# BIV Hack Challenge

ekanam

2 0 2 4



## Проблематика

Классификация назначений платежей является рутинной задачей которую можно автоматизировать с помощью нейронных сетей

BIV Hack Challenge

### Решение кейса

Мы решили сравнить 4 модели классификации:

# Решение без нейронных сетей:

1. Наивный Байесовский классификатор + TF-IDF векторизацию

#### Нейросетевое решение: (Векторизация с RuBERT)

- 2. biGRU Classifier
- 3. Rubert Classifier
- 4. FastText

### Стек

- Frontend: React + TypeScript

- Backend: Docker, compose + FastAPI + Dishka

- ML: Transformers, sklearn, pytorch, tensorflow, keras, Natasha, pandas

## Качество моделей

	F1-Score	Accuracy
RuBERT	0.98	0.98
biGRU	0.975	0.96
FastText	0.97	0.97
NBC + TF-IDF	0.96	0.98

# Валидация моделей

	Индекс Джини	p-value критерия Колмогорова- Смирнова	Статистика критерия Колмогорова- Смирнова
NBC + TF-IDF	_		_
FastText	0.9987	2e-8	0.9932
biGRU	0.9983	5e-11	0.9948
RuBERT	0.91	1e-13	0.9917

### Плюсы и минусы подходов

# Решение без нейронных сетей:

- Хуже качество
- + Дешевле
- + Быстрее
- + Не требует GPU
- + Легче найти специалиста

#### Нейросетевое решение:

- Нужно GPU
- Дольше работает
- Дороже специалисты
- + Лучше качество
- + Много исследований в области, больше потенциал роста

## Интерфейс

#### BIV

#### Классификация назначения платежа

Команда: Ekanam

Текст:

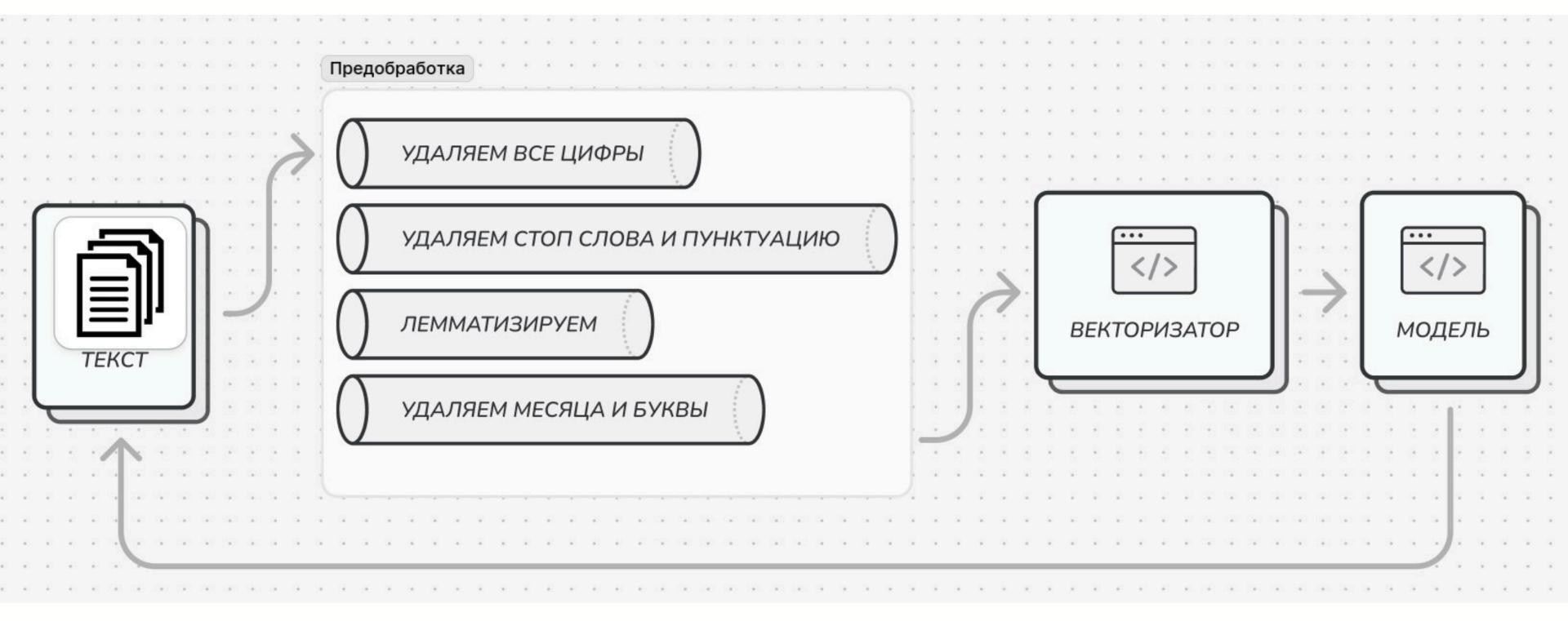
Оплата за кофе в зернах по счету № 123 от15.09.2

