Группа компаний

Яндекс Маркет

Как устроена платформа управления данными в Яндекс.Маркет

Денис Хуртин, руководитель разработки DMP Яндекс.Маркет

Data management platform (DMP)

- Data Lake (raw data)
- Data Warehouse (structured data + summary)
- Data Marts (views)
- > Reporting (dashboards)
- Analyzing (data mining)
- > Data Catalog (metadata)
- Security (permissions + encryption)

Основная проблема – быстрый рост

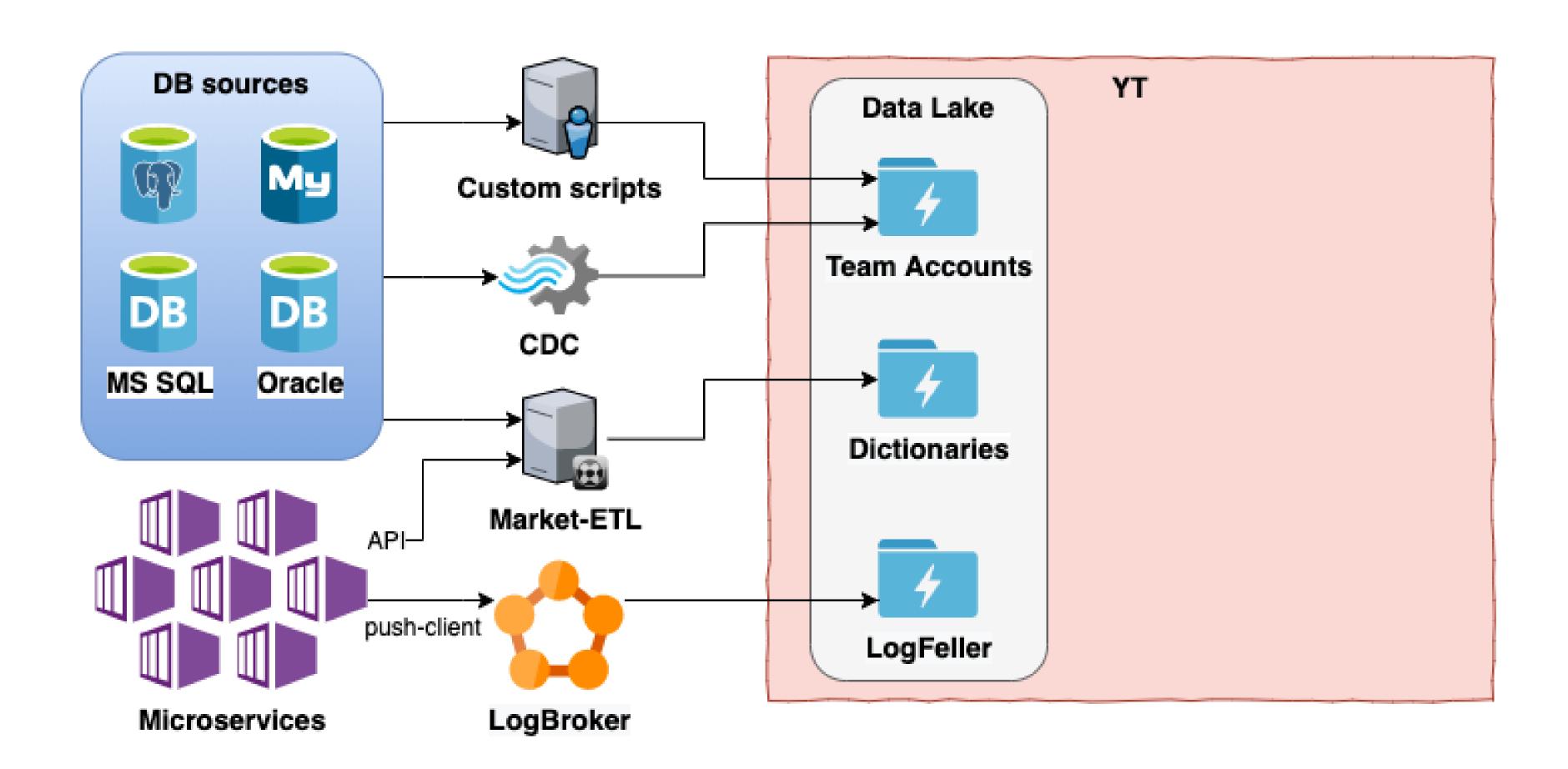
- > Наши данные растут в 2-3 раза каждые два года
 - новые сервисы и эксперименты
 - органический рост
- Наша инфраструктура своя + яндексовая
- Наша инфраструктура живой организм
 - модернизация и переезд на новые технологии

