Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського" Факультет інформатики та обчислювальної техніки

Кафедра інформатики та програмної інженерії

Звіт

з лабораторної роботи № 5 з дисципліни «Проектування алгоритмів»

***	•	•	•		• ,	N TEN		A 222
LINOEKTV	ванна і ан	япіз япі	ONUTMIR I	тпа виг	ишенна 1	NP-CKT9	дних задач	u 7.''
,, iipociti,	Danin i an	anis ani	opminib /	70171 DELL	,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,		диих зада і	1.4

Виконав(ла)		
Перевірив	<u>Головченко М.М.</u> (прізвище, ім'я, по батькові)	

3MICT

1	МЕТА ЛАБОРАТОРНОЇ РОБОТИ	3
2	ЗАВДАННЯ	4
3	виконання	11
	3.1 Покроковий алгоритм	11
	3.2 ПРОГРАМНА РЕАЛІЗАЦІЯ АЛГОРИТМУ	12
	3.2.1 Вихідний код	12
	3.2.2 Приклади роботи	18
	3.3 ТЕСТУВАННЯ АЛГОРИТМУ	20
В	висновок	24
К	СРИТЕРІЇ ОПІНЮВАННЯ	25

1 МЕТА ЛАБОРАТОРНОЇ РОБОТИ

Мета роботи — вивчити основні підходи розробки метаеврестичних алгоритмів для типових прикладних задач. Опрацювати методологію підбору прийнятних параметрів алгоритму.

2 ЗАВДАННЯ

Згідно варіанту, формалізувати алгоритм вирішення задачі відповідно загальної методології.

Записати розроблений алгоритм у покроковому вигляді. З достатнім степенем деталізації.

Виконати його програмну реалізацію на будь-якій мові програмування.

Перелік задач наведено у таблиці 2.1.

Перелік алгоритмів і досліджуваних параметрів у таблиці 2.2.

Задача і алгоритм наведені в таблиці 2.3.

Змінюючи параметри алгоритму, визначити кращі вхідні параметри алгоритму. Для цього необхідно:

- обрати критерій зупинки алгоритму (кількість ітерацій або значення
 ЦФ);
- зафіксувати усі параметри крім одного і змінювати цей параметр,
 поки не буде досягнуто пікової ефективності;
 - після цього параметр фіксується і змінюються інші параметри;
- далі повторюємо процедуру спочатку, з першого зафіксованого параметру;
- зупиняємось коли будуть знайдені оптимальні параметри для даної задачі або встановлена залежність одних параметрів від інших.

Зробити узагальнений висновок в якому обов'язково описати залежність якості розв'язку від вхідних параметрів.

Таблиця 2.1 – Прикладні задачі

№	Задача		
1	Задача про рюкзак (місткість Р=500, 100 предметів, цінність		
	предметів від 2 до 30 (випадкова), вага від 1 до 20 (випадкова)). Для		
	заданої множини предметів, кожен з яких має вагу і цінність,		
	визначити яку кількість кожного з предметів слід взяти, так, щоб		

сумарна вага не перевищувала задану, а сумарна цінність була максимальною.

Задача часто виникає при розподілі ресурсів, коли наявні фінансові обмеження, і вивчається в таких областях, як комбінаторика, інформатика, теорія складності, криптографія, прикладна математика.

Задача комівояжера (300 вершин, відстань між вершинами випадкова від 5 до 150) полягає у знаходженні найвигіднішого маршруту, що проходить через вказані міста хоча б по одному разу. В умовах завдання вказуються критерій вигідності маршруту (найкоротший, найдешевший, сукупний критерій тощо) і відповідні матриці відстаней, вартості тощо. Зазвичай задано, що маршрут повинен проходити через кожне місто тільки один раз, в такому випадку розв'язок знаходиться серед гамільтонових циклів.

Розглядається симетричний, асиметричний та змішаний варіанти.

