Часть 1: Анализ воронки и экспериментов

Цель анализа

Определить, на каких этапах онбординга происходит наибольшая потеря пользователей, и оценить долю пользователей, проходящих каждый этап воронки. Это позволит выявить ключевые точки для оптимизации пользовательского пути и повышения конверсии в покупку.

Описание данных

В анализе использовались события из web-воронки Simple App за период январь—апрель 2024 года. В выборке — 100 000 уникальных пользователей, 346 328 событий.

Основные типы событий:

- onboarding_start начало прохождения воронки
- profile_start начало заполнения анкеты
- email_submit ввод почтового адреса
- paywall_show показ экрана оплаты
- payment_done успешная покупка

Методика

Для каждого пользователя определялась максимальная стадия, до которой он дошёл.

Далее рассчитывались:

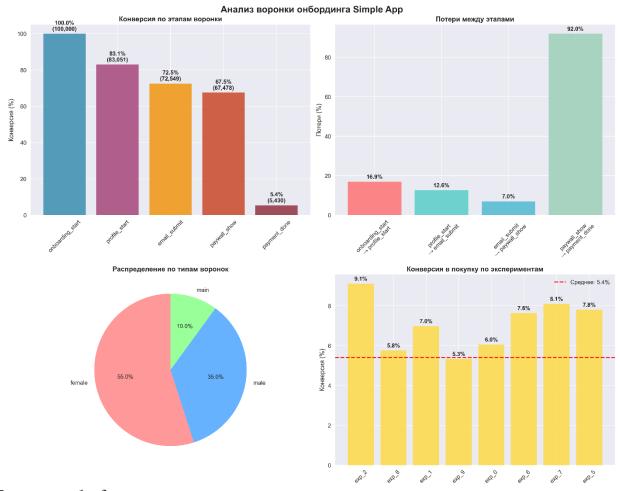
- Абсолютное количество пользователей на каждом этапе
- Доля пользователей от изначального числа (конверсия)
- Доля потерь между этапами

Результаты

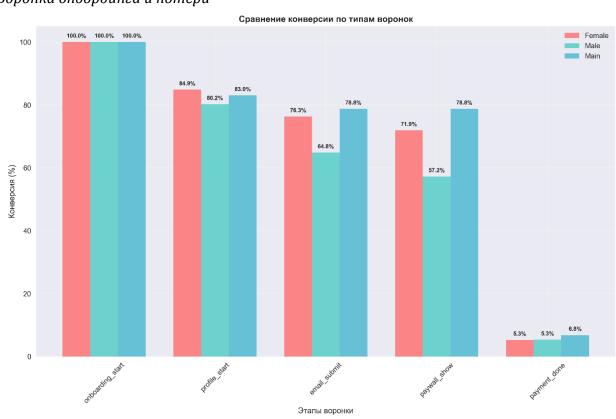
Конверсия по этапам воронки

Этап	Пользователей	Конверсия от старта (%)	Потери между этапами
onboarding_start	100 000	100.0	-//-
profile_start	83 051	83.1	-16.9%
email_submit	72 549	72.5	-12.6%
paywall_show	67 478	67.5	-7.0%
payment_done	5 430	5.4	-92.0%

Визуализация



Воронка онбординга и потери





Ключевые выводы

- **Критическая точка потерь этап оплаты (paywall):** 92% пользователей, дошедших до этого шага, не совершают покупку.
- Общая конверсия в покупку: 5.4% от стартовавших пользователей.
- **Наиболее "узкое место" воронки:** финальный этап, требующий приоритетного внимания.

Анализ экспериментов (experiment_exposure)

Цель анализа

Оценить влияние проведённых A/B-тестов (experiment_exposure) на конверсию в покупку, определить наиболее перспективные эксперименты и обосновать выбор.

