Дипломная работа по профессии "Инженер данных"

Выполнил:

Тульев Александр Сергеевич Группа: DEG-4

февраль 2022г.

Содержание

	№ стр
1. Вступление	3
2. Сбор (получение) данных из базы источника (MS SQL)	5
3. Анализ данных (Python. Jupyter Notebook)	6
4. Структура Хранилища Данных	8
5. Скрипт создания БД, таблиц (PostgreSql)	11
6. ETL (Pentaho)	14
7. Построение дашбордов (MetaBase)	22
8. Выводы	34
9. Использованное ПО	38

1. Вступление.

Вот и пролетел год учебы по профессии "Дата-инженер" (Data Engineer).

А кто же такой дата инженер и чем он занимается?

Дата-инженер обычно отвечает за управление рабочими процессами, конвейерами обработки и ETL-процессами.

Из названия следует, что инженерия данных связана с данными, а именно с их доставкой, хранением и обработкой. Соответственно, основная задача инженеров — обеспечить надежную инфраструктуру для данных.

То есть инженер данных отвечает за следующие этапы:

- -) сбор данных;
- -) перемещение и хранение данных;
- -) подготовка данных.

Дата-инженер (Data Engineer) занимается **ETL**-процессами, то есть обрабатывает данные: достает (**extract**) их из сырых источников, трансформирует (**transform**) и загружает (**load**).

После предварительной обработки, очистки от повторов, ошибок, ненужных уточнений, он автоматизирует выполнение скриптов и, если нужно, настраивает мониторинги, алерты (сигналы о том, что в моделях что-то пошло не так), задает расписание, по которому сервис или программа будут работать с данными (шедуллит).

Инженер данных нужен для того, чтобы аналитики имели возможность использовать данные для решения бизнес-задач например, для оптимизации запросов, оценки прибыльности рентабельности И продуктов, отчетности и так далее. Он создает pipeline (последовательные стадии работы с данными), интеграцию различных систем и источников, предоставляет пользователям инструменты работы с данными.

Как я пришел на данный курс?

Руководство нашей организации очень заинтересовано в анализе данных. До недавнего времени весь анализ велся только в Excel.

Чуть позже был установлен и запущен в работу MetaBase. Меня назначили ответственным. Из знаний у меня было только знание SQL.

Знаний стало не хватать.

Было принято решение начинать учиться.

Курс выбирали недолго, подбирали так, чтобы он охватывал много различных направлений (на тот момент не понимали до конца, что нам в итоге нужно).

В процессе обучения я приобрел необходимые знания и теперь уже использую их на практике в своей работе.

2. Сбор (получение) данных из базы источника (MS SQL).

Я решил не использовать предложенный набор данных, а получить свой.

Итак, у нас на предприятии изначально имеются две MSSQL базы (две программы. Разработчики этих систем не мы).

- 1. Система управления гостиничным бизнесом;
- 2. Система управления клиникой (медицинские услуги).

Что я сделал: подготовил sql скрипт, с помощью которого вытаскиваю первоначальный набор данных и сохраняю его в csv файл.

Для данной работы использовал только одну базу данных: Система управления гостиничным бизнесом.

Период для выгрузки использовал: 01.01.2019 – 30.06.2019

В итоге получил 2531 запись.

Отдельно надо отметить, что я обезличил персональные данные и данные по суммам взял не из базы, а сгенерировал случайным образом (функция RAND() в MSSQL).

В данном документе SQL скрипт не привожу. С ним можно ознакомиться в Github в папке:

\ Скрипты\Скрипт выгрузки броней MSSQL.sql

Полученный набор данных смотрим:

_InputData\Bookings.csv

3. Анализ данных (Python. Jupyter Notebook).

После получения данных я приступил к анализу данных.

База данных "Bookings" содержит данные за период с 01.01.2019 – 30.06.2019.

Описание полей БД.

Nº	Поле	Описание
1	BookingNumber	Номер брони
2	Room	Номер комнаты по
		брони
3	TypeRoom	Тип комнаты,
J		занимаемой гостем
4	Sex	Пол гостя
5	NumberVisits	Кол-во визитов гостя
6	N_Arrival	Порядковый номер
0		заезда гостя
7	DateArrival	Дата заезда гостя
8	DateDeparture	Дата выезда гостя
	ReservationStatus	Статус брони, может
9		принимать значения
		(IN, OUT, CANCEL,RES)
10	DaysInClinic Проведено	Проведено дней в
10		клинике
11	Rate_Passed	Мед. программа,
		которую прошел гость
12	BirthDay	День рождения гостя
13	AgeOnArrival	Возраст на момент
15		заезда
14	City	Город гостя
15	Geo	Геолокация гостя
16	Amount_Bookings	Сумма брони
17	Amount_Additionally	Сумма дополнительных
		услуг

Для основного анализа использовал Python. Jupyter Notebook.

Краткие выводы по анализу:

Всего в наборе 2531 запись и 17 полей.

Целочисленных: 6 полей, полей объектов: 10

В наборе имеются пропуски (Null) по полям: Room (5 записей), BirthDay (4 записи), City (125 записей) и указанным возрастом гостей = 200 лет.

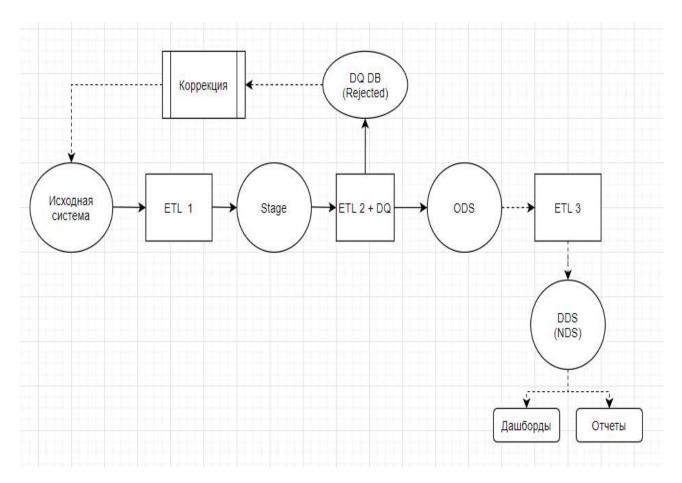
В целом с набором данных не так плохо. Надо будет выкидывать строки с Null значениями и с возрастом = 200.

