PRESENTATION

Ву ЭНД
Оспанов Әділхан и Қазбек Ілияс
Экономика и Наука о данных
Максут Нарикбаев универсиет

OUTLINE

1.	Введение
2.	Методология
3.	Описание предобработки
4.	Обработка данных
5.	Графовые нейронные сети
6.	Результаты моделей
7.	Описание кластеров от HDBSCAN
8.	Описание кластеров от DBSCAN
9.	Заключение

ВВЕДЕНИЕ

Данная презентация это short-summary нашей работы. Со всем кодом, с комментариями и ходом наших мыслей (черновыми записями), можно ознакомиться в !pynb файле (ЭНД_team).

МЕТОДОЛОГИЯ

Кейс решался через глубокую предобработку транзакционных данных, включающую извлечение временных признаков, агрегацию поведенческих метрик и категориальных трат по клиентам. Это позволило создать детальный профиль каждого пользователя.

Для выявления скрытых связей и создания более информативных представлений клиентов, был построен граф, а затем использована графовая нейронная сеть (GNN), в частности Graph Autoencoder с GATConv, для генерации высококачественных эмбеддингов.

На основе этих эмбеддингов проведена кластеризация с помощью DBSCAN и HDBSCAN, выявившая 4-5 четких сегментов. Каждый сегмент был детально проинтерпретирован по всем аспектам поведения, что дало ценные инсайты для персонализации продуктов и маркетинговых стратегий.

ОПИСАНИЕ ПРЕДОБРАБОТКИ

СОЗДАНИЕ ПОВЕДЕНЧЕСКИХ ФИЧЕЙ НА ОСНОВЕ ТРАНЗАКЦИОННОЙ АКТИВНОСТИ КЛИЕНТОВ

Извлечение временных признаков: День недели (day_name), Месяц (month_name), Час транзакции (hour)

- 1. Формирование поведенческих метрик: Среднее время между транзакциями (avg_time_between_txn), Доля зарубежных операций (share_foreign_txn), Доля операций с конверсией валют (share_converted_txn)
- 2. Aгрегация категориальных признаков: wallet_type, pos_entry_mode, transaction_type, merchant_city, mcc_category; временные: hour, day_name, month_name

ОПИСАНИЕ ОБРАБОТКИ

ЧИСТКА ДАННЫХ

- 1. Заполнение NA с помощью среднего
- 2. Лог трансформация все числовых переменных

Почему выбрали среднее?

Количество пропусков (NaN) было незначительным и встречалось преимущественно в производных переменных одного типа. При большей доле пропусков мы бы применили более продвинутые методы, такие как MICE, а при доле >50% — удалили бы переменную.

ОПИСАНИЕ ОБРАБОТКИ

чистка данных

Почему лог трансформация?

Мы протестировали несколько методов масштабирования признаков, включая StandardScaler, RobustScaler и комбинацию логарифмического преобразования с последующим стандартным масштабированием (Log + StandardScaler). Наилучшие результаты по всем ключевым метрикам показала именно логарифмическая трансформация. Кроме того, все переменные в датасете неотрицательные (≥ 0), что позволяет применять лог-преобразование без потерь и необходимости дополнительных преобразований.

ГРАФОВЫЕ НЕЙРОННЫЕ СЕТИ

Почему мы используем графовые нейронные сети (GNN) для сегментации?

Мы рассматриваем поведение клиентов не только через индивидуальные признаки, но и через сходство в транзакционном поведении, что позволяет представить данные в виде графа: Узлы (nodes): клиенты; Рёбра (edges): наличие поведенческого сходства (например, через FAISS-контакты на основе kNN). Для расчета наиболее подходящих гиперпараметров, мы использовали циклы, и сравнивали каждую модель по метрикам. Также, мы фильтровали модели, у которых колво кластеров было меньше 3.

GNN c GAE (Graph Autoencoder)

- GNN позволяет учитывать как собственные характеристики клиента, так и поведение его «похожих соседей»;
- Мы используем Graph Autoencoder (GAE) с GATConv, чтобы получить латентные векторные представления клиентов;
- Эти эмбеддинги отражают как личные, так и структурные поведенческие особенности.

ГРАФОВЫЕ НЕЙРОННЫЕ СЕТИ

Почему мы применяем DBSCAN, HDBSCAN и Spectral Clustering?

DBSCAN

- Не требует задавать число кластеров заранее;
- Устойчив к выбросам;
- Идеален для кластеров произвольной формы и разной плотности а именно такие группы могут быть среди клиентов.

HDBSCAN

- Улучшение DBSCAN:
- Строит иерархическую структуру кластеров;
- Лучше справляется с кластеризацией при сильно неравномерной плотности;
- Выделяет наиболее стабильные кластеры;
- Автоматически помечает шум (клиентов без устойчивых паттернов).
- Особенно полезен при UMAP/GAE эмбеддингах, где плотность может быть неравномерной.

ГРАФОВЫЕ НЕЙРОННЫЕ СЕТИ

Почему мы применяем DBSCAN, HDBSCAN и Spectral Clustering?

Spectral Clustering

- Основан на графовой лапласианной матрице, что идеально дополняет использование GNN;
- Позволяет выявить сложные, нелинейные структуры кластеров, которые невозможно уловить простыми методами (например, KMeans);
- Отлично работает после снижения размерности (PCA/UMAP), т.к. опирается на глобальные структуры данных.

РЕЗУЛЬТАТЫ МОДЕЛЕЙ

Метрики

Silhouette Score (чем выше, тем лучше)
Calinski-Harabasz Index (чем выше, тем лучше)
Davies-Bouldin Index (чем ниже, тем лучше)

HDBSCAN, Цель: Минимизировать Davies-Bouldin

- mbedding_dim = 64
 - ightharpoonup dropout = 0.2
- min_cluster_size = 30
- Calinski-Harabasz = 17,143.60
 - N Davies-Bouldin = 0.259
 - Silhouette Score = 0.553

РЕЗУЛЬТАТЫ МОДЕЛЕЙ

DBSCAN, Цель: Максимизировать Silhouette Score

- mbedding_dim = 64
 - ightharpoonup dropout = 0.2
 - $^{\circ}$ eps = 0.5
 - min_samples = 15
- Calinski-Harabasz = 6.42×10¹⁵
 - Arr Davies-Bouldin = 2.28×10^{-7}
 - Silhouette Score = 1.000 ✓

Spectral Clustering, Цель: Максимизировать Silhouette Score

- mbedding_dim = 32
 - ightharpoonup dropout = 0.3
 - $\frac{12}{34}$ n_clusters = 10
- Calinski-Harabasz = 24.32
 - N Davies-Bouldin = 3.533
 - Silhouette Score = 0.188

РЕЗУЛЬТАТЫ МОДЕЛЕЙ

- **DBSCAN** показывает идеальную силу кластеров (Silhouette = 1.0) и минимальную ошибку сегментации.
- **HDBSCAN** более интерпретируем и устойчив к шуму, демонстрирует хороший баланс всех метрик.
- Spectral Clustering уступает по всем метрикам, но всё ещё может быть полезен для выявления нелинейных структур.

