Rolling Drones - Innoagency Startup Recommendation

Задача проекта

Текущий проект - это персонализированная рекомендательная система по сервисам Москвы для стартапов

Quick Start

```
git clone https://github.com/NmadeleiDev/innoagency-startup-
recommendation.git
cd innoagency-startup-recommendation

cp .env.example .env

docker-compose build
docker-compose up -d
```

или с использованием make

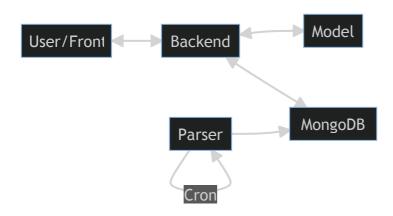
```
git clone https://github.com/NmadeleiDev/innoagency-startup-recommendation.git
cd innoagency-startup-recommendation

cp .env.example .env

make up
make up-c # с очисткой БД
```

Структура проекта

Папки - части общего проекта. Каждая часть опционально имеет внутри Dockerfile. Все части соединены docker-compose файлом в корне проекта.



ML

Папка ML содержит в себе Jupyter Notebooks для подготовки данных и генерации рекомендаций.

Всего в проекте используется 2 модели:

• Класификатор для получения наиболее подходящего типа сервиса для компании (Частный фонд, гос. фонд, акселератор, частный инвестор, корпоративный инвестор)

• Класификатор для получения наиболее подходящего сервиса для компании

Описание notebooks и файлов:

- dataprep.py подготовка данных для обоих классификаторов
- investor_classifier.ipynb создание и обучение модели рекомендации сервиса для компании
- type_classifier.ipynb создание и обучение модели рекомендации типа сервиса для компании

Как готовили данные:

- Категориальные метрики: Onehot кодирование (https://scikitlearn.org/stable/modules/generated/sklearn.preprocessing.LabelBinarizer.html, https://scikitlearn.org/stable/modules/generated/sklearn.preprocessing.MinMaxScaler.html)
- Числовые метрики: Скейлинг (https://scikitlearn.org/stable/modules/generated/sklearn.preprocessing.OneHotEncoder.html)

Проверка гипотез

Мы тестировали следующие гипотезы для классификации компании к сервисам:

- Метод линейной регрессии
- Метод опорных векторов
- Решающие деревья

Указанные методы сработали не очень хорошо. Мы решили, что стандарные методы плохо подходят для такой задачи и разработали свою кастомную модель.

Что сработало хорошо?

Мы создали кастомную модель. С помощью нее мы ищем подходящие сервисы для компании.

Под капотом она сделана следующим образом:

Системе предоставляют данные новой компании, а модель генерирует для нее "идеальный" сервис или фонд. После этого система ищет в БД существующий фонд/сервис, который наиболее близок по параметрам к "идеальному".

Работа нашей модели

Строго говоря, мы строим отображение из пространства компаний в пространство сервисов, и в последнем для каждой компании ищем ближайший сервис, используя L2 норму.

B TensorFlow использовали Sequential модель с 1 внутренним слоем в 64 нейрона (https://www.tensorflow.org/api_docs/python/tf/keras/Sequential)

Далее, при помощи пакета numpy.linalg и функции norm искали сервисы, близки к образу компании на пространство сервисов.

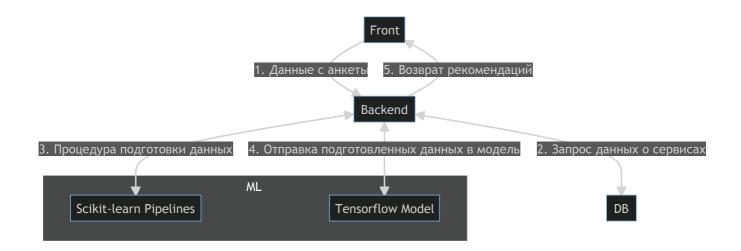
Backend

Папка backend содержит код (python{FastAPI}) серверной части веб-приложения, API для приема запросов от клиентской части веб-приложения (frontend) и логику работы с обученной моделью.

Бекенд взаимодействует с БД и производит следующие операции:

- Получает, вставляет или удаляет (CRUD) сущности (стартапы, компании, акселераторы и сервисы)
- Полученные данные подготавливает/трансформирует, используя процедуры, описанные в папке мі
- Трансформирванные и подготовленные данные отправляет в обученную модель из папки ML и возвращает рекмендации клиенту.

Ниже представлена диаграмма взаимодействий компонент стека.



Front

Папка front содержит код (NodeJS{React}) клиентской части веб-приложения.

Parser

Папка parser содержит код для парсинга данных компаний по ИНН для пополнения датасета и дообучения модели.

DB

Так как данные разрежены (по многим аттрибутам много пробелов), мы решили отказаться от реляционных БД в пользу NoSQL подобных. Поэтому качестве базы данных взяли MongoDB.

