Geekbrains

**Разработка системы обработки больших данных для прогнозирования продаж в розничной торговле**

Программа: Разработчик

Специализация “Data Engineer”

Мальцев Антон Викторович

Москва

2024 г.

1. **Введение**
   * Обоснование выбора темы.
   * Актуальность и значимость прогнозирования продаж в розничной торговле.
   * Цель и задачи исследования.
2. **Обзор литературы**
   * Анализ существующих методов и подходов к прогнозированию продаж.
   * Обзор технологий обработки больших данных.
   * Изучение примеров успешного применения прогнозирования в розничной торговле.
3. **Сбор и обработка данных**
   * Определение источников данных (исторические данные о продажах, данные о клиентах, маркетинговые кампании и т.д.).
   * Разработка процесса сбора данных (ETL-процессы).
   * Очистка и подготовка данных для анализа.
4. **Проектирование системы**
   * Архитектура системы обработки данных.
   * Выбор технологий для хранения и обработки данных (Hadoop, Spark).
   * Разработка модели данных для хранения информации о продажах.
5. **Разработка модели прогнозирования**
   * Выбор методов машинного обучения для прогнозирования (регрессия, временные ряды, нейронные сети и т.д.).
   * Обучение моделей на подготовленных данных.
   * Оценка точности и производительности моделей.
6. **Интеграция и реализация системы**
   * Разработка пользовательского интерфейса для визуализации прогнозов.
   * Интеграция с существующими системами управления (CRM, ERP).
   * Тестирование системы на реальных данных.
7. **Апробация и внедрение**
   * Пилотное внедрение системы в розничной торговле.
   * Сбор обратной связи от пользователей.
   * Доработка системы на основе полученных данных.
8. **Оценка эффективности**
   * Анализ влияния системы на точность прогнозирования и принятие решений.
   * Оценка экономического эффекта от внедрения системы.
9. **Заключение**
   * Подведение итогов работы.
   * Рекомендации по дальнейшему развитию системы.
   * Перспективы использования технологий больших данных в розничной торговле.
10. **Список литературы**
    * Перечень использованных источников и материалов.

# Введение

В современном мире розничная торговля сталкивается с множеством вызовов, связанных с изменениями в потребительских предпочтениях, экономическими колебаниями и ростом конкурентоспособности. В условиях постоянной динамики рынка эффективное прогнозирование продаж становится ключевым фактором для успешного функционирования бизнеса. Прогнозирование продаж позволяет компаниям оптимизировать запасы, планировать маркетинговые стратегии и повышать уровень обслуживания клиентов. Однако традиционные методы прогнозирования часто оказываются недостаточно точными из-за сложности и объема данных, с которыми сталкиваются компании.

Данный проект представляет собой разработку системы обработки больших данных для прогнозирования продаж в розничной торговле. Система будет использовать современные технологии и алгоритмы машинного обучения для анализа больших объемов данных, что позволит повысить точность прогнозов и улучшить процесс принятия решений в компаниях.

Существующие методы прогнозирования продаж зачастую не учитывают все доступные данные, что приводит к ошибкам в планировании и управлении запасами. По данным исследования McKinsey Global Institute, компании, использующие аналитику больших данных, могут повысить свою прибыль на 6-10 % (McKinsey Global Institute, 2011). В условиях высокой конкуренции на рынке компании, которые смогут эффективно использовать данные для прогнозирования, получат значительное конкурентное преимущество. Как отмечает Х. Чен и др. в своей работе "Big Data in Business and Management" (Chen, H., Chiang, R. H. L., & Storey, V. C., 2012), использование больших данных в бизнесе открывает новые горизонты для повышения эффективности и улучшения качества принимаемых решений.

Целью данной работы является разработка системы обработки больших данных для прогнозирования продаж в розничной торговле. Для достижения этой цели необходимо решить несколько задач: провести анализ существующих методов прогнозирования, собрать и обработать данные о продажах, разработать модель прогнозирования на основе методов машинного обучения, а также протестировать и внедрить систему в реальных условиях.