По этой причине для дальнейшего анализа мы будем использовать кластеры, полученные с помощью HDBSCAN и DBSCAN.

ОПИСАНИЕ СЕГМЕНТОВ

Кластер со значением (-1) — это шум или выбросы в данных.

DBSCAN

Кластер	Количест во	Доля
0	1795	0.8975
-1	165	0.08
1	22	0.011
2	18	0.009

HDBSCAN

Кластер	Количест во	Доля
-1	1232	0.618
0	36	0.018
1	39	0.0195
2	643	0.3215
3	50	0.025

ОПИСАНИЕ СЕГМЕНТОВ

DBSCAN продемонстрировал значительно меньше выбросов (значений с кластером -1), чем HDBSCAN.

DBSCAN

HDBSCAN

0,08

<

0,618

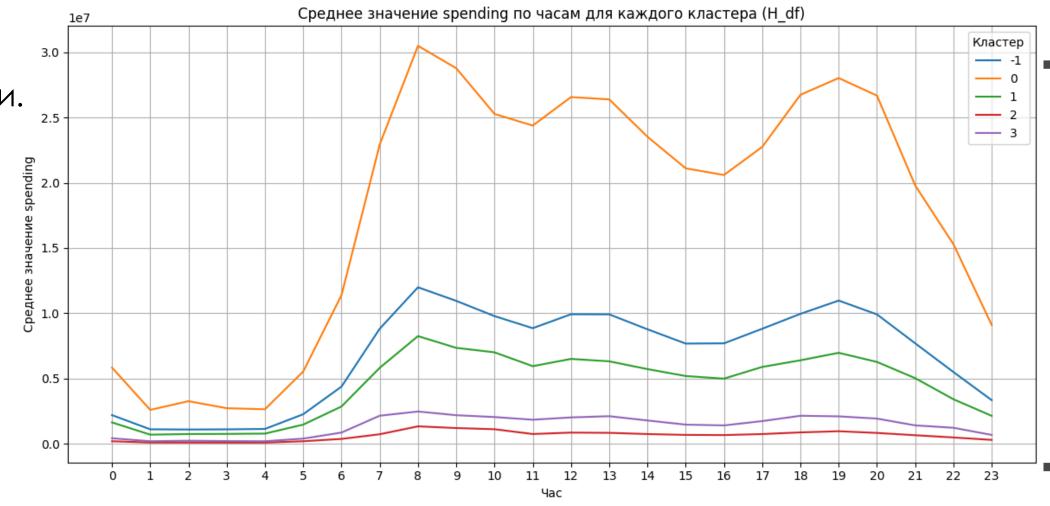
Шум (кластер -1): Атипичное поведение, равномерные расходы. Возможны технические записи или сбои.

Кластер 0: Клиенты с высокими расходами. Пик трат 8:00–15:00. Вероятно, премиум/ корпоративные.

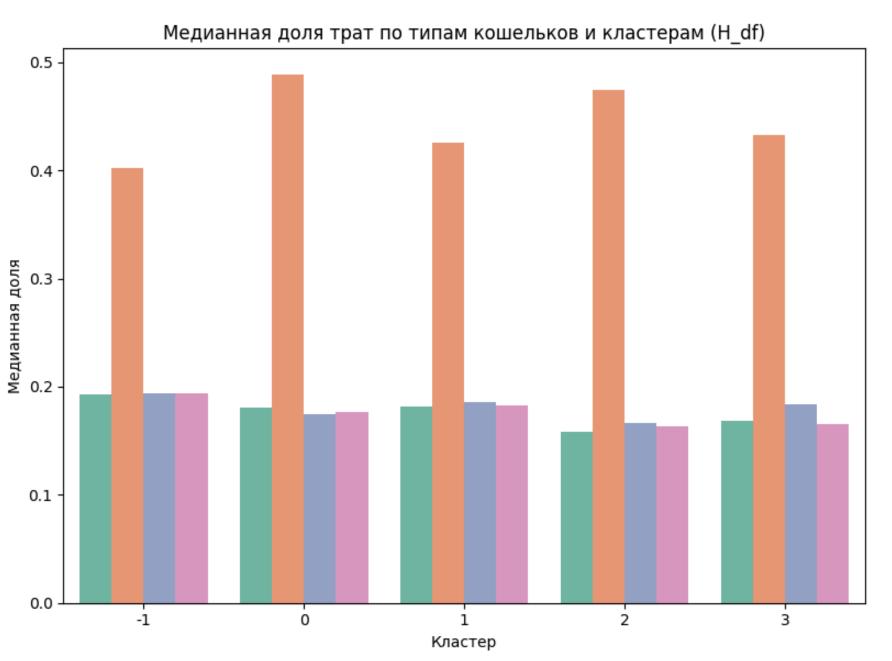
Кластер 1: Активные пользователи с умеренными расходами. Расходы распределены, пик 8:00–14:00. Розничные клиенты.

Кластер 2: Клиенты с низкими расходами. Основная активность 8:00–13:00. Возможно, молодые или с ограниченным использованием карты.

Кластер 3: Средний уровень трат, пик 8:00–18:00. Поведение указывает на рабочий график (офисные сотрудники, стабильные покупатели)."



- Bank's QR <u>лидирует</u> во всех кластерах: Значительно большая медианная доля трат по сравнению с другими кошельками.
- Вапк's QR отражает поведение
 кластеров: Кластер 0 (Высокие расходы № 0.3)
 Максимальная доля Bank's QR (около 0. № 1)
- Кластер 2 (Низкие расходы):
 Минимальная доля Bank's QR, но всё ец доминирует.
- Apple/Google/Samsung Pay: Доли трат ниже, <u>относительно схожи</u> и стабильны по всем кластерам (0.15-0.2).





Кластер -1 (Шум):Атипичные, равномерные расходы.

- POS-режимы: Схожие доли Contactless, QR_Code, ECOM (0.2-0.28).
- Кошельки: Bank's QR доминирует (0.4), другие ~0.2.

Кластер 0:(Высокие расходы / Премиум):

- Пик трат 8:00-15:00.
- POS-режимы: QR_Code доминирует (0.35), Contactless высок (0.29).
- Кошельки: Bank's QR пик (~0.5), другие ~0.17.

