



оповещения о падениях продуктовых метрик

Иван Еремеев руководитель направления аналитики контента в Дзен



Давайте знакомиться



Иван Еремеев

Руководитель направления аналитики контента в Дзен (VK)

ех Руководитель направления продуктовой аналитики в рексистемах VK (Пульс, Relap, Медиапроекты)

Ведущий преподаватель и со-автор курсов по прикладной аналитике данных, а/b тестированию, веб-аналитике, статистическим методам анализа данных и продуктовой аналитике











Команда проекта



Иван Еремеев



Руководитель направления аналитики контента в Дзен



Татьяна Гайченкова



Продуктовый аналитик, Медиапроекты mail.ru(vk)



Сергей Нефедов



Продуктовый аналитик Дзен

- Проблематика, польза для бизнеса и почему мы не стали использовать готовые решения
- Поиск наилучшего подхода

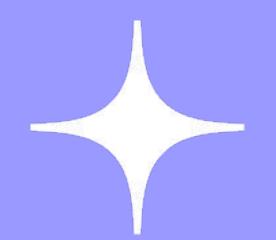
Сравнение текущего периода с предыдущим

- Скользящие границы
- <u>МL-методы</u>
- 3 Инфра
- 4 Интерфейс

Redash

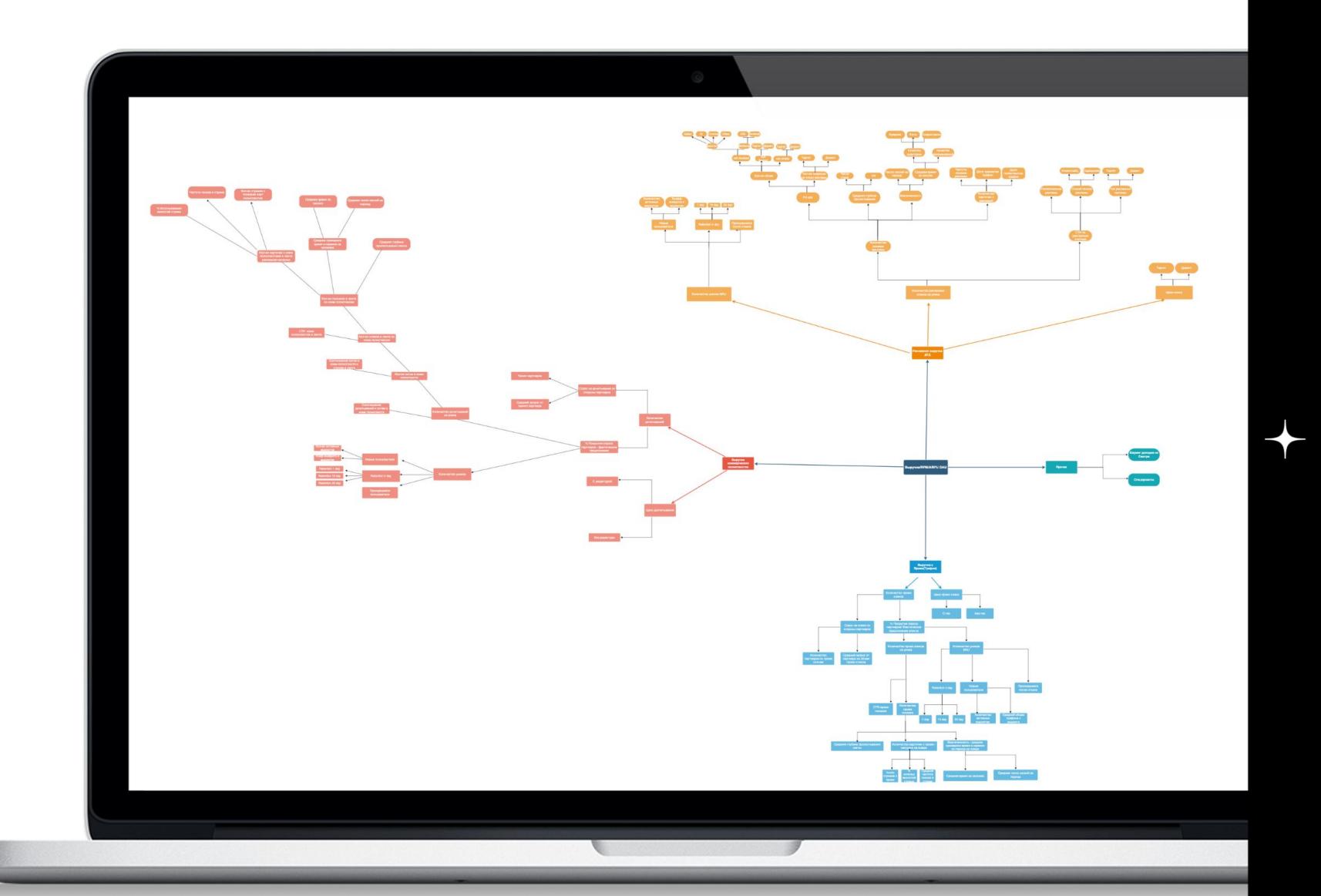
- Почтовые оповещения
- Telegram-бот
- <u>Эффект в деньгах</u>

Проблематика, польза для бизнеса и почему мы не стали использовать готовые решения



Почему мы задумались об алертах?

Десятки метрик и сотни срезов за которым невозможно постоянно следить вручную, можно легко упустить из виду важные изменения метрик, сигнализирующее о проблеме



Почему нам не подошли готовые решения?



У готовых инструментов есть ряд минусов:

- Сложность кастомизировать под особенности бизнеса и потребности команды, недостаточная гибкость настройки
- Дороговизна внедрения некоторых инструментов
- Сложность перехода на новую инфру и ее поддержки
- Могут приостановить сотрудничество с российскими продуктами из-за санкций

Польза бизнесу / пользователям от внедрения проекта



Какой импакт на бизнес? Позволяет сохранять несколько миллионов рублей в месяц за счет более быстрой реакции на инциденты. Автоматизация ручного труда, экономия времени для более творческих задач

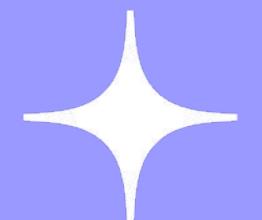


Кто пользователи? Внутренние команды рексистем (в частности продуктовые аналитики и менеджеры)



В дальнейшем возможно развитие продукта для других бизнес-юнитов

Алгоритм



Как мы подступались к проблеме?

