Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого Институт прикладной математики и механики Кафедра «Телематика (при ЦНИИ РТК)»

КУРСОВАЯ РАБОТА

по дисциплине «Семинар по роботизированным системам» на тему «Муравьиный алгоритм и алгоритм коллективного распределения целей»

по направлению 02.04.01.02 «Организация и управление суперкомпьютерными системами»

Выполнил: Титов А.И. Проверил: Глазунов В.В.

Оглавление

Π	OCT	АНОВКА ЗАДАЧИ	3
1	Опи 1.1 1.2 1.3	асание алгоритмов Алгоритм Diamond-Square	4 4 5
2	Про	ограммная реализация	6
3	3.1 3.2	ультаты Diamond-Square	7 7 8 10 11
3	АК Л	ЮЧЕНИЕ	12
Л	ите	РАТУРА	13
П	РИЛ	ОЖЕНИЕ А. Исходный код	14
П	РИЛ	ОЖЕНИЕ Б. Таблицы замеров времени	28
П	РИ.Л	ЮЖЕНИЕ В. Графики решений	33

ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ

Целью курсовой работы является реализация и исследование алгоритмов для построения оптимальных путей роботов до целей. Далее под роботом, для простоты, будет иметься в виду непосредственно начальная координата пути, а под целью, соответственно, конечная координата.

Таким образом, требуется создать карту местности, на которой помещается набор роботов и набор целей, после чего каждому роботу оптимально назначить цель и построить путь до нее.

Для этого требуется реализовать следующие алгоритмы:

- Алгоритм для процедурного построения реалистичной карты местности [1];
- Алгоритм коллективного распределения целей [2];
- Алгоритм поиска пути [3].

Для генерации реалистичной карты среды выбран алгоритм Diamond-Square [4]. Алгоритм коллективного распределения целей описан в [2] в главе «Алгоритм коллективного улучшения плана 3.7» на стр. 102. Для вычисления пути от робота до цели рассматривается муравьиный алгоритм [5].

Выполняются следующие задачи для достижения цели:

- 1. Реализация алгоритма Diamond-Square;
- 2. Реализация муравьиного алгоритма;
- 3. Реализация алгоритма коллективного распределения целей;
- 4. Исследования реализованного функционала.

Реализация осуществляется на языке Python. Исследование реализованного функционала заключается в следующем:

- 1. Генерация 10 различных карт для каждого размера из: 25x25, 50x50, 100x100, 250x250, 500x500, 1000x1000;
- 2. На каждой из сгенерированных карт создаются наборы роботов и, соответственно, цели к ним в численности: 5, 10, 20, 50 (наборов каждого размера для каждой карты тоже должно быть по 10, но из соображений производительности этот пункт опущен);
- 3. Для заданных наборов распределяются цели по роботам;
- 4. Для каждого построенного набора строятся графики, отображающие зависимость времени выполнения программы от размеров карт и численности роботов. (В изначальном задании указано построить график, содержащий все измеренные времена, но для наглядности графики строятся только для средних элементов замеров, а полную картину отражают таблицы в ПРИЛОЖЕНИЕ Б);
- 5. Теоретическое исследование реализуемого функционала.

1 Описание алгоритмов

В данной главе представлен разбор теоретических принципов работы реализуемых алгоритмов.

1.1 Алгоритм Diamond-Square

В данной работе для процедурной генерации реалистичной карты местности используется алгоритм Diamond-Square[4]. Прочие применяемые алгоритмы описаны в [1].

Алгоритм имеет ограничения на размеры получаемой карты высот - $(2^n+1) \times (2^n+1)$.

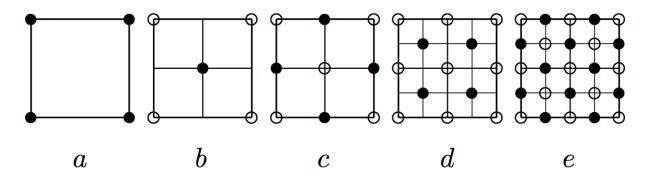


Рис. 1: Этапы работы алгоритма Diamond-Square

Алгоритм включает в себя следующие этапы (отображены на Рис. 1):

а) **Инициализация** Пусть n и m - заданные ширина и высота требуемой карты высот. Чтобы использовать алгоритм для заданного размера требуется создать карту с шириной и высотой равными:

$$n' = 2^{\log_2(max(n,m)-1)} + 1$$

Для каждого углового элемента полученной карты генерируем случайное значение. Диапазон случайных значений в общем случае может быть любым, но в данной работе возьмем его равным $[0, \frac{n+m}{2}]$. В целом данный диапазон не влияет на производительность алгоритма или на возможность его реализации, он может быть и отрицательным, как, например в случае, когда 0 - это уровень моря.

b) **Этап Diamond** На этом этапе находится центральная точка рассматриваемого квадрата, как среднее значение от его углов:

$$m[s/2][s/2] = \frac{m[0][0] + m[0][s] + m[s][0] + m[s][s]}{4} + \tau$$

где m - это рассматриваемый квадрат, s - количество узлов на ребре квадрата. τ - случайная величина (шум), диапазон случайной величины [-R*s, R*s], где R - задаваемый коэффициент.

с) **Этап Square** Здесь рассматривается ромб с вершинами, вычисленными на этапе Diamond. Подход схожий с этапом Diamond, только теперь высчитываются центральные элементы ребер квадрата по двум углам квадрата и двум центральным точкам,

одна из которых - центр рассматриваемого квадрата, а вторая центр соседствующего квадрата. Существует проблема на краях генерируемой карты, ведь в таком случае нет центра соседствующего квадрата. В данной работе было принято следующее решение: при отсутствии соседствующего квадрата брать среднее от 3-ех точек - двух вершин и центра рассматриваемого квадрата.

d-e) **Итерации по рассматриваемым квадратам** Итерации проходят по строкам и столбцам с шагом *s*:

В каждой итерации по столбцам происходят этапы Square и Diamond, если итерация упирается в край карты, то происходит переход на следующую строку. При достижении правого нижнего угла матрицы значение s обновляется s=s/2 и итерации по строкам и столбцам происходят заново.

Критерий останова: s = 2.

После выполнения приведенных выше этапов построенная карта обрезается до размера $n \times m$.

1.2 Муравьиный алгоритм

Для построения путей роботов до целей был выбран муравьиный алгоритм [5]. Алгоритм имеет хорошую практическую применимость в такого рода задачах [5][6][7]. Существуют и прочие алгоритмы, которые весьма подробно описаны в [3].

Основная идея алгоритма заключается в следующем:

Запустить на карту некоторую популяцию муравьев, которые должны дойти от начальной точки до конечной, при том каждую вершину пути муравей выбирает основываясь на концентрации феромона на вершине. После того, как все муравьи построили путьони обновляют концентрацию феромона для каждой вершины, которая была задействована в построении пути. Далее запускается следующая популяция муравьев, которая основывается на уже обновленных значениях концентрации феромона.

Данный алгоритм имеет низкую производительность при использовании его в чистом виде, однако при применении эвристик можно добиться значительного улучшения производительности.

Основные этапы реализуемого муравьиного алгоритма:

• Изначально генерируется матрица, содержащая значения концентрации феромонов τ_{ij} . Для простоты матрица заполняется случайными очень маленькими значениями (в общем случае изначально значения должны быть равными 0).