Кластер 1: (Активные / Розничные):

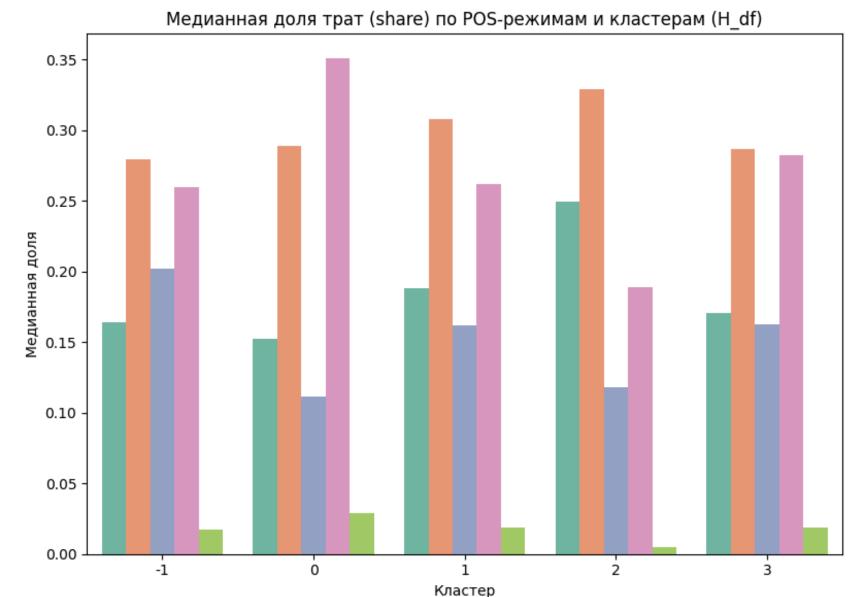
- Умеренные расходы, пик трат 8:00-14:00.
- POS-режимы: Contactless доминирует (0.31), QR_Code высок (0.26).
- Кошельки: Bank's QR (0.42), другие ~0.18.

Кластер 2: (Низкие расходы / Молодые):

- Активность 8:00-13:00.
- POS-режимы: Contactless наиболее популярен (0.33),
 QR_Code снижен (0.18).
- Кошельки: Bank's QR (0.4), другие наименьшие (0.15-0.16).

Кластер 3: (Средние траты / Офисные сотрудники):

- Пик трат 8:00–18:00 (рабочий график).
- POS-режимы: Сбалансированное использование Contactless (0.29) и QR_Code (0.28).
- Кошельки: Bank's QR высок (0.43), другие ~0.17.



POS режим

QR Code

Swipe

Кластер -1 (Шум):

- Атипичные, равномерные траты. Время между транзакциями: ~1ч10м.
- POS: равные доли Contactless, QR, ECOM (~0.25).
- Кошельки: Bank's QR (0.4), другие ~0.2.

Кластер 0 (Премиум):

- Высокие частые траты (пик 8:00-15:00), интервал ~53 мин.
- POS: QR (0.35), Contactless (0.29).
- Кошельки: Bank's QR (0.5), другие ~0.17.

Кластер 1 (Розница):

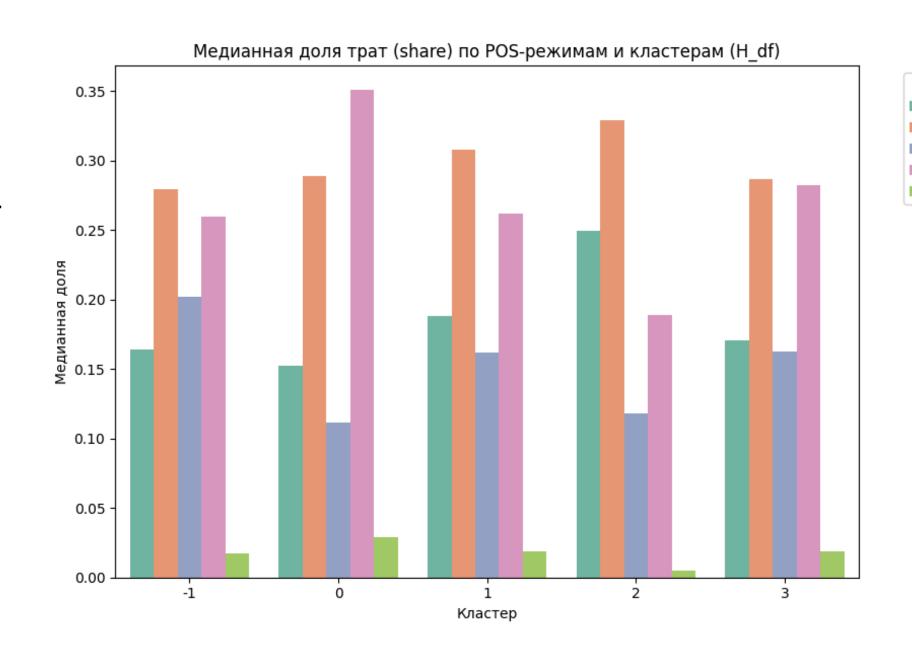
- Умеренные траты (пик 8:00–14:00), интервал ~1ч32м.
- POS: Contactless (0.31), QR (0.26).
- Кошельки: Bank's QR (0.42), другие ~0.18.

Кластер 2 (Молодёжь):

- Редкие траты (пик 8:00-13:00), интервал ~3ч28м.
- POS: Contactless (0.33), QR (0.18).
- Кошельки: Bank's QR (0.4), другие ~0.15.

Кластер 3 (Офисные):

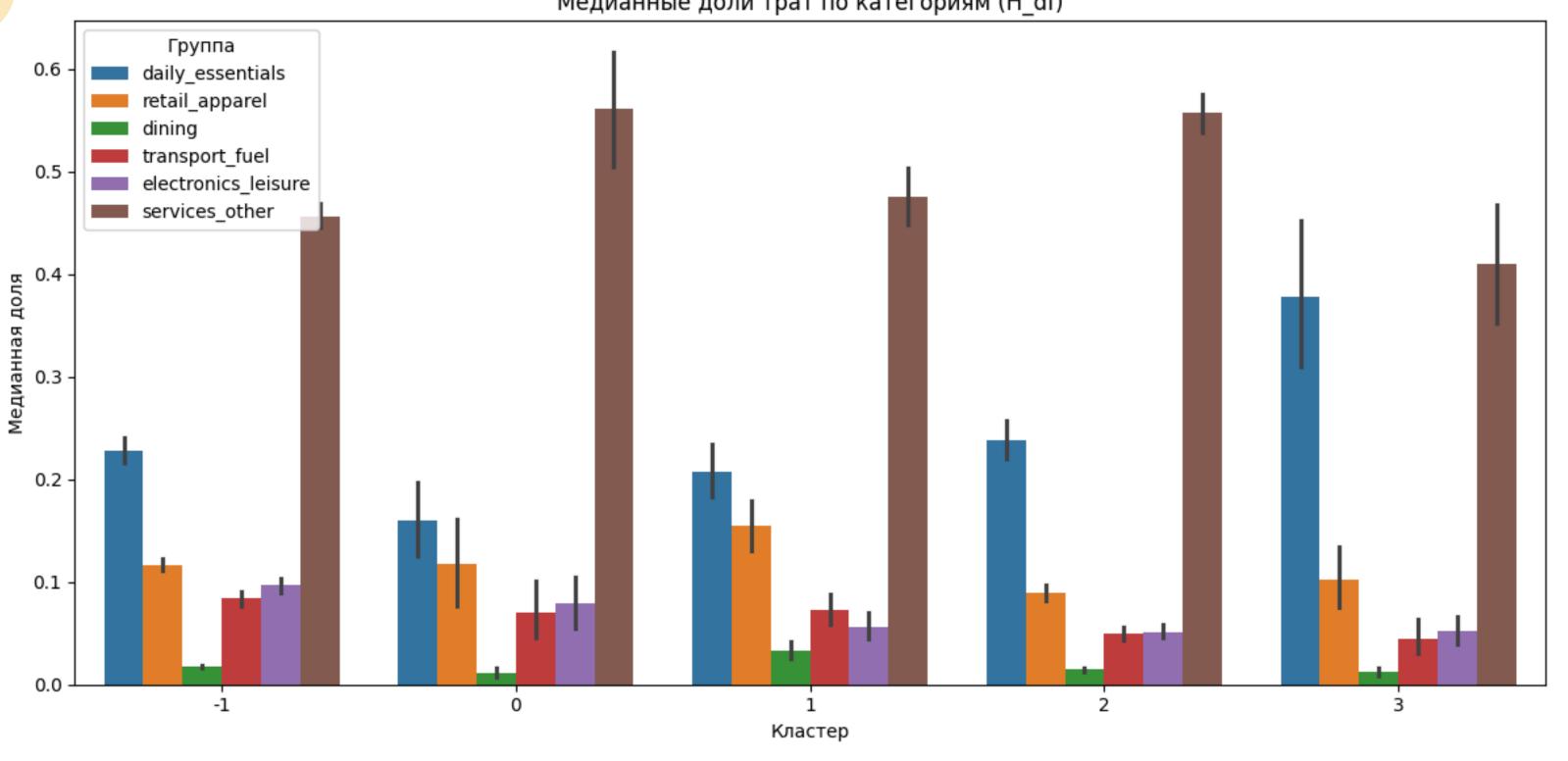
- Траты в рабочее время (8:00–18:00), интервал ~1ч22м.
- POS: Contactless (0.29), QR (0.28).
- Кошельки: Bank's QR (0.43), другие ~0.17.