С подробным анализом можно ознакомиться:

_Jupyter Notebook\Bookings_Analysis.ipynb

4. Структура Хранилища данных.

Для выполнения данной работы решил использовать хранилище БД со следующей структурой:



Оригинал скрина:

∟Скрины\1. Состав ХД схема.рпд

Stage (Staging) Загрузка данных из исходной системы. Служит для уменьшения нагрузки на исходную систему, путем загрузки всех данных в отдельную БД. Нет внешних ключей;

ODS (Operational Data Store) - отдельная структура между Staging и DWH. Данные из Stage проверяются на корректность и очищаются;

NDS (Normalized Data Storage) - внутреннее хранилище данных в виде нормализованной БД;

DDS (Dimensional Data Storage) - хранилище многомерных витрин данных. Данные нормализуются, приводятся к единому формату таблицы фактов и измерений;

ETL (Extract Transform Load) - скрипты загрузки и трансформации;
 DQ (Data Quality) - процесс проверки данных в ХД на корректность и полноту.
 DQ DB или Rejected (отклоненные записи). Сюда собираю записи с некачественными строками.

Отдельно слой NDS (Normalized Data Storage) не стал делать.

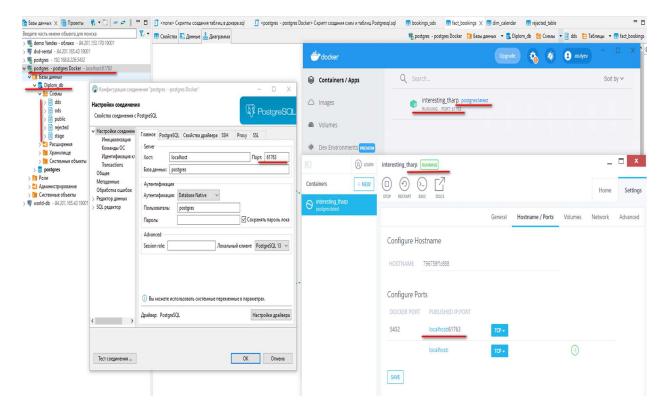
Слой **DDS (Dimensional Data Storage)** также является нормализованным (отвечает условиям нормальных форм), пусть и не таким высоким.

Про исходную систему я уже писал: это MSSQL плюс выгрузка в csv файл.

Слои Stage, ODS, NDS, DDS, DQ (Rejected) я создаю в Postgresql.

Хотя у меня и имеется локальная установка Postgresql, я использовал установку Postgresql в контейнере Dockera.

Hастройки Docker, Kitematic и соединения Postgresql:



Оригинал скрина:

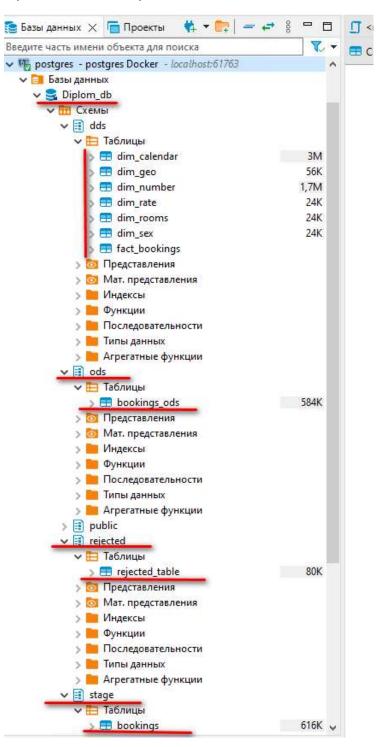
_Скрины\2. Docker.png

5. Скрипт создания БД, таблиц (PostgreSql).

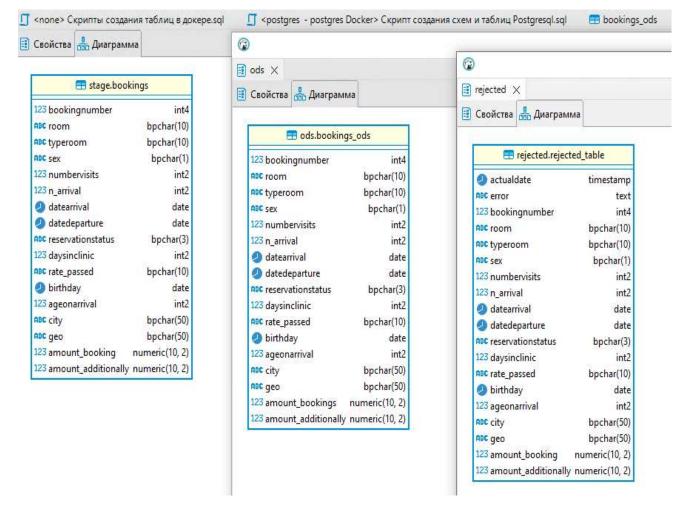
Далее я создал SQL скрипт с помощью которого создаю базу данных, схемы и таблицы, а также заполняю слой stage.

Я создал базу данных: Diplom_db и в ней несколько схем: stage, ods, dds и rejected (по одной схеме на каждый слой). Названия схем соответствуют слоям.