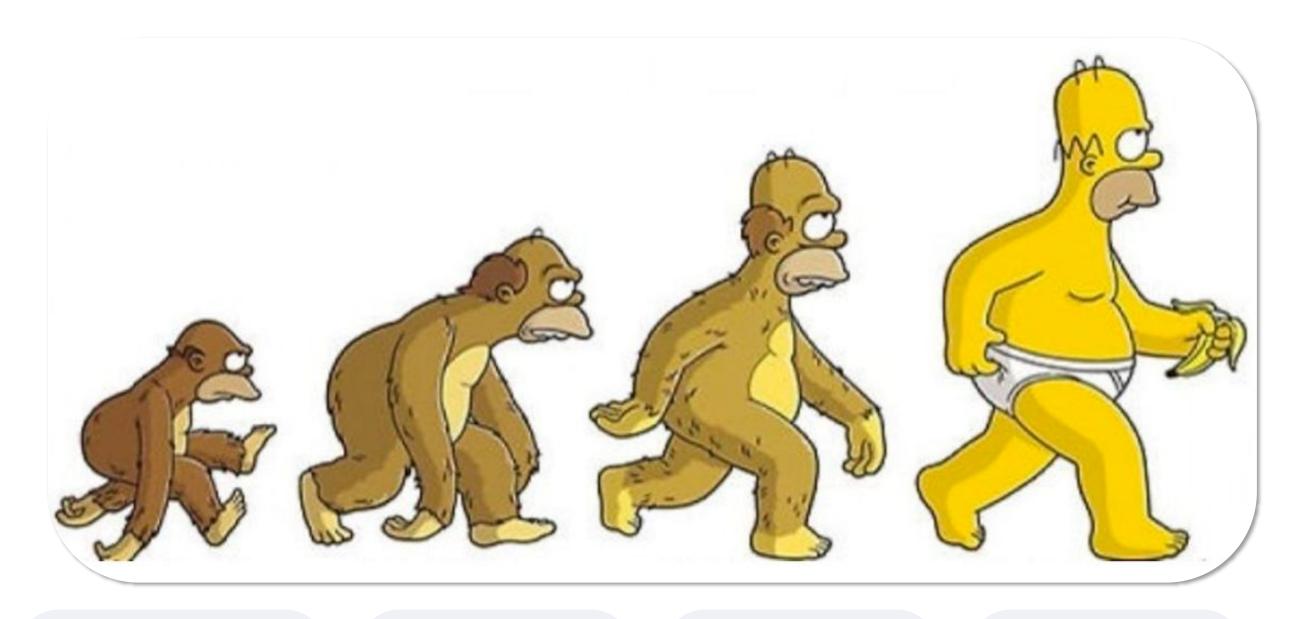


Мы задали себе вопросы:

- Что считать аномалиями в наших метриках?
- Когда присылать оповещения об их изменениях?
- Как найти оптимальную периодичность, чтобы не слишком надоедать коллегам, но при этом не упустить критичные отклонения?



Пробовали поочередно различные подходы, пока не нашли оптимальный для нас



Сравнение текущего периода с предыдущим

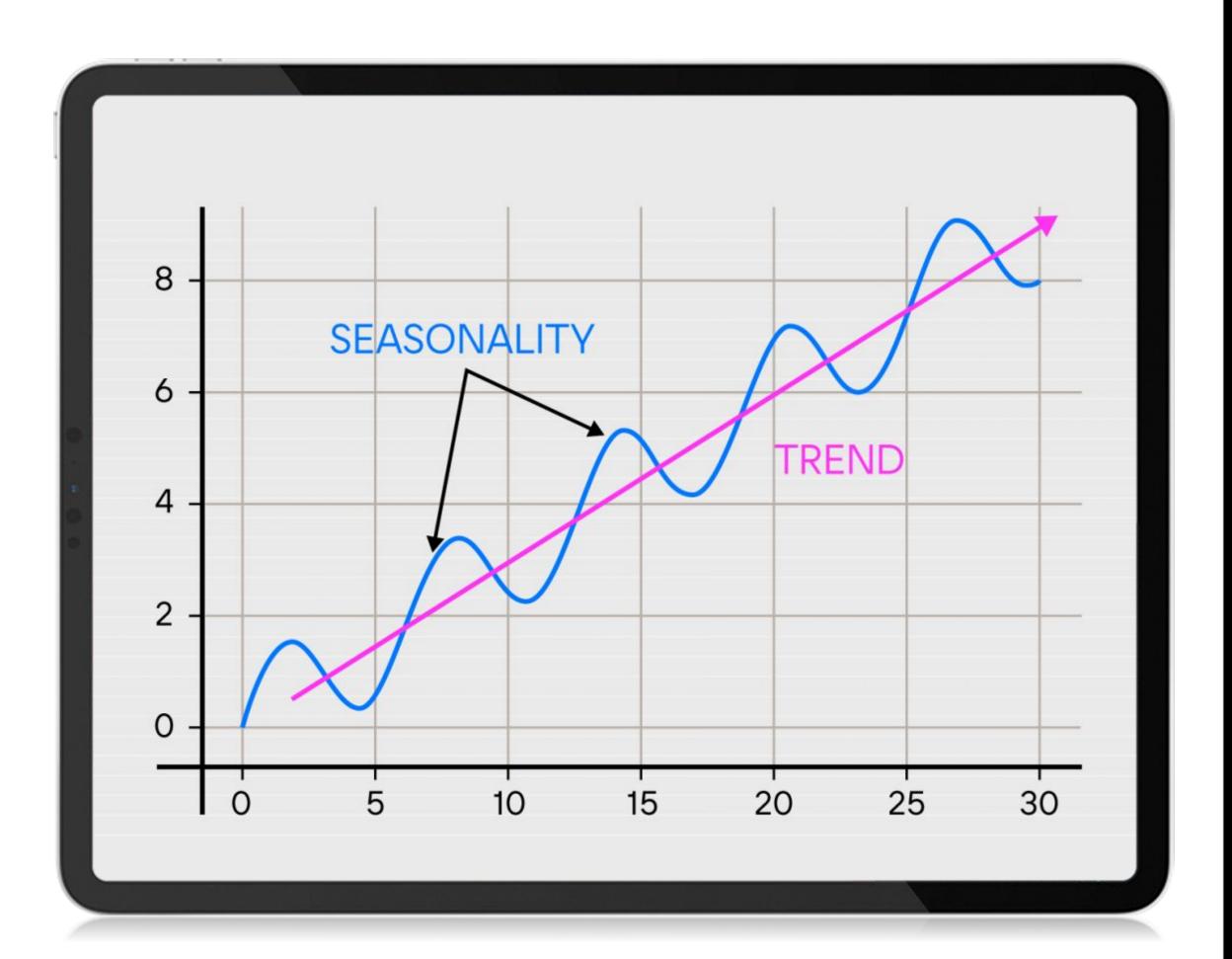
Скользящее среднее Скользящие границы

ML-библиотеки

Что такое временной ряд?