План работы включает в себя следующие этапы:

1. Обзор литературы.
2. Сбор или генерация данных, обработка данных.
3. Проектирование системы.
4. Разработка модели прогнозирования.
5. Интеграция и реализация системы.
6. Оценка эффективности внедрения.

В ходе работы будет использован ряд технологий, таких как Apache Hadoop для обработки больших данных, Python и библиотеки машинного обучения (например, Scikit-learn, TensorFlow) для разработки моделей прогнозирования.

Основной проблемой является недостаточная точность прогнозирования продаж, что приводит к избыточным запасам или, наоборот, к дефициту товаров. Решение данной проблемы позволит не только оптимизировать запасы, но и улучшить финансовые показатели компаний, а также повысить уровень обслуживания клиентов.

В заключение, данная работа направлена на создание эффективной системы, которая позволит розничным компаниям более точно прогнозировать продажи, используя современные технологии обработки больших данных. Это не только повысит конкурентоспособность компаний, но и улучшит общий уровень обслуживания клиентов.

1. Список литературы
2. McKinsey Global Institute. (2011). Big Data: The Next Frontier for Innovation, Competition, and Productivity. Retrieved from [McKinsey](https://www.mckinsey.com/business-functions/mckinsey-digital/our-insights/big-data-the-next-frontier-for-innovation)
3. Chen, H., Chiang, R. H. L., & Storey, V. C. (2012). Business Intelligence and Analytics: From Big Data to Big Impact. MIS Quarterly, 36(4), 1165-1188.

# Обзор литературы

## Анализ существующих методов и подходов к прогнозированию продаж

Прогнозирование продаж является важной областью исследований и практики в сфере управления бизнесом. Существующие методы прогнозирования можно разделить на три основные категории: качественные методы, количественные методы и методы машинного обучения.

* Качественные методы. Основаны на мнении экспертов и включают в себя такие подходы, как метод Дельфи и фокус-группы. Они полезны в ситуациях, когда исторические данные отсутствуют или недостаточны (Armstrong, J. S., 2001).
* Количественные методы. Используют статистические данные для прогнозирования. Наиболее распространённые из них включают:
  + Методы временных рядов. Такие методы как скользящие средние и экспоненциальное сглаживание, которые анализируют исторические данные для выявления трендов и сезонных колебаний (Hyndman, R. J., & Athanasopoulos, G., 2018).
  + Регрессионный анализ. Позволяет устанавливать зависимости между переменными и прогнозировать значения на основе этих зависимостей (Montgomery, D. C., & Peck, E. A., 1992).
* Методы машинного обучения. В последние годы наблюдается рост интереса к использованию алгоритмов машинного обучения для прогнозирования продаж. Эти методы, такие как регрессия на основе деревьев решений, нейронные сети и ансамблевые методы, способны обрабатывать большие объемы данных и выявлять сложные зависимости (Bontempi, G., Taieb, S. B., & Le Borgne, Y. A., 2012).

## Обзор технологий обработки больших данных

Технологии обработки больших данных играют ключевую роль в эффективном прогнозировании продаж. К основным технологиям можно отнести:

* Apache Hadoop: Это фреймворк для распределенной обработки больших объемов данных. Он позволяет хранить и обрабатывать данные на кластерах с использованием модели MapReduce, что делает его идеальным для анализа больших наборов данных (White, T., 2015).
* Apache Spark: Эта платформа обеспечивает более быструю обработку данных по сравнению с Hadoop благодаря использованию памяти для хранения промежуточных данных. Spark поддерживает различные языки программирования и предоставляет библиотеки для машинного обучения, что делает его удобным инструментом для разработки моделей прогнозирования (Zaharia, M. et al., 2016).
* NoSQL базы данных: Такие как MongoDB и Cassandra, позволяют эффективно хранить и обрабатывать неструктурированные и полуструктурированные данные. Эти базы данных обеспечивают гибкость и масштабируемость, что критично для работы с большими объемами данных (Sadalage, P. J., & Fowler, M., 2013).