Прикладываю скрин Базы данных, схем и таблиц в Postgresql:



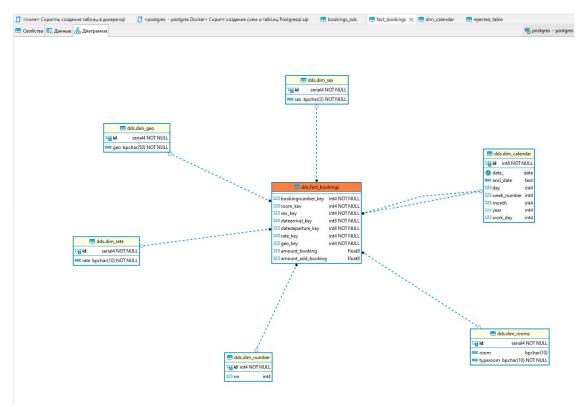
Прикладываю ER-диаграммы созданных схем Stage, Ods и Rejected:



Оригинал скрина:

∟Скрины\3. ER диаграммы Stage, ODS, Regected.png

И, наконец, прикладываю ER диаграмму схемы DDS:



Оригинал скрина:

_Скрины\4. ER-диаграмма ХД (DDS).png

В данном документе не привожу скрипт по созданию этих таблиц. Со скриптом можно ознакомиться:

∟Скрипты\Скрипт создания схем и таблиц Postgresql.sql

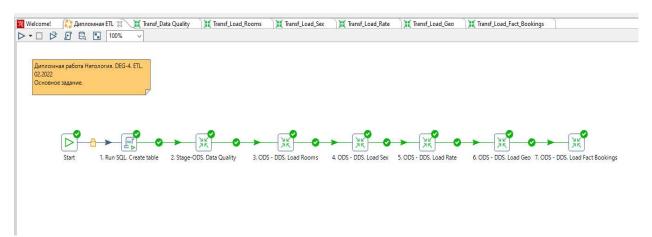
В дальнейшем этот скрипт использую в трансформации Pentaho (об этом подробнее позже).

Этим же скриптом произвожу заполнение слоя stage, для этого скопировал файл csv в контейнер.

6. ETL (Pentaho).

Наполнение базы данных при помощи ETL построил по следующему варианту:

В основу выбрал задание (Job).



Оригинал скрина:

_Скрины\5.Основной Job.png

Оригиналы всех трансформаций и задания находятся:

_Pentaho\

Последовательно выполняю шаги:

1. Шаг 1. SQL-скрипт создания таблиц из внешнего файла.

То есть каждый раз при запуске задания удаляю и по-новому создаю все таблицы и отношения.

Считаю, что каждый раз загружаю полный объем информации (нужный период) и работаю только с ним. Времени это много не занимает.

Таблица фактов имеет внешние ключи на таблицы измерений.

Таблицы измерений имеют первичный ключ тип serial, то есть автоинкремент.

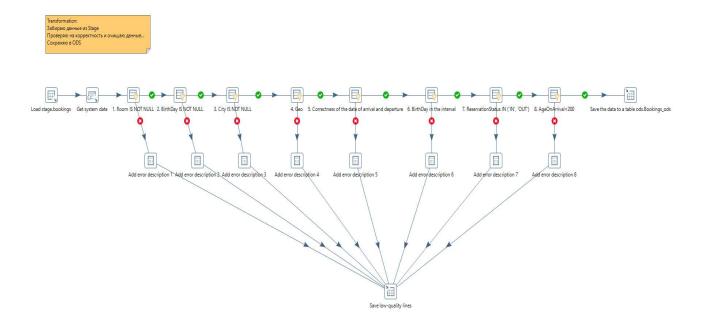
Отдельно нужно остановиться на создании и заполнении таблиц измерений dds.dim_Calendar и dds.dim_Number. Создаю эту таблицу SQL-скриптом и заполняю также SQL-скриптом.

Скрипт создания таблиц:

∟Скрипты\Скрипт создания схем и таблиц Postgresql.sql

- 2. Шаг 2. Загрузка данных из Stage в ODS. На данном шаге данные проверяю на корректность и очищаю. Отклоненные записи сохраняю в таблице rejected.rejected table.
- 3. Шаги с 3 по 6. Загрузка данных в таблицы измерения. Прекрасно понимаю, что эти шаги можно было запустить параллельно, но сделал так.
- 4. Шаг 7. Используя уже загруженные таблицы измерения, загружаю данные в таблицу фактов и подтягиваю к этим данным ключи из таблиц измерений.

Теперь посмотрим на трансформации (шаги 2 - 7 из задания).



Оригинал скрина:

\ Скрины\ 6. 2 шаг. Stage-ODS. Data Quality.png

В этой трансформации я читаю данные из схемы Stage таблицы Bookings.

Добавляю колонку с текущей системной датой и временем во все строки с одинаковым значением. Эта колонка будет также записываться в таблицу bookings_ods схемы ods. Эта колонка обозначает дату и время последнего переноса данных.

После этого проверяю данные на Null и корректность.

Строки не проходящие проверку уходят на шаги "Add error description N" где добавляю описание ошибки и записываю в таблицу regected_regected_table на шаге "Save low-quality lines".

Проводимые проверки:

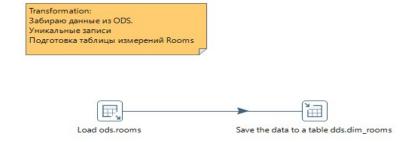
- Ha Null проверяю поля: Room, BirthDay, City;
- Geo проверяю на значение: "Уточнить при заезде";
- Проверяю корректность даты выезда. Дата выезда должна быть позже даты заезда;
- Проверяю чтоб дата рождения находилась в интервале: 01.01.1931 01.07.2019;
 - Проверяю статус брони, чтобы он был в списке: ('IN','OUT');
- Проверяю возраст на момент заезда не равнялся 200 (200 выставляется в момент выгрузки из базы источника строкам без указания даты рождения).

Ha шаге "Save the data to a table ods.Bookings_ods" сохраняю нормальные данные, поступившие после фильтров, в таблицу ods.Bookings_ods.

Truncate table не использую так как таблицы при запуске задания каждый раз пересоздаются.

Теперь посмотрим на шаги 3-6: Создание таблиц измерений DDS.

Создание таблицы измерений dds.dim rooms (шаг 3 задания).



Оригинал скрина:

В этой трансформации всего два шага. На первом шаге SQL запросом выбираю нужные данные и на втором шаге записываю эти данные в ранее созданную таблицу измерений.