Временной ряд — это последовательность значений некоторой переменной (или переменных), регистрируемой через определённые промежутки времени (регулярные или нерегулярные). Любой временной ряд можно разложить на компоненты:

- •тренд функция, описывающая рост или падение;
- сезонность отвечает за колебания в данных в течение года, недели, суток и т.д.;
- праздники или другие события, которые могут существенно влиять на поведение временного ряда;
- шум случайные возмущения



Сравнение текущего периода с предыдущим

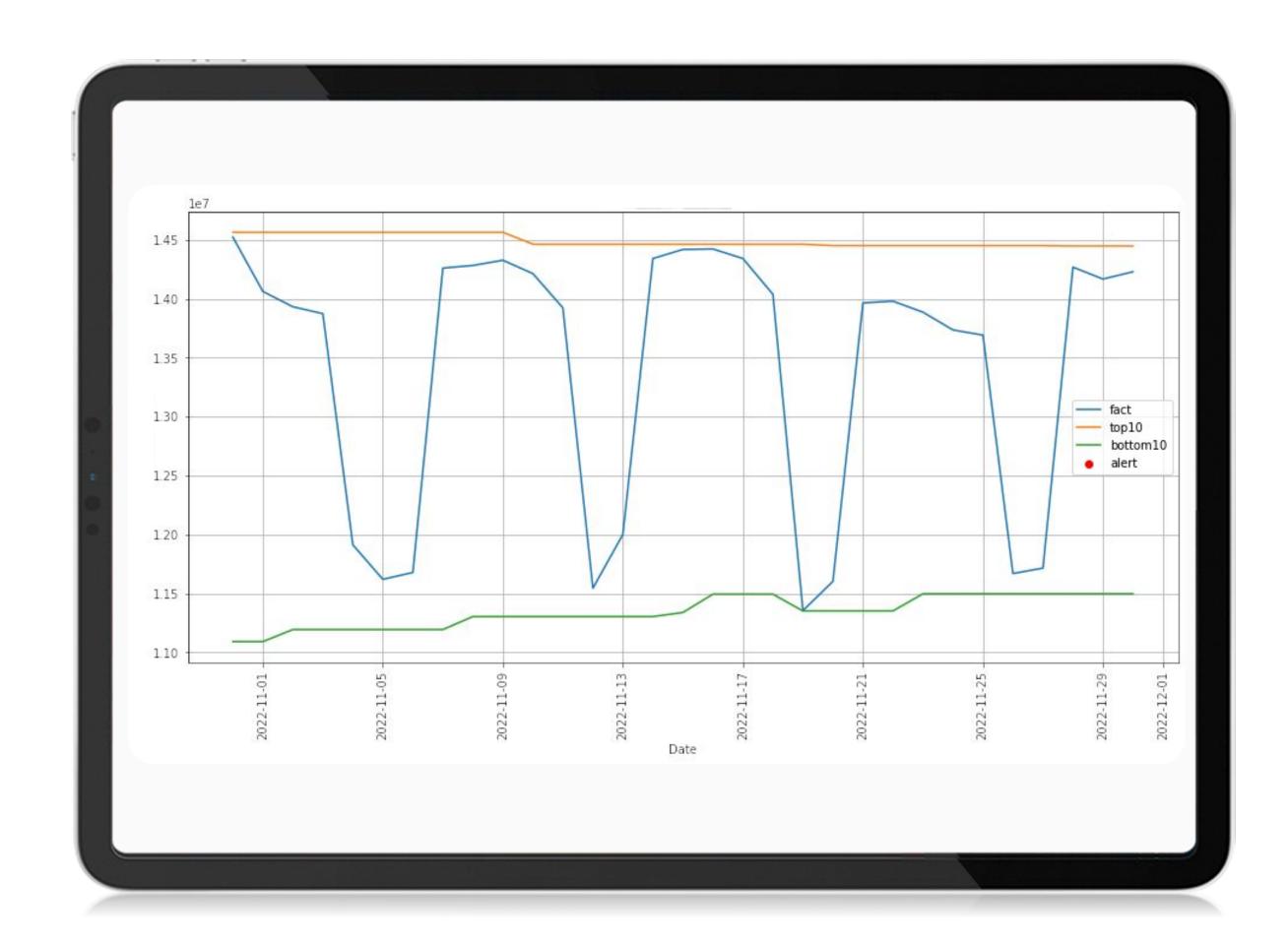


Простота — главное достоинство подхода, но:

- он не учитывает нормально весь спектр сезонности метрик и тренды(изменения за год)
- нам слишком часто присылались ложноположительные (false positive) оповещения, и мы решили пробовать дальше