QR Code

- = 1. Повседневные покупки (Daily Essentials)
- Grocery & Food Markets
- Pharmacies & Health
- Utilities & Bill Payments
 - 🛍 2. Розничная торговля и мода (Retail & Apparel)
- Clothing & Apparel
- General Retail & Department
- Home Furnishings & Supplies
- 🔰 3. Еда и рестораны (Dining)
- Dining & Restaurants
 - 📑 4. Транспорт и топливо (Transport & Fuel)
- Fuel & Service Stations
- Travel & Transportation
- 📃 5. Электроника и хобби (Electronics & Leisure)
- Electronics & Software
- Hobby, Books, Sporting Goods
- Services (Other)
- Unknown





ВЫВОД ПО KAACTEPAM HDBSCAN

※ Кластер -1 — Шум / Атипичное поведение

- Равномерные расходы, возможны сбои или технические записи
- Траты: "Другие услуги" (45%), "Повседневные нужды" (23%)
- POS: Равномерно Contactless, QR, ECOM
- Кошельки: Bank's QR (40%)
- Особенности: низкий объем иностранных транзакций, слабая сезонность

ТОВ В Кластер 0 — Премиум / Корпоративные клиенты

- Высокие расходы, активность 8:00-15:00
- Траты: "Другие услуги" >55%
- POS: QR_Code (35%), Contactless (29%)
- Кошельки: Bank's QR (почти 50%)
- Частые транзакции (~53 мин), локальный характер покупок

Кластер 1 — Активные розничные клиенты

- Умеренные расходы, пик 8:00-14:00
- Траты: "Другие услуги" (47%), "Повседневные нужды", "Одежда"
- POS: Contactless (31%), QR_Code (26%)
- Кошельки: Bank's QR (42%)
- Самая высокая доля иностранных транзакций (0.011%)

Кластер 2 — Низкие траты / Молодые клиенты

Низкие расходы, активность 8:00-13:00

Траты: "Другие услуги" (55%), "Повседневные нужды" (24%)

POS: Contactless (33%)

Кошельки: Bank's QR (40%), прочие — минимум

Самая редкая частота трат (~3.5 ч)

<u>і</u> Кластер 3 — Офисные / Стабильные клиенты

Средние траты, активность 8:00-18:00

Траты: "Другие услуги" (40%), "Повседневные нужды" (37%)

POS: Сбалансировано — Contactless и QR_Code

Кошельки: Bank's QR (43%)

Сильная сезонность, пик в декабре

Кластер -1 (Шум):

- Атипичные, равномерные траты. Время между транзакциями: ~1ч10м.
- POS: Contactless, QR, ECOM равные доли (~0.25).
- Кошельки: Bank's QR (0.42), Apple Pay (0.16), Google/Samsung Pay (~0.15).

Кластер 0 (Премиум):

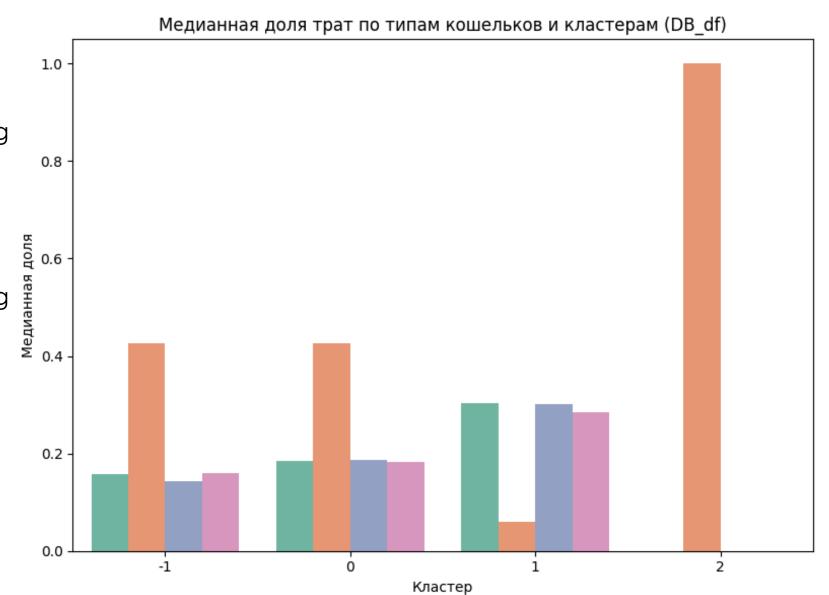
- Частые траты (пик 8:00-15:00), интервал ~53 мин.
- POS: QR (0.35), Contactless (0.29).
- Кошельки: Bank's QR (0.42), Apple Pay (0.18), Google/Samsung Pay (~0.18).

Кластер 1 (Цифровые):

- Активные пользователи цифровых кошельков, интервал ~1ч20м.
- POS: Contactless (высокая доля), QR второстепенный.
- Кошельки: Apple/Google/Samsung Pay (~29–30%), Bank's QR (0.05).

Кластер 2 (Лоялисты QR):

- Почти полная зависимость от одного метода оплаты.
- POS: QR (доминирует).
- Кошельки: Bank's QR (~100%), остальные ~0%.



Тип кошелька

Кластер -1 (Цифровой оффлайн):

Доминирует Bank's QR (~42%), другие кошельки ~15–20%. POS: QR (26%), Contactless (25%), ECOM (19%), Chip (17%). Предпочитают банковские приложения и бесконтактные оффлайн-платежи. Онлайн и чип также заметны.

Кластер 0 (Переходный):

Bank's QR ~42%, мобильные кошельки ~18–20%.