SQL запрос:

```
SELECT
distinct room
, typeroom

FROM
ods.bookings ods
```

Аналогично работают следующие трансформации (шаги 4,5,6 задания).

Посмотрим и на них.

Создание таблицы измерений dds.dim_sex (шаг 4 задания).



Оригинал скрина:

∟Скрины\8. 4 шаг. ODS - DDS. Load Sex.png

SQL запрос:

```
SELECT

distinct

CASE

WHEN sex='M' THEN 'Myж'

WHEN sex='F' THEN 'Жен'

ELSE sex

END AS sex

FROM

ods.bookings_ods
```

Здесь дополнительно перевожу пол в более понятный вариант.

Создание таблицы измерений dds.dim_rate (шаг 5 задания).





Оригинал скрина:

∟Скрины\9. 5 шаг. ODS - DDS. Load Rate.png

SQL запрос:

```
SELECT
distinct rate_passed as rate

FROM
ods.bookings_ods
```

Создание таблицы измерений dds.dim_geo (шаг 6 задания).

Transformation: Забираю данные из ODS Уникальные записи Подготовка таблицы измерений Geo



Оригинал скрина:

∟Скрины\10. 6 шаг. ODS - DDS. Load Geo.png

SQL запрос:

SELECT

distinct Geo

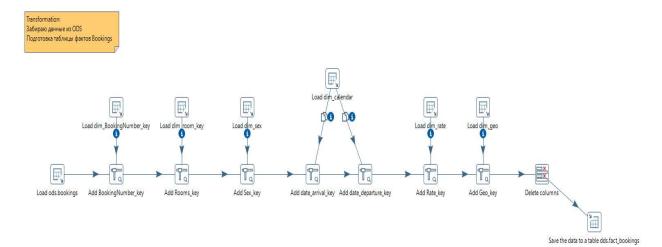
FROM

 $ods.bookings_ods$

Все эти трансформации у меня получились простые (мало шагов в трансформации). Все проверки по качеству провел раньше. Дополнительных полей в рамках данной работы решил не создавать.

После этой трансформации у меня готовы и заполнены данными все таблицы измерения.

В результате, я подошел к основной трансформации: наполнение таблицы фактов dds .fact bookings.



Оригинал скрина:

\ Скрины\11. 7 war. ODS - DDS. Load Fact Bookings.png

Оригинал данной трансформации находится:

\ Pentaho\Transf Load Fact Bookings.ktr

В этой трансформации можно было использовать для добавления ключей из таблиц измерений следующие элементы Pentaho "DataBase lookup" или "Stream lookup" или "Join". Я решил остановиться на "Stream lookup". По производительности особо разницы не заметил. Да и набор данных не такой большой.

И так логика работы основной трансформации (Шаг 7 задания):

1. Шаг 1. SQL запросом получаю необходимые данные с таблицы ods.bookings_ods.

SQL panpoc:

```
bookingnumber,
room,
typeroom,
CASE
WHEN sex='M' THEN 'Mym'
WHEN sex='F' THEN 'Meh'
ELSE sex
END AS sex,
datearrival,
```

```
datedeparture,
    rate_passed,
    geo,
    amount_booking,
    amount_additionally as amount_add_booking

FROM
    ods.bookings_ods
```

- 2. Шаги 2-3. Читаю таблицу измерений dds.dim_Number и подтягиваю к данным ключ из этой таблицы. То есть добавляю поле BookingNumber key.
- 3. Шаги 4-5. Читаю таблицу измерений dds.dim_Rooms и подтягиваю к данным ключ из этой таблицы. Добавляю поле Room_key.
- 4. Шаги 6-7. Читаю таблицу измерений dds.dim_Sex и подтягиваю к данным ключ из этой таблицы. Добавляю поле sex_key.
- 5. Шаги 8-10. Читаю таблицу измерений dds.dim_Calendar и подтягиваю к данным ключ из этой таблицы. Добавляю поля datearrival_key и datedeparture_key.
- 6. Шаги 11-12. Читаю таблицу измерений dds.dim_Rate и подтягиваю к данным ключ из этой таблицы. Добавляю поля rate_key.
- 7. Шаги 13-14. Читаю таблицу измерений dds.dim_Geo и подтягиваю к данным ключ из этой таблицы. Добавляю поля geo_key.
- 8. Шаг 15. Удаляю 8 уже не нужных столбцов из набора данных, которые были необходимы для связи таблиц.
- 9. Шаг 16. Записываю данные в таблицу фактов dds.fact_bookings. Commit size установил в значение 50000.

Ну вот и все, наполнил хранилище данными.

Понимаю, что можно было уменьшить количество шагов, но решил для себя все сделать более подробно.

В итоге во время последней трансформации я создаю 6 таблицизмерений, 1 таблицу фактов (схема звезда).

Набор данных небольшой. Общее время отработки всего задания буквально несколько секунд на моем ПК. Считаю это отличным временем выполнения.

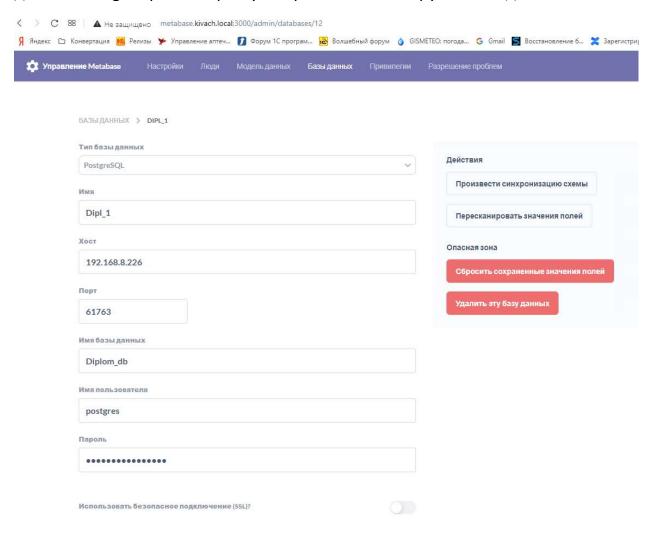
7. Построение дашбордов (MetaBase).