1.3 Алгоритм коллективного распределения целей

2 Программная реализация

3 Результаты

3.1 Diamond-Square

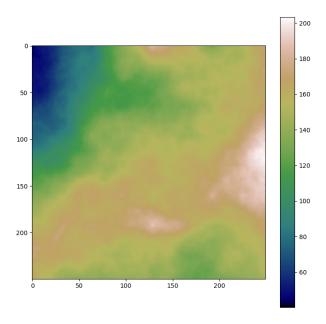


Рис. 2: Карта размера 250 x 250

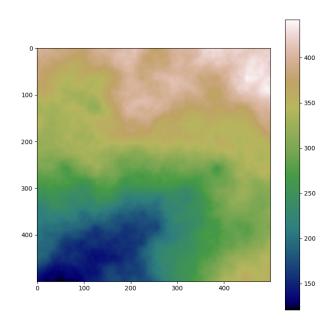
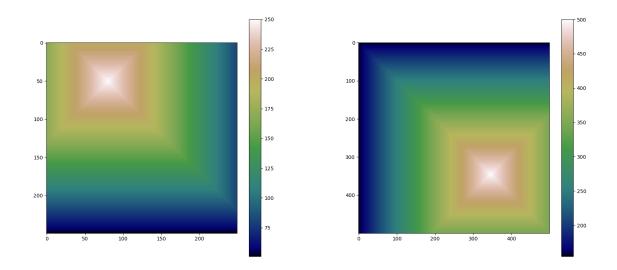


Рис. 3: Карта размера 500 x 500

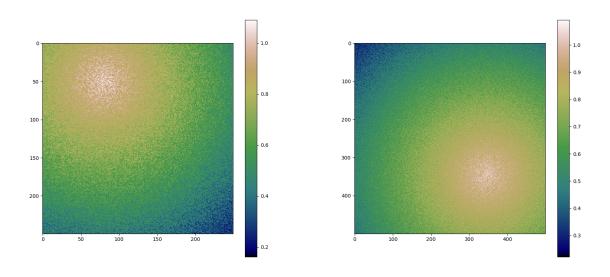
3.2 Муравьиный алгоритм



Карта 250х250, Цель (50, 80)

Карта 500x500, Цель (345, 345)

Рис. 4: Эвристики по расстоянию



Карта 250х250, Цель (50, 80)

Карта 500х500, Цель (345, 345)

Рис. 5: Начальная концентрация феромонов

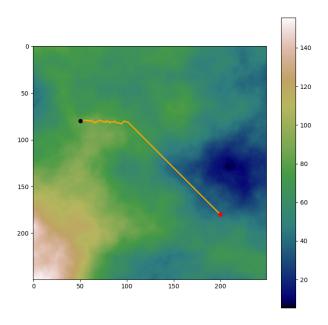


Рис. 6: Построенный путь для робота на карте размера 250х250

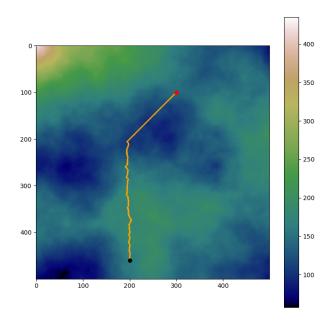


Рис. 7: Построенный путь для робота на карте размера 500х500

3.3 Коллективное распределение целей

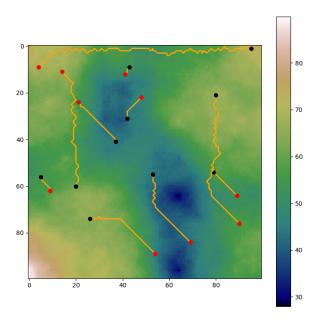


Рис. 8: Построенные пути для 10 роботов на карте размера 100х100

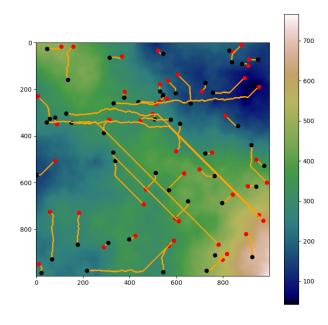


Рис. 9: Построенные пути для 50 роботов на карте размера 1000x1000

3.4 Замеры времени работы

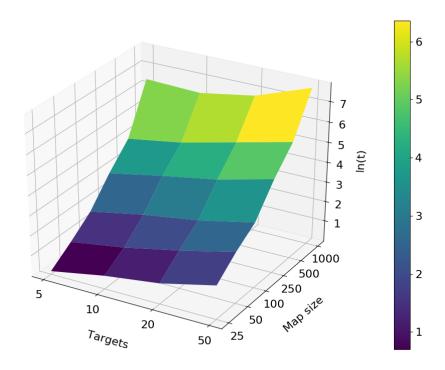


Рис. 10: Зависимость времени вычислений (с.) от размера карты и количества роботов

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

ЛИТЕРАТУРА

- [1] Miguel Monteiro de Sousa Frade. Genetic Terrain Programming // Universidad de Extremadura, 2008, pp. 103
- [2] Каляев И.А. Модели и алгоритмы коллективного управления в группах роботов // Физматлит, 2009, 279с.
- [3] Gregor Klančar. Path Planning // Wheeled Mobile Robotics, 2017, pp. 161-206
- [4] Jacob Olsen. Realtime Procedural Terrain Generation // University of Southern Denmark, 2004, pp. 20
- [5] M. Brand, M. Masuda, N. Wehner, X.-H. Yu. Ant colony optimization algorithm for robot path planning // Computer Design and Applications (ICCDA) 2010 International Conference on, vol. 3, 2010, pp. 436-440.
- [6] Alpa Reshamwala, Deepika P Vinchurkar. Robot Path Planning using An Ant Colony Optimization Approach: A Survey // (IJARAI) International Journal of Advanced Research in Artificial Intelligence, Vol. 2, No.3, 2013, pp. 7
- [7] Sangita Sarangi. Optimization of Robot Motion Planning using Ant Colony Optimization // National Institute of Technology, Rourkela, 2011, pp. 81