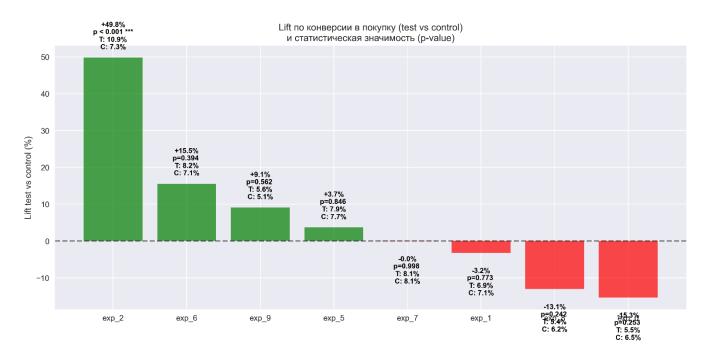
Методика

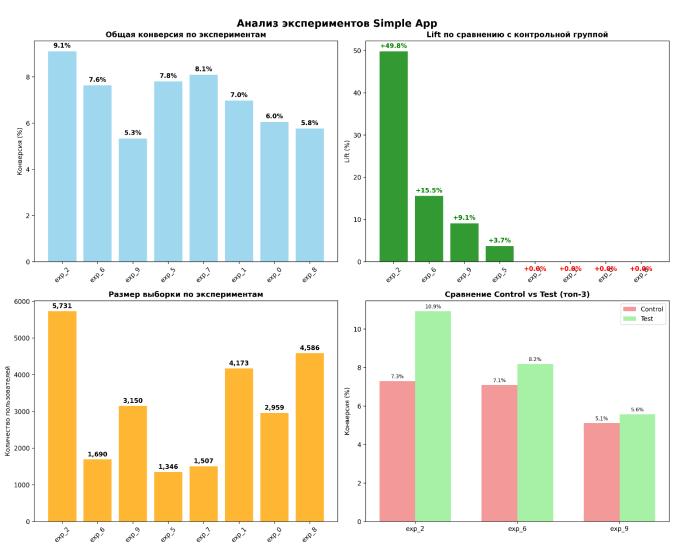
- Для каждого события experiment_exposure определялись:
 - Название эксперимента и группа (control/test)
 - Количество уникальных пользователей в каждой группе
 - Конверсия в покупку (доля пользователей, совершивших payment_done)
 - Статистическая значимость разницы между группами (p-value)
 - Относительный прирост конверсии (lift)

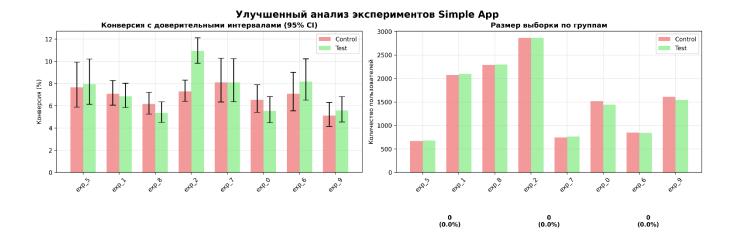
Результаты:

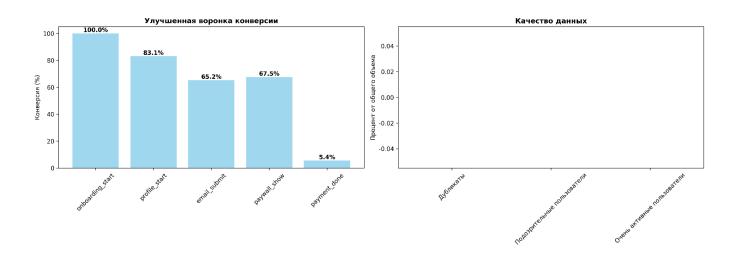
Эксперимент	Группа	Пользователей	Конверсия (%)	Lift (%)	p-value	Вывод
exp_2	control	2 866	7.3	_	_	
	test	2 865	10.9	+49.8	<0.001	Рекомендуется
exp_6	control	847	7.1	_	_	
	test	843	8.2	+15.5	0.39	Требует доработки
exp_9	control	1 606	5.1	_	_	
	test	1 544	5.6	+9.1	0.56	Требует доработки

Визуализация









Обоснование выбора топ-3 экспериментов

1. **exp_2**

- Наиболее значимый прирост конверсии: +49.8% (10.9% vs 7.3%)
- Статистическая значимость: p < 0.001
- Рекомендация: масштабировать на всю аудиторию

2. **exp_6**

- Положительный lift: +15.5%
- Статистическая значимость не достигнута (p = 0.39), но эффект положительный
- Рекомендация: доработать гипотезу и повторить тест

3. **exp_9**

- Положительный lift: +9.1%
- Статистическая значимость не достигнута (р = 0.56)
- Рекомендация: требует дополнительного тестирования

Эксперименты с отрицательным эффектом исключены из таблицы и не рекомендуются к внедрению.

