Разработка алгоритмов оптимизации групповой работы мобильных роботов

Студент группы с8503а, Спорышев М. С.

Руководитель:

н.с. лаборатории необитаемых подводных аппаратов и их систем, к.т.н. Туфанов И. Е.

Соруководитель:

старший преподаватель каф. информатики, математического и компьютерного моделирования Кленин А. С.

25 Июня 2015

Термины

- АНПА автономный необитаемый подводный аппарат
- СПУ система программного управления
- ГА генетический алгоритм
- МАРК морской автономный робототехнический комплекс лаборатории НПА и их систем ДВФУ.
- mTSP множественная задачи коммивояжера (multiple traveling salesman problem)

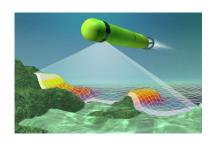
Автономные необитаемые подводные аппараты

Обзорно-поисковые задачи

- Поиск затонувших объектов
- Замеры параметров водной среды
- Исследование локальных неоднородностей

Использование групп АНПА

- Централизованное управление
- Групповое управление



Составление заданий для аппаратов

Составляются n заданий. Предполагается, что каждый аппарат может выполнять каждое задание.

i-е задание может быть выполнено в одном из v_i вариантов:

- $(\mathbf{a_{i1}}, \mathbf{b_{i1}}, \tau_{i1})$
- $(\mathbf{a_{i2}}, \mathbf{b_{i2}}, \tau_{i2})$
- ...
- $(\mathbf{a_{iv_i}}, \mathbf{b_{iv_i}}, \tau_{iv_i})$

 $\mathbf{a_{ij}}$ – точка трехмерного пространства.

Математическая модель

Входные данные

- Имеется m аппаратов и n заданий. q-ый аппарат в начальный момент времени находится в точке s_q
- $d_q(\mathbf{a}, \mathbf{b}) = |\mathbf{a} \mathbf{b}|/u_q$ время перехода АНПА от точки \mathbf{a} к точке \mathbf{b} , где u_q максимальная скорость q-го аппарата.
- План q-го аппарата: $p=((i_1,j_1),(i_2,j_2),...,(i_{|p|},j_{|p|})).$

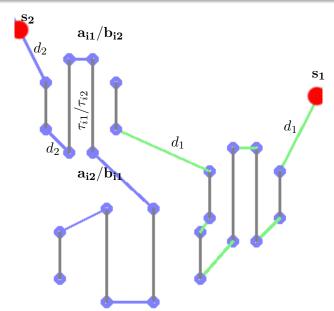
•
$$t_q(p) = d_q(\mathbf{s}_q, \mathbf{a}_{i_1, j_1}) + \sum_{k=2}^{|p|} d_q(\mathbf{b}_{i_{k-1} j_{k-1}}, \mathbf{a}_{i_k j_k}) + \sum_{k=1}^{|p|} \tau_{i_k j_k}$$

- Общий план $P = (p_1, p_2, ..., p_m)$
- Время выполнения общего плана: $t(P) = \max_{q \in 1..m} t_q(p)$

Задача

Найти общий план P, при котором $t(P) \to \min$

Пример плана



Цель работы

Раньше использовался алгоритм Хельда-Карпа

- Экспоненциальная зависимость времени работы от количества заданий (Перебор подмножеств)
- Работает дольше минуты для 20 заданий

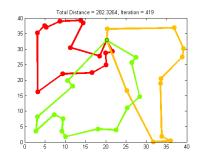
Цель

Разработать новые алгоритмы для решения задачи планирования, способные составлять планы для 100 заданий и 5 аппаратов за приемлемое время (несколько минут) и внедрить их в существующую СПУ.

Существующие решения

Множественная задача коммивояжера

- Каждое задание является единственной точкой
- Полный граф
- Стартовая вершина
- Поиск оптимальной системы циклов
- Минимизация суммы или максимума



Оптимальный выбор вариантов

Известен план некоторого аппарата, найти варианты заданий, дающие минимальное время выполнения этого плана. Метод динамического программирования

- Номер последнего задания
- Номер варианта задания

Переход к следующему состоянию

```
\begin{array}{l} val \leftarrow d[i-1][var1] + Dist(v,p[i-1],var1,p[i],var2) \\ \textbf{if} \ d[i][var2] > val \ \textbf{then} \\ \ d[i][var2] \leftarrow Min(d[i][var2],val) \\ \ prev[i][var2] = var1 \\ \textbf{end if} \end{array}
```

Линейное время работы относительно количества заданий в плане.