В загальному випадку, асиметрична задача комівояжера відрізняється тим, що ребра між вершинами можуть мати різну вагу в залежності від напряму, тобто, задача моделюється орієнтованим графом. Таким чином, окрім ваги ребер графа, слід також зважати і на те, в якому напрямку знаходяться ребра.

У випадку симетричної задачі всі пари ребер між одними й тими самими вершинами мають однакову вагу.

У випадку реальних міст може бути як симетричною, так і асиметричною в залежності від тривалості або довжини маршрутів і напряму руху.

Застосування:

2

- доставка товарів (в цьому випадку може бути більш доречна постановка транспортної задачі - доставка в кілька магазинів з декількох складів);
- доставка води;

- моніторинг об'єктів;
- поповнення банкоматів готівкою;
- збір співробітників для доставки вахтовим методом.
- Розфарбовування графа (300 вершин, степінь вершини не більше 30, але не менше 2) називають таке приписування кольорів (або натуральних чисел) його вершинам, що ніякі дві суміжні вершини не набувають однакового кольору. Найменшу можливу кількість кольорів у розфарбуванні називають хроматичне число.

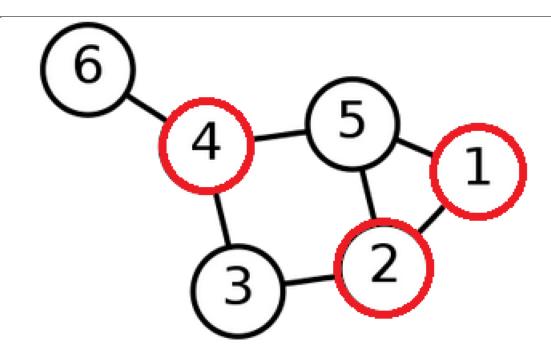
Застосування:

- розкладу для освітніх установ;
- розкладу в спорті;
- планування зустрічей, зборів, інтерв'ю;
- розклади транспорту, в тому числі авіатранспорту;
- розкладу для комунальних служб;
- 3адача вершинного покриття (300 вершин, степінь вершини не більше 30, але не менше 2). Вершинне покриття для неорієнтованого графа G = (V, E) це множина його вершин S, така, що, у кожного ребра графа хоча б один з кінців входить в вершину з S.

Задача вершинного покриття полягає в пошуку вершинного покриття найменшого розміру для заданого графа (цей розмір називається числом вершинного покриття графа).

На вході: Граф G = (V, E).

Результат: множина $C \subseteq V$ - найменше вершинне покриття графа G.



Застосування:

- розміщення пунктів обслуговування;
- призначення екіпажів на транспорт;
- проектування інтегральних схем і конвеєрних ліній.

3адача про кліку (300 вершин, степінь вершини не більше 30, але не менше 2). Клікою в неорієнтованому графі називається підмножина вершин, кожні дві з яких з'єднані ребром графа. Іншими словами, це повний підграф первісного графа. Розмір кліки визначається як число вершин в ній.

Задача про кліку існує у двох варіантах: у **задачі розпізнавання** потрібно визначити, чи існує в заданому графі G кліка розміру k, тоді як в **обчислювальному варіанті** потрібно знайти в заданому графі G кліку максимального розміру або всі максимальні кліки (такі, що не можна збільшити).

Застосування:

- біоінформатика;
- електротехніка;
- 3адача про найкоротший шлях (300 вершин, відстань між вершинами випадкова від 5 до 150, степінь вершини не більше 10, але

не менше 1) - задача пошуку найкоротшого шляху (ланцюга) між двома точками (вершинами) на графі, в якій мінімізується сума ваг ребер, що складають шлях.

Важливість задачі визначається її різними практичними застосуваннями. Наприклад, в GPS-навігаторах здійснюється пошук найкоротшого шляху між точкою відправлення і точкою призначення. Як вершин виступають перехрестя, а дороги є ребрами, які лежать між ними. Якщо сума довжин доріг між перехрестями мінімальна, тоді знайдений шлях найкоротший.

