

МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение
высшего образования

«САРАТОВСКИЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ
ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ ИМЕНИ Н. Г. ЧЕРНЫШЕВСКОГО»

Кафедра информатики и программирования

Реферат

ПРОДУКТОВАЯ АНАЛИТИКА

студентки 1 курса 151 группы

направления 09.03.04 Программная инженерия

факультета компьютерных наук и информационных технологий

Ореховой Алины Сергеевны

Саратов 2023

СОДЕРЖАНИЕ

ВВЕДЕНИЕ	3
1 Задачи product-аналитика в компании	4
2 Навыки, необходимые product-аналитику	5
2.1 SQL	5
2.2 Python.....	5
2.3 Статистика, А/Б тестирование.....	5
2.4 Средства визуализации данных	5
2.5 Продуктовое понимание	5
3 Карьерные перспективы product-аналитика	6
4 Примеры успешной реализации product-аналитики в компаниях	7
4.1 Яндекс.Погода	7
4.2 Airbnb.....	7
5 Основные проблемы при внедрении product-аналитики в компанию	9
5.1 Новизна профессии	9
5.2 Понимание контекста	9
5.3 Проблемы коммуникации	9
5.4 Трудности с менеджментом	10
ЗАКЛЮЧЕНИЕ	11
СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ	12

ВВЕДЕНИЕ

Для улучшения качества пользовательского опыта компании используют продуктовую аналитику. Процессы работы с данными автоматизируются и отслеживать действия пользователей становится проще. Команда принимает решения на основе полученной информации, тем самым максимизируя качество продукта и прибыль компании.

Для IT-компаний особенно важно понимать, как используется созданный продукт, и именно это позволяет воплотить продуктовая аналитика. Работа продуктового аналитика заключается в сборе и обработке этих данных, выделении главной информации и ее визуализации.

Продуктовая аналитика показывает компаниям, что на самом деле делают их пользователи, а не только то, что они говорят. Здесь мы говорим о проявляемом поведении (revealed behavior), и оно крайне красноречиво само по себе. Наличие аналитики позволяет командам разработчиков копать глубже, чем опросы и интервью с пользователями, на которые влияет человеческий фактор.

По данным McKinsey, «Компании, которые используют продуктовую аналитику на полную, почти в два раза чаще говорят, что опережают своих конкурентов с точки зрения прибыли, чем компании, которые ее не используют» [1].

Продуктовую аналитику иногда относят к бизнес-аналитике, но это не совсем верно. Бизнес-аналитика говорит о делах в бизнесе на сегодняшний момент: сколько продали в прошлом месяце, на этой неделе, сколько потратили на маркетинг и был ли достигнут эффект. А продуктовая аналитика даёт понимание текущего положения дел в конкретном продукте. Её использование эффективно тогда, когда её используют в режиме реального времени: оценивают имеющиеся данные, строят продуктовые гипотезы, проверяют их и оценивают эффективность продукта здесь и сейчас [2].

1 Задачи product-аналитика в компании

Платформы с инструментами для работы продуктового аналитика обычно выполняют две основные функции:

1. Данные отслеживания: запись посещений, событий, действий.
2. Анализ данных: визуализация данных с помощью дашбордов и отчетов.

Аналитик собирает отслеженные данные и представляет их в наглядной форме. Полученные графики помогают компании отвечать на такие вопросы, как:

- Какова пользовательская демография?
- Что пользователи обычно делают на сайте?
- Как можно сократить отток пользователей?

Полученные из статистики выводы используются в принятии маркетинговых и продуктовых решений. Таким образом, общие цели продуктовой аналитики:

- Повысить метрику retention;
- Выделить самых прибыльных пользователей;
- Оптимизировать маркетинговый бюджет;
- Понять, как именно используется сайт или приложение;
- Определить проблемы пользователей;
- Уменьшить отток пользователей.

После этого команда строит гипотезы и пытается доказать их или опровергнуть. Продуктовая гипотеза может выглядеть как утверждение в форме: «Поможет ли всплывающее окно увеличить количество подписчиков на 25%?» Через некоторое время у команды накапливается целое хранилище проверенных данных, которые снова смогут использоваться в исследованиях. Чем большее количество таких итераций переживет продукт — тем более удобным он будет в итоге [3].