Архитектура снизу вверх

- > Масштабируем там, где перестанет работать
- > Оптимизируем неэффективное
- > Ускоряем там, где перестает удовлетворять потребностям
- > Автоматизируем ручную работу

Data Lake

Data Lake Ha Yandex Tables (YT)



Нечестный Data Lake

- 1. Парсим и сохраняем в виде таблиц со схемой
- 2. Храним только последние N дней / месяцев / лет

Data Lake в цифрах

65+

данных

Уникальных систем-источников 450+

Уникальных таблиц ежедневно 50Tb+

Ежедневный объем данных

5Pb+

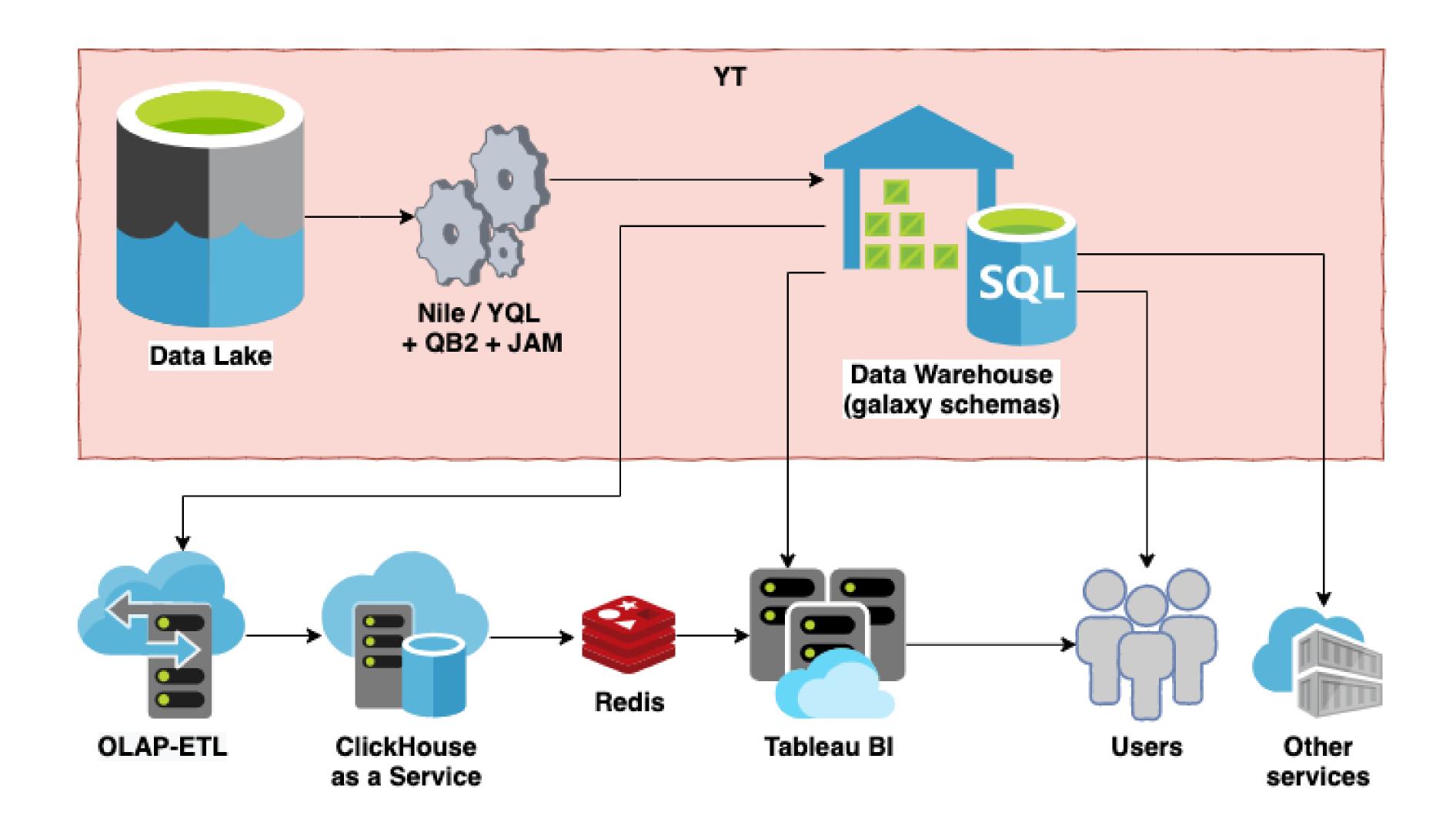
Общий объем на каждом из 2-х кластеров

Data Lake: текущие проблемы и планы

- Добавление новой выгрузки коммит в конфиги
 - прикрутить API и/или WebUI
- Много дневных snapshot-выгрузок, пока не из всех баз данных поддерживается CDC
 - перейти на CDC и микробатчинг
- У Частенько что-то отваливается на стороне источников
- отдать источникам задачу поставки своих данных в Data Lake, пользуясь нашей платформой

Data Warehouse (DWH) + Data Marts (DM)

DWH + DM



DWH на YT в цифрах

50Tb+ 7100

Объем исходных данных, обрабатываемых ежедневно

Ядер в квоте на ежедневную подготовку данных и расчет отчетов

70+

Широких таблиц готовится для ClickHouse (~15Тб) 5Pb+

Общий объем на каждом из 2-х кластеров

DWH: Почему YT?!

- Уже используется в маркете (индексация для поиска, ...)
- > Дорабатывает и поддерживает команда разработки ҮТ
- > Шаринг неутилизированных ресурсов
- > Хорошая масштабируемость на «обычном железе»
- > Можно не только MapReduce-ом обрабатывать (CH, Spark)

YQL – Yandex Query Language

- Написан на С++
- Запускает MapReduce
- UDF на разных языках
- Провязан со многими внутренними инструментами (оркестрации, визуализации)
- Разрабатывается и поддерживается и инфраструктурой Яндекса
- Подробнее в статье https://habr.com/ru/company/yand ex/blog/312430/

```
≡ YQL
                  New query \checkmark
                                    23. Reduce with libra
   09. Named nodes and subque...
                                                                         +

    Ø blockstat.dict

   10. Join tables
   11. Containers
                                          -- remember path to dictionary needed by libra in callable,
   12. Table concatenation
                                          -- so it does not have to be passed on each row
                                          $callable = $udf(FilePath("blockstat.dict"));
   13. Sampling
   14. Flatten by
                                          USE hahn;
   15. Datetime processing
                                       30
                                       31 $sessions = (
   16. Yson and Json
                                               REDUCE [home/yql/tutorial/samples/user_sessions/2016-01-01/clean]:[raw]