Теперь, когда данные готовы, можно приступить к визуализации и созданию дашбордов.

Я решил воспользоваться инструментом **MetaBase** - **open-source инструмент для бизнес-аналитики**, в котором можно писать запросы к данным нескольких видов и визуализировать результаты на дашбордах. А также можно отправлять данные, построенные графики и таблицы на почту и в Slack.

MetaBase предоставляет официальный образ Docker для установки.

Запускаю MetaBase и устанавливаю настройки для подключения к базе данных Postgresql. В которой уже хранятся мои загруженные данные.



Оригинал скрина:

_Скрины\12. Настройка подключения MetaBase к БД.png Все, можно создавать графики, таблицы, отчеты и строить дашборды. Я создал два дашборда:

- 1) Данные по количеству гостей в разных разрезах;
- 2) Данные по суммам в разных разрезах.

На первом дашборде для получения данных я воспользовался пользовательскими запросами, то есть без написания sql кода (примеры чуть позже).

Плюсы первого варианта:

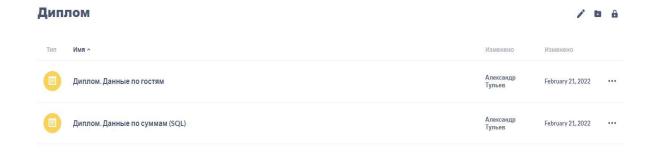
- 1) Не надо руками писать SQL запрос;
- 2) На графиках можно проваливаться в цифры для более подробного изучения данных;
- 3) Можно создавать сводные (pivot) таблицы.

Минус первого варианта:

1) Нельзя добавлять пользовательские фильтры.

На втором дашборде я получал данные непосредственно написанием sql кода. И здесь же, для примера, добавлена возможность фильтрации данных по периоду.

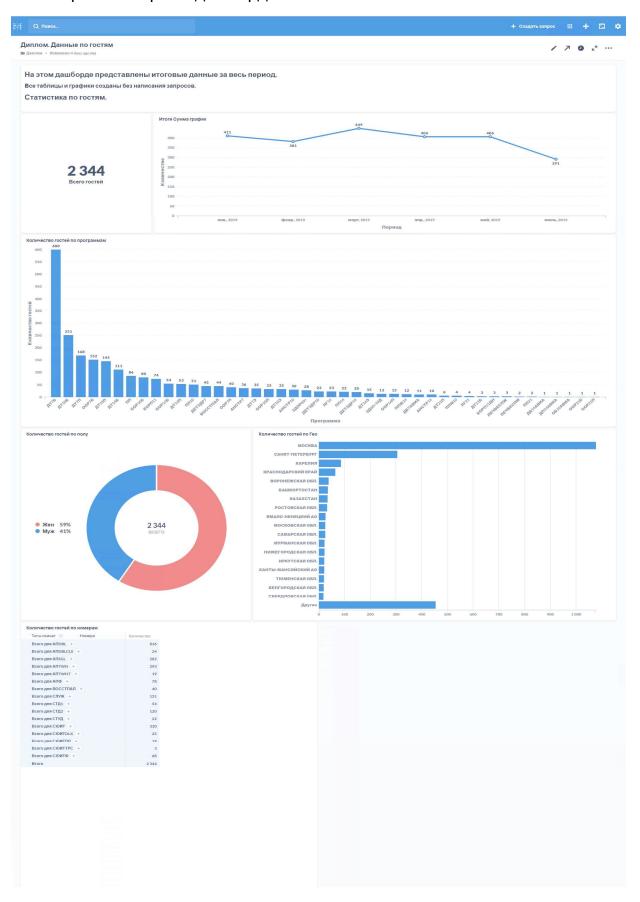
Итак у меня получились следующие дашборды:



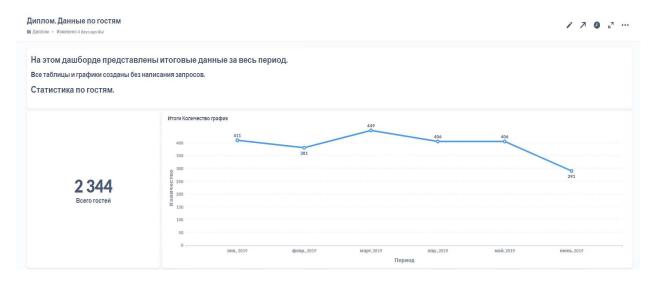
Еще раз, все оригиналы скринов находятся:

_Скрины\

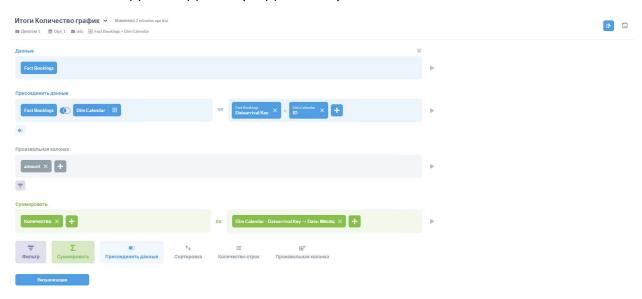
Посмотрим на первый дашборд:



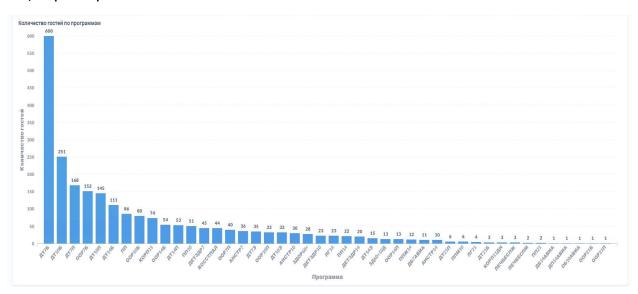
Приведу теперь скрины по отдельности для лучшей наглядности:

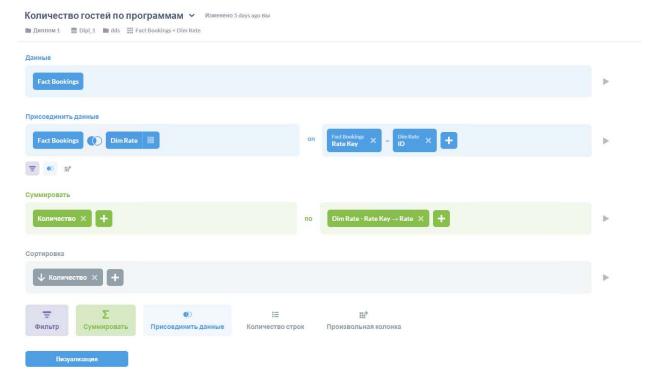


А вот так выглядит создание (подготовка):

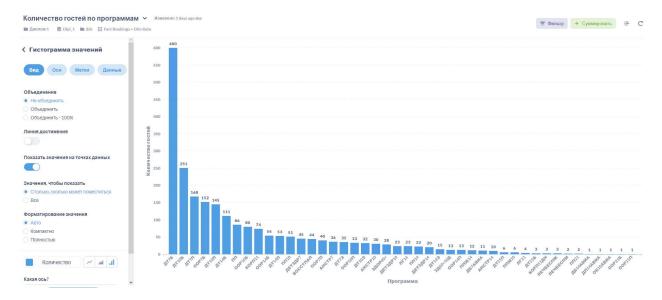


Еще пример:

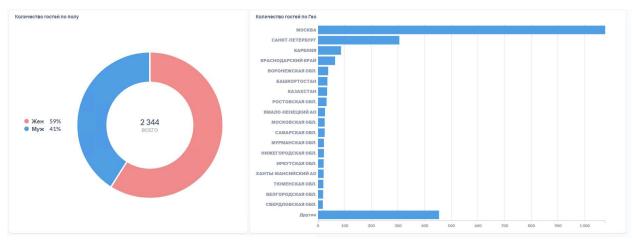




А вот так выглядит настройка визуализации:



И еще примеры:





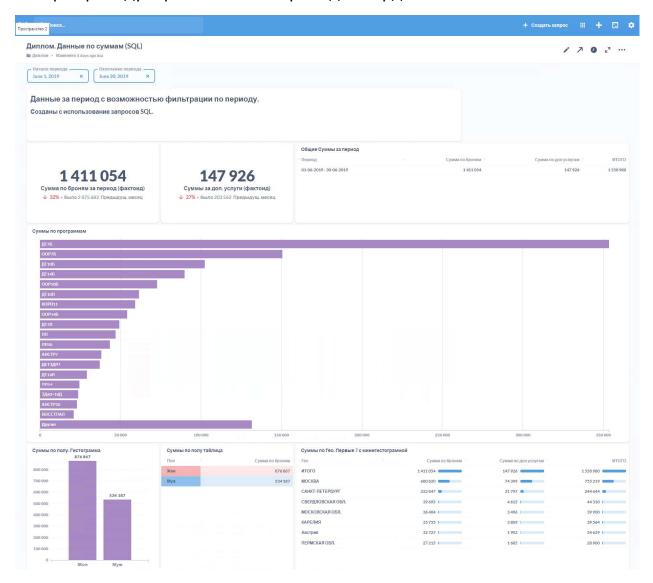
Эту Pivot таблицу можно расскрывать:

Типы комнат —	Номера	Количество
	351	2
	353	2
	604	2
	617	2
	654	2
	667	2
	814	13
Всего для AПTWN		29
Bcero для AПTWNT	+	1
Всего для АПФ +		7
Всего для ВОССТПА	АЛ +	4
Всего для СЛУЖ +		15
Всего для СТД1 +		5
Всего для СТД2 +		12
Всего для СТУД +		2
сюит —	251	2
	350	3
	611	3
	661	3
	668	2
	701	2
	703	2
	704	2
	751	2
	753	2
	754	3
	859	2
Всего для СЮИТ		33
Всего для СЮИТОС	x ±	2
Всего для СЮИТПР	+	1
Всего для СЮИТТР	C +	
Всего для СЮИТФ	+	6
Итого		2.34

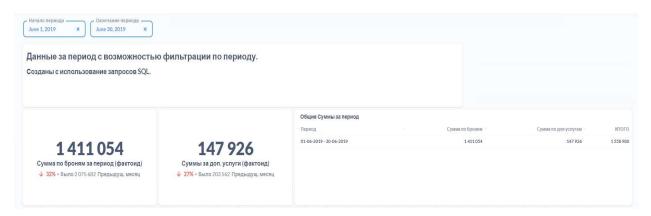
И любую из приведенных выше диаграмм и таблиц можно расскрывать для изучения данных:

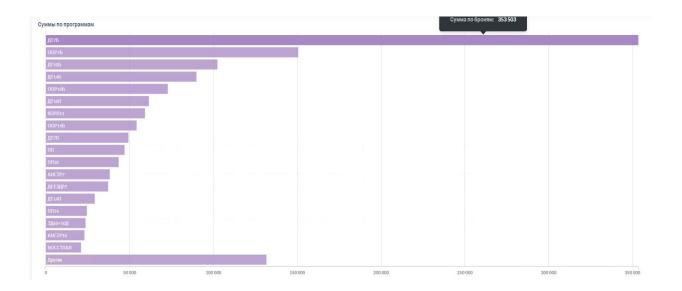


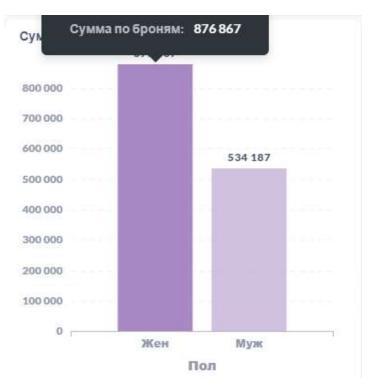
Теперь привиду скриншоты со второго дашборда:

