
      while len(route) < n cities:
        probabilities = calculate_transition_probabilities(current_city, visited, pheromone,
dist_matrix, alpha, beta)
        next city = np.random.choice(range(n cities), p=probabilities)
        route.append(next_city)
        total distance += dist matrix[current city, next city]
        current city = next city
        visited[current_city] = True
      # Замкнуть маршрут
      total_distance += dist_matrix[route[-1], route[0]]
      route lengths.append(total distance)
      routes.append(route)
    # Обновление феромонов
    pheromone *= (1 - evaporation rate)
    for i, route in enumerate(routes):
      for j in range(n_cities - 1):
        pheromone[route[j], route[j+1]] += pheromone constant / route lengths[i]
    # Поиск лучшего маршрута
    min length = min(route lengths)
    if min length < best distance:
      best distance = min length
      best route = routes[route lengths.index(min length)]
    # Добавляем лучший маршрут текущего поколения
    all best routes.append((best route, best distance))
  return best route, best distance, all best routes
# --- Шаг 4: Вероятности переходов между городами ---
def calculate transition probabilities(current city, visited, pheromone, dist matrix, alpha,
beta):
  probabilities = []
  for j in range(len(visited)):
    if visited[j]:
      probabilities.append(0)
    else:
      pheromone level = pheromone[current city, j] ** alpha
      visibility = (1 / dist matrix[current city, j]) ** beta
```

```
probabilities.append(pheromone level * visibility)
  probabilities = probabilities / np.sum(probabilities)
  return probabilities
# --- Шаг 5: Визуализация маршрутов ---
def visualize routes(coords, all best routes, final best route, optimal route):
  fig, axes = plt.subplots(1, 4, figsize=(24, 6)) # Добавляем четвертую ось
  # Левый график - лучшие маршруты каждого поколения
 for i, (route, distance) in enumerate(all best routes):
    route coords = coords[route + [route[0]]] # замыкаем маршрут
    axes[0].plot(route_coords[:, 0], route_coords[:, 1], marker='o', linestyle='-', label=f"Gen
{i+1}")
  axes[0].set title("Лучшие маршруты по поколениям")
  axes[0].set xlabel("X")
  axes[0].set_ylabel("Y")
  # Средний график - лучший маршрут среди всех
 final route coords = coords[final best route + [final best route[0]]] # замыкаем
маршрут
  axes[1].plot(final route coords[:, 0], final route coords[:, 1], marker='o', color='red',
linestyle='-')
  axes[1].set title("Лучший маршрут среди всех поколений")
  axes[1].set_xlabel("X")
  axes[1].set_ylabel("Y")
  # Правый график - оптимальный маршрут из условия задачи
  optimal route coords = coords[optimal route + [optimal route[0]]] # замыкаем
маршрут
  axes[2].plot(optimal route coords[:, 0], optimal route coords[:, 1], marker='o',
color='blue', linestyle='-')
  axes[2].set title("Оптимальный маршрут из условия задачи")
 axes[2].set_xlabel("X")
  axes[2].set ylabel("Y")
  # Четвертый график - лучший найденный путь по гамильтонову пути (без замыкания)
  best hamiltonian route coords = coords[final best route] # Убираем замыкание
маршрута
  axes[3].plot(best hamiltonian route coords[:, 0], best hamiltonian route coords[:, 1],
marker='o', color='green', linestyle='-')
  axes[3].set title("Лучший найденный гамильтонов путь")
  axes[3].set xlabel("X")
  axes[3].set ylabel("Y")
  plt.tight_layout()
  plt.show()
```

```
def calculate optimal route distance(optimal route, dist matrix):
  distance = sum(dist matrix[optimal route[i], optimal route[i+1]] for i in
range(len(optimal route) - 1))
  distance += dist matrix[optimal route[-1], optimal route[0]] # замыкаем маршрут
  return distance
# Загрузка данных и запуск алгоритма
coordinates = load coordinates(FILENAME)
distance_matrix = calculate_distance_matrix(coordinates)
best route, best distance, all best routes = ant colony optimization(
 coordinates, distance matrix, N ANTS, N ITERATIONS, ALPHA, BETA,
EVAPORATION RATE, PHEROMONE CONSTANT
)
OPTIMAL_ROUTE = [0, 48, 31, 44, 18, 40, 7, 8, 9, 42, 32, 50, 10, 51, 13, 12, 46, 25, 26, 27, 11,
24, 3, 5, 14, 4, 23, 47, 37, 36, 39, 38, 35, 34, 33, 43, 45, 15, 28, 49, 19, 22, 29, 1, 6, 41, 20, 16,
2, 17, 30, 21] #Оптимальный маршрут
# Визуализация и вывод результатов
optimal distance = calculate optimal route distance(OPTIMAL ROUTE, distance matrix)
visualize routes(coordinates, all best routes, best route, OPTIMAL ROUTE)
print("Лучший маршрут, найденный алгоритмом:", best route)
print("Длина найденного маршрута:", best distance)
print("Оптимальный маршрут из условия:", OPTIMAL ROUTE)
print("Длина оптимального маршрута:", optimal distance)
```