ПРИЛОЖЕНИЕ А. Исходный код

Ниже приведен исходный код на языке Python

main.py

```
"""main file"""
1
2 import progressbar
3 from tools import plot_map
  from tools import plot_paths
5 from tools import plot_heuristic_d
6 from tools import plot_pheromone
7 from tools import plot_time_correlation
  from tools import plot_path
9 from graph import Graph
10 from ant import EAlg
  from planning import planning
11
12
  EALG_OBJ = EAlg(
13
       50,
14
15
       10,
16
       1.0,
       1.0,
17
18
       0.9,
       50
19
20
   )
21
22
  def main_test():
       """Main function \n
23
           Result of this I will use for report""
24
25
       sizes = (25, 50, 100, 250, 500, 1000)
       targets_numbers = (5, 10, 20, 50)
26
27
       prog_bar_it = [0]
       max_val = sum(targets_numbers) * len(sizes) * 10
28
       bar_ = [progressbar.ProgressBar(maxval=max_val).start()]
29
       for size in sizes:
30
           for targets_num in targets_numbers:
31
                time_file_path = "data/time/" + str(size) + "x" + str(size) +
32
                   → "/" + str(targets_num) + ".data"
                file = open(time_file_path, "w+")
33
                file.write("size: " + str(size) + "\n")
34
                file.write("targets_num: " + str(targets_num) + "\n")
35
                file.write("Map\tAntTime\tPlanTime\tFullTime" + "\n")
36
                ant_times = []
37
38
                plan_times = []
                full_times = []
39
                opt_paths = []
40
41
                graphs = []
42
                for map_it in range(10):
43
                    graph = Graph(size, size, 0.3, 0.1)
                    graph.generate()
44
                    path, _, alg_time = planning(prog_bar_it, bar_, graph,
45

→ EALG_OBJ, targets_num)

46
                    opt_paths.append(path)
                    graphs.append(graph)
47
                    ant_times.append(alg_time["AntColony"])
48
                    plan_times.append(alg_time["Planning"])
49
```

```
full_times.append(alg_time["Whole"])
50
                   file.write(str(map_it) + "\t" + str(alg_time["AntColony"])
51
                       → alg_time["Whole"]) + "\n")
52
               ant_times_sort = ant_times
               ant_times_sort.sort()
53
               ant_idx = ant_times.index(ant_times_sort[4])
54
55
               plan_times_sort = plan_times
56
               plan_times_sort.sort()
57
58
               plan_idx = plan_times.index(plan_times_sort[4])
59
               full_times_sort = full_times
60
               full_times_sort.sort()
61
               full_idx = full_times.index(full_times_sort[4])
62
63
               file.write("mean map by ant:" + "\t" + str(ant_times[ant_idx])
64
                  \leftrightarrow + "\t" + str(plan_times[ant_idx]) + "\t" + str(

  full_times[ant_idx]) + "\n")
               file.write("mean map by plan:" + "\t" + str(ant_times[plan_idx
65
                   \hookrightarrow ]) + "\t" + str(plan_times[plan_idx]) + "\t" + str(

  full_times[plan_idx]) + "\n")

               file.write("mean map by full:" + "\t" + str(ant_times[full_idx
66
                  \hookrightarrow ]) + "\t" + str(plan_times[full_idx]) + "\t" + str(
                   \hookrightarrow full_times[full_idx]) + "\n")
               file.close()
67
68
               plot_file_name = "data/mean_paths/" + str(size) + "x" + str(
69

    size) + "/" + str(targets_num) + ".png"

               plot_paths(graphs[full_idx], opt_paths[full_idx],
70
                  \hookrightarrow plot_file_name)
71
   def examples_of_data():
72
73
       """Necessary for report"""
       sizes = [250, 500]
74
       end_points = [[50, 80],
75
                      [345, 345]]
76
       for it, _ in enumerate(sizes):
77
78
           graph = Graph(sizes[it], sizes[it], 0.3, 0.1)
           graph.generate()
79
           graph.init_pheromone_n_heuristics(end_points[it])
80
           caption = str(sizes[it]) + "x" + str(sizes[it])
81
           plot_heuristic_d(graph, "data/heuristics_example/heuristic_d_" +
82
              83
           plot_pheromone(graph, "data/heuristics_example/pheromone_" +
              plot_map(graph, "data/maps_example/" + caption + ".png")
84
85
   def dev_test():
86
       """Function for development \n
87
           I use it for testing components"""
88
       size = 1000
89
       graph = Graph(size, size, 0.3, 0.2)
90
       graph.generate()
91
       prog_bar_it = [0]
92
       max_val = 50
93
```

```
94
        bar_ = [progressbar.ProgressBar(maxval=max_val).start()]
        opt_paths, _, alg_time = planning(prog_bar_it, bar_, graph, EALG_OBJ,
95
           \hookrightarrow 50)
        print(alg_time)
96
97
        plot_paths(graph, opt_paths, "data/mean_paths/test.png")
98
    def single_path_test():
99
        """plot single paths for different maps"""
100
        sizes = [250, 500]
101
        robots = [[50, 80],
102
                   [200, 460]]
103
        targets = [[200, 180],
104
105
                    [300, 100]]
        file = open("data/path_example/costs.data", "w+")
106
        for it, _ in enumerate(sizes):
107
108
            graph = Graph(sizes[it], sizes[it], 0.3, 0.2)
109
            graph.generate()
            path, cost = EALG_OBJ.get_path(graph, robots[it], targets[it])
110
            caption = str(sizes[it]) + "x" + str(sizes[it])
111
            plot_path(graph, path, "data/path_example/" + caption + ".png")
112
            file.write(caption + ":\t" + str(cost) + "\n")
113
        file.close()
114
115
116
    def time_correlation():
        """plot surface with mean times by ready data"""
117
        sizes = (25, 50, 100, 250, 500, 1000)
118
        targets_numbers = (5, 10, 20, 50)
119
120
        plot_time_correlation(sizes, targets_numbers)
121
122 single_path_test()
123 # examples_of_data()
124 # dev_test()
125 # main_test()
126 # time_correlation()
```

