

Команда «НИИстовые»

Кейс «ИИ оптимизирует производство атомного топлива»

POCATOM

Цель работы: создать интеллектуальную систему управления производственными печами в части оптимизации времени простоя и максимизации использования ресурсов.

Задачи:

- формулирование задачи для оптимизируемого параметра;
- исследование данных и литературы для формирования множества подходов к решению задачи;
- реализация интеллектуального алгоритма распределения серий по доступным печам, учитывая характеристики и температурные режимы печей;
- разработка метрики для оценки качества алгоритма;
- разработка архитектуры интеллектуальной системы построения графика использования печей;
- реализация прототипа интеллектуальной системы построения графика использования печей.





Проблемы в работе и выгода применения нашего решения

ПРОБЛЕМЫ

- Отсутствие оптимального алгоритма загрузки печей
- Затраты времени на ежедневное формирование плана загрузки печей
- **Невозможность** перестроить оперативное планирование в течении смены

РЕЗУЛЬТАТ

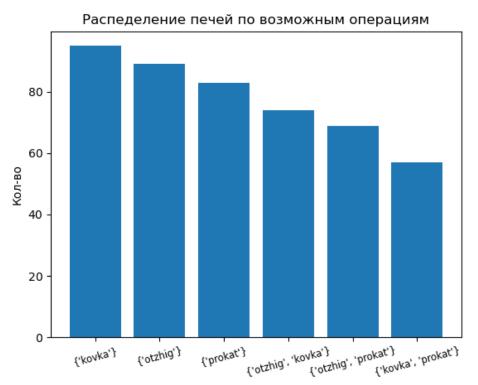
- Предложен алгоритм распределения с использованием ε жадного алгоритма для интеллектуального выбора печей
- Быстрый расчет и визуализация плана загрузки печей
- **Возможность** перерасчета плана загрузки печей в течении дня в зависимости от изменившихся условий

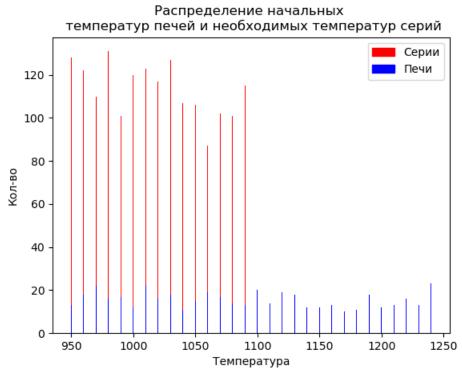






Исследование и общий анализ данных (EDA)



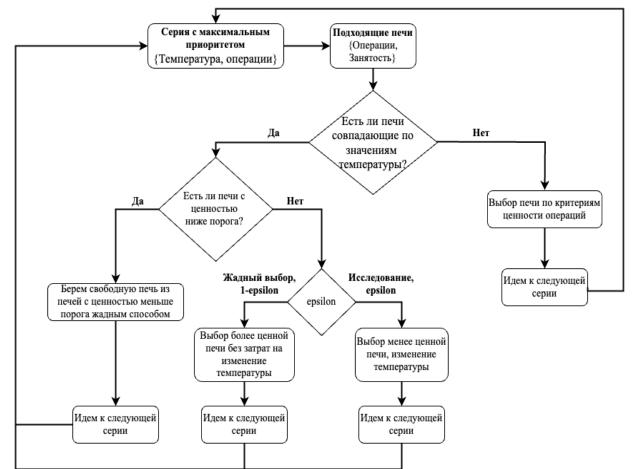


- 1. При выполнении EDA была получена статистика о количестве печей с уникальными операциями. В результате установлено, что печи с операцией 'kovka' наиболее распространенные, а с операцией 'prokat' наименее.
- 2. При анализе распределения количества начальных температур печей и распределения необходимых температур для серий, было выявлено, что у заметной части печей начальная температура находится выше, чем температура серий.





Алгоритм распределения серий по печам в конкретный день



В основе нашего подхода лежит ε – жадный алгоритм, который предполагает выбор наилучшего действия a с точки зрения сиюминутного вознаграждения (но, возможно, не оптимального на дистанции) с вероятностью $1 - \varepsilon$ ($0 \le \varepsilon \le 1$). При этом в качестве исследования с некоторой заданной вероятностью ε выбирается альтернативное доступное действие a'.