Таблиця 2.2 – Варіанти алгоритмів і досліджувані параметри

No	Алгоритми і досліджувані параметри			
1	Генетичний алгоритм:			
	- оператор схрещування (мінімум 3);			
	- мутація (мінімум 2);			
	- оператор локального покращення (мінімум 2).			
2	Мурашиний алгоритм:			
	– α;			
	– β;			
	- ρ;			
	- Lmin;			
	кількість мурах M і їх типи (елітні, тощо…);			
	 маршрути з однієї чи різних вершин. 			
3	Бджолиний алгоритм:			
	кількість ділянок;			
	кількість бджіл (фуражирів і розвідників).			

Таблиця 2.3 — Варіанти задач і алгоритмів

№	Задачі і алгоритми
1	Задача про рюкзак + Генетичний алгоритм
2	Задача про рюкзак + Бджолиний алгоритм
3	Задача комівояжера (асиметрична мережа) + Генетичний алгоритм
4	Задача комівояжера (симетрична мережа) + Генетичний алгоритм
5	Задача комівояжера (змішана мережа) + Генетичний алгоритм
6	Задача комівояжера (асиметрична мережа) + Мурашиний алгоритм
7	Задача комівояжера (симетрична мережа) + Мурашиний алгоритм
8	Задача комівояжера (змішана мережа) + Мурашиний алгоритм
9	Задача вершинного покриття + Генетичний алгоритм
10	Задача вершинного покриття + Бджолиний алгоритм
11	Задача комівояжера (асиметрична мережа) + Бджолиний алгоритм
12	Задача комівояжера (симетрична мережа) + Бджолиний алгоритм
13	Задача комівояжера (змішана мережа) + Бджолиний алгоритм
14	Розфарбовування графа + Генетичний алгоритм
15	Розфарбовування графа + Бджолиний алгоритм
16	Задача про кліку (задача розпізнавання) + Генетичний алгоритм
17	Задача про кліку (задача розпізнавання) + Бджолиний алгоритм
18	Задача про кліку (обчислювальна задача) + Генетичний алгоритм
19	Задача про кліку (обчислювальна задача) + Бджолиний алгоритм
20	Задача про найкоротший шлях + Генетичний алгоритм
21	Задача про найкоротший шлях + Мурашиний алгоритм
22	Задача про найкоротший шлях + Бджолиний алгоритм
23	Задача про рюкзак + Генетичний алгоритм
24	Задача про рюкзак + Бджолиний алгоритм
25	Задача комівояжера (асиметрична мережа) + Генетичний алгоритм
26	Задача комівояжера (симетрична мережа) + Генетичний алгоритм
27	Задача комівояжера (змішана мережа) + Генетичний алгоритм

28	Задача комівояжера (асиметрична мережа) + Мурашиний алгоритм
29	Задача комівояжера (симетрична мережа) + Мурашиний алгоритм
30	Задача комівояжера (змішана мережа) + Мурашиний алгоритм

3 ВИКОНАННЯ

3.1 Покроковий алгоритм

- І. Генерація ділянок для пошуку нектару.
 - а. Генерація одного початкового маршруту, який присвоюється усім ділянкам, кількість ділянок відповідає кількості робочих бджіл, одна робоча бджола прив'язана до однієї ділянки.
- II. Оцінка корисності ділянок.
 - а. Оцінка усіх початкових ділянок. Рахуємо довжину початкового шляху.
- III. Відправка фуражирів на ділянки. Пошук в околицях джерел нектару.
 - а. Спроба покращення шляхів локальним пошуком. Випадково вибирається проміжна вершина у початковому шляху, і намагаємося замінити наступні після неї вершини на інші.
 - b. Якщо новий шлях коротше старого, міняємо старий на новий.
 - с. Перевіряємо лічильник невдач покращень шляху спостерігачами. Якщо це значення перевищує граничне, фуражир перетворюється у розвідника і шукає нову ділянку, генеруючи новий шлях, що замінює старий.
- IV. Оновлення оцінок корисності ділянок.
- V. Відправка бджіл-спостерігачів.
 - а. Фуражири повертаються у вулик і передають інформацію про кількість нектару на ділянках спостерігачам. Спостерігачі, користуючись пропорційною селекцією, обирають перспективні ділянки для дослідження.
 - b. Спостерігачі вилітають на ділянки та намагаються покращити шляхи локальним пошуком.
 - с. Якщо покращення вдале, міняємо старий шлях на новий. Якщо покращення невдале, додаємо 1 до лічильника невдач покращень шляху.