POS: Contactless (29%), QR (25%), Chip/ECOM ~18%.

Схож с кластером -1, но выше открытость к мобильным кошелькам. На раннем этапе цифровизации.

Кластер 1 (Онлайн-цифровой):

Apple/Google/Samsung Pay ~28–30%, Bank's QR <10%.

POS: ECOM доминирует (~80%), остальные — <10%.

Пользователи цифровых кошельков, ориентированы на онлайн-покупки.

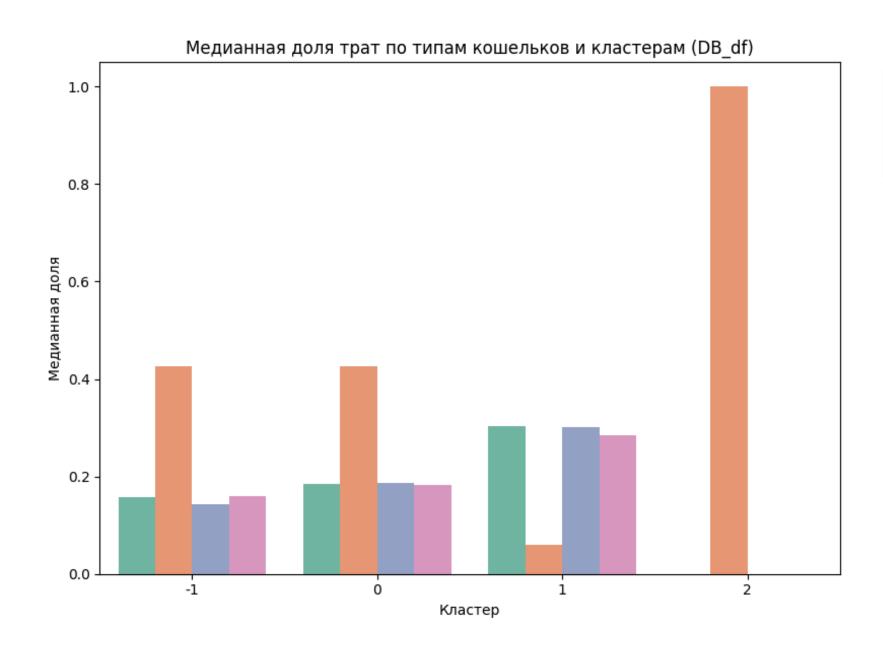
Кластер 2 (Консервативный оффлайн):

Почти исключительно Bank's QR (~100%).

POS: Chip (42%), Contactless (40%), QR (16%).

Не используют мобильные кошельки и онлайн-оплату.

Ориентированы на физические карты и банковские POSплатежи.





Кластер -1 (Цифровой оффлайн):

- ◆ Кошельки: Bank's QR (>40%), Apple/Google/Samsung Pay ~15-20%.
- POS: Contactless (25%), QR (26%), ECOM (19%), Chip (17%).
- Время: ~12 500 средняя частота.
- № Вывод: Используют банковские QR, часто платят бесконтактно и онлайн. Среднеактивные пользователи.

Кластер 0 (Активные платёжники):

- ◆ Кошельки: Bank's QR >40%, Apple/Google/Samsung Pay ~18-20%.
- ◆ POS: Contactless (29%), QR (25%), Chip/ECOM ~18%.
- ◆ Время: ~5 500 самая высокая частота.
- № Вывод: Часто совершают покупки. Чуть активнее используют мобильные кошельки. Очень активные покупатели.

Кластер 1 (Онлайн-цифровой):

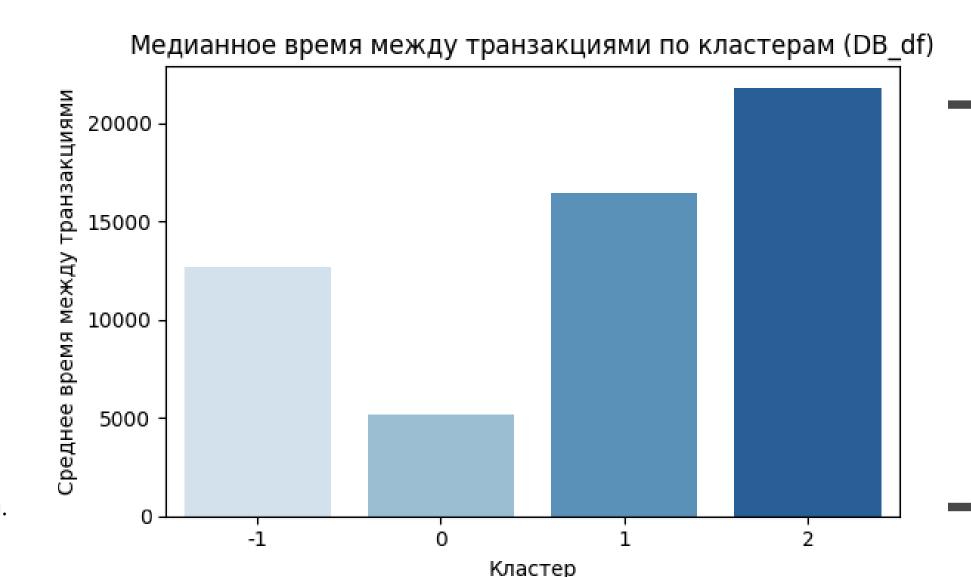
- ◆ Кошельки: Apple/Google/Samsung Pay ~28–30%, Bank's QR <10%.
- ◆ POS: ECOM ~80%, остальное <10%.
- Время: ~16 500 редкие покупки.
- Вывод: Ориентированы на онлайн-шопинг и мобильные кошельки.