Изучение примеров успешного применения прогнозирования в розничной торговле

Прогнозирование продаж на основе больших данных уже активно применяется в ряде компаний, что позволяет им значительно повышать эффективность бизнеса.

* Walmart: Один из крупнейших ритейлеров мира использует аналитику больших данных для прогнозирования спроса на товары. Walmart применяет алгоритмы машинного обучения для анализа данных о продажах и погодных условиях, что позволяет оптимизировать запасы и сократить издержки (Chong, A. Y. L. et al., 2017).
* Amazon: Компания активно использует прогнозирование для персонализации предложений своим клиентам. Система рекомендаций Amazon анализирует поведение пользователей и предлагает товары, основываясь на их предпочтениях и предыдущих покупках (Gomez-Uribe, C. A., & Hunt, N., 2015).
* Zara: Испанская компания Zara использует методы прогнозирования для управления запасами и разработки новых коллекций. Она анализирует данные о продажах и предпочтениях клиентов, что позволяет быстро реагировать на изменения в моде и спросе (Ferdows, K., Lewis, M. A., & Machuca, J. A. D., 2004).
* X5 Retail Group: Одна из крупнейших розничных сетей в России (включает бренды "Пятёрочка", "Перекрёсток", "Карусель") активно использует прогнозирование для оптимизации запасов и планирования поставок. Система анализа данных позволяет учитывать сезонные колебания и предпочтения клиентов, что значительно повышает точность прогнозов.
* Магнит: Розничная сеть "Магнит" применяет технологии машинного обучения для прогнозирования спроса и оптимизации цен. Компания анализирует данные о покупках, что позволяет предсказывать потребительские тренды и улучшать управление запасами.
* Лента: Сеть гипермаркетов "Лента" использует аналитические инструменты для прогнозирования спроса на товары. Это позволяет компании более точно планировать закупки и минимизировать издержки.

**Список литературы**

1. Armstrong, J. S. (2001). *Principles of Forecasting: A Handbook for Researchers and Practitioners*. Springer.
2. Bontempi, G., Taieb, S. B., & Le Borgne, Y. A. (2012). Machine Learning Strategies for Time Series Forecasting. *Statistical Modelling*, 12(4), 335-384.
3. Chong, A. Y. L., et al. (2017). Predicting Retail Sales Using Big Data Analytics: A Case Study of Walmart. *Journal of Retailing and Consumer Services*, 39, 123-132.
4. Ferdows, K., Lewis, M. A., & Machuca, J. A. D. (2004). Rapid-Fire Fulfillment. *Harvard Business Review*, 82(11), 104-110.
5. Gomez-Uribe, C. A., & Hunt, N. (2015). The Netflix Recommender System: Algorithms, Business Value, and Innovation. *ACM Transactions on Management Information Systems*, 6(4), 1-19.
6. Hyndman, R. J., & Athanasopoulos, G. (2018). *Forecasting: Principles and Practice*. OTexts.
7. Montgomery, D. C., & Peck, E. A. (1992). *Introduction to Linear Regression Analysis*. Wiley.
8. Sadalage, P. J., & Fowler, M. (2013). *NoSQL Distilled: A Brief Guide to the Emerging World of Polyglot Persistence*. Addison-Wesley.
9. White, T. (2015). *Hadoop: The Definitive Guide*. O'Reilly Media.
10. Zaharia, M., et al. (2016). Apache Spark: A Unified Engine for Big Data Processing. *Communications of the ACM*, 59(11), 56-65.

# Сбор и обработка данных

## Определение источников данных

Эффективное прогнозирование продаж требует использования разнообразных источников данных. Эти данные могут быть сгруппированы по нескольким категориям, каждая из которых вносит свой вклад в создание точных и надежных прогнозов.