Скользящие границы

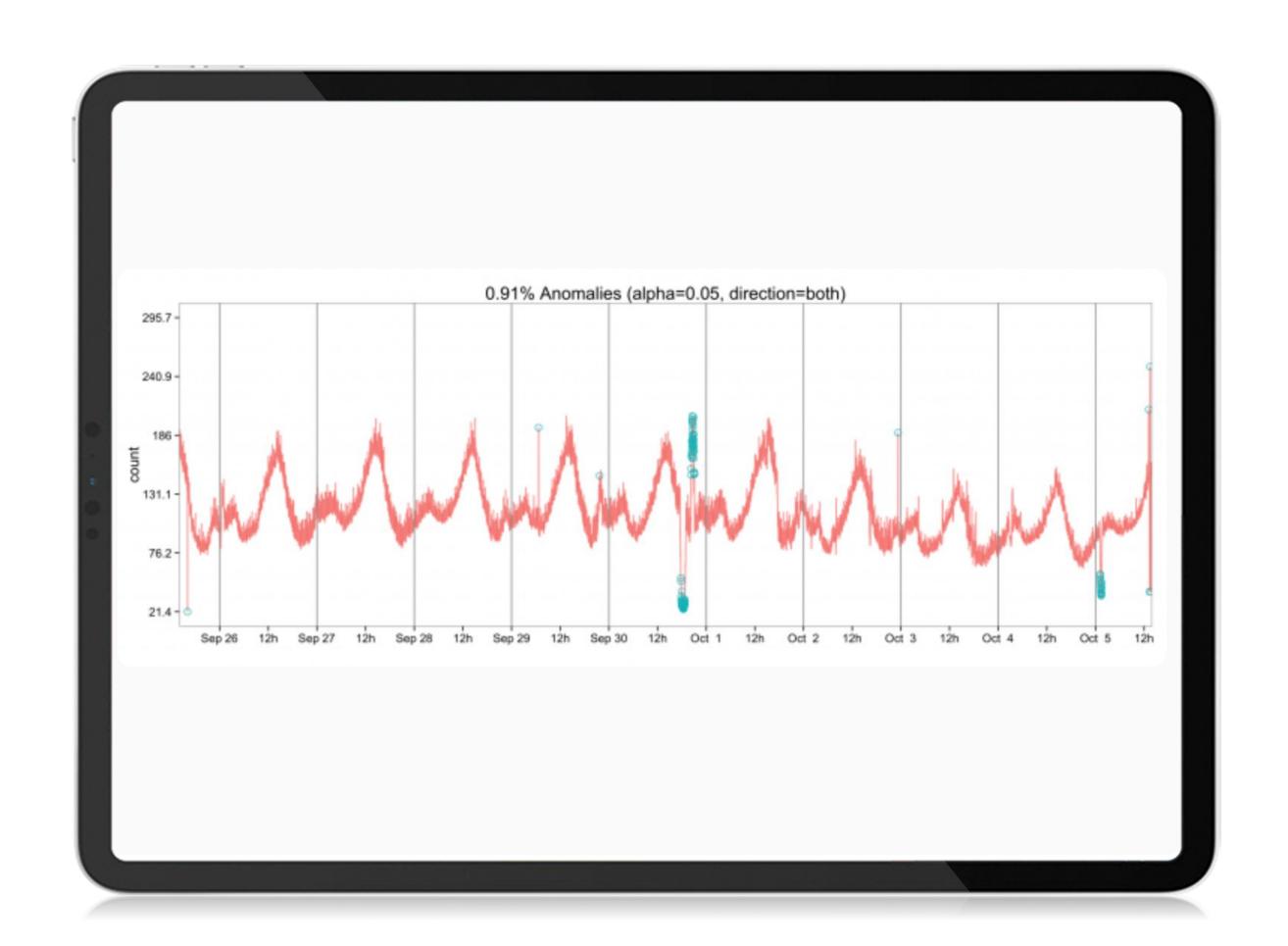
Тогда мы решили модифицировать подход и рассчитывать для каждого показателя **скользящие верхнюю и нижнюю границы** (например, 90-й и 10-й перцентили распределения метрик), а также пробовали считать расхождения по **стандартным отклонениям** (например, брали ±2 σ , ±3 σ), чтобы при выходе метрики за эти пределы срабатывало оповещение



Простота — главное достоинство подхода

• Основной недостаток здесь — низкая чувствительность, то есть можно не заметить не только малые колебания метрики, но также и относительно большие.

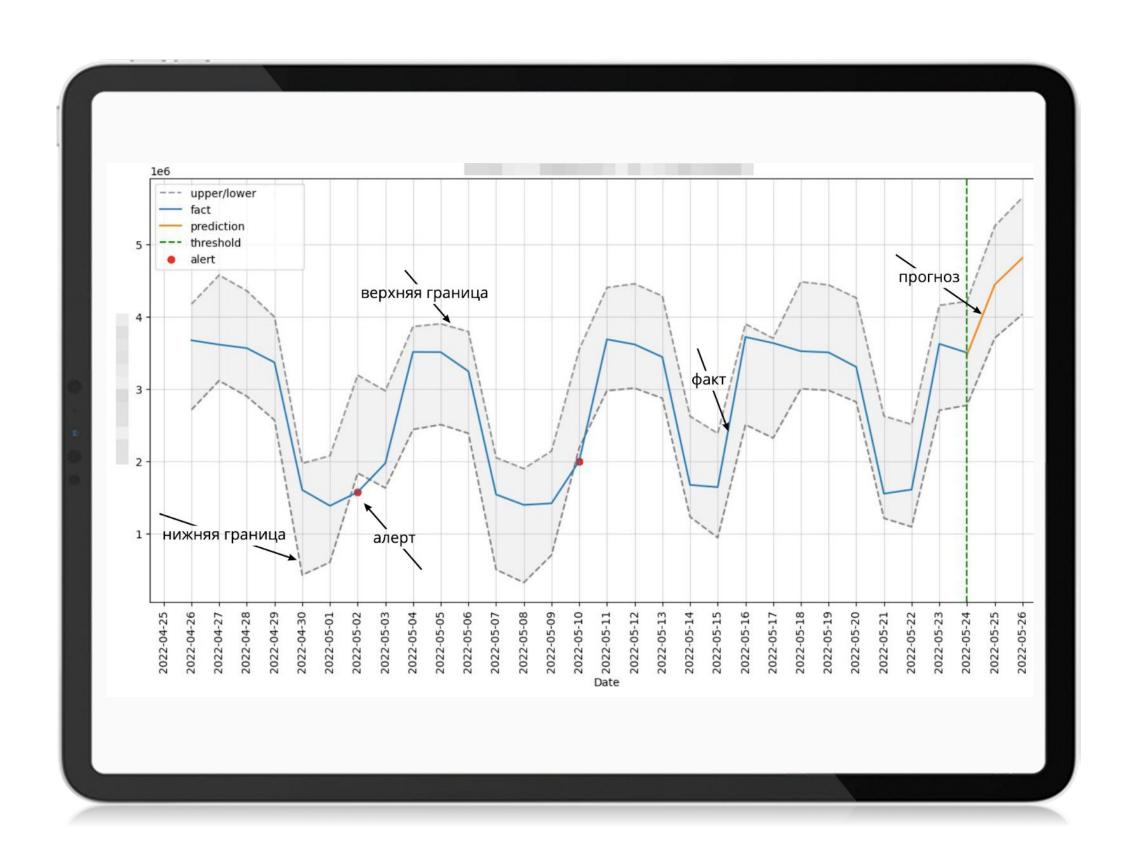
Twitter Anomaly Detection



Для конечного пользователя работает по принципу black box

Излишне высокая чувствительность, пользователи устают от слишком частых уведомлений и перестают пользоваться системой

