

## Лабораторная работа № 1.

# Оптимизация грузоперевозок малогабаритных грузов как пример задачи о коммивояжере

Постановка задачи: Двумя автомобилями необходимо развезти товары с базы по 19 адресам. Матрица расстояний между адресами и базой задана в таблице. Составить оптимальный (рациональный) маршрут доставки грузов.

Таким образом нам нужно реализовать замкнутый алгоритм для двух коммивояжеров.

Листинг программы:

```
import numpy as np
from python_tsp.exact import solve_tsp_branch_and_bound
import datetime
from sklearn.cluster import KMeans

# Матрица расстояний
distance_matrix = np.array([
    [0, 3, 8, 4, 2, 9, 6, 9, 4, 7, 5, 9, 5, 7, 8, 5, 2, 5, 5, 8],
    [2, 0, 6, 5, 9, 2, 5, 6, 7, 9, 8, 2, 2, 2, 9, 4, 9, 6, 3, 3],
    [7, 6, 0, 8, 4, 3, 3, 4, 5, 4, 9, 7, 5, 4, 3, 2, 9, 4, 7, 8],
    [6, 7, 7, 0, 7, 9, 3, 6, 6, 8, 3, 4, 5, 6, 3, 9, 8, 9, 2, 4],
    [4, 4, 4, 6, 0, 9, 4, 9, 3, 8, 5, 4, 4, 6, 3, 5, 5, 6, 2, 9],
    [8, 2, 4, 6, 5, 0, 6, 2, 9, 5, 3, 6, 7, 8, 7, 8, 5, 8, 9, 6],
    [6, 2, 8, 3, 8, 6, 0, 7, 3, 8, 3, 3, 2, 7, 6, 5, 2, 2, 3, 8],
    [4, 4, 6, 4, 3, 2, 2, 0, 6, 7, 5, 6, 2, 7, 6, 3, 5, 2, 6, 6],
    [6, 5, 6, 9, 7, 9, 2, 6, 0, 8, 6, 6, 6, 8, 2, 8, 7, 9, 2, 8],
    [8, 7, 5, 2, 4, 3, 8, 3, 4, 0, 7, 7, 3, 6, 6, 7, 4, 8, 6, 6],
    [6, 3, 4, 7, 5, 2, 6, 3, 5, 8, 0, 8, 8, 5, 5, 2, 8, 3, 5, 2],
    [3, 4, 2, 6, 9, 8, 2, 5, 3, 5, 3, 0, 6, 9, 2, 7, 7, 8, 5, 4],
    [4, 3, 2, 6, 8, 3, 2, 6, 3, 7, 7, 7, 0, 8, 6, 8, 2, 8, 8, 3],
    [5, 8, 5, 8, 4, 4, 4, 8, 5, 4, 5, 4, 7, 0, 4, 6, 7, 4, 2, 6],
    [9, 6, 9, 9, 5, 9, 5, 8, 2, 6, 4, 3, 4, 4, 0, 7, 6, 4, 3, 8],
    [8, 7, 5, 2, 6, 3, 8, 3, 8, 3, 4, 7, 3, 7, 8, 0, 5, 6, 4, 3],
    [4, 4, 5, 4, 7, 9, 6, 5, 8, 6, 5, 6, 3, 7, 3, 5, 0, 6, 3, 6],
    [2, 2, 5, 6, 4, 9, 5, 8, 8, 4, 6, 3, 8, 9, 7, 9, 4, 0, 4, 7],
    [6, 3, 6, 9, 3, 2, 2, 4, 2, 7, 2, 3, 2, 8, 5, 4, 8, 7, 0, 6],
    [9, 7, 7, 7, 3, 9, 4, 8, 9, 5, 5, 8, 3, 6, 7, 4, 7, 6, 2, 0]
])

def solve_two_salesmen_tsp(distance_matrix):
    n_cities = len(distance_matrix)
    cities = np.arange(n_cities)

    # Шаг 1: Кластеризация городов на 2 группы (без учета города 0)
    kmeans = KMeans(n_clusters=2, random_state=0).fit(distance_matrix[1:, 1:])
    labels = kmeans.labels_

    # Разделяем города на две группы, добавляя город 0 в обе группы
    cities_group_1 = np.append([0], cities[1:][labels == 0])
    cities_group_2 = np.append([0], cities[1:][labels == 1])

    print(f"Города для коммивояжера 1: {cities_group_1}")
    print(f"Города для коммивояжера 2: {cities_group_2}")

    # Создаем матрицы расстояний для каждой группы
    distance_matrix_1 = distance_matrix[np.ix_(cities_group_1, cities_group_1)]
    distance_matrix_2 = distance_matrix[np.ix_(cities_group_2, cities_group_2)]

    # Шаг 2: Решаем задачу TSP для каждой группы с обязательным стартом и
    # финишем в 0
```

```

st1 = datetime.datetime.now()
perm1, dist1 = solve_tsp_branch_and_bound(distance_matrix_1)
fin1 = datetime.datetime.now()

st2 = datetime.datetime.now()
perm2, dist2 = solve_tsp_branch_and_bound(distance_matrix_2)
fin2 = datetime.datetime.now()

# Восстанавливаем исходные индексы
route1 = cities_group_1[perm1]
route2 = cities_group_2[perm2]

# Шаг 3: Выводим результаты
print(f"Маршрут коммивояжера 1: {route1}, длина маршрута: {dist1}")
print(f"Маршрут коммивояжера 2: {route2}, длина маршрута: {dist2}")
print(f"Время решения для коммивояжера 1: {fin1 - st1}")
print(f"Время решения для коммивояжера 2: {fin2 - st2}")

total_distance = dist1 + dist2
print(f"Общая длина маршрутов: {total_distance}")

# Вызов функции
solve_two_salesmen_tsp(distance_matrix)