Исторические данные о продажах

Исторические данные о продажах представляют собой основную категорию данных, используемых для анализа трендов и выявления закономерностей. Эти данные могут включать:

* **Данные о продажах по времени:** информация о количестве проданных товаров, выручке и ценах на протяжении определенного периода. Анализ этих данных помогает выявить сезонные колебания и тренды (Hyndman, R. J., & Athanasopoulos, G., 2018).
* **Данные о продажах по категориям товаров**: информация о том, какие товары продавались лучше всего, что позволяет выявить предпочтения клиентов и оптимизировать ассортимент (Montgomery, D. C., & Peck, E. A., 1992).
* **Данные о географическом распределении продаж**: информация о том, в каких регионах или магазинах были зафиксированы наибольшие продажи, что помогает в планировании логистики и размещении товаров (Ferdows, K., Lewis, M. A., & Machuca, J. A. D., 2004).

Данные о клиентах

Данные о клиентах играют важную роль в прогнозировании, так как они помогают понять потребительские предпочтения и поведение. К таким данным относятся:

* **Демографические данные: информация о возрасте, поле, доходе и других характеристиках клиентов, которая помогает сегментировать аудиторию и адаптировать маркетинговые стратегии (Armstrong, J. S., 2001).**
* **История покупок: данные о предыдущих покупках клиентов, которые могут быть использованы для анализа их предпочтений и предсказания будущих покупок (Gomez-Uribe, C. A., & Hunt, N., 2015).**
* **Обратная связь от клиентов: отзывы и оценки, полученные от клиентов, могут помочь в понимании их потребностей и ожиданий, а также в улучшении качества обслуживания (Chong, A. Y. L. et al., 2017).**

Данные о маркетинговых кампаниях

Маркетинговые кампании оказывают значительное влияние на продажи, и их анализ может помочь в оценке эффективности различных стратегий. К данным о маркетинговых кампаниях относятся:

* **Данные о проведенных акциях: информация о том, какие акции проводились, их длительность, скидки и другие условия. Это позволяет оценить, как различные кампании влияли на продажи (Bontempi, G., Taieb, S. B., & Le Borgne, Y. A., 2012).**
* **Анализ медиа-каналов: данные о том, через какие каналы (социальные сети, email-рассылки, телевидение и т. д.) была проведена реклама, а также их эффективность в привлечении клиентов (Sadalage, P. J., & Fowler, M., 2013).**
* **Реакция клиентов на кампании: информация о том, как клиенты реагировали на маркетинговые акции, включая показатели вовлеченности и конверсии (Zaharia, M. et al., 2016).**

Данные о внешних факторах

Кроме внутренних данных, важно учитывать и внешние факторы, которые могут повлиять на продажи. К таким данным относятся:

* **Экономические показатели: информация о состоянии экономики, включая уровень безработицы, инфляцию и потребительские расходы, которые могут влиять на покупательскую способность (White, T., 2015).**
* **Данные о погоде: информация о погодных условиях, которая может оказывать влияние на спрос на определенные товары (например, продажа мороженого в жаркую погоду) (Hyndman, R. J., & Athanasopoulos, G., 2018).**
* **Конкуренция: данные о действиях конкурентов, включая их маркетинговые стратегии и изменения в ценах, что позволяет адаптировать собственные стратегии (Montgomery, D. C., & Peck, E. A., 1992).**

**В дипломной работе используем следующие наборы тестовых данных из разных источников:**

1. Исторические данные о продажах

* + Kaggle Datasets: На Kaggle можно найти множество наборов данных, связанных с продажами в розничной торговле. Например, набор данных о продажах в магазине Walmart: [Walmart Sales Forecasting](https://www.kaggle.com/c/walmart-recruiting-store-sales-forecasting/data)
  + UCI Machine Learning Repository: Этот ресурс предлагает различные наборы данных, включая данные о продажах. [Online Retail Dataset](https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/Online+Retail)