Идея синтетического контроля на основе прогноза

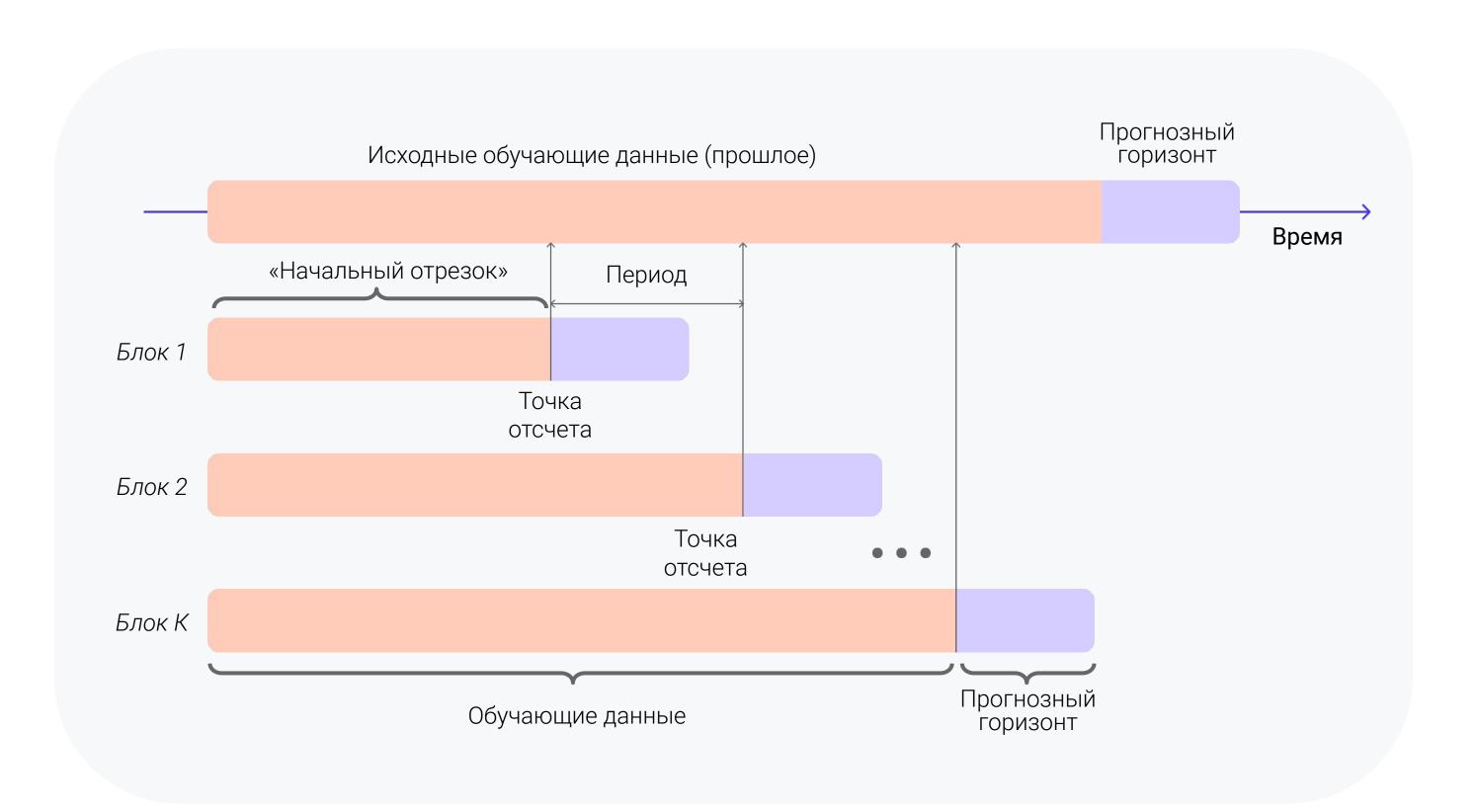


МАРЕ — относительная величина, что позволяет сравнивать между собой ошибки прогнозирования различных метрик (например, DAU и клики на уникального пользователя)

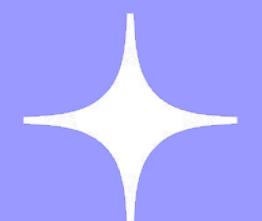
$$MAPE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \frac{|y_i - \hat{y}_i|}{y_i}.100\%$$

Выбрали библиотеку Prophet

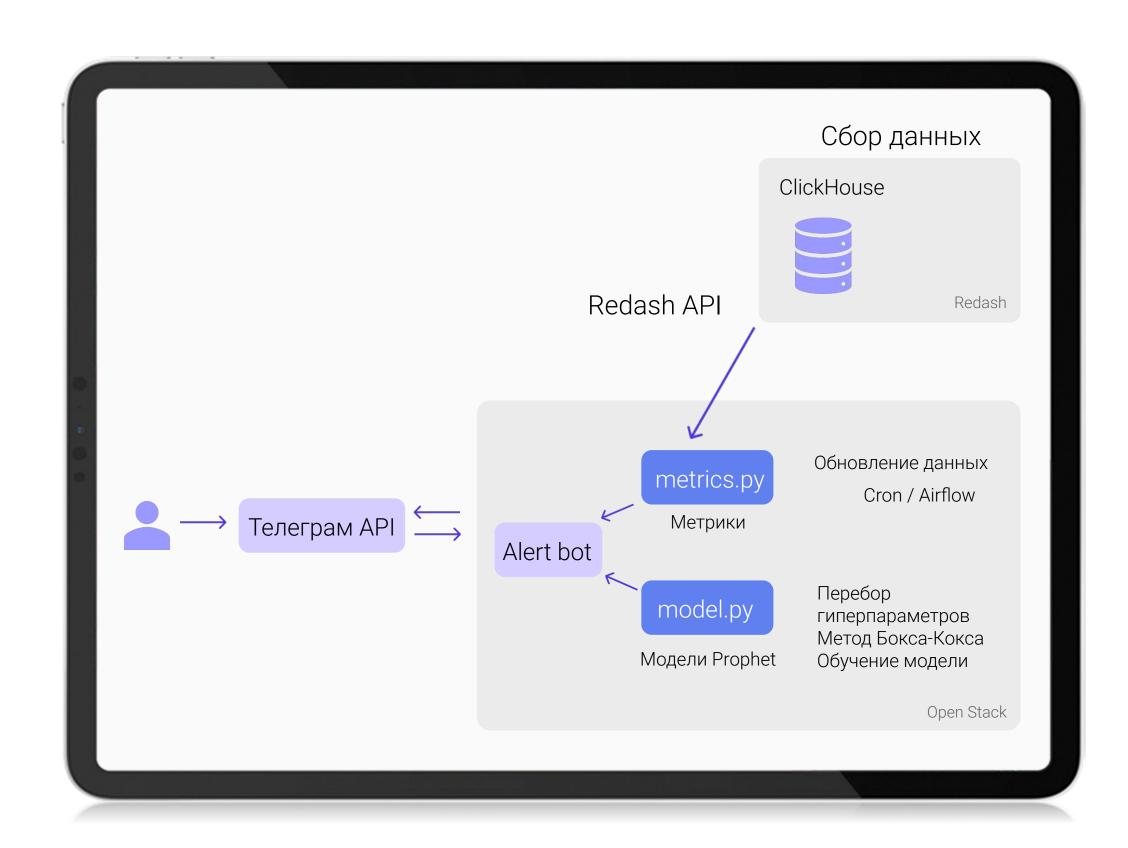
Кросс-валидация с помощью метода "имитированных исторических прогнозов"



Инфра



Инфра



Наш алгоритм

Мы написали скрипт для сбора метрик через API Redash-а (Redash — это сервис, который позволяет работать с большими объёмами данных, создавать запросы к базам данных и строить визуализации).