2 Навыки, необходимые product-аналитику

2.1 SQL

SQL

2.2 Python

как

2.3 Статистика, A/B тестирование

A/B-тестирование — это широко применяемый в аналитике статистический метод, который сравнивает вовлеченность или реакцию как минимум двух вариантов чего-либо (например, веб-страницы), чтобы определить, обеспечивает ли одна версия более эффективный или заранее заданный результат (например, связь с исследовательской группой), чем другие. A/B-тестирование можно использовать как для проверки производительности незначительных эстетических различий, таких как цвет кнопки веб-сайта (синий или красный), или более существенных изменений, таких как две разные фотографии на главной странице веб-сайта. Важно отметить, что несколько A/B-тестов могут быть развернуты параллельно или последовательно, что позволяет итеративно, быстро менять и улучшать вебсайт или медиа-контент на основе эмпирических данных [4].

A/B-тестирование необходимо для получения объективной информации о всевозможных способах улучшения текущей версии продукта. Реальные данные позволяют компании быстрее продвигаться на рынке. Только сами пользователи лучше всех аналитиков знают, что им нужно здесь и сейчас [5].

2.4 Средства визуализации данных

MMM

2.5 Продуктовое понимание

да

3 Карьерные перспективы product-аналитика

какие

4 Примеры успешной реализации product-аналитики в компаниях

Рассмотрим работу команды аналитиков в реальных компаниях.

4.1 Яндекс.Погода

В Яндексе есть сервис погоды. Команда решила попробовать показывать уведомление с текущей погодой пользователю на экране заставки. Как измерить эффективности фиши и почему retention в данном случае плохая метрика?

Цель уведомления — принести пользу потребителям и, как следствие, увеличить лояльность к компании. При этом ожидалось, что метрика retention вырастет вследствие осознанного перехода пользователя, а не из-за случайного или импульсивного нажатия на уведомление.

Однако не было учтена специфика продукта — на уведомление с погодой не обязательно нажимать, ведь все данные видны сразу. Тогда решили ввести уточненный retention: стали считать пользователей, увидевших сообщение о погоде, но:

1. Не нажимавших на него вообще;
2. Нажавших на уведомление, но не ограничившихся просмотром погоды, а продолживших делать другие дела в браузере (то есть пользователь и так собирался поработать в браузере, уведомление лишь ускорило начало сессии);

Если такой retention растёт, значит уведомление приносит пользу и «растит» лояльность. Однако, как можно заметить, использование retention как целевой метрики сопряжено своими трудностями, поэтому в данном случае лучше сразу смотреть на более общие метрики, такие как суммарные переходы на сайты [6].

4.2 Airbnb

Airbnb — онлайн-площадка для размещения и поиска краткосрочной аренды частного жилья по всему миру (65 000 городов в 191 стране). Огромная

часть успеха компании — результат налаженной работы команды специалистов по обработке данных.

Начало обработки данных продукта лежит непосредственно в компетенции продуктовых аналитиков, и только потом уже попадает в руки Дата-саентистов. Работа по анализу продукта носит исследовательский характер. Говоря о «продукте», имеется в виду главным образом веб-сайт Airbnb и мобильное приложение. Работа носит в некоторой степени творческой — не совсем понятно, что нужно найти, известно лишь конечная цель состоит в том, чтобы найти возможности сделать продукт лучше. Такие вопросы, как «Какие категории гостей останавливаются на Airbnb в этих регионах?», «Почему некоторые новые хостинги не бронируются?», «В каких городах предложение ограничено?» — все это примеры вопросов, с которыми сталкивается продуктовый аналитик в Airbnb. Выводы, почерпнутые из этой работы, часто непосредственно приводят к появлению идей о новых продуктах и гипотез о поведении пользователей, которые попадают на следующий этап обработки данных — экспериментирование.

Экспериментирование (также называемое А/В-тестированием) играет важную роль в разработке продукта, основанного на данных. Цель экспериментов — подтвердить или опровергнуть гипотезы, которые есть у команды, чтобы улучшить пользовательский опыт. Если гипотезы подтвердятся, изменения внесут в приложение/сайт в режиме реального времени. Почти все гипотезы и идеи в Airbnb проверяются с помощью контролируемых экспериментов, где задания распределяются случайным образом. Прежде чем представить миру новые функции продукта, проверяется, влияют ли новые дизайны или информационные продукты на ключевые показатели, такие как количество бронирований, заявки на обслуживание клиентов, оценки отзывов, отток посетителей и десятки других показателей. Кроме того, эксперименты — это способ избавить команду от лишней работы в случае ошибки, ведь сам процесс разработки требует затрат большого количества ресурсов [7].