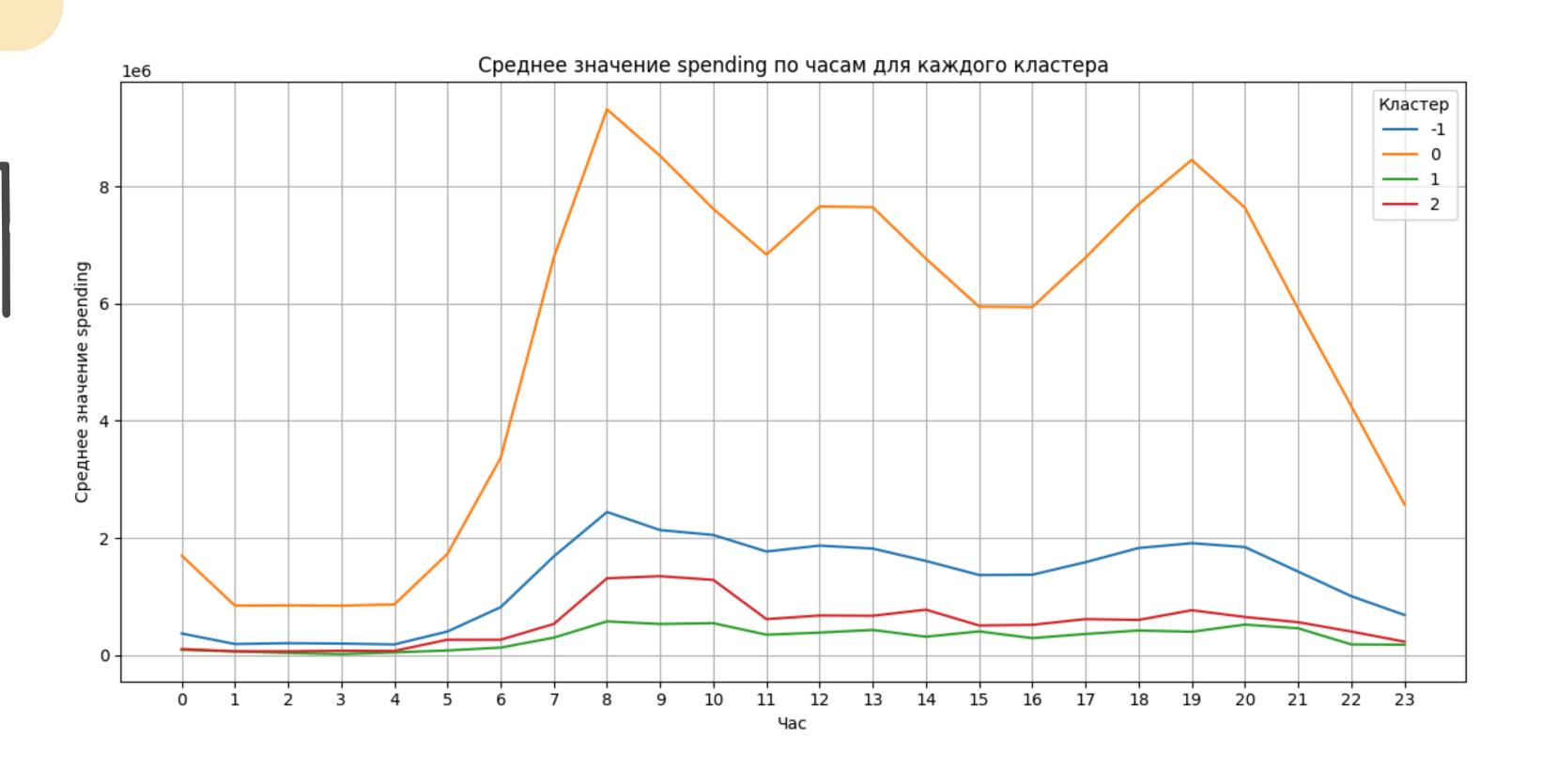
Практически не платят в оффлайне.

Кластер 2 (Редкие оффлайн-покупатели):

- ◆ Кошельки: Bank's QR ~100%, другие отсутствуют.
- POS: Chip (42%), Contactless (40%), QR (16%).
- ◆ Время: >21 000 крайне редкие транзакции.
- № Вывод: Не используют мобильные кошельки и онлайн.

Консервативные пользователи с крайне низкой активностью.





• Кластер -1 Активные горожане

Кошелёк: Преобладает Bank's QR (~40%).

POS: Contactless и QR_Code (~25% каждый), Chip и ECOM тоже заметны.

Частота: Средняя (медианное время ~12 500).

Траты по времени: Низкий уровень, небольшие пики в 7-8 и 19-20 ч.

Вывод: Повседневные оффлайн-платежи через Bank's QR, умеренная активность, ориентация на удобство.

• Кластер 0 Повседневные покупатели

Кошелёк: Bank's QR (>40%), мобильные кошельки ~20%.

POS: Contactless (29%), QR_Code (25%), Chip и ECOM ~18%.

Частота: Очень высокая (медианное время ~5 500).

Траты по времени: Самые высокие, пик утром (7-9 ч) и вечером (19-20 ч).

Вывод: Самые активные пользователи с регулярными оффлайн-тратами, часто используют Bank's QR.

• Кластер 1 Цифровые онлайн-покупатели

Кошелёк: Apple Pay, Google Pay, Samsung Pay (~30% каждый), Bank's QR <10%.

POS: ECOM — почти 80%.

Частота: Низкая (медианное время ~16 500).

Траты по времени: Средний уровень, пик в 19-20 ч.

Вывод: Онлайн-покупатели, предпочитают мобильные кошельки, активны вечером.

• Кластер 2 Консервативные потребители

Кошелёк: Только Bank's QR (100%).

POS: Chip (42%) и Contactless (40%), QR_Code ~16%.

Частота: Очень низкая (медианное время >21 000).

Траты по времени: Самые низкие, равномерные днём.

Вывод: Редкие оффлайн-платежи, нет использования мобильных или онлайн-методов.

Кластер 0 – Активные и разносторонние пользователи

- Часто тратят: наименьшие интервалы между транзакциями
- Основные каналы: Bank's QR, Contactless
- Время трат: пик утром и вечером
- Категории: услуги (40%), повседневное (12%)
- Активные городские жители, использующие платежи для широкого круга нужд, включая бизнес и сервисы

Кластер -1 – Рутинные покупатели

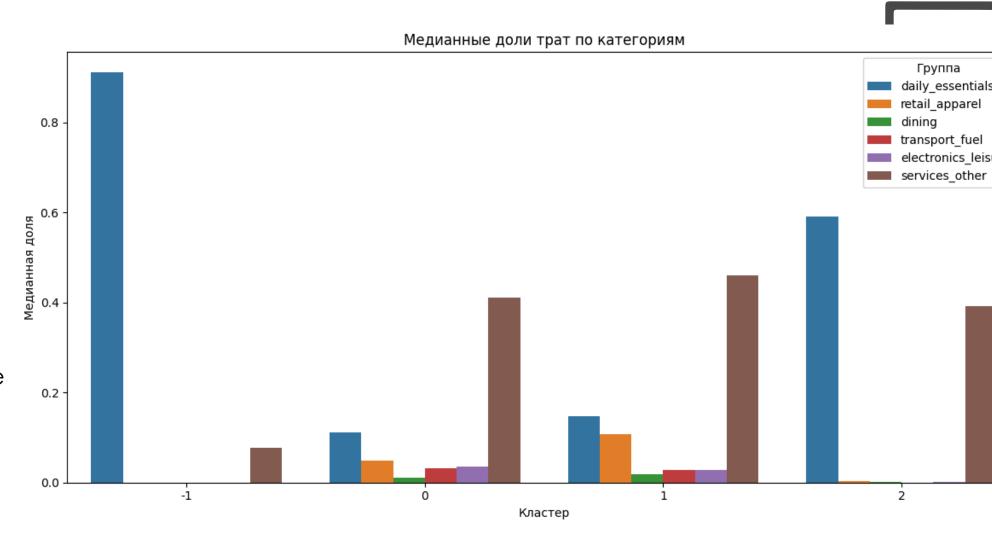
- Умеренная частота трат
- Основные каналы: Contactless, QR, также Chip и онлайн (ECOM)
- Время трат: небольшие пики утром и вечером
- Категории: повседневные товары (90%)
- Пользователи для повседневных покупок, ценят удобство бесконтактных и QR-платежей