graph.py

```
"""Graph class"""
2 import math
  import numpy as np
4 from tools import get_conj
5 from tools import get_distance_proj
6 from tools import get_distance
  from tools import get_mean
7
8
9
  class Graph:
       """class for diamond square algorithm"""
10
       def __init__(self, n, m, R, pheromone_eur_par):
11
           self.n = n
12
13
           self.m = m
           self.max_element = pow(2, math.ceil(math.log(max(n, m) - 1, 2)))
14
           self.matrix = np.zeros((self.max_element + 1, self.max_element +
15
16
           self.norm_matrix = np.zeros((self.max_element + 1, self.
              → max_element + 1))
           self.height = (n + m) / 2
17
```

```
self.pheromone_eur_par = pheromone_eur_par
18
19
           self.max_dist_z = 0.0
           self.max_dist_x_y = get_distance_proj([0, 0], [self.n - 1, self.m
20

→ - 1])
21
           self.available_moves = [[float(0) for x in range(n)] for y in
               → range(m)]
           self.heuristic_h = [[float(0) for x in range(n)] for y in range(m)
22
           self.costs = [[float(0) for x in range(n)] for y in range(m)]
23
           self.heuristic_d = np.zeros((n, m))
24
25
           self.pheromone = np.ones((n, m))
           self.R = R
26
27
           self.first_call = True
28
       def generate(self):
29
           """main method"""
30
           self.matrix[0][0] = np.random.uniform(low=0, high=self.height)
31
32
           self.matrix[self.max_element][self.max_element] = np.random.
               → uniform(low=0, high=self.height)
           self.matrix[self.max_element][0] = np.random.uniform(low=0, high=
33
               → self.height)
           self.matrix[0][self.max_element] = np.random.uniform(low=0, high=
34
               → self.height)
35
           side_length = self.max_element
36
37
           while side_length != 1:
                x_1 = 0
38
39
                y_1 = 0
                x_2 = side_length
40
                y_2 = side_length
41
42
                while True:
                    self.square(x_1, y_1, x_2, y_2)
43
44
                    self.diamond(x_1, y_1, x_1, y_2)
45
                    self.diamond(x_1, y_2, x_2, y_2)
                    self.diamond(x_2, y_2, x_2, y_1)
46
                    self.diamond(x_2, y_1, x_1, y_1)
47
                    if y_2 == self.max_element:
48
                        if x_2 == self.max_element:
49
50
                            break
                        else:
51
52
                            x_1 += side_length
                            x_2 += side_length
53
                            y_1 = 0
54
55
                            y_2 = side_length
                    else:
56
57
                        y_1 += side_length
                        y_2 += side_length
58
                side_length = int(side_length / 2)
59
           self.matrix = self.matrix[0:self.n, 0:self.m]
60
           self.matrix = np.around(self.matrix, decimals=3)
61
           self.max_dist_z = np.amax(self.matrix) - np.amin(self.matrix)
62
           self.norm_matrix = self.matrix - np.amin(self.matrix)
63
           self.norm_matrix = self.norm_matrix / self.max_dist_z
64
65
       def square(self, x_1, y_1, x_2, y_2):
66
           """square step of algorithm"""
67
```

```
rad = (x_2 - x_1) / 2
68
             center_x = int(x_1 + rad)
69
             center_y = int(y_1 + rad)
70
             vertexes = [self.matrix[x_1][y_1],
71
72
                          self.matrix[x_2][y_2],
                          self.matrix[x_1][y_2],
73
                          self.matrix[x_2][y_1]]
74
             self.matrix[center_x][center_y] = (get_mean(vertexes)) + np.random
75
                \hookrightarrow .uniform(low=(- self.R * rad * 2), high=(self.R * rad * 2))
76
        def diamond(self, x_1, y_1, x_2, y_2):
77
             """diamond step of algorithm"""
78
            vertexes = []
79
            x = 0
80
            y = 0
81
82
            rad = 0.0
             if x_1 == x_2:
83
84
                 center_y = int((y_1 + y_2) / 2)
                 rad = abs(y_2 - center_y)
85
                 if x_1 not in (0, self.max_element):
86
                     vertexes += [self.matrix[x_1][y_1],
87
                                    self.matrix[x_2][y_2],
88
                                    self.matrix[x_1 - rad][center_y],
89
90
                                    self.matrix[x_1 + rad][center_y]]
                 else:
91
92
                     if x_1 == 0:
                          vertexes += [self.matrix[x_1][y_1],
93
94
                                        self.matrix[x_2][y_2],
                                        self.matrix[x_1 + rad][center_y]]
95
                     if x_1 == self.max_element:
96
                          vertexes += [self.matrix[x_1][y_1],
97
                                        self.matrix[x_2][y_2],
98
                                        self.matrix[x_1 - rad][center_y]]
99
100
                 x = x_1
101
                 y = center_y
102
             else:
                 center_x = int((x_1 + x_2) / 2)
103
                 rad = abs(x_2 - center_x)
104
105
                 if y_1 not in (0, self.max_element):
                     vertexes += [self.matrix[x_1][y_1],
106
                                    self.matrix[x_2][y_2],
107
                                    self.matrix[center_x][y_1 - rad],
108
                                    self.matrix[center_x][y_1 + rad]]
109
110
                 else:
111
                     if y_1 == 0:
112
                          vertexes += [self.matrix[x_1][y_1],
                                        self.matrix[x_2][y_2],
113
                                        self.matrix[center_x][y_1 + rad]]
114
                     if y_1 == self.max_element:
115
                          vertexes += [self.matrix[x_1][y_1],
116
                                        self.matrix[x_2][y_2],
117
                                        self.matrix[center_x][y_1 - rad]]
118
                 x = center_x
119
120
                 y = y_1
             self.matrix[x][y] = get_mean(vertexes) + np.random.uniform(low=(-
121
                \hookrightarrow self.R * rad * 2), high=(self.R * rad * 2))
```

```
122
123
        def get_size(self):
            """Get size of graph in format (,)"""
124
            return (self.n, self.m)
125
126
        def init_pheromone_n_heuristics(self, end_point):
127
            """Init pheromone matrix, heuristic_d matrix, heuristic_h matrix
128
                \hookrightarrow of distances to available \n
                moves by z and available_moves matrix of lists"""
129
            if self.first_call:
130
                for it in range(self.n):
131
                     for jt in range(self.m):
132
133
                         dist_to_conj = []
                         conj_points = get_conj(self.norm_matrix, [it, jt])
134
                         for point in conj_points:
135
                             dist_to_conj.append(get_distance([it, jt], point,
136
                                 → self.matrix))
                         self.costs[it][jt] = dist_to_conj
137
                         self.available_moves[it][jt] = conj_points
138
                 self.first_call = False
139
            else:
140
                 self.heuristic_h = [[float(0) for x in range(self.n)] for y in
141
                    → range(self.m)]
142
                 self.heuristic_d = np.zeros((self.n, self.m))
                 self.pheromone = np.ones((self.n, self.m))
143
144
            end_point_val = max(self.n, self.m)
145
            for it in range(self.n):
146
147
                 for jt in range(self.m):
                     if not (it == end_point[0] and jt == end_point[1]):
148
                         pheromone = 1 - (get_distance_proj([it, jt], end_point
149

→ ) / self.max_dist_x_y + np.random.uniform(- self.
                             → pheromone_eur_par, self.pheromone_eur_par))
                         if pheromone < 0:</pre>
150
                             self.pheromone[it][jt] = 0.0
151
                         else:
152
                              self.pheromone[it][jt] = pheromone
153
                     z_dist_to_conj = []
154
155
                     conj_points = get_conj(self.norm_matrix, [it, jt])
                     for point in conj_points:
156
                         z_dist_to_conj.append(1 - abs(self.norm_matrix[point
157
                             → [0]][point[1]] - self.norm_matrix[it][jt]))
                     self.heuristic_h[it][jt] = z_dist_to_conj
158
                     self.heuristic_d[it][jt] = end_point_val - max(abs(it -
159
                        → end_point[0]), abs(jt - end_point[1]))
160
        def update_pheromone(self, pheromone_increment: np.array,
161
           → evaporation_coef):
            """Updates pheromone values"""
162
163
            self.pheromone *= (1 - evaporation_coef)
            self.pheromone += pheromone_increment
164
165
        def get_pheromone(self, position):
166
            """Returns pheromone value for position"""
167
            return self.pheromone[position[0]][position[1]]
168
169
```

```
def get_heuristic_h(self, position):
170
            """Returns list of distance by z to possible moves for ant"""
171
            return self.heuristic_h[position[0]][position[1]]
172
173
174
        def get_available_moves(self, position):
             """Returns list of possible moves for ant"""
175
            return self.available_moves[position[0]][position[1]]
176
177
        def get_heuristic_d(self, position):
178
            """Returns heuristic_d value for position"""
179
            return self.heuristic_d[position[0]][position[1]]
180
181
182
        def get_cost(self, position):
            """Returns list costs for conjugate positions"""
183
            return self.costs[position[0]][position[1]]
184
185
        def get_pos_parameters(self, position):
186
            """Returns parameters for possibility calculating \n
            return available_moves, pheromones, heuristic_d, self.
188

  get_heuristic_h(position)"""

            available_moves = self.get_available_moves(position)
189
            heuristic_d = []
190
            pheromones = []
191
192
            for move in available_moves:
                heuristic_d.append(self.get_heuristic_d(move))
193
                pheromones.append(self.get_pheromone(move))
194
            min_h_d = min(heuristic_d)
195
            heuristic_d = [val - min_h_d for val in heuristic_d]
196
197
            sum_d = sum([math.exp(w_d) for w_d in heuristic_d])
            heuristic_d = [math.exp(w_d) / sum_d for w_d in heuristic_d]
198
            return available_moves, pheromones, heuristic_d, self.
199

    get_heuristic_h(position), self.get_cost(position)

200
        def get_matrix(self):
201
202
            """Returns surface in matrix formats"""
            return self.matrix
203
```

