

## О СРАВНЕНИИ ЭФФЕКТИВНОСТИ МУРАВЬИНОГО И ГЕНЕТИЧЕСКОГО АЛГОРИТМОВ ПРИ РЕШЕНИИ ЗАДАЧ КОМБИНАТОРНОЙ ОПТИМИЗАЦИИ

Семенкина О.Е.

Научный руководитель – Е.С. Семенкин

*Сибирский федеральный университет*

Одной из актуальных научных проблем современной математики является исследование эффективности стохастических алгоритмов, работающих одновременно с большим количеством текущих решений на задачах оптимизации. Данная работа посвящена исследованию эффективности алгоритма муравьиных колоний и генетического алгоритма.

Для разработки и исследования эффективности алгоритмов была использована задача коммивояжера [1], которая является оптимизационной задачей, часто возникающей на практике. Если имеется заданное множество из  $n$  городов, то *задача коммивояжера* – это задача нахождения замкнутого обхода минимальной длины, причем каждый город должен быть посещен единственный раз. В качестве тестовых задач были взяты решетки 4 на 4 и 5 на 5 городов.

Муравьиный алгоритм основан на имитации поведения муравьев в природе [2]. Почти слепые животные, такие как муравьи, справляются с задачей отыскания кратчайшего пути от гнезда до источника пищи и обратно. Для обмена информацией они используют след фермента, оставляемый на пути. Муравей с большей вероятностью выбирает тот путь, на котором большее количество фермента.

После прохождения полного обхода каждый муравей оставляет вещество, называемое *след*, на каждом пройденном ребре  $(i, j)$  между  $i$ -м и  $j$ -м городами.

Пусть  $\tau_{ij}(t)$  это *интенсивность следа* на ребре  $(i, j)$  в момент времени  $t$ . Интенсивность следа обновляется в соответствии с формулой  $\tau_{ij}(t+n) = \rho \cdot \tau_{ij}(t) + \Delta\tau_{ij}$ , где  $\rho$  является коэффициентом таким, что  $(1-\rho)$  представляет собой *испарение* следа.  $\Delta\tau_{ij} = \sum_{k=1}^m \Delta\tau_{ij}^k$ , где  $\Delta\tau_{ij}^k$  есть количество вещества следа, оставленного на единице длины ребра  $(i, j)$   $k$ -м; оно задается формулой

$$\Delta\tau_{ij}^k = \begin{cases} \frac{Q}{L_k}, & \text{если } k\text{-й муравей использует ребро } (i, j) \text{ в своем обходе} \\ 0, & \text{если не использует} \end{cases}$$

где  $Q$  является постоянной, а  $L_k$  - длина обхода  $k$ -го муравья.

Коэффициент  $\rho$  должен иметь значение меньше 1 для того, чтобы исключить неограниченное накопление следа.

Пусть число  $\eta_{ij}$ , равное  $1/d_{ij}$ , называется *видимостью*, где  $d_{ij}$  - длина пути между городами  $i$  и  $j$ . Муравей выбирает город в который собирается идти с вероятностью, которая является функцией расстояния до города и количества следов, оставленных на соединяющем ребре. Вероятность перехода из города  $i$  в город  $j$  для  $k$ -го муравья выражается следующим образом

$$p_{ij}^k = \begin{cases} \frac{[\tau_{ij}(t)]^\alpha \cdot [\eta_{ij}]^\beta}{\sum_k [\tau_{ik}(t)]^\alpha \cdot [\eta_{ik}]^\beta}, & \text{если } k\text{-й муравей еще не посещал } j\text{-й город,} \\ 0, & \text{если } k\text{-й муравей уже посещал } j\text{-й город.} \end{cases}$$

$\alpha$  и  $\beta$  являются параметрами, которые управляют относительной важностью следа и видимости.

Была разработана программа, реализующая алгоритм муравьиных колоний, и с ее помощью исследована на тестовых задачах зависимость надежности этого алгоритма от различных настроек параметров. А именно: выявлены лучшие настройки:  $\alpha=1$ ,  $\beta=10$ ,  $\rho=0.5-0.7$ , и установлено, что значение параметра  $Q$  существенного влияния не оказывает, а количество муравьев должно быть близко к количеству городов.

Генетический алгоритм основан на имитации естественной эволюции [3]. Каждое решение задачи является индивидом популяции, т.е. множества решений, который представлен хромосомой – списком номеров городов в порядке их посещения. В своей работе генетический алгоритм использует несколько операторов, следующих друг за другом, таких как селекция, рекомбинация и мутация. В генетическом алгоритме для задачи коммивояжера хромосома представляет собой перестановку из  $n$  чисел (номеров городов), тогда как в стандартной версии это строка нулей и единиц. В связи с этим стандартные операторы видоизменены, однако сохраняется большое количество настраиваемых параметров, таких как вероятность мутации, тип селекции – турнирная (с выбором размера турнира), пропорциональная и ранговая (с линейным или экспоненциальным ранжированием).

Была разработана программа, реализующая генетический алгоритм, и с ее помощью исследована на тестовых задачах его надежность при различных настройках параметров. Были выявлены лучшие настройки генетического алгоритма, а именно: турнирная селекция с небольшим турниром и слабая или очень слабая мутация.

На тестовых задачах муравьиный алгоритм требует гораздо меньшего количества вычислений, т.к. является алгоритмом, специально разработанным для задач такого типа. Генетический же алгоритм потребовал в разы большего количества вычислений, однако он приспособлен для более широкого класса задач.

Была рассмотрена практическая задача, которую можно сформулировать следующим образом. Необходимо посетить все районные центры Красноярского края, а именно 47 городов и поселков, с заданными координатами. Предполагается, что расстояние между городами преодолевается на вертолете, т.е. расстояние измеряется кратчайшим расстоянием между двумя городами.

У обоих алгоритмов возникли трудности с решением данной задачи. Лучший обход, найденный муравьиным алгоритмом, имеет длину 5420.57 км, а генетическим - 5288.37 км. Оба решения не являются глобально оптимальными. При решении практической задачи генетическому алгоритму было дано большее количество вычислений целевой функции, т.к. у него происходило медленное улучшение текущего решения, в то время как муравьиный алгоритм по-прежнему быстро сходил к указанному решению и не улучшал его на очень большом последующем количестве итераций.