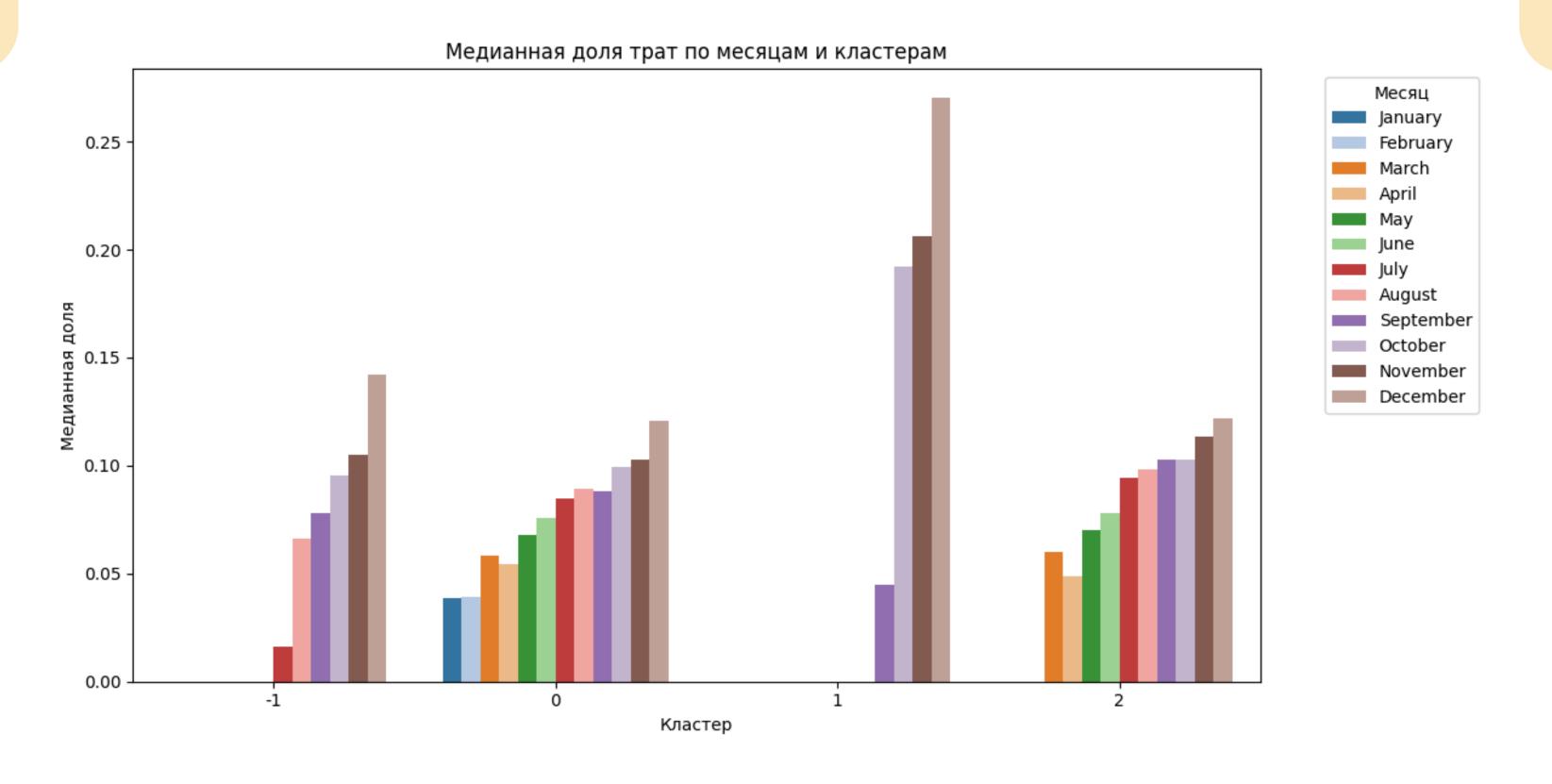
Кластер 1 – Онлайн-ориентированные цифровые покупатели

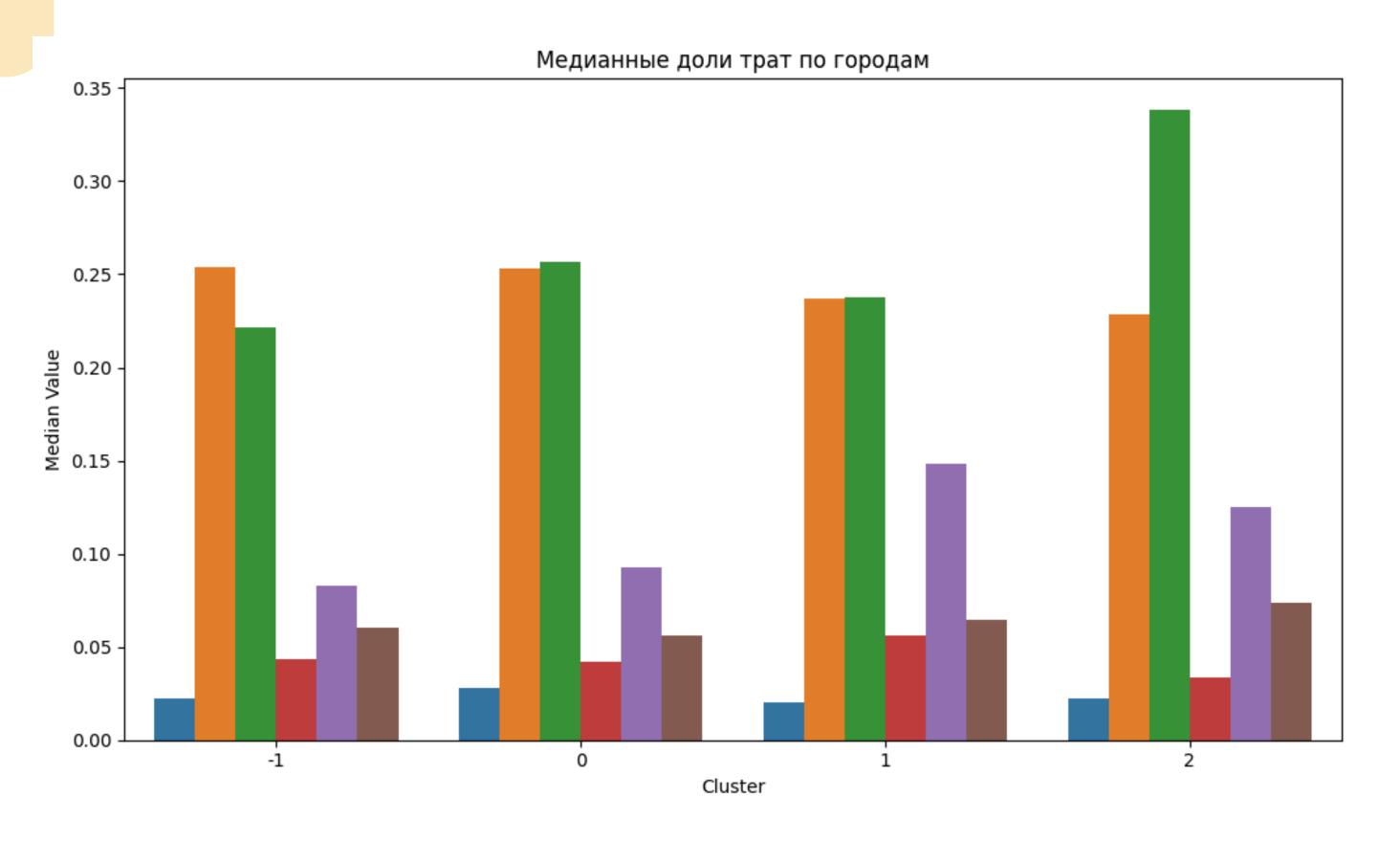
- Низкая частота, но стабильные вечерние траты
- Основные каналы: Apple Pay, Google Pay, ECOM (~80%)
- Категории: услуги (45%), повседневное, одежда
- Молодые и цифровые, предпочитают онлайн-шопинг и мобильные кошельки