ant.py

```
"""Evolution algorithm implementation"""
2 import numpy as np
  from graph import Graph
  from tools import choice
4
  class Ant:
6
       """Single ant behavior"""
7
       def __init__(self, graph: Graph, start, alpha, beta, q):
8
           self.graph = graph
9
           self.position = start
10
11
           self.alpha = alpha
           self.beta = beta
12
13
           self.path = [start]
           self.path_length = 0.0
14
15
           self.last_cost = 0.0
16
           self.q = q
17
           self.increase = [0.0]
```

```
18
            self.iteration = 0
            self.fail = False
19
20
       def get_pos(self):
21
22
            """Get ant's position"""
            return self.position
23
24
       def move(self):
25
            """Move ant in next graph's point"""
26
            available_moves, moves_pheromones, moves_heuristic_d,
27

→ moves_heuristic_h, moves_costs = self.graph.

    get_pos_parameters(self.position)

28
            weights = []
            sum_w = 0.0
29
            for it in range(len(available_moves)):
30
                weight = moves_pheromones[it] ** self.alpha *
31
                   → moves_heuristic_d[it] ** self.beta * moves_heuristic_h[it
                   \hookrightarrow ]
                sum_w += weight
32
                weights.append(weight)
33
            weights = [w / sum_w for w in weights]
34
            choosen_idx = choice(weights)
35
            self.position = available_moves[choosen_idx]
36
37
            self.path.append(self.position)
            # if moves_costs[choosen_idx] == 0.0: # was Loch Ness bug and this
38
               → is for safety
                  moves_costs[choosen_idx] += 0.01
39
40
            self.increase.append(moves_costs[choosen_idx])
41
            self.path_length += moves_costs[choosen_idx]
42
            self.iteration += 1
43
       def get_position(self):
44
            """Returns position of ant"""
45
46
            return self.position
47
       def get_pheromone_increase(self, idx):
48
            """Return pheromone increase for idx move"""
49
           return self.q / self.increase[idx]
50
51
       def get_path_length(self):
52
            """Returns path length"""
53
           return self.path_length
54
55
56
       def get_path(self):
57
            """Returns path"""
58
            return self.path
59
       def delete_loops(self):
60
            """Delete loops from path"""
61
62
            for it in self.path:
                if self.path.count(it) > 1:
63
                    idx = self.path.index(it)
64
                    for jt in range(idx, len(self.path) - 1 - self.path[::-1].
65
                       → index(it)): #last idx
                         self.path.pop(idx)
66
                         self.path_length -= self.increase[idx]
67
```

```
68
                          self.increase.pop(idx)
69
    class EAlg:
70
        """Evolution algorithm"""
71
        def __init__(self, pop_size, iter_size, alpha, beta, rho, q):
72
            self.pop_size = pop_size
73
            self.iter_size = iter_size
74
            self.alpha = alpha
75
            self.beta = beta
76
            self.rho = rho
77
78
            self.q = q
79
        def get_path(self, graph: Graph, start: [], end_point: []):
80
            """Main method of algorithm, which find best path\n
            It returns cost and path
82
            11 11 11
83
            path = []
84
85
            path_length = float('inf')
            graph.init_pheromone_n_heuristics(end_point)
86
87
            if (graph.get_size()[0] + graph.get_size()[1]) / 2 < 100:</pre>
88
                 lim = 10000
89
            else: lim = graph.get_size()[0] * graph.get_size()[1] / 10
90
91
            for it in range(self.iter_size):
                 pheromone_increment = np.zeros(graph.get_size())
92
93
                 for ant_it in range(self.pop_size):
                     ant = Ant(graph, start, self.alpha, self.beta, self.q)
94
95
                     while ant.get_pos() != end_point:
96
                          ant.move()
                          if ant.iteration == lim:
97
                              ant.fail = True
98
                              break
99
100
                         pos = ant.get_pos()
101
                         pheromone_increment[pos[0]][pos[1]] += ant.

    get_pheromone_increase(len(ant.get_path()) - 1)
                     if not ant.fail:
102
                         ant.delete_loops()
103
                          if ant.get_path_length() < path_length:</pre>
104
105
                              path = ant.get_path()
                              path_length = ant.get_path_length()
106
107
                 if not ant.fail:
                     graph.update_pheromone(pheromone_increment, self.rho)
108
109
110
            return path, path_length
```

planning.py

```
9
       """Returns list with robot's paths to targets and list of lenghts this
          → paths"""
       robots = []
10
       targets = []
11
12
       x_max, y_max = graph.get_size()
13
       for it in range(number_of_targets):
14
            while True:
15
                robot = [np.random.randint(low=0, high=x_max),
16
                         np.random.randint(low=0, high=y_max)]
17
                if robot not in robots:
18
                    if robot not in targets:
19
20
                        robots.append(robot)
                        break
21
22
            while True:
                target = [np.random.randint(low=0, high=x_max),
23
                          np.random.randint(low=0, high=y_max)]
24
25
                if target not in robots:
                    if target not in targets:
26
                        targets.append(target)
27
                         break
28
29
       costs = [[0.0 for x in range(number_of_targets)] for y in range(
30
          → number_of_targets)]
       for it in range(number_of_targets):
31
            for jt in range(number_of_targets):
32
                costs[it][jt] = get_distance_proj(robots[it], targets[jt])
33
34
35
       time_dic = {}
36
       plan_start = time()
37
38
       opt_paths = []
39
40
       opt_costs = []
       opt_pairs = []
41
42
       have_pair = np.zeros(number_of_targets)
43
       while not all(have_pair):
44
45
           it = 0
           while True:
46
                if not have_pair[it]:
47
                    idx = costs[it].index(min(costs[it]))
48
                    cost = costs[it][idx]
49
                    if cost == min([row[idx] for row in costs]):
50
51
                         opt_pairs.append([it, idx])
                        have_pair[it] = True
52
                         costs[it] = [float('inf') for it in range(
53
                            → number_of_targets)]
                        for jt in range(number_of_targets):
54
                             costs[jt][idx] = float('inf')
55
56
                        break
                    else: it += 1
57
                else: it += 1
58
59
       ant_start = time()
60
       time_dic["Planning"] = round(ant_start - plan_start, 3)
```

```
62
63
       for pair in opt_pairs:
            prog_bar_it[0] += 1
64
            bar_[0].update(prog_bar_it[0])
65
66
            path, cost = model.get_path(graph, robots[pair[0]], targets[pair

→ [1]])
            opt_paths.append(path)
67
            opt_costs.append(cost)
68
69
70
71
       time_dic["AntColony"] = time() - ant_start
72
       time_dic["Whole"] = round(time_dic["AntColony"] + time_dic["Planning"
73
           \hookrightarrow ], 3)
74
75
       return opt_paths, opt_costs, time_dic
```