- VI. Якщо умова зупинки не виконується, то п. II.
- VII. Кінець роботи алгоритму.
- 3.2 Програмна реалізація алгоритму

3.2.1 Вихідний код

```
from bee colony import *
      from helpers import *
      VERTEX AMOUNT = 300
      LENGTH LO = 5
      LENGTH HI = 150
      VERTEX LO = 1
      VERTEX_HI = 10
      ITERATIONS NUM = 30
      def main():
          while True:
              onlookers = input("Amount of onlookers: ")
              if validate positive integer (onlookers):
                 break
          onlookers = int(onlookers)
          while True:
              employed = input("Amount of employed: ")
              if validate positive integer(employed):
                 break
          employed = int(employed)
          graph = Graph(VERTEX AMOUNT, VERTEX LO, VERTEX HI,
                                                                      LENGTH LO,
LENGTH HI)
         ba = BeesAlgorithm(onlookers, employed, graph, 0, 299, ITERATIONS NUM)
         ba.solve()
          best path = ba.get best path()
          print("PATH (vertices):", '->'.join(map(str, best path[0][0])))
          print(f"total length: {best path[0][1]} | PATH (weights):",
'+'.join(map(str, best path[1])))
      if __name__ == "__main__":
          main()
      def validate positive integer(n):
          try:
```

```
value = int(n)
             if value > 0:
                 return True
             else:
                 return False
          except ValueError:
             return False
      from graph import *
     FAIL SEARCH COUNT = 10
     from graph import *
     FAIL SEARCH COUNT = 10
     class BeesAlgorithm:
         def __init__(self, onlookers, employed, graph, start_vertex,
end vertex, iterations num):
             self.onlookers_num = onlookers
             self.employed num = employed
             self.graph = graph
             self.size = self.graph.size
              self.path_counters = [[None, 0] for _ in range(self.employed_num)]
# зберігається к-сть невдалих пошуків
              self.paths = [[[], 0] for _ in range(self.employed_num)]
             self.record fitness = 0
             self.start vertex = start vertex
             self.end_vertex = end_vertex
             self.record fitness = 0
              self.iterations num = iterations num
              self.records = []
          def calculate fitness(self, path):
             vertices = path[0]
             path[1] = sum(self.graph.adj_matrix[vertices[i]][vertices[i + 1]]
for i in range(len(vertices) - 1))
          def local search(self, start vertex, end vertex):
             path = [start vertex]
             current vertex = start vertex
              steps taken = 0
```

```
while current vertex != end vertex:
                  possible_next_vertices = [
                      [neighbor,
self.graph.adj matrix[current vertex][neighbor]]
                      for neighbor in range(self.graph.size)
                      if self.graph.adj_matrix[current_vertex][neighbor]
                  1
                  current vertex = roulette wheel choice(possible next vertices)
                  path.append(current vertex)
                  steps taken += 1
                  if steps taken > self.size - 1: # шлях більше кількості вершин
                     return [-1]
              path = remove duplicates(path)
              return path
          def solve(self):
              self.initialize sources()
              print(f"i = 0 \mid Init path = {'->'.join(map(str, self.paths[0][0]))},
its length = {self.paths[0][1]}")
              for i in range(self.iterations num):
                  self.records.append(self.paths[self.record fitness][1])
                  self.send employed()
                  self.record fitness = min(range(self.employed num), key=lambda
x: self.paths[x][1])
                  self.send onlookers()
                  print(f"i = {i+1} | Best path = {'->'.join(map(str,
self.paths[self.record fitness][0]))},
                                                its
                                                              length
{self.paths[self.record fitness][1]}")
          def send employed(self):
              for i in range(self.employed num):
                  pivot = random.randint(0, len(self.paths[i][0]) - 1)
                  old part path = self.paths[i][0][:pivot]
                  new_part_path = self.local_search(self.paths[i][0][pivot],
self.paths[i][0][-1])
                  if new part path[0] == -1: # пошук в околицях не вдався
                      continue
```

```
new path = [old part path + new part path, 0]
                  self.calculate_fitness(new_path)
                  if new path[1] < self.paths[i][1]: # новий шлях краще старого
                      self.paths[i] = new path
                       self.path counters[i][1] > FAIL SEARCH COUNT
                                                                             and
self.record fitness != i:
                      new path = None
                      while new path is None or new path[0][0] == -1:
                                   = [self.local search(self.start vertex,