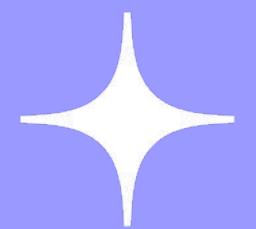




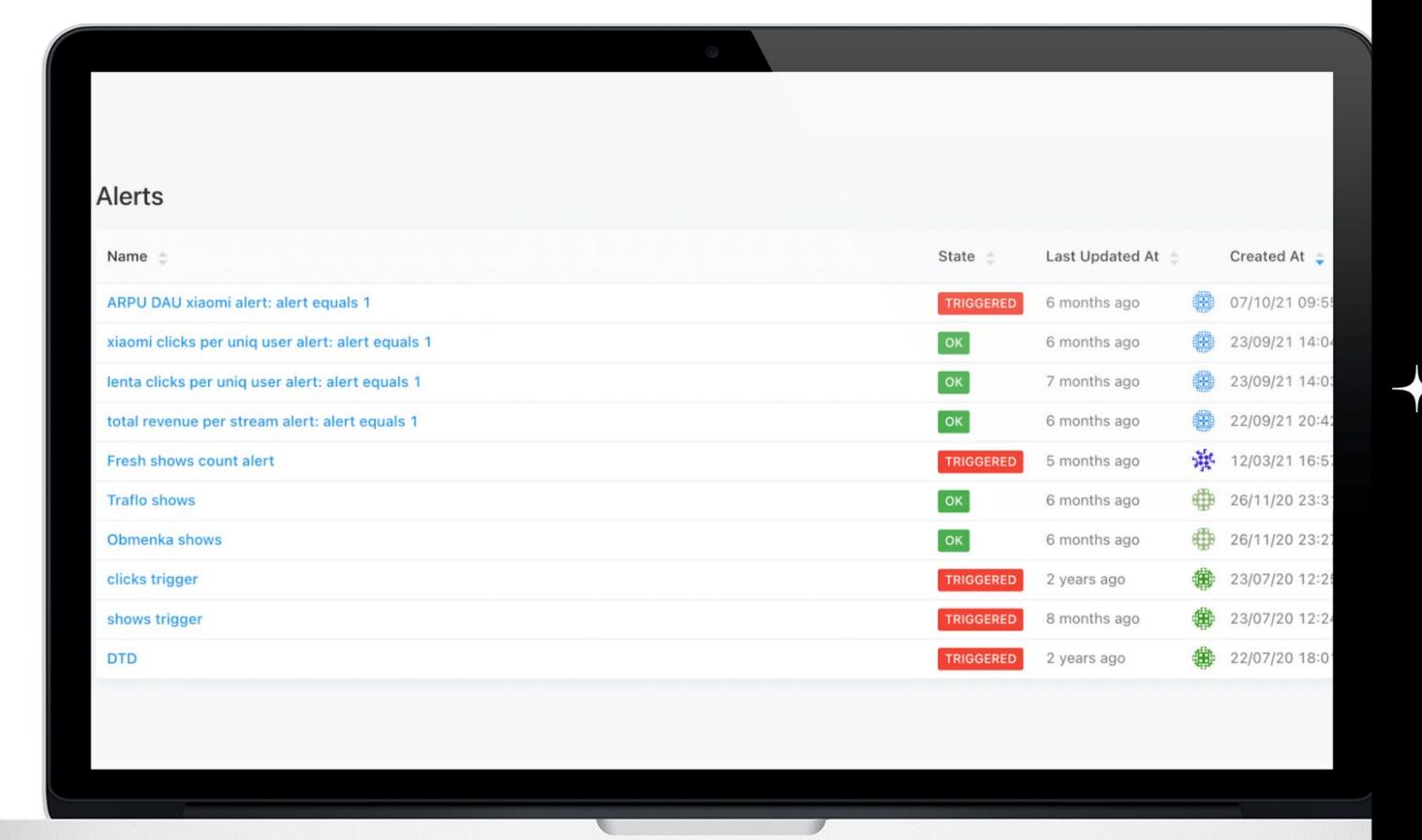




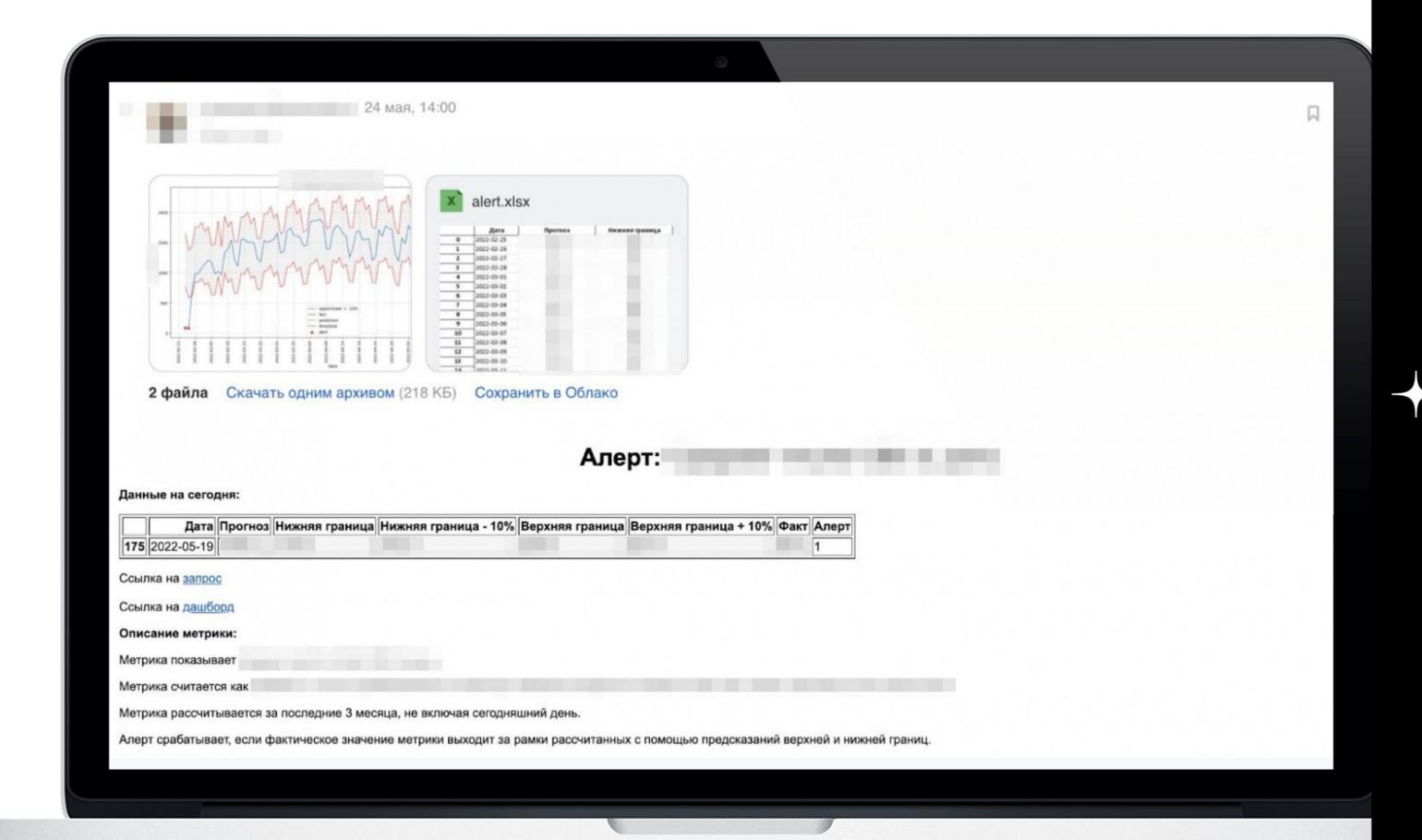
Интерфейс

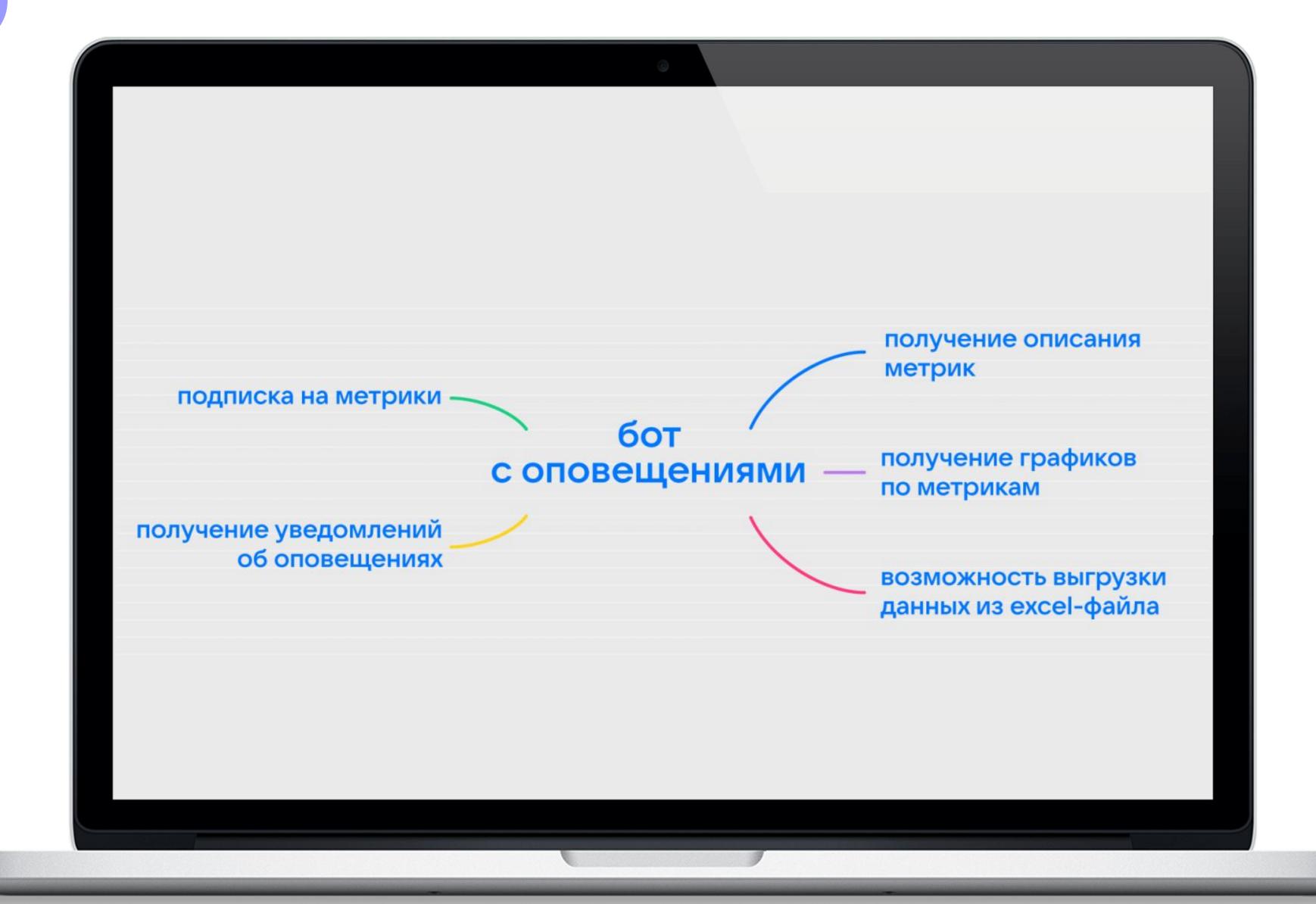


Redash

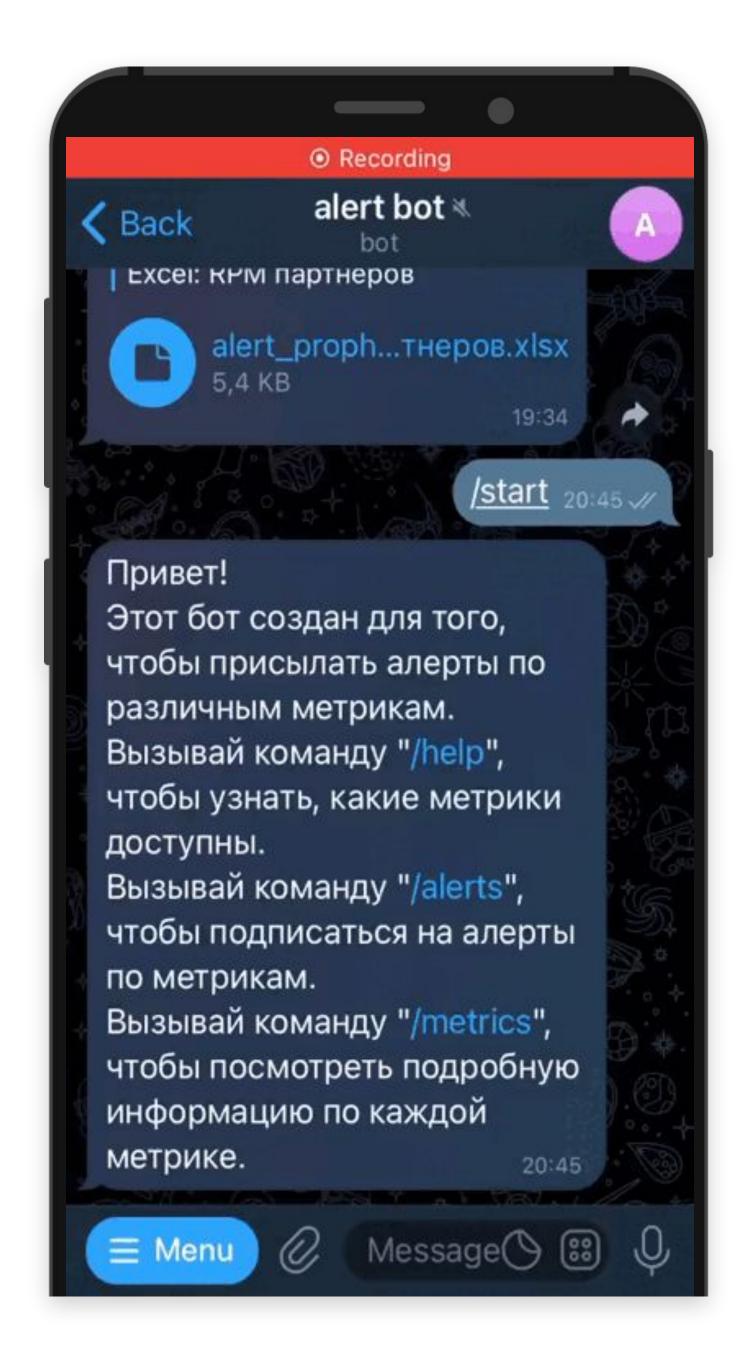


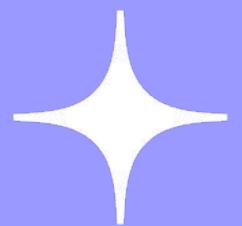
Почтовые оповещения





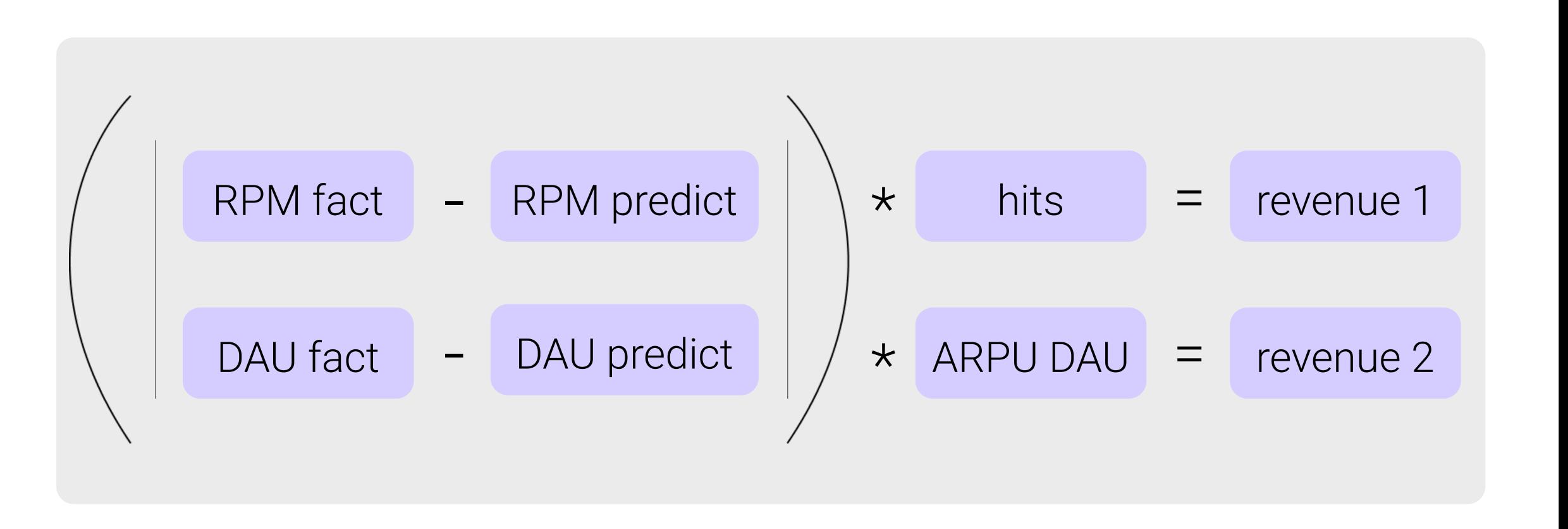
TG-bot

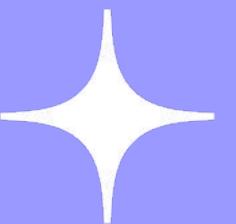




Приоритизация

Эффект в деньгах





Кейсы

Заметили и вовремя среагировали на падения выручки на 1000 заходов у авторов

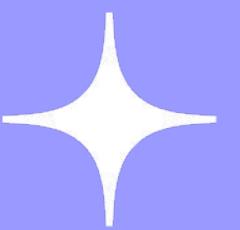
Если бы на проблему среагировали спустя неделю мы потеряли бы несколько миллионов рублей



Заметили и вовремя среагировали на падения срт

Если бы на проблему среагировали спустя неделю мы потеряли бы более 400к рублей





Итоги



Таким образом, мы можем экономить как время, затраченное на обнаружение проблем и оценку потерянного дохода, так и сами деньги



Сегодня наша система оповещения прогнозирует изменения десятков продуктовых метрик и каждый день сообщает об аномалиях, позволяет отслеживать критичные отклонения



Это по сути цельный продукт : интерфейс с подписками /алгоритм



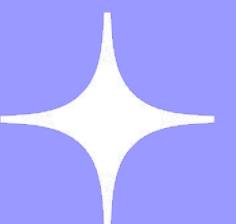




Вакансии



tg:@Vaness7



Q&А секция