tools.py

```
"""usefull functions"""
2 import math
3 import bisect
4 import numpy as np
5 import matplotlib.pyplot as plt
  from matplotlib import rcParams
  from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
9
   def plot_surface(matrix, sizes, targets_numbers, file_name):
10
       """Plot 3d surface"""
       rcParams.update({'font.size': 16})
11
       (x, y) = np.meshgrid(np.arange(matrix.shape[1]), np.arange(matrix.
12
          \hookrightarrow shape [0]))
13
       fig = plt.figure()
       ax = fig.add_subplot(111, projection='3d')
14
       surf = ax.plot_surface(x, y, np.log(matrix), cmap=plt.get_cmap("
15
          ⇔ viridis"))
       ax.set_xlabel('Targets', labelpad=20)
16
17
       ax.set_ylabel('Map size', labelpad=20)
18
       ax.set_zlabel('ln(t)', labelpad=10)
       plt.xticks(range(len(targets_numbers)), targets_numbers)
19
       plt.yticks(range(len(sizes)), sizes)
20
       fig.colorbar(surf)
21
       fig.set_size_inches(12.5, 8.5)
22
23
       fig.savefig(file_name, dpi=100)
       plt.close(fig)
24
25
   def plot_time_correlation(sizes, targets_numbers):
26
       """tool for plot surface from time data"""
27
       matrix = np.zeros((len(sizes), len(targets_numbers)))
28
29
       for it, _ in enumerate(sizes):
           root = "data/time/" + str(sizes[it]) + "x" + str(sizes[it]) + "/"
30
31
            for jt, _ in enumerate(targets_numbers):
                file_path = root + str(targets_numbers[jt]) + ".data"
32
33
                file = open(file_path)
                mean_time = float(file.readlines()[15].rstrip().rsplit("\t")
34
                   \hookrightarrow [3])
```

```
matrix[it][jt] = round(mean_time, 3)
35
       plot_surface(matrix, sizes, targets_numbers, "data/time/mean_surface.
36
           \hookrightarrow png")
37
38
   def plot_map(graph, file_name):
        """Plot map in heatmap format"""
39
       plot_heatmap(graph.get_matrix(), file_name)
40
41
   def plot_paths(graph, paths, file_name):
42
       """Plot paths on map"""
43
       fig = plt.figure()
44
45
       ax = fig.add_subplot(111)
46
       pl = ax.imshow(graph.get_matrix(), cmap=plt.get_cmap("gist_earth"))
47
       fig.colorbar(pl)
       fig.set_size_inches(8.5, 8.5)
48
49
       for path in paths:
            ax.plot([x for x, y in path], [y for x, y in path], linewidth=2.0,
50
               \hookrightarrow c="orange")
            ax.plot(path[0][0], path[0][1], "ro", c="black")
51
            ax.plot(path[len(path) - 1][0], path[len(path) - 1][1], "ro", c="
52
               \hookrightarrow red")
       fig.savefig(file_name, dpi=100)
53
       plt.close(fig)
54
55
   def plot_path(graph, path, file_name):
56
       """Plot single path on map"""
57
       fig = plt.figure()
58
59
       ax = fig.add_subplot(111)
60
       pl = ax.imshow(graph.get_matrix(), cmap=plt.get_cmap("gist_earth"))
       fig.colorbar(pl)
61
62
       fig.set_size_inches(8.5, 8.5)
       ax.plot([x for x, y in path], [y for x, y in path], linewidth=2.0, c="
63
           → orange")
       ax.plot(path[0][0], path[0][1], "ro", c="black")
64
       ax.plot(path[len(path) - 1][0], path[len(path) - 1][1], "ro", c="red")
65
       fig.savefig(file_name, dpi=100)
66
       plt.close(fig)
67
68
69
   def plot_heuristic_d(graph, file_name):
       """Plot heuristic by distance in heatmap format"""
70
       plot_heatmap(graph.heuristic_d, file_name)
71
72
73
   def plot_pheromone(graph, file_name):
       """Plot pheromone heatmap"""
74
75
       plot_heatmap(graph.pheromone, file_name)
76
   def plot_heatmap(matrix, file_name):
77
       """Plot 2d heat map"""
78
       fig = plt.figure()
79
80
       ax = plt.imshow(matrix, cmap=plt.get_cmap("gist_earth"))
81
       fig.colorbar(ax)
       fig.set_size_inches(8.5, 8.5)
82
       fig.savefig(file_name, dpi=100)
83
       plt.close(fig)
84
85
  def cdf(weights):
```

```
"""generate weights"""
87
        total = sum(weights)
88
        result = []
89
        cumsum = 0
90
91
        for w in weights:
             cumsum += w
92
             result.append(cumsum / total)
93
        return result
94
95
    def choice(weights):
96
        """choice with prob"""
97
        cdf_vals = cdf(weights)
98
        x = np.random.uniform(low=0.0, high=1.0)
99
        idx = bisect.bisect(cdf_vals, x)
100
        return idx
101
102
103
    def get_conj(matrix, point):
        """returns conjugate points for point in matrix"""
104
        conj_points = []
105
        top_left = True
106
        top_right = True
107
        bottom_left = True
108
        bottom_right = True
109
110
        if point[0] > 0:
             conj_points.append([point[0] - 1, point[1]])
111
112
        else:
             top_left = False
113
114
             top_right = False
115
        if point[0] < matrix.shape[0] - 1:</pre>
             conj_points.append([point[0] + 1, point[1]])
116
117
        else:
             bottom_left = False
118
             bottom_right = False
119
        if point[1] > 0:
120
             conj_points.append([point[0], point[1] - 1])
121
        else:
122
             bottom_left = False
123
             top_left = False
124
125
        if point[1] < matrix.shape[1] - 1:</pre>
126
             conj_points.append([point[0], point[1] + 1])
        else:
127
             top_right = False
128
             bottom_right = False
129
130
131
        if top_left:
             conj_points.append([point[0] - 1, point[1] - 1])
132
133
        if top_right:
             conj_points.append([point[0] - 1, point[1] + 1])
134
        if bottom_left:
135
136
             conj_points.append([point[0] + 1, point[1] - 1])
137
        if bottom_right:
             conj_points.append([point[0] + 1, point[1] + 1])
138
139
        return conj_points
140
141
   def get_distance_proj(x, y):
```

```
"""distance between two point by {\tt x} and {\tt y} using Euclid metric"""
143
        return math.sqrt((x[0] - y[0]) ** 2 + (x[1] - y[1]) ** 2)
144
145
146 def get_distance(x, y, matrix):
        """distance between two point by {\tt x}, {\tt y} and {\tt z} using Euclid metric"""
147
        return math.sqrt((x[0] - y[0]) ** 2 + (x[1] - y[1]) ** 2 + (matrix[x
148
           → [0]][x[1]] - matrix[y[0]][y[1]]) ** 2)
149
150 def get_mean(some_list):
        """Returns mean value of list"""
151
        return sum(some_list) / len(some_list)
152
```

ПРИЛОЖЕНИЕ Б. Таблицы замеров времени

Ниже приведены замеры времени (с.) муравьиного алгоритма для каждой сгенерированной карты и каждого количества роботов:

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	1.5568	1.69588	2.75487	4.2076
2	1.69226	1.80428	3.21331	4.2441
3	1.09952	1.34256	2.66641	6.43867
4	0.96775	3.23578	2.67067	4.53471
5	0.80875	1.89084	3.0447	5.53788
6	1.1738	2.62321	2.6756	5.01334
7	1.40806	1.95556	2.0411	6.20485
8	1.08748	2.11052	2.38643	5.60215
9	1.26882	1.84033	2.1164	5.56547
10	0.73943	1.60901	3.37735	5.15904
Средний элемент	1.09952	1.84033	2.67067	5.15904

Размер карты: 25х25

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	2.15365	3.59408	6.54677	10.73975
2	1.71077	3.3017	6.41902	11.11771
3	3.33052	2.96686	7.60223	12.24219
4	2.48163	4.87254	9.19686	12.41132
5	3.9287	3.95599	6.41092	11.49145
6	1.6465	4.43041	7.68628	13.13047
7	2.31836	4.70432	5.39536	13.06448
8	1.93215	2.44238	5.48949	12.79632
9	2.99847	2.71091	7.70761	15.13225
10	2.68102	4.48696	6.36677	15.12783
Средний элемент	2.31836	3.59408	6.41902	12.41132

Размер карты: 50х50

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	6.32895	8.73452	14.94095	24.71504
2	5.26532	9.12678	13.68367	30.10719
3	4.87571	12.12137	14.66411	26.09427
4	5.98595	7.40209	12.80597	23.22383
5	3.94488	10.1101	17.56255	28.4082
6	7.12389	8.61739	13.43984	25.22285
7	5.36162	8.51896	13.89583	25.27979
8	5.02578	9.56457	11.74729	23.15173
9	5.34449	13.91983	14.71402	22.08825
10	6.81967	9.45882	17.0239	31.06226
Средний элемент	5.34449	9.12678	13.89583	25.22285

Размер карты: 100х100

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	42.28026	32.36046	52.14858	107.19252
2	19.01642	27.00166	69.75315	103.9241
3	20.36057	30.91856	45.16012	103.12069
4	17.64865	38.52182	52.3477	115.31906
5	19.1544	39.6922	60.39992	123.05207
6	25.56097	25.46197	49.70063	121.08852
7	18.23112	34.0119	58.34534	93.98898
8	13.38648	34.57604	51.70425	105.00388
9	17.92189	35.83925	48.98953	98.69694
10	23.87057	26.68619	54.96598	103.89223
Средний элемент	19.01642	32.36046	52.14858	103.9241

Размер карты: 250х250

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	47.88517	73.60561	137.27325	308.64456
2	48.11748	105.09704	167.23236	321.9515
3	64.0862	109.30441	143.13767	335.52867
4	59.32068	187.01288	168.12613	364.50322
5	75.32691	124.74065	178.59087	319.94925
6	61.19254	79.99268	128.15281	503.20078
7	51.79195	87.23905	198.67009	341.6798
8	58.80499	87.76271	282.89796	311.80583
9	56.37451	80.41181	277.18092	283.16109
10	56.46719	103.25168	243.64185	409.125
Средний элемент	56.46719	87.76271	168.12613	321.9515

Размер карты: 500х500

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	985.46655	292.70027	847.49595	2510.47386
2	289.54574	551.28631	879.1982	1478.33745
3	775.55588	516.55046	493.11726	2206.79318
4	612.46158	1196.72224	596.36857	2167.35525
5	356.07551	626.02555	757.65001	2049.00236
6	258.13347	1190.34369	1356.15285	2417.78241
7	1100.10644	554.87698	1412.94535	2335.37329
8	715.70122	372.30212	1571.87906	4075.23897
9	905.14539	777.73305	2050.20857	4158.50932
10	170.51577	1581.04043	2182.6365	4512.15843
Средний элемент	612.46158	554.87698	879.1982	2335.37329

Размер карты: 1000x1000

Ниже приведены замеры времени (с.) алгоритма планирования для каждой сгенерированной карты и каждого количества роботов:

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	0.0	0.0	0.0	0.004
2	0.0	0.0	0.001	0.004
3	0.0	0.0	0.0	0.005
4	0.0	0.0	0.001	0.003
5	0.0	0.0	0.0	0.004
6	0.0	0.0	0.0	0.004
7	0.0	0.0	0.0	0.004
8	0.0	0.0	0.0	0.004
9	0.0	0.0	0.0	0.004
10	0.0	0.0	0.0	0.005
Средний элемент	0.0	0.0	0.0	0.004

Размер карты: 25х25

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	0.0	0.0	0.001	0.005
2	0.0	0.0	0.0	0.003
3	0.0	0.0	0.0	0.004
4	0.0	0.0	0.0	0.004
5	0.0	0.0	0.001	0.003
6	0.0	0.0	0.001	0.004
7	0.0	0.0	0.0	0.004
8	0.0	0.0	0.0	0.003
9	0.0	0.0	0.0	0.004
10	0.0	0.0	0.0	0.004
Средний элемент	0.0	0.0	0.0	0.004

Размер карты: 50х50

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	0.0	0.0	0.001	0.003
2	0.0	0.0	0.0	0.003
3	0.0	0.0	0.0	0.003
4	0.0	0.0	0.0	0.003
5	0.0	0.0	0.0	0.004
6	0.0	0.0	0.0	0.004
7	0.0	0.0	0.0	0.003
8	0.0	0.0	0.0	0.003
9	0.0	0.0	0.0	0.004
10	0.0	0.0	0.0	0.003
Средний элемент	0.0	0.0	0.0	0.003

Размер карты: 100х100

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	0.0	0.0	0.0	0.003
2	0.0	0.0	0.0	0.004
3	0.0	0.0	0.0	0.004
4	0.0	0.0	0.0	0.004
5	0.0	0.0	0.0	0.004
6	0.0	0.0	0.0	0.004
7	0.0	0.0	0.0	0.003
8	0.0	0.0	0.0	0.003
9	0.0	0.0	0.0	0.003
10	0.0	0.0	0.0	0.004
Средний элемент	0.0	0.0	0.0	0.004

Размер карты: 250х250

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	0.0	0.0	0.0	0.003
2	0.0	0.0	0.0	0.004
3	0.0	0.0	0.0	0.004
4	0.0	0.0	0.001	0.003
5	0.0	0.0	0.001	0.003
6	0.0	0.0	0.0	0.003
7	0.0	0.0	0.0	0.004
8	0.0	0.0	0.0	0.003
9	0.0	0.0	0.001	0.003
10	0.0	0.0	0.0	0.003
Средний элемент	0.0	0.0	0.0	0.003