Таким образом, $P\{a|s\} = 1 - \varepsilon$, $P\{a'|s\} = \varepsilon$.

Ценность операций C_o — это отношение количества операций на день во всех сериях к количеству печей, которые могут выполнять данную операцию

$$C_o = \frac{\sum_{i=1}^n s_{io}}{\sum_{i=1}^m u_{io}},$$

где n — общее количество серий за текущий день;

m — общее количество печей;

 $s_{io} = egin{cases} 1, ext{если } i - ext{я серия требует выполнения операции } o; \ 0, ext{в противном случае;} \end{cases}$

 $u_{io} = egin{cases} 1 ext{, если } i - ext{ Я печь может выполнять операцию } o; \ 0 ext{, в противном случае.} \end{cases}$





Метрика качества работы алгоритма

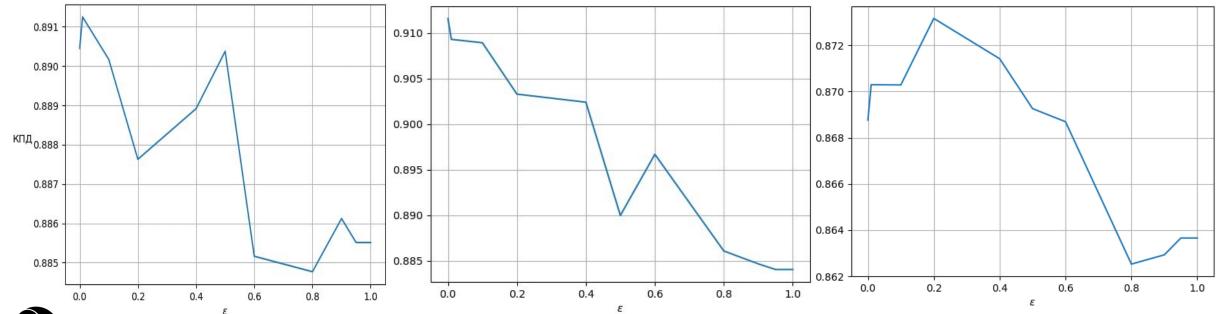
В качестве метрики качества используется среднее КПД печей, рассчитываемое по формуле:

КПД=
$$\frac{1}{m}\sum_{i=1}^{m}\frac{\sum_{j=1}^{1440}w_{j}}{1440},$$

где m — общее количество печей;

 $w_j = egin{cases} 1 \text{, если печь находилась в полезном состоянии в текущую минуту} \\ 0 \text{, в противном случае} \end{cases}$

Печь находится в полезном состоянии, если она не простаивает и не нагревается/охлаждается до нужной температуры для дальнейшей работы. На слайде представлены графики зависимости КПД от выбранного значения ε для различных наборов серий и печей, рассчитанные по исходным данным.