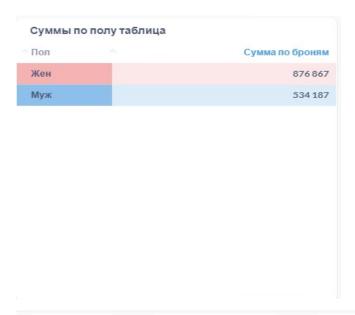


Ну и чуть более крупно каждый:



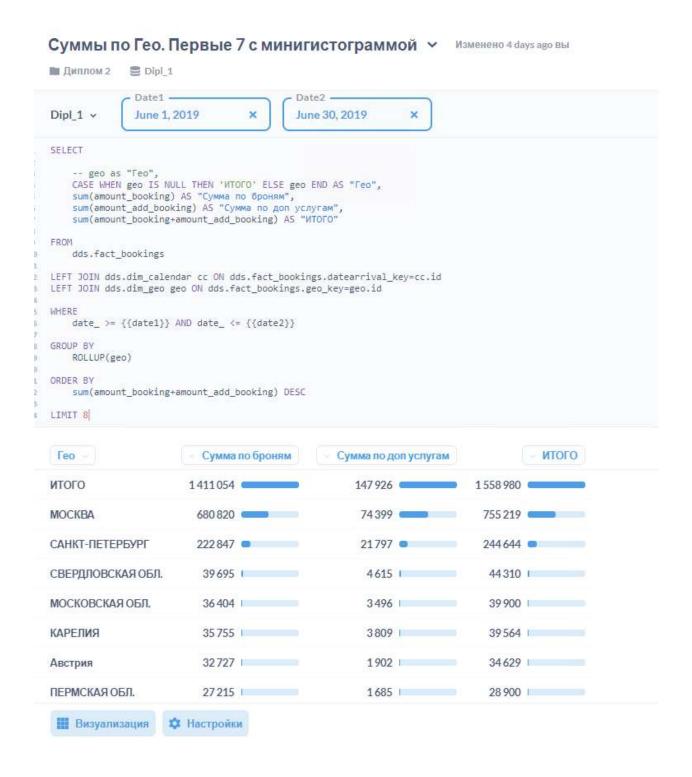




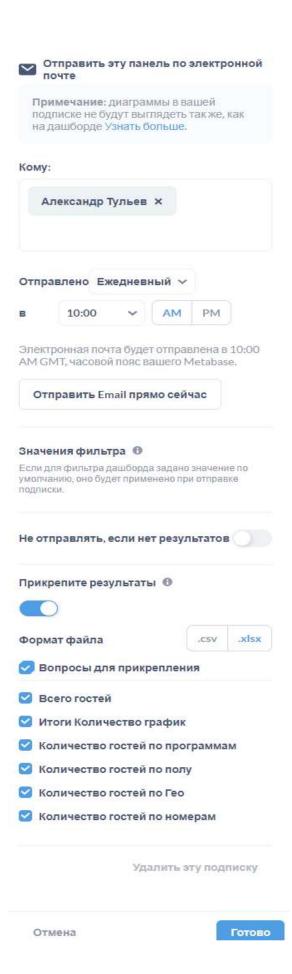




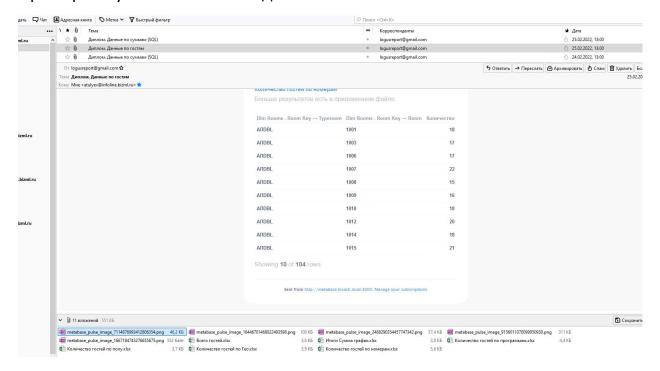
Все эти диаграммы и таблицы получены SQL кодом. Пример:



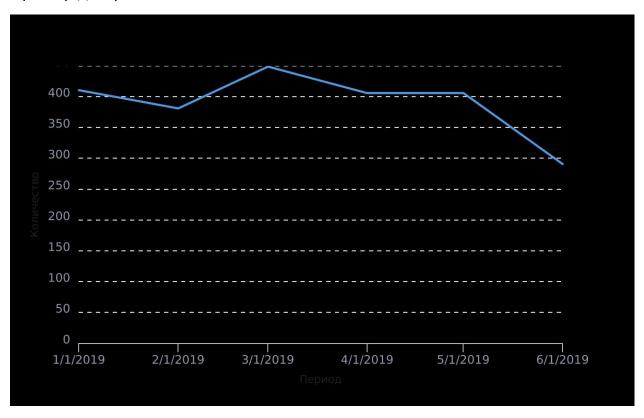
И последнее, что я сделал, это настроил отправку дашбордов на электронную почту по расписанию:



Пример полученного письма сданными и вложениями:



Пример диаграммы из письма:



Данные получены и визуализированны.

Более подробно о MetaBase в рамках данной работы не останавливаюсь.

8. Выводы.

Бизнес-задачи, которые можно решить, используя полученное хранилище данных и визуализации на дашбордах.

Накопленные в БД массивы данных позволят бизнесу получать на основе истории следующую структурированную информацию и аналитику и в дальнейшем их применять:

Данные о степени заполнения клиники и получаемой выручке в различных разрезах (продаваемые программы, сезонность, пол, гео, номера...).

Анализ этих данных позволит принимать решения о выгодности продажи программ, номеров гостям в зависимости от разных показателей (например, сезонность).