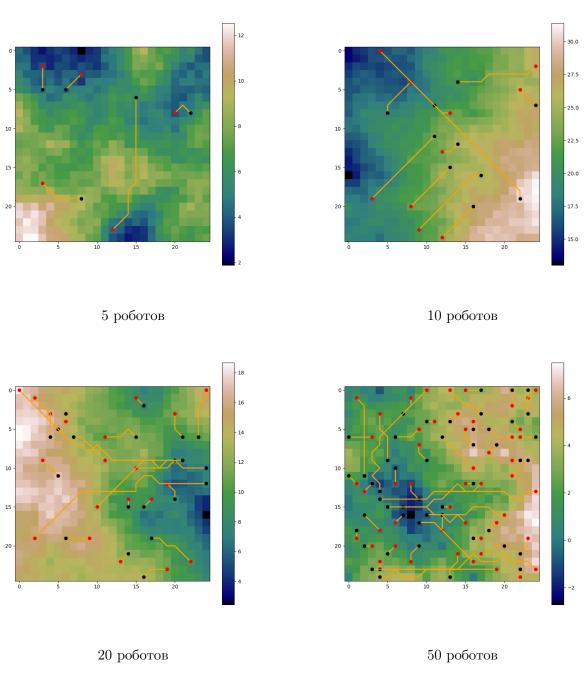
Размер карты: 500х500

№ карты\Кол-во роботов	5	10	20	50
1	0.0	0.0	0.003	0.005
2	0.0	0.0	0.0	0.004
3	0.0	0.0	0.001	0.004
4	0.0	0.0	0.0	0.003
5	0.0	0.0	0.001	0.004
6	0.0	0.0	0.001	0.004
7	0.0	0.0	0.0	0.004
8	0.0	0.0	0.001	0.004
9	0.0	0.0	0.001	0.004
10	0.0	0.0	0.002	0.005
Средний элемент	0.0	0.0	0.001	0.004

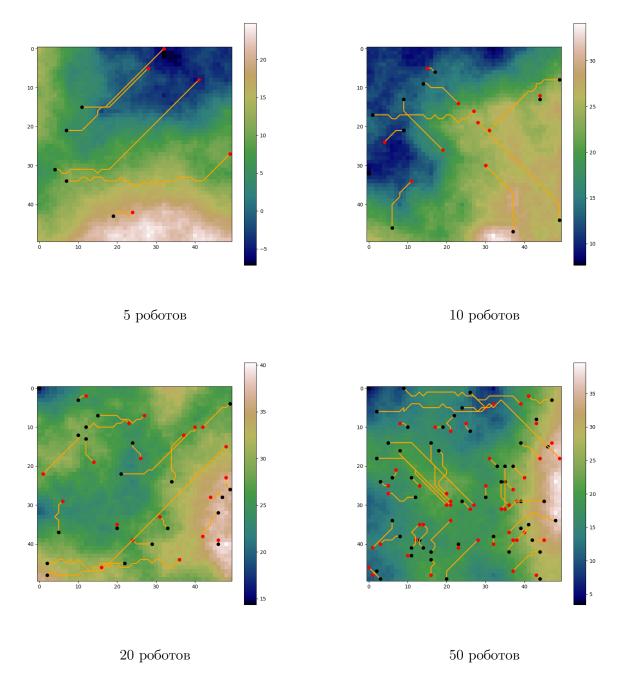
Размер карты: 1000х1000

ПРИЛОЖЕНИЕ В. Графики решений

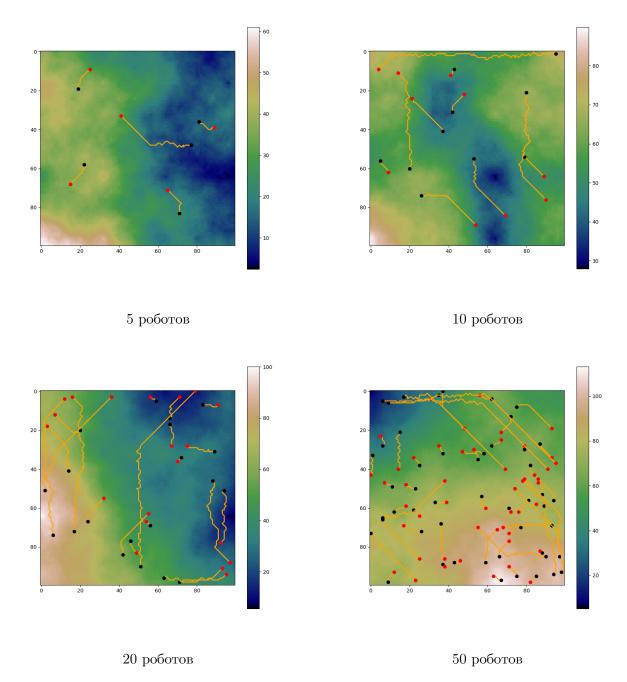
Ниже представлены построенные пути с средним временем выполнения для разного числа роботов и разных размеров матриц (черным отмечены роботы, красным - цели):



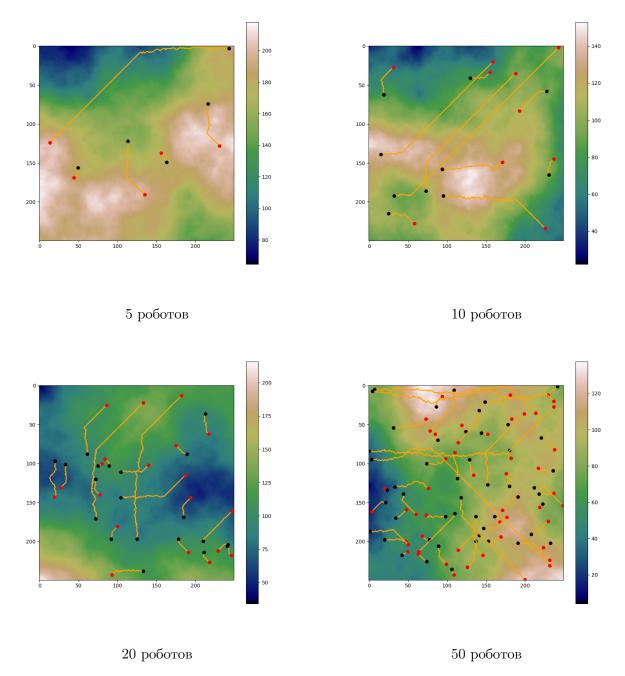
Размер карты: 25х25



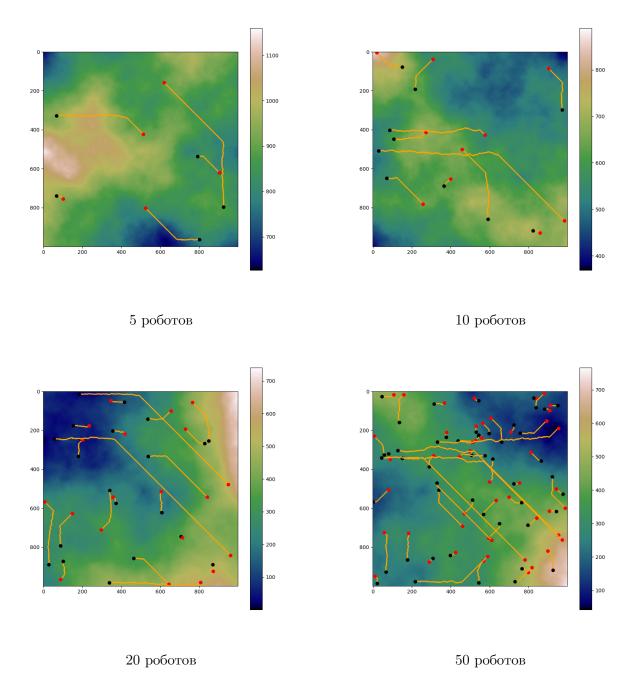
Размер карты: 50х50



Размер карты: 100х100



Размер карты: 250х250



Размер карты: 1000x1000