                          new path
self.end vertex), 0]
                      self.calculate fitness(new path)
                      self.paths[i] = new path
                      self.path counters[i] = [None, 0]
          def send onlookers(self):
              proportional values = [[i, 1 / self.paths[i][1]] for i in
range(self.employed num)]
              for in range(self.onlookers num):
                  chosen path = roulette wheel choice(proportional values)
                 pivot = random.randint(0, len(self.paths[chosen path][0]) - 1)
                  old part path = self.paths[chosen path][0][:pivot]
                  new part path
self.local search(self.paths[chosen path][0][pivot],
self.paths[chosen path][0][-1])
                  if new part path[0] == -1: # пошук в околицях не вдався
                      self.path counters[chosen path]
                                                                          [None,
self.path counters[chosen path][1] + 1]
                      continue
                  new path = [old part path + new part path, 0]
                  self.calculate fitness(new path)
                  if new path[1] < self.paths[chosen path][1]: # новий шлях краще
старого
                      self.paths[chosen path] = new path
                      self.path counters[chosen path] = [None, 0]
          def initialize sources(self):
              init path = None
```

```
while init path is None or init path[0][0] == -1:
                                           [self.local_search(self.start_vertex,
                  init_path
                                 =
self.end vertex), 0]
                  self.calculate fitness(init path)
              for i in range(self.employed_num):
                  self.paths[i] = init path
          def get best path(self):
              weights = []
              for i in range(len(self.paths[self.record fitness][0]) - 1):
                  cur element = self.paths[self.record fitness][0][i]
                  next element = self.paths[self.record fitness][0][i+1]
weights.append(self.graph.adj matrix[cur element][next element])
              return self.paths[self.record fitness], weights
      def roulette wheel choice(values):
          weights = [value[1] for value in values]
          chosen value = random.choices(values, weights=weights, k=1)[0]
          return chosen value[0]
      def remove duplicates(lst):
          seen = set()
          seen index = {}
          for i, value in enumerate(lst):
              if value in seen:
                  start index = seen index[value]
                  end index = i
                  lst = lst[:start index] + lst[end index:]
                  break
              seen.add(value)
              seen index[value] = i
          return 1st
      import random
      class Graph:
          def __init__(self, size, vertex_lo, vertex_hi, length_lo, length_hi):
              self.adj matrix = [[0] * size for in range(size)]
```

```
self.size = size
             self.vertex_lo = vertex_lo
             self.vertex hi = vertex hi
             self.length lo = length lo
              self.length hi = length hi
              self.generate()
         def generate(self):
              for row index in range(self.size - 1):
                                                    for
                                       sum(1
                                                                value
                                                                              in
self.adj_matrix[row_index][:row_index] if value != 0)
                 bound = random.randint(self.vertex lo, self.vertex hi) - taken
                  for i in range (bound):
                      pos value = random.randint(row index + 1, self.size - 1)
                      taken y = sum(self.adj matrix[pos value][:row index])
                      if taken y >= self.vertex hi:
                          continue
                      self.adj_matrix[row_index][pos_value] = 1
                      self.adj matrix[pos value][row index] = 1
              for row index in range(self.size):
                  for col index in range (row index):
                      if self.adj matrix[row index][col index]:
                          length value
                                                  random.randint(self.length lo,
self.length hi)
                          self.adj matrix[row index][col index]
self.adj matrix[col index][row index] = length value
              self.is valid matrix()
          def is valid matrix(self):
              for i in range (self.size):
                  non zero count = sum(1 for value in self.adj matrix[i] if value
! = 0)
                  if non zero count < self.vertex lo or non zero count
self.vertex hi:
                      self.adj matrix = [[0] * self.size for
                                                                              in
range(self.size)]
                      self.generate()
         def print matrix(self):
              for row in self.adj matrix:
                  print(', '.join(map(str, row)))
```