Рассчитать

Результат:

SERVICE

### Пайплайн

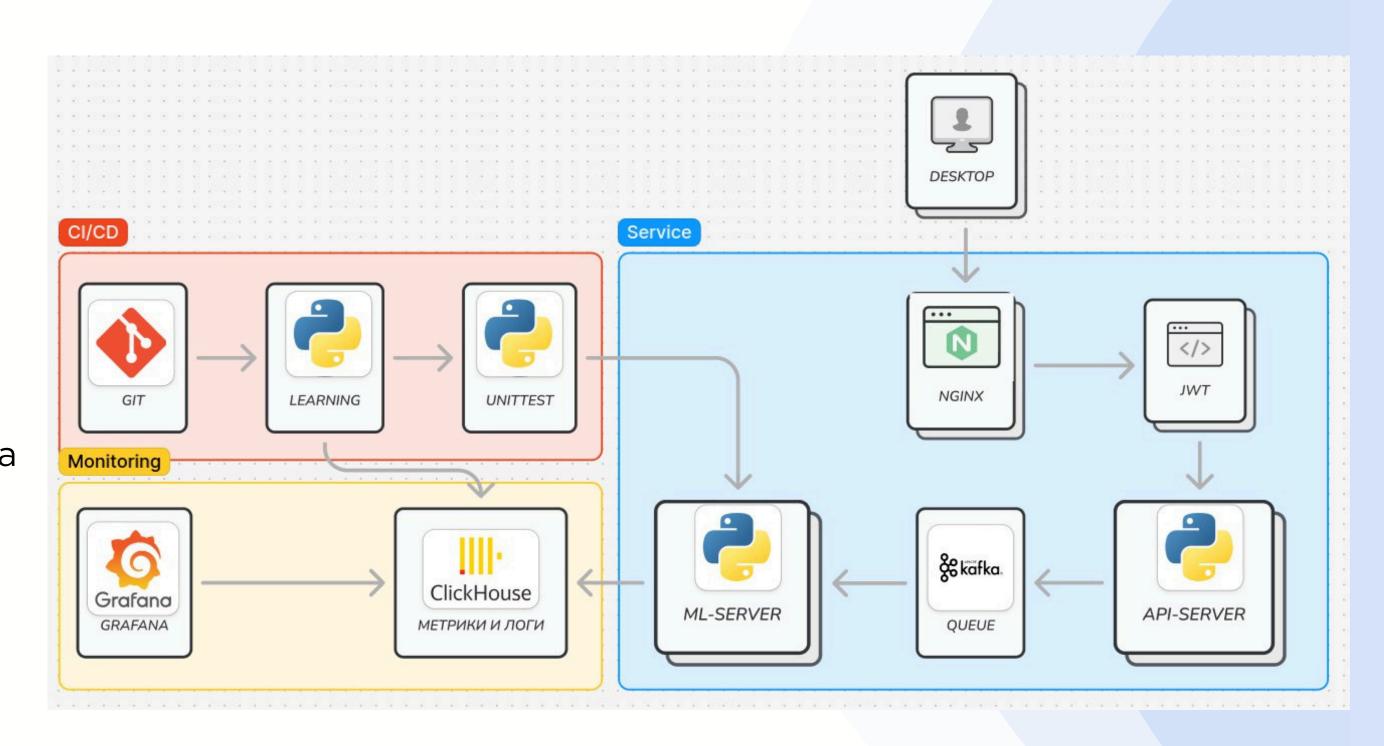


BIV Hack Challenge

ekanam

## Дальнейшее развитие

- Дообучение RuBERT на большем корпусе данных
- Распределенное решение, CPU-Bound архитектура
- Сбор метрик качества моделей и визуализация в Graphana



**BIV Hack Challenge** 

ekanam

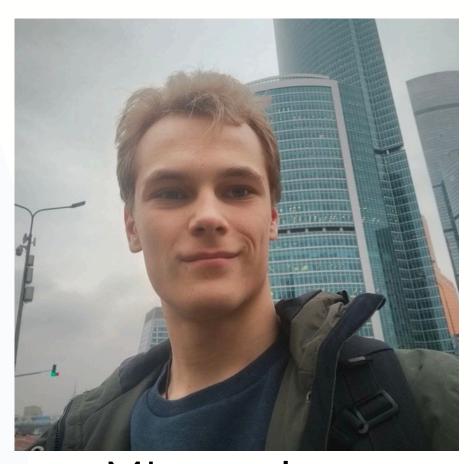
## Komahaa ekanam



Научный сотрудник, Lead



ML-engineer



ML-engineer



Backend разработчик



Дизайнер

## Ссылка на гитхаб



ekanam

2 0 2 4