Кластер 2 – Редкоактивные, традиционные пользователи

- Самая низкая частота и объёмы трат
- Основные каналы: Bank's QR (100%), Chip, Contactless
- Время трат: низкая активность днём
- Категории: услуги (40%), повседневное (30%)
- Консервативные и малоактивные, совершают редкие, целевые покупки оффлайн









ВЫВОД ПО КЛАСТЕРАМ DBSCAN

Средние расходы, пики 7:00-8:00 и 19:00-20:00

Траты: Повседневные нужды (до 90%)

POS: Contactless, QR, ECOM, Chip Кошельки: Bank's QR (основной)

транзакций (~12 500)

Кластер 0 — Активные потребители услуг Самые частые транзакции, пик 7:00-9:00

Траты: Другие услуги (40%), повседневные нужды

POS: Bank's QR, Contactless

Кошельки: Bank's QR (высокая доля)

Особенности: стабильная активность круглый год, минимальное

время между транзакциями (~5 500)

Умеренные расходы, вечерний пик 19:00-20:00

Траты: Другие услуги (45%), повседневные нужды

POS: ECOM (почти 80%), Contactless

Кошельки: Apple/Google/Samsung Pay

Особенности: рост активности в ноябре-декабре, средняя частотфОсобенности: резкий рост в ноябре-декабре, редкие транзакции (~ 16500)

Кластер 2 — Редкие банковские пользователи

Низкие расходы, без ярко выраженных пиков

Траты: Другие услуги (40%), повседневные нужды (30%)

POS: Chip (42%), Contactless (40%)

Кошельки: Bank's QR (100%)

Особенности: очень редкие транзакции (~21 000), слабая сезонность

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Прогнозы

- Увеличение доли мобильных платежей: Сегмент "Онлайн-Энтузиаст и Сезонный Шопер" (Кластер 1 HDBSCAN) уже активно использует мобильные кошельки. Прогнозируется дальнейший рост их использования, особенно среди онлайн-покупателей, где удобство мобильных платежей играет ключевую роль.
- Coxpaнeние значимости Bank's QR в оффлайне: Несмотря на рост популярности Apple Pay/Google Pay/Samsung Pay, сегменты "Консервативный Покупатель Повседневных Товаров" (Кластер -1 HDBSCAN) и "Активный Потребитель Услуг" (Кластер 0 HDBSCAN) продолжат активно использовать Bank's QR и бесконтактные платежи. Это указывает на глубоко укоренившиеся привычки и инфраструктурную поддержку.
- Выраженные сезонные пики потребления: "Онлайн-Энтузиаст и Сезонный Шопер" (Кластер 1 HDBSCAN) будет продолжать демонстрировать резкий рост трат в ноябре и декабре, что является предсказуемым для предпраздничного периода и "Черной пятницы". Подобные, но менее выраженные, пики будут наблюдаться и у "Консервативного Покупателя Повседневных Товаров" (Кластер -1 HDBSCAN).
- Стабильность потребления услуг: "Активный Потребитель Услуг" (Кластер 0 HDBSCAN) продолжит обеспечивать стабильный поток транзакций в течение года, поскольку услуги являются постоянной потребностью.
- Высокая предсказуемость поведения "Редких Банковских Пользователей" (Кластер 2 HDBSCAN): Из-за низкой частоты и объема трат, а также ограниченного набора используемых методов платежей, поведение этого сегмента будет наиболее предсказуемым, хотя и с наименьшей выручкой.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Инсайты

Персонализация платежных решений:

- Для оффлайн-клиентов (Кластеры -1, 0 HDBSCAN): Фокус на улучшении банковских QR и NFC в приложении, особенно для утренних транзакций Кластера 0.
- Для онлайн-клиентов (Кластер 1 HDBSCAN): Обеспечить бесшовную интеграцию с Apple/Google/Samsung Pay, стимулировать активность в начале года.
- Для редких пользователей (Кластер 2 HDBSCAN): Целиться на увеличение среднего чека, а не частоты транзакций.

Таргетинг по времени и потребностям:

- Используйте утренние (7-9 утра) и вечерние (19-20 часов) пики активности для целенаправленных предложений, соответствующих потребностям сегментов (услуги для Кластера 0, онлайн-покупки для Кластера 1).
- Адаптируйте программы лояльности под основные категории трат: "повседневные нужды" для Кластеров -1 и 2, "услуги" для Кластеров 0, 1 и 2.

Ценность GNN: Применение графовых нейронных сетей позволило получить глубокие инсайты, выявив более тонкие и действенные сегменты поведения клиентов, что невозможно достичь традиционными методами.

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Основные выводы по сегментации (на основе объединенного анализа):

- Кластеры -1 и 0 (HDBSCAN), а также -1, 0, 1, 2, 3 (DBSCAN): Разделение на кластеры по обеим моделям кластеризации показало схожие паттерны поведения, хотя и с разным количеством кластеров и распределением шума. HDBSCAN оказался более интерпретируемым и устойчивым к шуму, в то время как DBSCAN продемонстрировал идеальную силу кластеров по Silhouette Score.
- Консервативные повседневные покупатели (Кластер -1 HDBSCAN): Этот сегмент характеризуется использованием Bank's QR и бесконтактных платежей для ежедневных нужд. Они проявляют умеренную активность и рост трат к концу года, что указывает на сезонные покупки.
- Активные потребители услуг (Кластер 0 HDBSCAN): Наиболее активная и высокодоходная группа, совершающая частые транзакции, в основном через Bank's QR и бесконтактные методы, с ярко выраженной утренней активностью. Их основные траты приходятся на различные услуги, а активность стабильна в течение года.
- Онлайн-энтузиасты и сезонные шоперы (Кластер 1 HDBSCAN): Этот сегмент активно использует мобильные платежные системы для онлайн-покупок. Они демонстрируют ярко выраженную сезонность трат с пиками в ноябре и декабре, что указывает на предпраздничный шопинг.
- Редкие банковские пользователи (Кластер 2 HDBSCAN): Самый консервативный сегмент, использующий исключительно Bank's QR через чиповые и бесконтактные транзакции. Их активность очень низка, траты минимальны и распределены равномерно в течение дня, с небольшим сезонным ростом к концу года.

THANK YOU