3.2.2 Приклади роботи

На рисунках 3.1 і 3.2 показані приклади роботи програми.

```
Amount of onlookers: 15
Amount of employed: 60
i = 0 | Init path = 0->160->192->191->199->40->33->25->235->229->156->271->242->219->272->101->133->297->40->165->30->165->85->228->32->217->191->217->32->228->0->132->15
i = 1 | Best path = 0->160->192->191->199->274->282->280->299, its length = 731
i = 2 | Best path = 0->160->192->160->299, its length = 455
i = 4 | Best path = 0->160->192->160->299, its length = 455
i = 5 | Best path = 0->160->192->160->299, its length = 455
i = 6 | Best path = 0->160->192->160->299, its length = 455
i = 6 | Best path = 0->160->192->160->299, its length = 259
i = 7 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 8 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 10 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 11 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 14 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 16 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 17 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 18 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 19 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 10 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 10 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 10 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 10 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 21 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 21 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 21 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 21 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 21 | Best path = 0->160->299, its length = 229
```

```
i = 23 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 24 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 25 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 26 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 27 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 28 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 29 | Best path = 0->160->299, its length = 229
i = 30 | Best path = 0->160->299, its length = 229
PATH (vertices): 0->160->299
total length: 229 | PATH (weights): 149+80
```

Рисунок 3.1 – Приклад роботи програми з 15 спостерігачами та 60 фуражирами

```
Amount of emboyers: 20
Init path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-210-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 2 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-210-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 3 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 6 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-74-212-299, its length = 2161
i = 6 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-74-212-299, its length = 2161
i = 7 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-74-212-299, its length = 2161
i = 8 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-74-212-299, its length = 2161
i = 8 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-74-212-299, its length = 2161
i = 18 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-74-212-299, its length = 2161
i = 18 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 11 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 11 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 11 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-68-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 11 | Best path = 0-291-256-242-68-297-243-263-253-10-253-297-88-297-185-178-274-718-274-74-212-299, its length = 2161
i = 11 | Best path = 0-291-256-242-268-297-243-263-253-10-253-297-268-297-185-178-274-718-274-774-212-299, its length = 2161
i = 11 | Best path = 0-291-256-242-268-297-24
```

```
i = 23 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 24 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 25 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 26 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 27 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 28 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 29 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 29 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
i = 30 | Best path = 0->291->205->183->299, its length = 389
PATH (vertices): 0->291->205->183->299
total length: 389 | PATH (weights): 133+99+129+28
```

Рисунок 3.2 – Приклад роботи програми з 20 спостерігачами та 60 фуражирами

3.3 Тестування алгоритму

Усі випробування я проводжу на одному графі і одних вершинах.

Спочатку я фіксую число спостерігачів і змінюю число фуражирів. Кількість фуражирів обмежена 70-ма, оскільки при більших кількостях алгоритм стає занадто повільним. На рис. 3.3 можемо спостерігати залежність цільової функції від числа ітерацій при 10 спостерігачах та змінній кількості фуражирів.