Естественно в этом проекте (работе) есть что дорабатывать:

- 1. В базе источнике есть много параметров, которые я не переносил или не сделал визуализацию на основе перенесенных данных:
 - -) транзакции (деление сумм по услугам);
 - -) оказываемые медицинские услуги;
 - -) занятость медицинских кабинетов и медицинского персонала;
 - -) оказываемые услуги и продаваемые товары;
 - -) занятость обслуживающего персонала;
 - -) информация о первичниках, повторниках;
 - -) информация о вернувшихся и потерянных клиентах;
- -) информация по номеру заезда гостей и по переходу с программы на программу;
 - -) информация о возрасте гостей;
 - -) деление гостей на взрослых и детей;
 - -) информация о сроке пребывания в клинике;
 - -) информация о корпусах пребывания гостей;
 - -) информация о среднем чеке и медианах;

- -) занятость номерного фонда по дням;
- -) информация о программе питания для гостей;
- -) информация о скидках и бонусах;

-) ...

Этот список можно продолжать и продолжать...

После доработки хранилища, ETL процессов и визуализации анализ новых данных позволит :

- -) построить рекомендательную систему, которая будет "распознавать" клиента, предлагать ему путевку, услуги, товары, мед. услуги и опции "похожие" на те, что он уже приобретал раннее;
- -) "нарисовать" портрет типового и "выгодного" клиентов (определить несколько параметров, описывающих их), а далее проводить определенные маркетинговые акции именно тем клиентам, которые их с той или иной степенью вероятности приобретут (в конечном итоге, решить задачу коммуникаций, повышения персонализации TO есть сформировать рекомендации В соответствии С уникальными предпочтениями, потребностями и желаниями клиента в целях увеличения продаж и прибыли).
- -) предсказывать сезонный спрос (может быть, применяя алгоритмы машинного обучения) и далее планировать загрузку, плановые ремонты, ТО оборудования, отпуска персонала...;
- 2. Естественно необходимо улучшить (увеличить количество) проверку качества данных (Data Quality);
- 3. Также еще необходимо улучшить проверку качества данных в следующем направлении: сейчас у меня проверка реализована таким образом, если в одной строке будет несколько ошибок, то в таблицу rejected. rejected_table попадет описание только первой ошибки, а остальные проигнорируются. Это желательно переделать.
- 4. Я не использовал Airflow (платформа для создания, мониторинга и оркестрации pipelines);
- 5. Также можно сделать отдельный слой метаданных в хранилище, а также дашборды на основании данных из этого слоя, где будет отображаться количество прогрузок и их статусы.

Но в этой работе данные из первоисточника и во все слои грузились только один раз (то есть не подгружал данные и не грузил дельту), и поэтому я посчитал, что данный слой из одной записи будет совсем не показателен и создавать и загружать этот слой не стал.

- 6. Также можно написать скрипт запуска основного задания из консоли (kitchen.bat) и запускать это задание уже из консоли (или удаленно на Carte сервере);
- 7. Я не воспользовался в задании и трансформациях переменными. Лучше пользоваться переменными, чтоб улучшить и облегчить работу и дальнейшее сопровождение.

Теперь немного информации о моем рабочем проекте.

Визуализацией и анализом данных я занимаюсь уже примерно 1,5 года.

Использую MetaBase. Почему именно MetaBase?

- 1. Потому что эту систему предложили программисты наших двух основных БД и программ, которыми мы пользуемся. Они работают именно с MetaBase. И первое время помогали мне разобраться с этой системой;
- 2. Это open-source проект, который очень активно развивается и не плохо поддерживается. Также существует и коммерческий проект.

Основные сложности с которыми я сталкиваюсь:

- 1. Нет описания структур источников БД;
- 2. Много вопросов о подзагрузке в БД дельты (на курсе об этом совсем не было информации);
- 3. Мало настоящих специалистов-аналитиков на фирме;
- 4. Часто задания от пользователей мне по разработке визуализации превращают систему чисто в отчетную, а не аналитическую. Новых отчетов от программистов баз источников практически не дождаться. Вот и приходится делать их в MetaBase. Но с другой стороны очень трудно разделить отчетную и аналитическую системы.

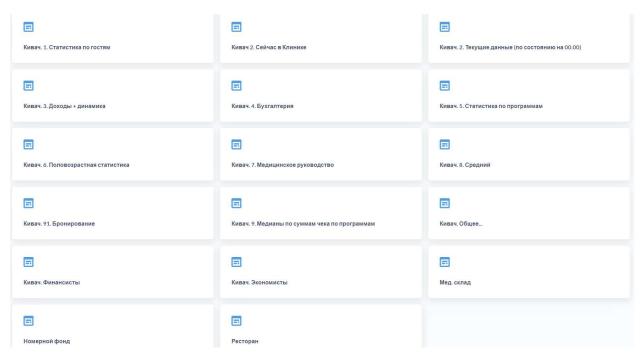
В данное время у нас два хранилища (оба на базе MS SQL):

1. Хранилище, созданное и заполненное разработчиками двух основных программ и БД, которыми мы пользуемся, - это покупное ПО, разработанное не нашими программистами.

Это хранилище не позволяет решить все возникающие вопросы, которые нам бы хотелось. Описание этого ХД есть, а вот описания ETL процессов нет совсем. Насколько мне удалось выяснить, они пользуются программой Datapumper;

2. Хранилище, которое разрабатываю я. На данном этапе я пока использую только скрипты MS SQL.

На данный момент уже реализовано порядка 18 дашбордов и около 150 запросов.



Подробные данные не привожу.

Также настроены разрешения (ограничения) по доступу к данным и визуализациям.

Проект активно развивается и пользуется спросом.

9. Использованное ПО

- a) Microsoft SQL Server Management Studio 17;
- б) SQL Server 14.0.2037.2;
- в) Dbeaver ver 21.3.3;
- r) Pentaho Data Integration ver 9.2;
- д) Jupyter Notebook (Anaconda3) ver 6.3.0;
- e) Python ver 3.8.8;
- ж) Drawio ver 13.9.9;
- 3) Docker Destope ver 4.4.4;
- и) Kitematic 0.17.13;
- к) MetaBase ver 0.41.5;
- л) Postgresql ver 14.1;
- м) GitHub.