МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА) Кафедра МОЭВМ

ОТЧЕТ

по практической работе №1 по дисциплине Учебная практика

по теме: Генетический алгоритм поиска МОД.

| Емельянчик А.А. |
|------------------------|
| Федоров Е.М. Жилин Д.А |
| Жангиров Т.Р. |
| |

Санкт-Петербург 2024

Цель работы.

Решение задачи нахождения минимального остовного дерева путем использования генетического алгоритма.

Задание.

Задача поиска МОД:

Дан взвешенный неориентированный граф (ребра имеют вес больше 0). Необходимо найти минимальное остовное дерево для данного графа.

План решения задачи.

Для решения задачи потребуется реализовать генетический алгоритм. Он состоит из следующих шагов:

- 1. Генерация первой популяции;
- 2. Пока не достигнут критерий остановки (по пригодности, числу итераций, т. п.):
 - а. Отбор будущих родителей из популяции;
 - b. Скрещивание родителей (вероятностное);
 - с. Мутация потомства (вероятностное);
 - d. Получение новой популяции;
- 3. Наилучшее решение в популяции итоговое.

Для реализации алгоритма потребуется найти представление решения в виде генотипа, а также определить, каким образом производятся операции над решениями.

Генотип:

Генотип будет представлять собой множество ребер, образующих остовное дерево графа.

Каждый индивид в популяции будет представлен таким множеством ребер.

Первая популяция:

Изначальная популяция создается путем создания деревьев при помощи модифицированного алгоритма Прима. Его суть в том, что на каждом шаге вместо наименьшего ребра выбирается случайное.

Скрещивание:

Для скрещивания создается подграф путем соединения двух деревьев, затем при помощи рандомизированного алгоритма Прима находится случайное остовное дерево в данном подграфе. Тем самым, результат скрещивания всегда будет корректным решением задачи.

Мутации:

В дереве удаляется случайное ребро, образуя две компоненты связности. Затем ищется другое ребро, способное объединить эти компоненты связности. Как и в случае с мутацией, новый граф также является корректным решением.

Приспособленность:

Приспособленность особи (остовного дерева) определяется на основе веса (суммы весов ребер) этого дерева. Очевидным образом приспособленность тем лучше, чем меньше суммарный вес дерева.

Отбор родителей:

При помощи ранжированного отбора находится набор родителей.

Частичная реализация алгоритма.

Первая популяция:

Функция *random_prim()* реализует алгоритм Прима для построения случайного остовного дерева:

Если передан аргумент *subgraph_set*, то на его основе создается подграф *subgraph*. Иначе, используется весь граф *self.graph*.

Инициализируется пустое множество *tree_set*, которое будет хранить ребра построенного остовного дерева.

Выбирается случайная начальная вершина *curr* из графа.

Множество connected хранит вершины, уже включенные в остовное дерево.

Список curr edges хранит все ребра, инцидентные текущей вершине curr.

Пока количество вершин в *connected* не равно общему количеству вершин в графе:

- 1. Выбирается случайное ребро edge из curr edges.
 - а. Если второй конец ребра edge[1] уже включен в connected, то ребро пропускается.
 - b. Иначе, вершина edge[1] добавляется в connected, ребро edge добавляется в $tree\ set$.
- 2. Для новой вершины curr добавляются все ее инцидентные ребра в *curr_edges*.

Функция возвращает множество *tree_set*, содержащее ребра построенного остовного дерева.

Скрещивание:

Функция *crossover()* реализует процесс скрещивания двух родительских особей.

Она объединяет множества ребер двух родителей в одно множество *subgraph*, а затем вызывает функцию *random_prim()* для построения нового остовного дерева на основе этого подграфа.

Таким образом, новое потомство наследует признаки от обоих родителей.

Мутация:

Функция *mutate()* реализует процесс мутации особи.

Она принимает множество ребер, образующих остовное дерево, и выполняет следующие действия:

- 1. Создает копию подграфа, соответствующего входному множеству ребер.
- 2. Удаляет одно случайное ребро из этого подграфа.
- 3. Находит две компоненты связности, образовавшиеся после удаления ребра.
- 4. Перебирает все ребра графа в случайном порядке и добавляет первое ребро, которое соединяет две компоненты.
- 5. Возвращает новое множество ребер, представляющее модифицированное остовное дерево.