Жадный алгоритм

Асимптотика времени работы – $O(n^2)$.

T – номера заданий. V – номера аппаратов. Vars(t) - номера вариантов задания t.

```
1: for all t \in T do
```

5:

for all $var \in Vars(t)$ do 2:

for all $v \in V$ do 3:

 $time, pos \leftarrow \text{MinPathTime}(t, var, Plan(v))$ 4:

if time < minTime then

 $minTime \leftarrow time$ 6:

 $bestPos \leftarrow pos$ 7:

 $bestV \leftarrow v$ 8: 9: $bestVar \leftarrow var$

end if 10:

end for 11:

end for 12:

15: end for

Insert(t, bestVar, Plan(bestV), bestPos)13:

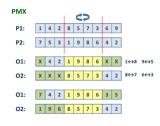
Optimize Vars(best V)14:

4 D F 4 A F F A F F F F

Генетический алгоритм

- Решение представлено в виде двух хромосом
 - Перестановка номеров заданий
 - Последовательность номеров аппаратов
- Используется 3 вида мутаций
 - Swap
 - Reverse
 - Select
- Функция приспособленности использует метод динамического программирования для оптимального подбора вариантов.

Оператор
 скрещивания –
 Partially matched
 crossover



Асимптотика времени работы одной итерации ГА: $O(sn + s \log s)$, s — размер популяции.

Целочисленное программирование

Плюсы подхода

- Находит точное решение в отличие от предыдущих методов
- Позволяет решать задачу коммивояжера для 100 заданий за секунды

Реализация

- Строим решение для упрощенной задачи (mTSP).
- Метод ветвей и границ для решения задачи дискретной оптимизации.
- Оптимизация максимума
- Бинарный поиск максимума и оптимизация суммы с доп. ограничениями

Результат

Работает медленнее алгоритма Хельда-Карпа

Реализация

Стороннине библиотеки

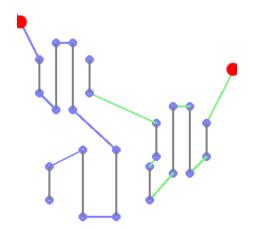
- FlopC++ формулировка задачи целочисленной оптимизации на C++
- SYMPHONY фреймверк для решения задач целочисленного программирования
- OpenCV визуализация полученных решений
- Boost расширение стандартных возможностей C++

Python

- Pandas сохранение и загрузка данных
- matplotlib построение графиков

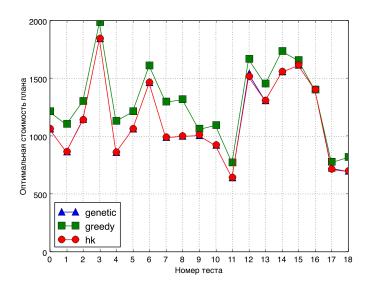
Тестирование

Визуализация



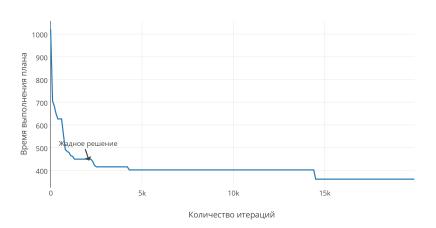
Тестирование

Время выполнения плана на каждом тесте



Тестирование

Стоимость решения ГА от количества итераций



Результат

- Алгоритмы внедрены в СПУ комплекса "МАРК".
- Система контроля версий git, 52 коммита, +4900 -1800.
 Языки C++ и Python.
- Автоматический выбор алгоритма в зависимости от размера задачи.
 - до 18 заданий алгоритм Хельда-Карпа
 - до 40 заданий генетический алгоритм
 - от 40 заданий жадный алгоритм