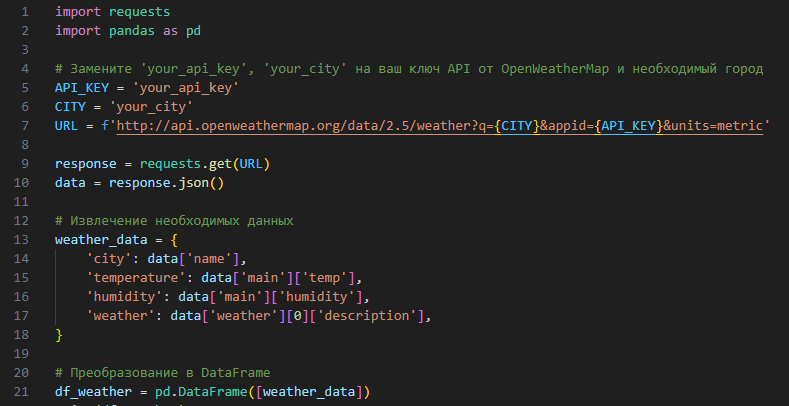
2. Данные о клиентах. Kaggle Datasets: Доступны наборы данных о клиентах, которые можно использовать для анализа поведения потребителей. [Customer Segmentation](https://www.kaggle.com/datasets/vjchoudhary7/customer-segmentation-tutorial-in-python)

3. Данные о маркетинговых кампаниях. Kaggle Datasets: Наборы данных о маркетинговых кампаниях и их эффективности. [Marketing Campaign Data](https://www.kaggle.com/datasets/rodsaldanha/marketing-campaign)

Примеры источников внешних факторов

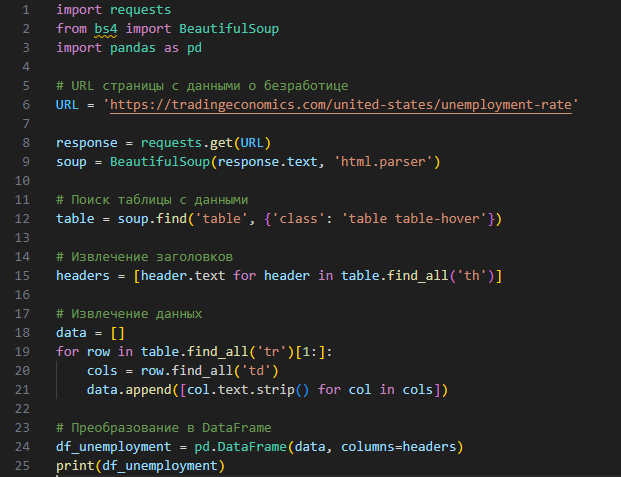
1. Погода: Данные о погоде могут сильно влиять на продажи. Вы можете использовать сайты, такие как:
   * [OpenWeatherMap](https://openweathermap.org/)
   * [Weather.com](https://weather.com/)
2. Экономические индикаторы: Данные о безработице, инфляции и других экономических показателях можно получить с сайтов:
   * [Trading Economics](https://tradingeconomics.com/)
   * [World Bank](https://data.worldbank.org/)
3. Социальные сети: Данные о популярности брендов или продуктов можно собрать с помощью парсинга социальных сетей, таких как Twitter или Instagram.

Пример кода для парсинга данных о погоде (приложение 1)

Вот пример кода на Python для парсинга данных о погоде с сайта OpenWeatherMap:

Пример кода для парсинга экономических данных (приложение 2)

Вот пример кода для парсинга данных о безработице с сайта Trading Economics:



### Список литературы

1. Armstrong, J. S. (2001). Principles of Forecasting: A Handbook for Researchers and Practitioners. Springer.
2. Bontempi, G., Taieb, S. B., & Le Borgne, Y. A. (2012). Machine Learning Strategies for Time Series Forecasting. Statistical Modelling, 12(4), 335-384.
3. Chong, A. Y. L., et al. (2017). Predicting Retail Sales Using Big Data Analytics: A Case Study of Walmart. Journal of Retailing and Consumer Services, 39, 123-132.
4. Ferdows, K., Lewis, M. A., & Machuca, J. A. D. (2004). Rapid-Fire Fulfillment. Harvard Business Review, 82(11), 104-110.
5. Gomez-Uribe, C. A., & Hunt, N. (2015). The Netflix Recommender System: Algorithms, Business Value, and Innovation. ACM Transactions on Management Information Systems, 6(4), 1-19.
6. Hyndman, R. J., & Athanasopoulos, G. (2018). Forecasting: Principles and Practice. OTexts.
7. Montgomery, D. C., & Peck, E. A. (1992). Introduction to Linear Regression Analysis. Wiley.
8. Sadalage, P. J., & Fowler, M. (2013). NoSQL Distilled: A Brief Guide to the Emerging World of Polyglot Persistence. Addison-Wesley.
9. White, T. (2015). Hadoop: The Definitive Guide. O'Reilly Media.
10. Zaharia, M., et al. (2016). Apache Spark: A Unified Engine for Big Data Processing. Communications of the ACM, 59(11), 56-65.