Таким образом, мутация заключается в замене одного ребра в остовном дереве на другое, которое восстанавливает связность дерева.

Алгоритм:

Функция algorithm() реализует основной цикл генетического алгоритма.

Она создает начальную популяцию из 100 случайных остовных деревьев, используя функцию *random prim()*.

Затем в цикле выполняет следующие шаги:

- 1. Сортирует популяцию по весу остовных деревьев.
- 2. Вычисляет модифицированную функцию приспособленности, основанную на весе деревьев.
- 3. Выбирает 50 родителей с вероятностью, пропорциональной их модифицированной приспособленности.
- 4. Создает 100 новых особей путем скрещивания родителей и применения мутации.
- 5. Заменяет текущую популяцию на новую.

Алгоритм продолжается до тех пор, пока не будет найдено остовное дерево с минимальным весом (или достигнуто максимальное количество итераций).

Прототип GUI.

Графический интерфейс реализован с помощью фреймворка Tkinter. Ниже представлена его частичная реализация:

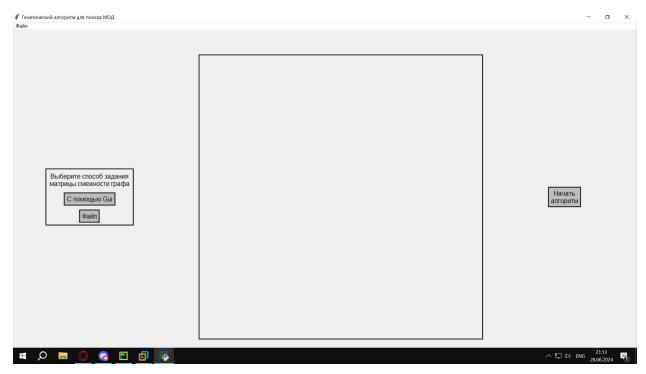


Рис. 1 - Стартовое окно

