Лабораторная работа 4. Генетические алгоритмы: задача коммивояжёра

Задача о коммивояжёре является классической NP-полной задачей о поиске гамильтонова цикла или пути в графе. В неформальном виде задача трактуется следующим образом: коммивояжёру необходимо посетить N городов, побывав в каждом не более 1 раза, с минимальной стоимостью путешествия.

Представим города в виде N связанных вершин графа, причем ребра этого графа взвешены стоимостью. Тогда необходимо найти путь через все вершины с наименьшей стоимостью. Поскольку коммивояжёр в каждом из городов встает перед выбором следующего города из тех, что он ещё не посетил, существует (N-1)! различных маршрутов. Таким образом, размер пространства поиска зависит экспоненциально от количества городов.

Все эффективные (сокращающие полный перебор) методы решения задачи коммивояжёра — методы эвристические. В большинстве эвристических методов находится не самый эффективный маршрут, а приближённое решение.

Нахождение точного решения возможно только для малой размерности задачи (это можно сделать, например, полным перебором). С увеличением количества и задач время нахождения оптимального пути растет очень быстро.

Генетический алгоритм (ГА) — это эвристический алгоритм поиска, используемый для решения задач оптимизации и моделирования путём случайного подбора, комбинирования и вариации искомых параметров с использованием механизмов, напоминающих биологическую эволюцию. Основные механизмы — кроссинговер (скрещивание двух особей и получение новых решений, содержащих признаки обоих) и мутация (случайная смена гена в закодированном решении). Кроме того, для каждой популяции осуществляется оценивание для выявления лучших особей.

Общая процедура поиска ГА состоит в следующем:

- 1) Генерация популяции: популяция набор особей, каждая из которых представляет возможное решение (путь коммивояжёра). Начальная популяция может быть получена случайным образом.
- 2) Оценка особи: каждая особь может быть оценена целевой функцией (стоимость полного пути коммивояжёра).
- 3) Операции кроссинговера и мутации: кроссинговер выбирает случайную пару особей и выбирает случайную точку в хромосоме первой особи. Хромосомы обоих особей обмениваются частями, полученными после разделения по этой точке. Новые особи оцениваются, в популяции остаются лучшие. Мутация в произвольном порядке выбирает хромосому и меняет её, либо выбирает пару хромосом и переставляет их.

4) Хромосомы измененной популяции оцениваются снова. Это завершает одну итерацию ГА. ГА останавливается, когда предопределенное число развития достигнуто, или все хромосомы становятся одинаковыми.

Критерии останова:

- 1) нет улучшения предыдущей оценки;
- 2) все хромосомы сходятся к одному решению;
- 3) достигнута необходимая оценка.

Задание 1. Реализуйте чтение условий задачи из файла varX.txt, где X – номер варианта, согласно следующему формату: сначала идет число N – количество городов, затем матрица A размером NxN, где Aij – стоимость пути из города i в город j.

Для упрощения задачи, существует путь из каждого города в каждый.

Пример:

Задание 2. Реализуйте целевую функцию F — стоимость заданного пути. Коммивояжёру нужно вернуться в город, с которого он начал. Кодирование пути производится в виде списка городов, в порядке посещения.

Для приведенного выше примера F(<1423576>)=22.

Задание 3. Реализуйте функцию мутации. Метод мутации реализуется следующим образом: выбирается случайный город, а затем он вставляется в случайное место последовательности.

Так, после мутации последовательность <1 4 2 3 5 7 6> может преобразоваться, например в <1 4 3 2 5 7 6>.

Задание 4. Реализуйте функцию кроссинговера.

Использование стандартных генетических операторов в алгоритмах решения задачи коммивояжёра приводит к большому числу нереальных

решений. Так при кроссинговере двух хромосом

<1 4 2 3 5 7 6>,

<6423157>

можно получить двух потомков

<142|3157>,

<6 4 2 | 3 5 7 6>

которые, как видно, не являются решением.

Для задачи коммивояжёра существуют модифицированные операторы кроссинговера, например, «Жадная» стратегия, которая делает на каждом шаге «локально-оптимальный» выбор.

«Жадный» алгоритм кроссинговера:

- 1. Случайным образом выбрать стартовую вершину в первом родителе. Текущий родитель первый родитель.
- 2. Выбрать какая из соседних вершин (из вершин, находящихся в хромосоме слева и справа от рассматриваемой) ближе к текущей.
- 3. Ближайшая из них, не вошедшая в путь, становится новой текущей вершиной.
 - 4. Если только одна из них ещё не вошла в путь, то её и выбираем текущей.
- 5. Если обе соседние вершины являются посещенными, то выбрать ближайшую из числа не рассмотренных.
 - 6. В качестве текущего родителя выбрать другого родителя.
 - 7. Повторять цикл оператора, пока все вершины не будут посещены.

Пример работы алгоритма для двух хромосом:

$$x = <1 4 2 3 5 7 6>, F(x)=22;$$

$$y = <6 \ 3 \ 5 \ 4 \ 2 \ 1 \ 7>, F(y)=15.$$

Пусть на 1 этапе вершина 5 выбрана стартовой:

x = <1 4 2 3 5 7 6>;

В первом родителе путь 5-3 короче, чем 5-7, поэтому текущий путь будет **5-3**, и текущая вершина 3:

$$x = <1 4 2 3 5 7 6>;$$

На следующем шаге текущий родитель второй. В нем вершина 5 уже занята, выбираем вершину 6, путь 5-3-6:

$$x = <1 4 2 3 5 7 6>;$$

Текущий родитель первый, путь 6-7 короче, чем 6-1, тогда выбираем путь 5-3-6-7:

Текущий родитель второй, единственная незанятая вершина 1, тогда путь 5-3-6-7-1:

В первом родителе незанятая вершина 4, путь 5-3-6-7-1-4:

x = <1 **4** 2 3 5 7 6>;

y = <6 3 5 **4** 2 1 7>.

Оставшаяся вершина 2 включается в путь

z = 5-3-6-7-1-4-2.

F(z1) = 26, хуже, чем у родителей, поэтому в популяцию не включается.

Задание 4. Сгенерируйте начальную популяцию. Число особей выбирается самостоятельно. Особей начальной популяции можно получить случайным выбором путей.

Задание 5. Используя написанные ранее функции, реализуйте поиск решения с помощью генетического алгоритма. Самостоятельно подберите оптимальные параметры ГА: количество особей, вероятность мутации, количество скрещиваний и т.д.

В качестве завершающего критерия выбрано ограничение по количеству итераций.