```

Алгоритм для решения задачи двух коммивояжеров можно описать следующим образом:

### 1. Подготовка данных

- Матрица расстояний (`distance\_matrix`) задает расстояния между городами, где каждый элемент матрицы `[i, j]` — это расстояние между городами `i` и `j`.
- Все города, включая стартовый город 0, индексируются в массиве `cities`.

### 2. Кластеризация городов

- Город 0 является стартовой и конечной точкой для обоих коммивояжеров.
- Все остальные города (без города 0) разделяются на две группы с помощью алгоритма KMeans. Это делается с целью распределить города между двумя коммивояжерами.
- Алгоритм кластеризации KMeans делит города на две группы по географической близости (схожести расстояний).
- Каждой группе добавляется город 0, который является общей стартовой и конечной точкой для обоих маршрутов.

### 3. Создание матриц расстояний для двух групп

- На основе разбиения городов на две группы, создаются две подматрицы расстояний: одна для первой группы городов, вторая — для второй группы.
- Эти подматрицы содержат расстояния только между городами, входящими в соответствующую группу (включая город 0).

#### 4. Решение задачи TSP для каждой группы

- Для каждой из подматриц расстояний решается задача коммивояжера с помощью алгоритма ветвей и границ (`solve\_tsp\_branch\_and\_bound`).
- Этот алгоритм находит оптимальный маршрут для каждого коммивояжера, который минимизирует общее расстояние, начиная и заканчивая маршрут в городе 0.

#### 5. Восстановление маршрутов

- После решения задачи для каждой подгруппы, результаты (маршрут и его длина) выводятся для каждого коммивояжера.
- Индексы городов восстанавливаются, чтобы отобразить их исходные номера.

#### 6. Подсчет общей длины маршрутов

- Общая длина маршрутов обоих коммивояжеров суммируется и выводится как итоговое решение.

Таким образом, этот алгоритм эффективно решает задачу двух коммивояжеров, деля города на две группы и решая TSP для каждой группы отдельно.

Результаты работы:

```
Города для коммивояжера 1: [ 0  3  4  6  8 11 12 13 14 16 17 18]
Города для коммивояжера 2: [ 0  1  2  5  7  9 10 15 19]
Маршрут коммивояжера 1: [ 0  4  8 14 13 18 12 16  3 11  6 17  0], длина маршрута: 31.0
Маршрут коммивояжера 2: [ 0 10  2 15 19  9  7  5  1  0], длина маршрута: 28.0
Время решения для коммивояжера 1: 0:00:00.013718
Время решения для коммивояжера 2: 0:00:00.002813
Общая длина маршрутов: 59.0
```

Итог:

В ходе выполнения лабораторной работы был реализован алгоритм решения замкнутой задачи о коммивояжере для двух автомобилей