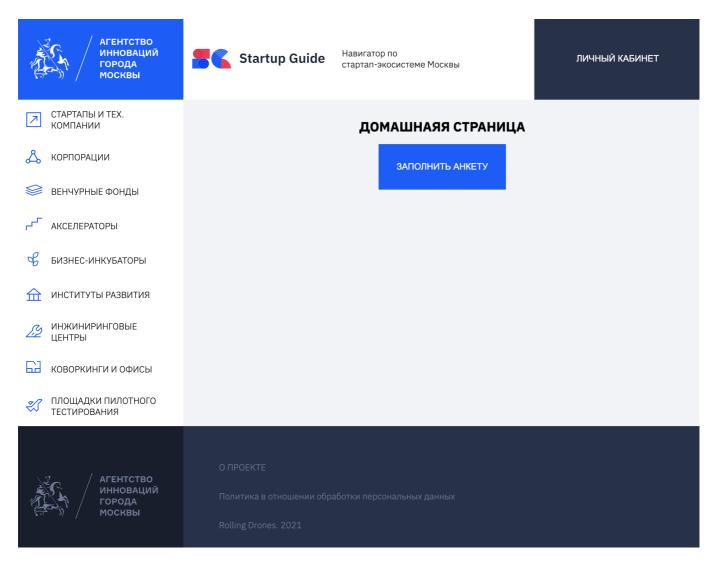
Документация по интерфейсу

Документация по интерфейсу в формате OpenAPI (Swagger) доступна по адресу https://startup-guide.ml/backend/docs

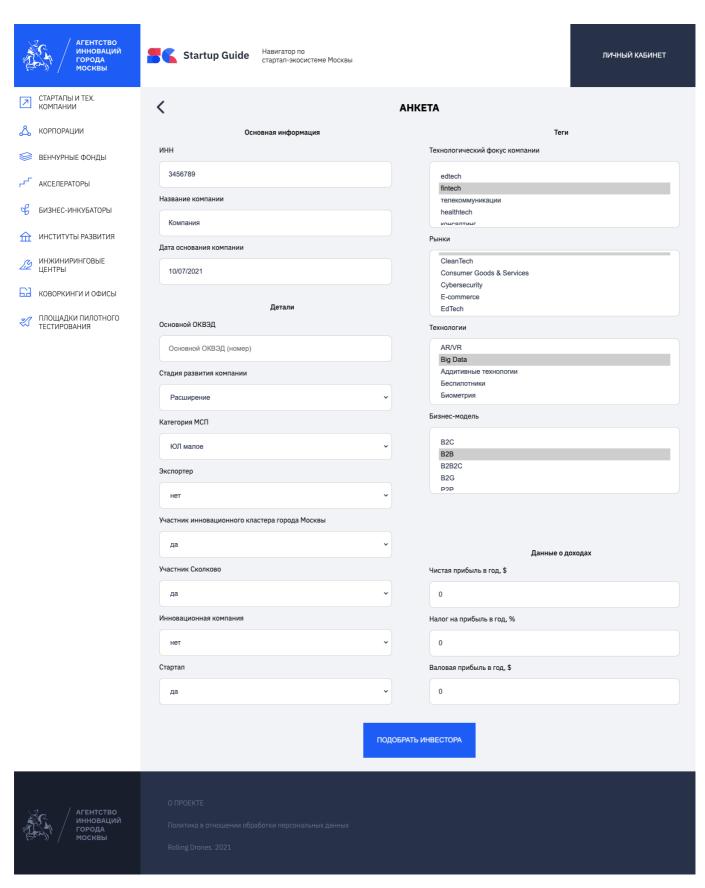
По адресу https://startup-guide.ml также доступна демо-версия проекта.

Пользовательская история / сценарий использования

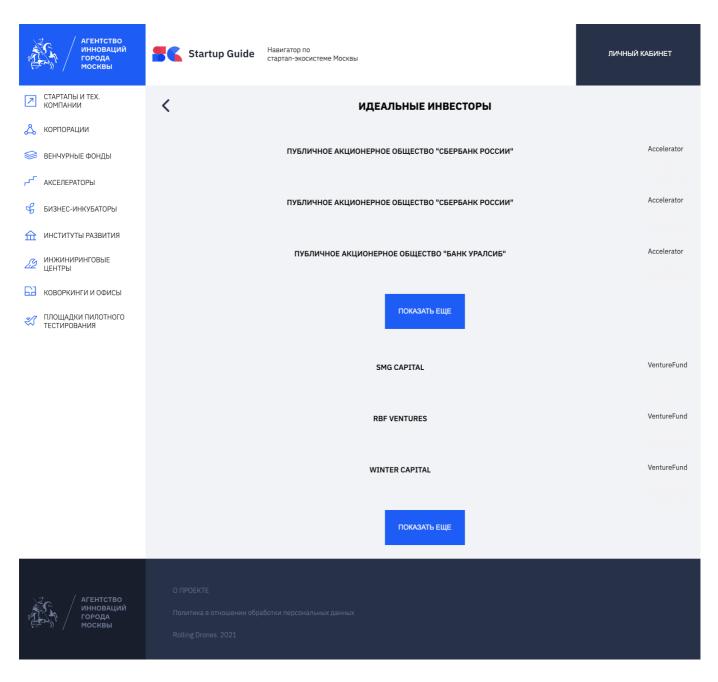
Главный экран



Экран заполнения анкеты о стартапе



Экран выданных рекмендаций сервисов Москвы



Экран дополнительной информации о сервисе

