## Интенсив №3

Прогнозирование рыночных цен на арматуру



### Работу выполнили:

01 Костюк Алексей

02 Грушковский Захар

03 Матвеева Алина

## Постановка задач



### Цель

Помочь категорийному менеджеру, закупающему арматуру, сэкономить. В репозитории файлах train и test есть понедельная история рыночных цен на арматуру в промежутке 2015-2023 гг. Также в репозитории представлены дополнительные данные, которые можно использовать для прогнозирования цены. Любые другие внешние данные использовать запрещено.

### Этапы работы

Предобработка данных







Выбор подходящих библиотек

Выбор наиболее точной модели





Разработка интерфейса В ходе работы, было принято решение по поиску оптимальной модели для нашего проекта. Для достижения поставленной цели, мы работали с разными библиотеками и моделями



## Варианты решения



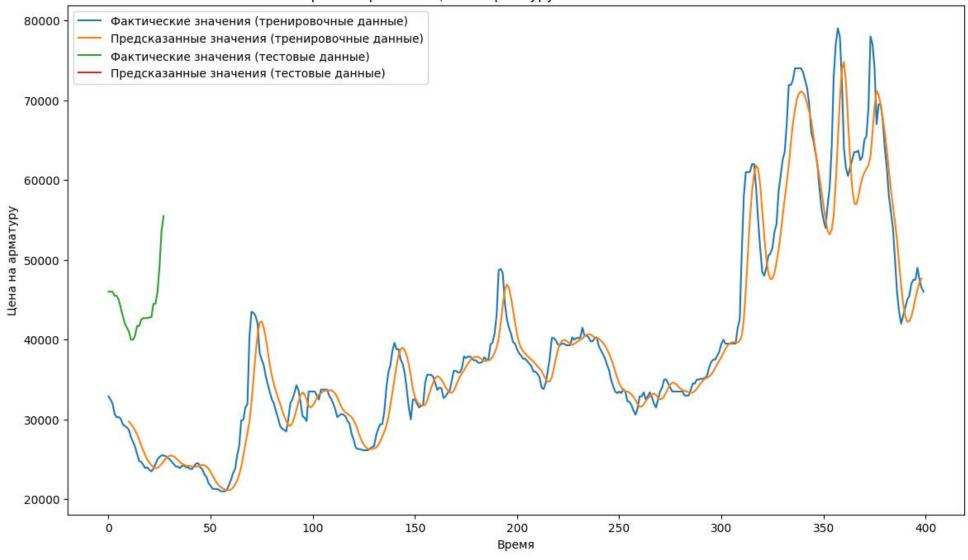


**LSTM (Long Short-Term Memory)** — это тип рекуррентной нейронной сети (RNN), специально разработанный для работы с последовательностями и долгосрочными зависимостями.

- Умеет работать с долгосрочными зависимостями
- Хорошо подходит для временных рядов и последовательностей
- Гибкость в архитектуре
- Работает с разномасштабными данными
- Устойчивость к шуму

- Высокая вычислительная сложность
- Требует большого объема данных
- Сложность настройки гиперпараметров
- Интерпретируемость
- Чувствительность к препроцессингу

#### Прогнозирование цен на арматуру с использованием LSTM



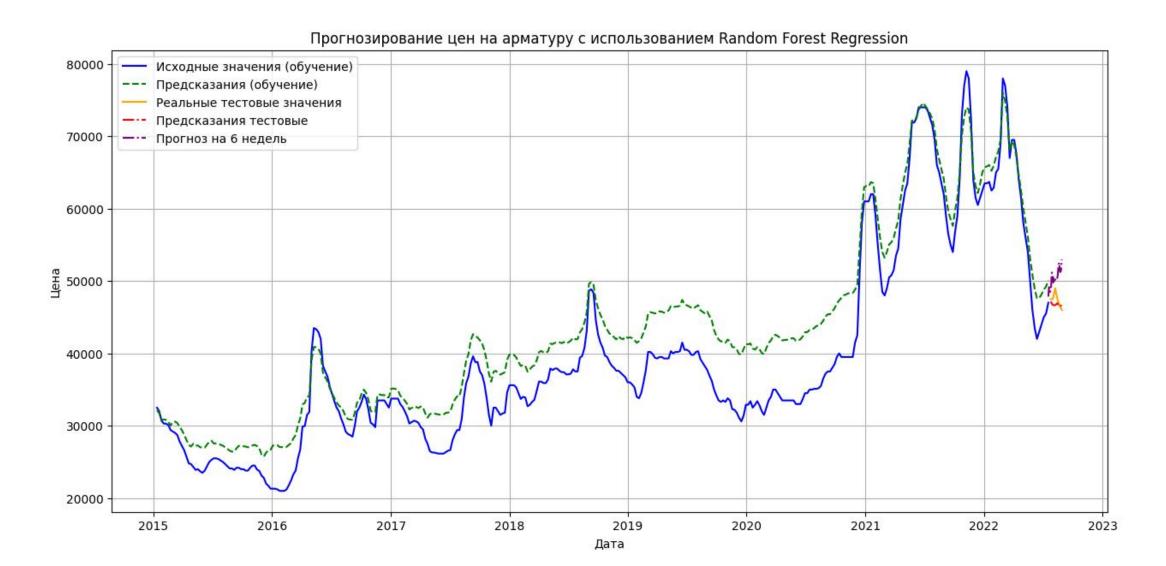
Random Forest Regression (RFR) — это ансамблевая модель, основанная на множестве решающих деревьев, которая применяется для задач регрессии (прогнозирования числовых значений). Она сочетает в себе простоту интерпретации и высокую устойчивость к переобучению.



