Децентрализованный алгоритм управления конвейерной системой с использованием методов мультиагентного обучения с подкреплением

Мухутдинов Дмитрий, группа М4239 Научный руководитель: Фильченков А. А., к.ф-м.н., доцент ФИТиП Консультант: Вяткин В.В., д.т.н., профессор ФИТиП

> Факультет Информационных Технологий и Программирования Мегафакультет Трансляционных Информационных Технологий Университет ИТМО, Санкт-Петербург

> > 13 апреля 2019 г.

Конвейерные системы

Применения:

- Промышленность
- Сортировка грузов
- Распределение багажа
- ...

Будем рассматривать случай с багажом.

Существующие решения

- Статические стратегии управления¹
 - Разрабатываются под конкретную топологию системы
- Model predictive control (MPC)²³⁴
 - Решает глобальную оптимизационную задачу в форме LP/QP
 - Вся система контролируется централизованно
 - Не может обрабатывать изменения в системе, не заложенные в модель (поломки)
- Маршрутизация по аналогии с компьютерными сетями⁵
 - Децентрализованное вычисление, устойчивость к поломкам
 - Оптимизирует только скорость доставки чемоданов

¹De Neufville.

²Cataldo, Scattolini.

³Zeinaly, De Schutter, Hellendoorn.

⁴Luo, Huang, Zhang.

⁵Yan, Vyatkin.

Цель работы

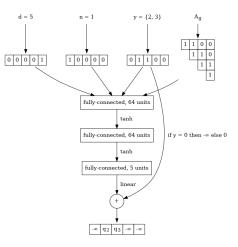
Разработать алгоритм управления конвейерной системой со следующими свойствами:

- Децентрализованность
- Многокритериальная оптимизация (время доставки багажа + энергопотребление)
- Устойчивость к разнородным изменениям в условиях среды
 - Изменения характеристик багажного потока
 - Поломки конвейеров

Что было сделано

Алгоритм DQN-routing⁶

- Объединяет link-state протокол с алгоритмом Q-routing
- Вход нейросети:
 - Номер текущего узла
 - Номер узла назначения
 - Узлы-соседи
 - Матрица смежности графа



⁶"Multi-agent deep learning for simultaneous optimization for time and energy in distributed routing system".

Плюсы и минусы DQN-routing

• Плюсы

- Адаптация под изменения трафика
- Адаптация после поломок
- Оптимизация времени доставки и энергопотребления с заданным приоритетом

• Минусы

- Требует предварительного обучения с учителем
- Размер входного слоя квадратично зависит от размера графа

Идеи усовершенствования алгоритма

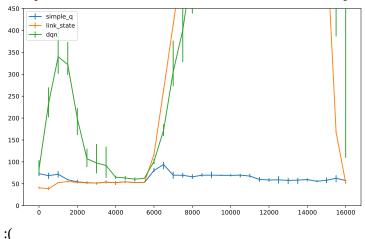
- Использование графовых эмбеддингов
- Зональная маршрутизация
- Построение глобальной графовой нейронной сети (GG-NN)

Использование графовых эмбеддингов: идея

- Вместо кодирования меток узлов унитарным кодом использовать их отображения в векторное пространство фиксированной размерности
- Отказ от подачи на вход матрицы смежности
 - Вместо этого пересчитывать эмбеддинги при изменении топологии
 - Эмбеддинги косвенно передадут информацию о топологии

Использование графовых эмбеддингов: результаты

Алгоритм ${
m HOPE}^7$ с использованием Katz index как метрики похожести.



·(

⁷"Asymmetric transitivity preserving graph embedding".

Зональная маршрутизация: идея

- Ограничиваем рассматриваемый граф только узлами не далее k ребер от данного
- Если узел назначения находится вне текущей зоны — делаем запрос к узлам на границе зоны.

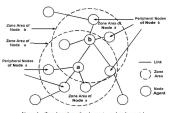


Figure 4. Zone boundary of node agent a and node agent b.

Зональная маршрутизация: результаты

:shrug:

Глобальная графовая нейронная сеть: идея

- Рассматриваем весь граф с состояниями ребер и узлов как вход для графовой нейронной сети (GG-NN)
- Считается распределенно на физических узлах системы
- Промежуточные состояния и их градиенты передаются между узлами по сети
 - Применяется для компьютерных сетей с обучением с учителем⁸
 - Добавим обучение с подкреплением во время работы

 $I_{(5,7)}$ 1(5.6) $l_{(6,7)}$ $l_{(3,1)}$ $x_1 = f_w(l_1, l_{(1,2)}, l_{(3,1)}, l_{(1,4)}, l_{(6,1)}, x_2, x_3, x_4, x_6, l_2, l_3, l_4$ Distributed message passing Local routing table lookup

⁸Gever, Carle.

Глобальная графовая нейронная сеть: результаты

:shrug:

Итоги

• :shrug:

Дальнейшие направления исследований

- Проведение большего числа экспериментах на различных топологиях
- Динамическое управление скоростями конвейеров

Спасибо за внимание!

Библиография І

- De Neufville R. The baggage system at Denver: prospects and lessons. // Journal of Air Transport Management. 1994. T. 1, № 4. C. 229—236.
 - Cataldo A., Scattolini R. Dynamic pallet routing in a manufacturing transport line with model predictive control. // IEEE Transactions on control systems technology. 2016. T. 24, № 5. C. 1812—1819.
- Zeinaly Y., De Schutter B., Hellendoorn H. An integrated model predictive scheme for baggage-handling systems: Routing, line balancing, and empty-cart management. // IEEE Transactions on control Systems technology. 2015. T. 23, № 4. C. 1536—1545.
- *Luo J.*, *Huang W.*, *Zhang S.* Energy cost optimal operation of belt conveyors using model predictive control methodology. // Journal of Cleaner Production. 2015. T. 105. C. 196—205.

Библиография II

- Yan J., Vyatkin V. Distributed Software Architecture Enabling Peer to Peer Communicating Controllers. // IEEE Transactions on Industrial Informatics. 2013. Vol. 9, no. 4. P. 2200–2209.
- Multi-agent deep learning for simultaneous optimization for time and energy in distributed routing system. /. D. Mukhutdinov [и др.] // Future Generation Computer Systems. 2019. Т. 94. С. 587—600.
- Asymmetric transitivity preserving graph embedding. /. М. Ou [и др.] // Proceedings of the 22nd ACM SIGKDD international conference on Knowledge discovery and data mining. ACM. 2016. C. 1105—1114.
- Geyer F., Carle G. Learning and generating distributed routing protocols using graph-based deep learning. // Proceedings of the 2018 Workshop on Big Data Analytics and Machine Learning for Data Communication Networks. ACM. 2018. C. 40—45.