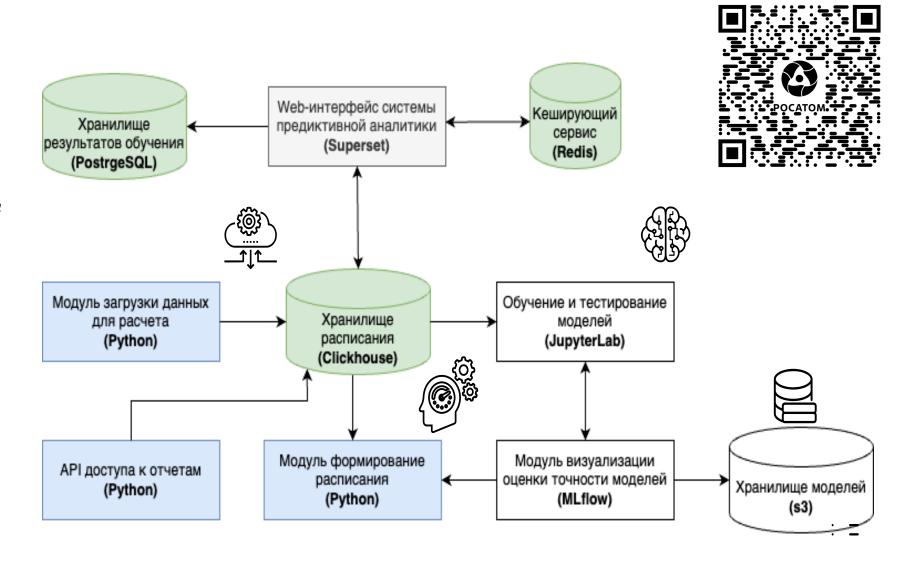




Функциональная архитектура системы

Технологический стек решения

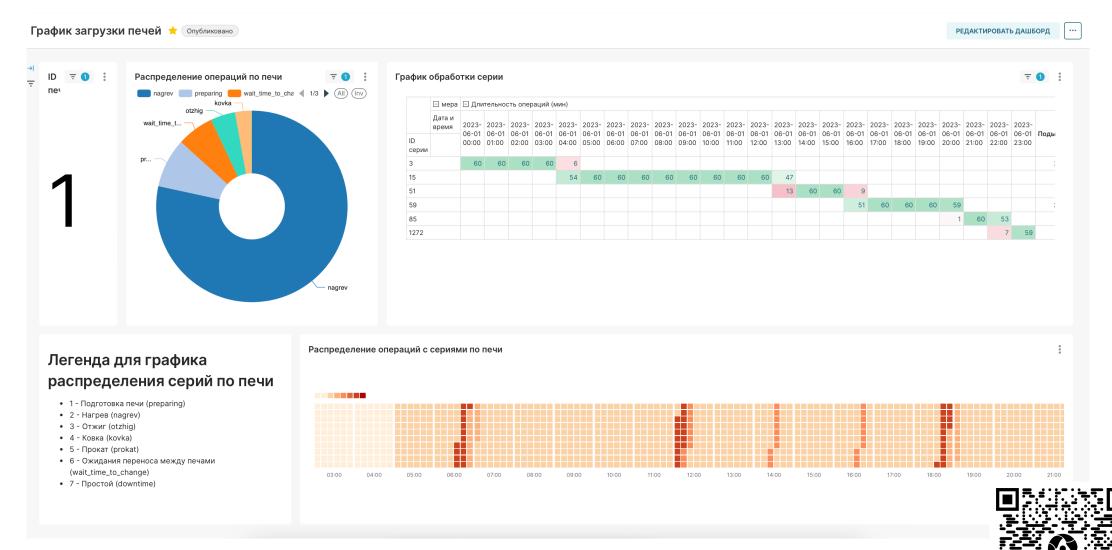
- Язык программирования: *Python*
- BI-инструмент: Superset
- БД: Clickhouse, Postgres (пользователи SuperSet), Redis (Кэш)
- Обучение моделей: JupyterLab
- Хранилище моделей (*MLFlow* + *S3*)







Пользовательский интерфейс системы





Ссылка на пользовательский интерфейс, параметры авторизации в репозитории на **github**



Направления для развития

В части исследования:

- Использование продвинутых алгоритмов динамического программирования для поиска оптимального распределения серий по печам
 - Использование улучшенных RL-алгоритмов
 - Тестирование различных архитектур моделей

В части программного обеспечения:

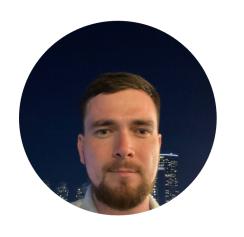
- Добавление интеграционных механизмов взаимодействия с другими АСУ
- Автоматизация разворачивания (СІ/СД)
- Расширение функционала дашбордов
- Добавление выгрузки отчетов



Состав команды











Максим Кулагин

- ML-TeamLead @maksim_kulagin
- o +7(999)114-50-52

Сергей Михайлов

- o ML-инженер
- @s_mikhailov_1
- o+7(926)537-00-37

Герман
Янченко

- o ML-инженер
- o @xQQzme
- o +7(921)107-36-56

Константин Дьячков

- o ML-инженер
- o@diachkov1415
- o+7(981)557-41-40

Алексей Трушников

- o MLOps
- o @Twinshape
- o+7(902)269-35-45