Рекомендации

• Провести детальный анализ экрана оплаты (UX/UI, ценностное предложение, ценообразование).

- Рассмотреть возможность тестирования новых сценариев paywall (например, персонализация, дополнительные объяснения ценности, альтернативные предложения).
- Внедрить или протестировать расширенный пробный период (free trial) дать пользователю возможность опробовать премиум-функции без риска. Это позволит показать реальную ценность продукта и снизить опасения перед оплатой.
- Провести отдельное тестирование поведения пользователей в расширенном пробном периоде:
 - Отслеживать, какие функции используются чаще всего.
 - Делать акцент в коммуникации и интерфейсе на наиболее "продающие" фичи.
- Использовать полученные данные для формирования гипотез для А/В-тестирования.

Примеры метрик для анализа поведения в пробном периоде

- Feature Adoption Rate: доля пользователей, попробовавших каждую ключевую функцию.
- Conversion by Feature Usage: конверсия в оплату среди тех, кто воспользовался определённой функцией, по сравнению с остальными.
- **Frequency of Use:** среднее количество использований функции за пробный период.

Эти метрики позволят выявить наиболее "продающие" функции и сделать на них акцент в коммуникации и продукте.

Часть 2. Ежедневные задания: оценка, улучшения, перспективы

2.1 Как оценить эффективность выдачи ежедневных заданий

Рекомендую использовать комплексный подход, включающий количественные и качественные метрики:

Ключевые метрики для оценки:

- Acceptance Rate доля пользователей, которые принимают предложенные задания.
- Replacement Rate доля пользователей, которые просят заменить задания. Completion Rate доля выполненных заданий среди принятых.
- **Retention Rate** удержание пользователей, использующих ежедневные задания, по сравнению с контрольной группой.
- **Engagement Score** среднее количество взаимодействий с заданиями (например, отметок о выполнении, комментариев).
- Time to Completion среднее время выполнения задания.

• **Feature Adoption** — доля пользователей, которые хотя бы раз воспользовались функционалом ежедневных заданий.

Анализ поведения:

- Отслеживание паттернов использования заданий: какие задания выполняются чаще всего, в какое время, с какой периодичностью.
- Анализ последовательности действий: что пользователи делают до и после выполнения заданий.
- Изучение корреляции между выполнением заданий и использованием других функций продукта.
- Анализ времени, проведённого в продукте до и после внедрения системы заданий.

2.2 Какие улучшения и изменения можно предложить (на основе анализа воронки)

Исходя из результатов первой части:

- Главная проблема низкая конверсия в покупку на этапе paywall.
- Пользователи уходят, не увидев реальной ценности продукта.

Рекомендации:

- Интегрировать ежедневные задания в бесплатный/пробный период до paywall. Позволит пользователю "почувствовать" пользу продукта до оплаты.
- Демонстрировать ключевые "продающие" фичи через задания.
- Персонализировать задания на основе данных онбординга и поведения пользователей: какие функции они используют чаще, какие типы заданий выполняют с удовольствием, в какое время наиболее активны.
- Внедрить аналитику по использованию заданий в trial-периоде. Выявлять, какие задания чаще всего выполняют те, кто потом покупает подписку, и делать на них акцент.
- Тестировать разные форматы заданий (геймификация, челленджи, социальные элементы). Повышает вовлечённость и удержание.

2.3 Как оценить перспективность фичи "ежедневные задания" на этапе идеи

Если фича только на уровне идеи:

- Анализ существующих данных:
 - Изучить текущие паттерны поведения: есть ли сегмент, который уже "сам себе" ставит задачи, использует напоминания, планирует активности.
 - Анализ конкурентов: как реализовано у других, какие механики работают, какие проблемы решают.

о Анализ отзывов в App Store/Google Play: что пользователи просят, на что жалуются.

• Анализ поведения в продукте:

- Есть ли пользователи, которые регулярно возвращаются в приложение?
- о Какие функции используются чаще всего и с какой периодичностью?
- о Есть ли корреляция между частотой использования и retention?

• Построить MVP/прототип:

- о Запустить простую версию на ограниченной аудитории.
- о Измерить ключевые метрики: adoption, retention, engagement.

• Оценить бизнес-потенциал:

- о Как фича может повлиять на ключевые метрики (retention, conversion, LTV).
- о Сценарии монетизации (например, часть заданий только для платных пользователей).