## Разработка процесса сбора данных (ETL-процессы)

Процесс извлечения, трансформации и загрузки данных (ETL) является ключевым компонентом в системах прогнозирования продаж. Он включает в себя три основных этапа: извлечение данных из различных источников, их трансформацию для обеспечения согласованности и качества, а также загрузку в целевую систему для анализа и прогнозирования.

1. Извлечение данных

Первый этап ETL заключается в извлечении данных из различных источников. Это может включать:

* Базы данных: получение данных из реляционных и нереляционных баз данных, таких как SQL и NoSQL.
* Файлы: извлечение данных из файловых форматов, таких как CSV, Excel и JSON.
* API: использование интерфейсов программирования приложений для получения данных из внешних систем и сервисов.

Эффективное извлечение данных требует понимания структуры и формата данных, а также обеспечения доступа к ним (Inmon, W. H., 2005).

2. Трансформация данных

На этом этапе данные подготавливаются и трансформируются для дальнейшего анализа. Основные задачи трансформации включают:

* Очистка данных: удаление дубликатов, исправление ошибок и заполнение пропусков.
* Нормализация: приведение данных к единому формату, что позволяет обеспечить их совместимость.
* Агрегация: суммирование или объединение данных для получения более общего представления (Kimball, R., & Ross, M., 2013).

Трансформация данных необходима для повышения их качества и надежности, что напрямую влияет на точность прогнозов.

3. Загрузка данных

Последний этап ETL заключается в загрузке очищенных и трансформированных данных в целевую систему, такую как хранилище данных или аналитическая платформа. Основные аспекты загрузки включают:

* Выбор метода загрузки: полная загрузка (замена всех данных) или инкрементальная загрузка (добавление только новых или измененных данных).
* Мониторинг и управление процессом: обеспечение надежности и производительности процесса загрузки, а также отслеживание ошибок и сбоев (Linstedt, D., & Olschimke, M., 2015).

Примеры ETL-инструментов

Существует множество инструментов и технологий, которые могут быть использованы для реализации ETL-процессов. Некоторые из них включают:

* Apache Airflow— это платформа для создания, планирования и мониторинга рабочих процессов. С его помощью можно автоматизировать ETL-процессы.
* Apache Spark - мощный инструмент для обработки больших данных, который поддерживает ETL-процессы.
* Apache Nifi: инструмент для автоматизации потоков данных между системами.
* Talend: платформа для интеграции данных, предлагающая широкий набор инструментов для ETL.
* Microsoft SQL Server Integration Services (SSIS): инструмент для извлечения, трансформации и загрузки данных в экосистеме Microsoft.

Разработка эффективного процесса ETL является критически важной для успешного прогнозирования продаж. Правильное извлечение, трансформация и загрузка данных обеспечивают высокое качество информации, что, в свою очередь, способствует более точным и надежным прогнозам.

Список литературы

1. Inmon, W. H. (2005). *Building the Data Warehouse*. Wiley.
2. Kimball, R., & Ross, M. (2013). *The Data Warehouse Toolkit: The Definitive Guide to Dimensional Modeling*. Wiley.
3. Linstedt, D., & Olschimke, M. (2015). *Building a Scalable Data Warehouse with Data Vault 2.0*. Morgan Kaufmann.