- Устойчивость к переобучению
- Работает с разнотипными данными
- Автоматический отбор важных признаков
- Хорошая точность даже без тонкой настройки
- Интерпретируемость (частичная)
- Поддержка нелинейных зависимостей

- Менее эффективен на экстраполяции
- Требует больше вычислительных ресурсов
- Случайность может влиять на результат
- Не идеален для временных рядов
- Не дает гладких предсказаний





#### CatBoostRegressor

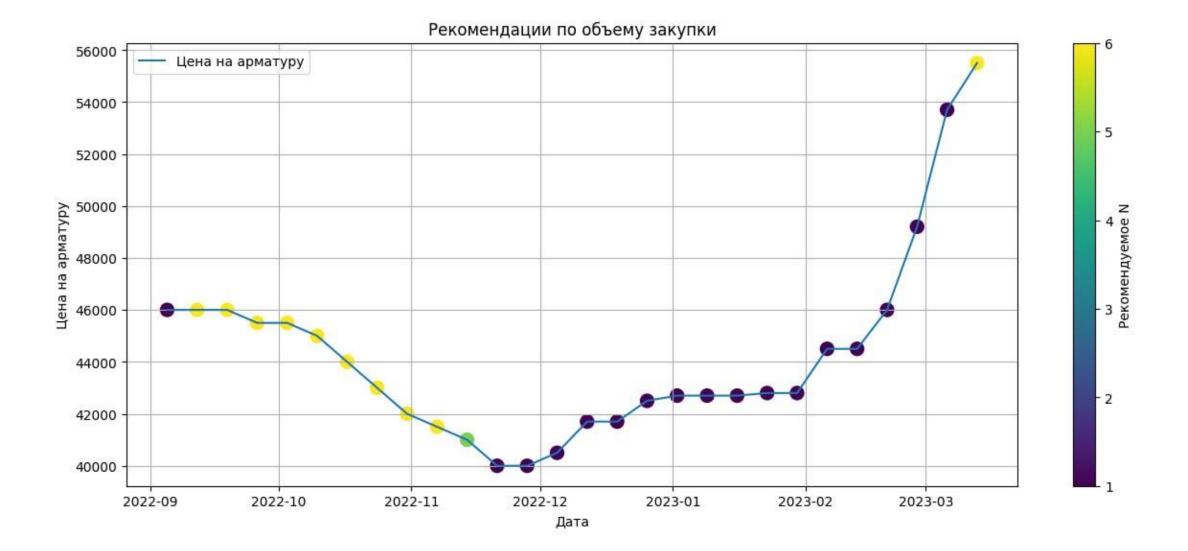
**CatBoostRegressor** — это мощный алгоритм машинного обучения, особенно эффективный для работы с категориальными данными и временными рядами.

#### Причины выбора:

- Автоматическая обработка категориальных признаков.
- Устойчивость к переобучению.
- Хорошая интерпретируемость (важность признаков).

- Точность
- Автоматизация
- Интерпретируемость
- Устойчивость

- Вычислительная сложность
- Чувствительность к шумам
- Ограниченность временных окон

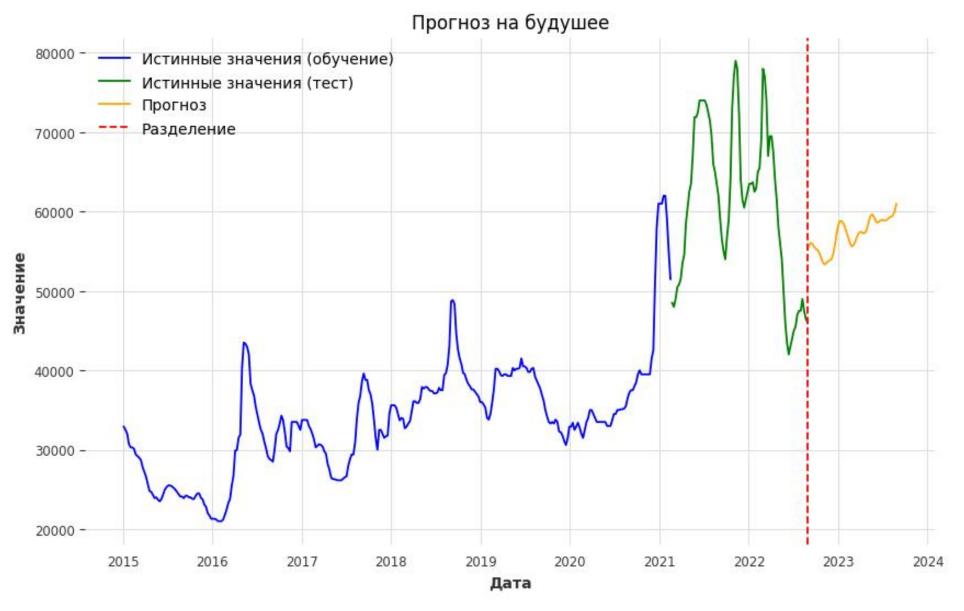




**Prophet** — это библиотека прогнозирования временных рядов с открытым исходным кодом, разработанная командой Facebook.

- Простота использования
- Учет сезонности и трендов
- Работа с выбросами и пропусками
- Поддержка
  пользовательских событий
- Интерпретируемость

- Ограниченная гибкость
- Проблемы с долгосрочными прогнозами
- Требует однородных временных рядов
- Не поддерживает
  мультимодальные данные
- Вычислительные затраты на больших данных





## Выбор модели



### RandomForestRegressor

Наиболее лучшие результаты нам показала модель RandomForestRegressor из библиотеки Scikit-Learn

# Пример прогнозирования нашего приложения