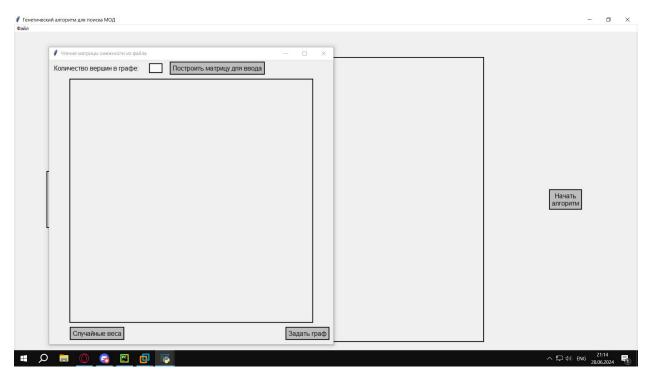


Рис. 2 - Окно ввода размера графа

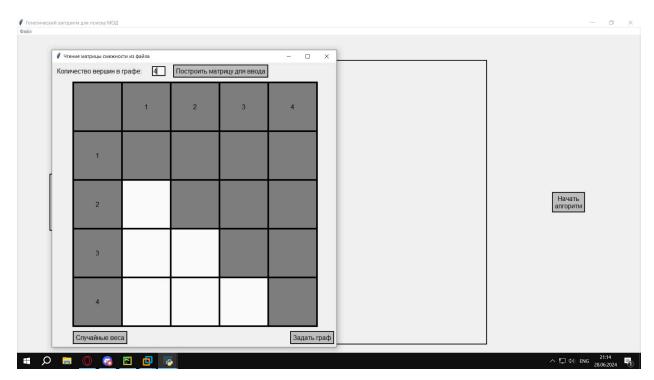


Рис. 3 - Ввод матрицы смежности

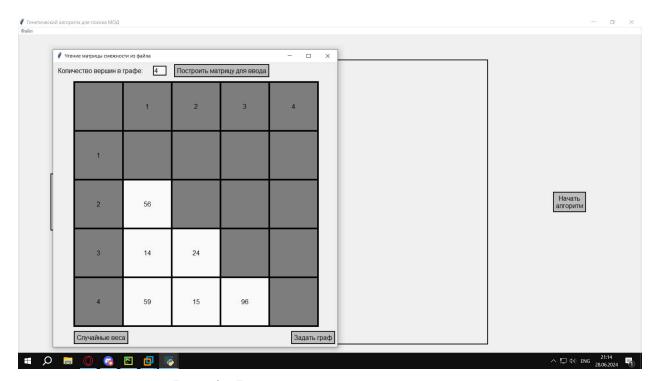


Рис. 4 - Введенная матрица смежности

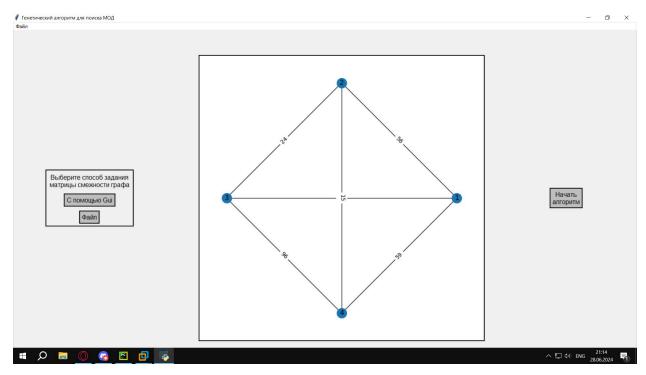


Рис. 5 - Изображение исходного графа

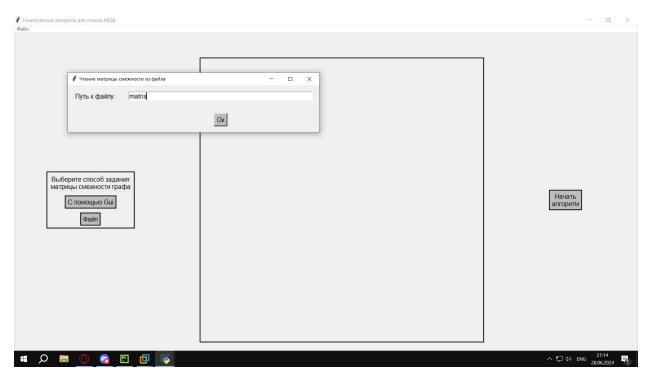


Рис. 6 - Окно ввода пути к файлу

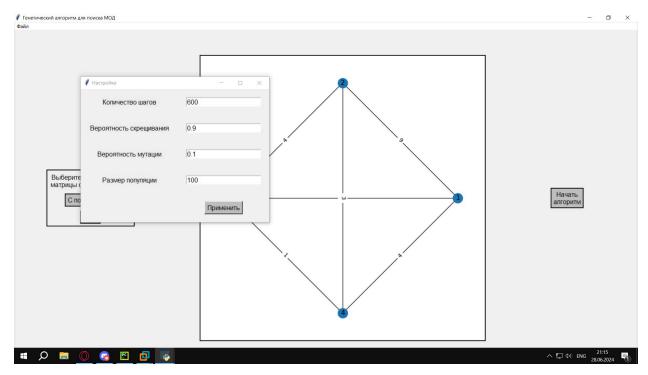


Рис. 7 - Окно настроек

Также разработан примерный макет окна работы алгоритма:

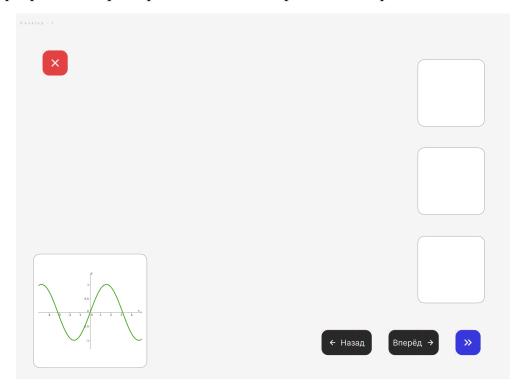


Рис. 8. - Макет окна

На нём отображены следующие элементы:

- Левый нижний угол график изменения функции качества решения;
- Правый нижний угол кнопки навигации: переход к предыдущему и следующему шагу, переход к итоговому решению;
- Справа кнопки переключения между тремя лучшими решениями;
- В центре Отображения графа выбранного решения;
- Левый верхний угол кнопка выхода.

Вывод.

Было спланировано решение задачи, частично были реализованы генетический алгоритм поиска МОД и GUI.