Медведев Давид Валерьевич

ML-Инженер

После инженерного проекта по автоматическому расчёту инсоляции помещений (степень освещенности помещений солнечным светом), основанного на методах линейной алгебры, я всерьёз увлекся математикой, что в конечном итоге привело меня в МФТИ и к сфере анализа данных и машинного обучения. Хочу развиваться Data Science и ML-инжиниринга, сосредотачиваясь на прикладных задачах. Также рассматриваю возможность поступления в аспирантуру и участия в исследовательских проектах.

контакты:

Telegram: @david_medvedev

GitHub: https://github.com/SalLangg

Интерактивное резюме: https://sallangg.github.io

ОБРАЗОВАНИЕ:

2024 — по настоящее время **МФТИ, ФПМИ** — Магистратура

Факультет: Прикладная математика и информатика

Направление: Современная комбинаторика

2018 - 2022

Тюменский индустриальный университет — Бакалавриат

Направление: Расчеты строительных конструкций

ОБУЧЕНИЕ И КУРСЫ:

- Центр "Пуск" МФТИ: Продвинутые методы машинного обучения.
- **Кафедра интеллектуальных систем:** Введение в машинное обучение (Константин Воронцов) и программирование на Python (Мурат Апишев)

проекты:

BuildBIMClassify — ML-система классификации BIM-объектов по сметным работам.

Разработал и внедрил пилотную MVP модель для автоматического сопоставления элементов ВІМ-модели (Revit) с позициями сметного справочника - классическая задача, выполняемая по большей мере вручную.

Цель: сократить до минимума ручное сопоставления элементов по работам. Когда сбор справочника будет завершен, модель будет полностью обучена и внедрена в боевые проекты, что позволит значительно сократить ручной труд и повысить точность сметных расчётов.

Технологии: Scikit-learn, LightGBM, CatBoost

Описание:

- Использован CatBoost для multi-label классификации с фокусом на Precision (90%).
- При обучении нарочно были введены пропуски в ключевых переменных, что бы повысить устойчивость модели к человеческому фактору.
- Подготовил пайплайн для дообучения модели при расширении справочника.

Сейчас работаю над повышением качества классификации к уровню 95-98%. После этого заменю категориальные признаки на их эмбеддинги, чтобы нивелировать грамматические ошибки при заполнении параметров.

MorseNet — Декодер аудио файлов с кодом Морзе

Цель: построить модель декодирования сигналов морзе, используя технологии, похожие на обработку естественного языка.

Технологии: PyTorch, FastAPI, MLflow, Docker

Описание:

- Построена нейросеть CNN → LSTM с CTC Loss для декодирования из аудиофайлов
- Для извлечения признаков использовались Mel-спектрограммы и аугментации (time/freq masking)
- Логирование метрик обучения происходит через MLflow
- Сохранение моделей на сервере
- Качество: **0.433 no Levenshtein distance** на Kaggle (15 место, лидер 0.24)
- Реализован FastAPI-сервер с возможностью дообучения модели, независимо от инференса
- Решение упаковано в Docker

GitHub: https://github.com/SalLangg/Morse-Decoder_V2

Классификация изображений

Цель: построить модель для классификации 42 персонажей по JPEG-изображениям

Технологии: PyTorch, torchvision, seaborn

Описание:

- Разработана CNN-модель с 3 сверточными блоками
- Использованы техники аугментации и расширения тестовой выборки: случайные повороты, изменение яркости/контраста, горизонтальное отражение
- 96.56% accuracy на тренировочной выборке для самой базовой модели.

GitHub: https://github.com/SalLangg/Personality_Prediction

Предсказание личности

Цель: Цель: разработать модель предсказания личности человека на основе данных

Технологии: Pandas, Numpy, Matplotlib, Seaborn, StratifiedKFold, CatBoostClassifier, scikit-learn **Описание:**

- Проанализирована степень важности пропусков в данных
- Созданы новые признаки для расширения выборки
- Протестированы различные модели CatBoost, XGBoost, RamdomForest, а также их стейкинг

GitHub: https://github.com/SalLangg/Image-classification

RAG-LMM помощник инженера (В разработке)

Цель: разработать систему умного поиска по внутренней базе знаний компании с выводом найденной информации в качестве контекста LLM.

Технологии: модели компьютерного зрения, ORC, LLM, RAG

Задачи, которые предстоит решить:

- Решение проблем с неструктурированной документацией с помощью ORC
- Интеграция примечаний с изображениями в систему
- Проверка актуальности норм
- Фильтрация галлюцинаций LLM

ПРОФЕССИОНАЛЬНЫЙ ОПЫТ:

ВІМ-Менеджер | 000 «Партнер.Проект» 02/2023 — по настоящее время

В рамках одной должности прошел путь от технической поддержки проектов до разработки ML-решений.

Data Scientist (2025 — настоящее время)

- Разработал MVP-модель для сопоставления элементов BIM-модели (Revit) с позициями сметного справочника
- Использовал LightGBM для multi-label классификации, целевая метрика Precision 90%
- Искусственно вводил пропуски в обучающую выборку для повышения устойчивости к человеческому фактору
- Построил пайплайн дообучения модели при расширении справочника
- Сейчас работаю над улучшением качества до стабильных 95–98%. Затем заменю категориальные признаки на эмбеддинги (устойчивость к опечаткам) и разверну сервер для обработки данных.

Цель проекта: повышение точности расчетов путем уменьшения значимости ошибок при ручном заполнении параметров в информационной модели.

Python-разработчик ВІМ (2024—2025)

- Разработал сложные инструменты автоматизации, интегрированные в ПО для проектирования. Разработка только 2-х плагинов помогли сэкономить 550 тыс. руб. в год.
- Собираю и анализирую данные с разработанных плагинов и информационных моделей. Это позволяет найти и закрыть слабые стороны проектирования
- Собираю и выгружаю данные из BIM-моделей в PostgreSQL по запросам аналитиков

ВІМ-Координатор (2023 — 2024)

- Обеспечиваю полную техническую поддержку проектной группы по вопросам ВІМ
- Разрабатывал простые средства автоматизации проектирования (скрипты, шаблоны, макросы)
- Создавал обучающие материалы для сотрудников, ~40 человек (видеоуроки, база знаний)

навыки:

Языки программирования: Python, C# (базово)

ML: PyTorch, sklearn

Прочее: SQL, Docker, FastAPI, MLflow,