5 Основные проблемы при внедрении product-аналитики в компанию

5.1 Новизна профессии

В связи с новизной профессии продуктового аналитика у компаний еще не успели сформироваться стандарты по процессам для работы данных специалистов. Это приводит к потере эффективности аналитиков, неудобству заказчиков во взаимодействии с ними, нарастанию стрессовых состояний и потере мотивации.

5.2 Понимание контекста

Понимание контекста — один из самых важных аспектов работы аналитика. Без него сложно хорошо сделать задачу, не впасть в фрустрацию и в целом оценить полезность проделанной работы. Часто заказчики пытаются помогать аналитикам, когда прописывают, что именно аналитику надо сделать, лишая аналитика инициативы придумать решение лучше, отбирают у него творческую составляющую работы, делая из него просто исполнителя. Как следствие, это тормозит погружение продуктового аналитика в контекст бизнеса. Ведь он не понимает, для чего он смотрит динамику конверсий, выгружает данные и за чем на самом деле хочет следить продуктовый менеджер, когда просит его автоматизировать уже придуманную формулу на дашборд.

5.3 Проблемы коммуникации

То, как аналитик оформляет результат своей работы, — еще один важный аспект. Часто ему сложно переключиться с языка сложных терминов на язык, понятный заказчику, оформить все в доступном виде. Поскольку работа аналитика состоит в доставке не основной ценности бизнесу, а дополнительной, то зачастую заказчикам проще принять решение самостоятельно, чем добиваться от аналитика простого разъяснения.

5.4 Трудности с менеджментом

Аналитики, оказавшиеся без регулярного менеджмента, к которым заказчики обращаются напрямую, могут также столкнуться с большим потоком задач с горящими сроками. Оценить важность «срочной» задачи, когда давят стресс и дедлайн, бывает сложно. А отказать в задаче для многих еще сложнее [8].

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

МММ

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1 Why customer analytics matter [Электронный ресурс]. — 2018. — URL: <https://www.mckinsey.com/capabilities/growth-marketing-and-sales/our-insights/why-customer-analytics-matter> (Дата обращения 19.05.2023). Загл. с экр. Яз. англ.
- 2 Kumar, S. Tech-Business Analytics — a new proposal to improve features and quality of products and services in various industry sectors — an explorative study / S. Kumar, K. K., S. Aithal // *International Journal of Management, Technology, and Social Sciences*. — 04 2023. — Pp. 53–70.
- 3 Что такое продуктовая аналитика? [Электронный ресурс]. — 2021. — URL: <https://habr.com/ru/companies/otus/articles/595383/> (Дата обращения 19.05.2023). Загл. с экр. Яз. рус.
- 4 A/B design testing of a clinical trial recruitment website: A pilot study to enhance the enrollment of older adults / H. N. Miller, T. B. Plante, K. T. Gleason, J. Charleston, C. M. Mitchell, E. R. Miller III, L. J. Appel, S. P. Juraschek // *Contemporary clinical trials*. — 2021. — Vol. 111. — P. 106598.
- 5 Капитанова, О. В. Методы A/B-тестирования: актуальность и проблемы применения / О. В. Капитанова, А. А. Шонин // *Состав редакционной коллегии и организационного комитета*. — 2022.
- 6 Кейсы по аналитике продукта из Яндексa. (Отличаем хорошие метрики от плохих) [Электронный ресурс]. — 2022. — URL: <https://habr.com/ru/articles/649713/> (Дата обращения 19.05.2023). Загл. с экр. Яз. рус.
- 7 Bion, R. How R helps airbnb make the most of its data / R. Bion, R. Chang, J. Goodman // *The American Statistician*. — 2018. — Vol. 72, no. 1. — Pp. 46–52.

- 8 *Пилявская, И. М.* Анализ возможности применения и адаптации scrum-методологии для процессов продуктовой аналитики / И. М. Пилявская // *Вестник науки.* — 2022. — Vol. 4. — Рр. 40–48.