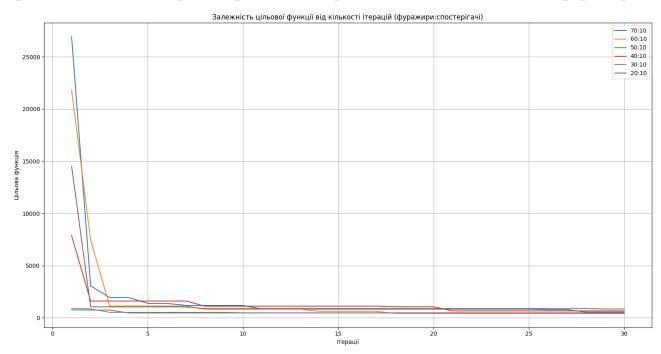


Рисунок 3.3 – Графік залежності цільової функції при 10 спостерігачах

Варіант з 30-ма фуражирами найефективніше знаходить рішення. Запам'ятаємо це. Змінимо кількість спостерігачів до 20 штук (рис. 3.4).

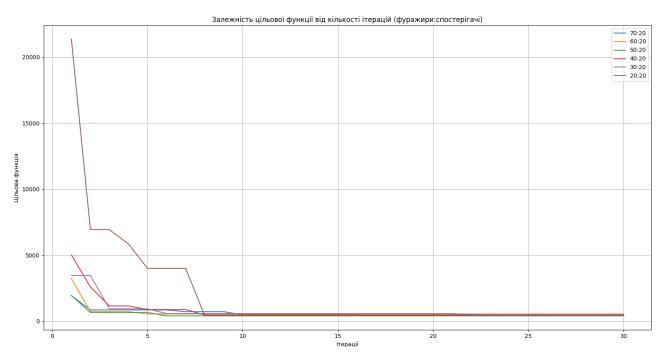


Рисунок 3.4 – Графік залежності цільової функції при 20 спостерігачах

Найкраще розв'язок знайшли варіанти з 50-ма та 60-ма фуражирами. Збільшимо кількість спостерігачів до 30 штук (рис. 3.5).

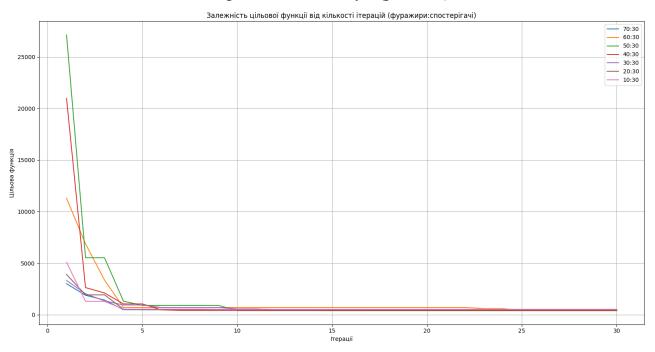


Рисунок 3.5 – Графік залежності цільової функції при 30 спостерігачах

Помічаємо, що найкраще розв'язок знаходять варіації з 50-ма та 60-ма фуражирами. Можемо зробити висновок, що кількість спостерігачів повинна складати від третини до половини кількості фуражирів. Зафіксуємо число

фуражирів на 60 штук, оскільки це значення найбільш ефективне у плані часозатратності та оптимальності розв'язку та спробуємо знайти більш чіткі значення оптимальної кількості спостерігачів (рис. 3.6).

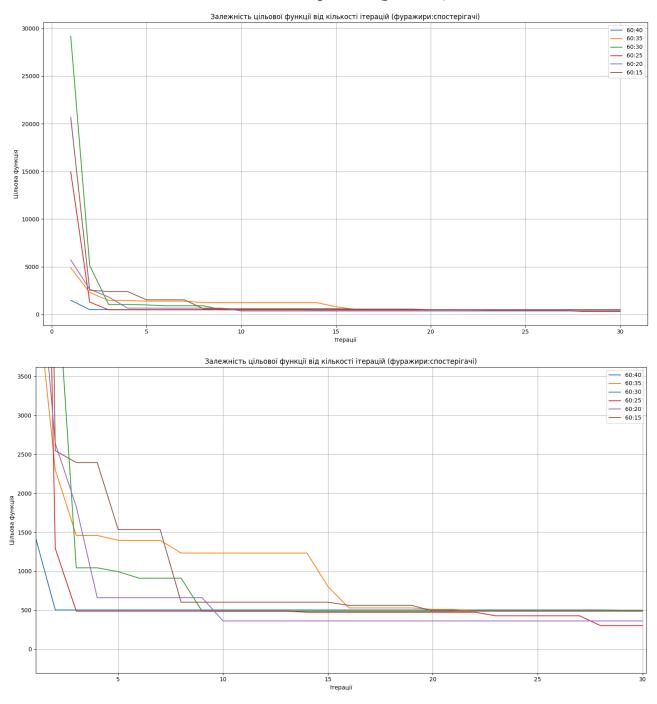


Рисунок 3.5 – Графік залежності цільової функції при 60 фуражирах

Пік ефективності помітний при 20 та 25 спостерігачах. Підсумовуючи, можна сказати, що найкращими в плані часу та оптимальності розв'язку ϵ вхідні значення кількості фуражирів та спостерігачів, які відносяться як три до одного.

Загалом, чим більше бджіл, тим краще алгоритм знаходить оптимальне рішення, однак він стає занадто повільним, тому 60 фуражирів та 20 спостерігачів є золотою серединою.

ВИСНОВОК

В рамках даної лабораторної роботи я вивчив основні підходи розробки метаевристичних алгоритмів для типових прикладних задач. Результатом моєї роботи стала програмна реалізація рішення задачі про найкоротший шлях за допомогою бджолиного алгоритму. Я опрацював методологію підбору прийнятних параметрів алгоритму та визначив, що для мого алгоритму прийнятними вхідними значеннями є значення кількості фуражирів та спостерігачів, які відносяться як три до одного.

Пошук в околицях ділянки (шляху) я реалізував як випадковий вибір суміжного ребра, заснований на пропорційній селекції. Чим менша вага ребра, тим більший шанс у нього потрапити у шлях, однак ϵ і шанс потрапити в шлях для ребр з високою вагою. Цикли у шляху я прибираю, адже вони лише збільшують довжину шляху, і не допомагають знайти оптимальний розв'язок. Довжина шляху обмежена кількістю вершин.

Упродовж тестування отримані результати вказують на те, що для найкращої ефективності алгоритму кількість робочих бджіл має бути втричі більша за кількість спостерігачів. Кількість робочих бджіл для 30 ітерацій алгоритму варто обмежувати 60-70 штуками. Чим більше буде бджіл, тим більше алгоритм витратить часу, однак тим більший шанс, що він знайде оптимальне чи максимально близьке до оптимального рішення. Якщо ставити кількість робочих бджіл більше 100-150 штук, то алгоритм майже завжди знаходить оптимальне рішення, але цей процес займає досить багато часу.

Кількість ітерацій для заданого в умові графа та знайдених при тестуванні вхідних параметрів варто ставити в межах від 25 до 35 ітерацій, адже ще до 25 ітерацій рішення, як правило, значно покращується, а після може ще покращитися на кілька десятків пунктів.

КРИТЕРІЇ ОЦІНЮВАННЯ

При здачі лабораторної роботи до 24.12.2023 включно максимальний бал дорівню ϵ – 5. Після 24.12.2023 максимальний бал дорівню ϵ – 4,5.

Критерії оцінювання у відсотках від максимального балу:

- покроковий алгоритм -10%;
- програмна реалізація алгоритму 45%;
- − робота з гіт 20%;
- тестування алгоритму– 20%;
- висновок -5%.

+1 додатковий бал можна отримати за виконання та захист роботи до 17.12.2023