   17. Regexp capture
                                               -- :raw is a special VIEW that avoids calling column remappers
   18. Inline Python
                                               -- that might have been set on a table in meta-attributes
   19. Attached Python script
                                               ON key -- REDUCE passes key to function/callable as first argument.
                                                      -- It's just a coincidence that key column is named "key",
                                       36
   20. Statistics
                                       37
                                                      -- you can even pass several columns separated by comma
   21. User Defined Aggregation ...
                                                      -- like in GROUP BY, then it will be passed as Tuple.
                                       38
   22. Embedded streaming
                                               USING $callable(
   23. Reduce with libra
                                       40
                                                   -- ...and List of what's written here as second argument.
                                       41
                                                   (key AS key, subkey AS subkey, value AS value)
   24. Reduce with ralib
                                                   -- note the additional level of parentheses - they build inline Struct
   🚺 25. Advq grep
                                                   -- with name of member after AS while type is deducted.
   26. Large Direct campaigns
                                       44
                                                   -- Same syntax without AS builds Tuple.
                                       45
   27. Search pageload time
                                       46
   28. Popular russian sites
   29. Popular avia directions
   👥 30. Https ratio by TLD
🚁 👥 31. Urls by IP
                                                                     Save
```

Nile+QB2

- Nile аналог cascading, написанный на python для YT
- QB2 правила извлечения информации (можно заменить на UDF). Запускается как mapper на YT.
- Могут выполняться на YQLдвижке
- Разрабатывается и поддерживается и инфраструктурой Яндекса
- Подробнее в статье https://habr.com/ru/company/yande x/blog/332688/

```
stream = job.table('//yandex-app-log/2017-04-11')
users_stage = stream.qb2(
  log = 'yandex-app-log',
  fields = [
     'api_key', 'device_id', 'event_date',
     qbe.json_log_field('EventValue').rename('event_value'),
     qbe.dictitem('stage', from_='event_value'),
  filters = [
     qbf.defined('device_id'),
     qbf.equals('api_key', 10321),
result = users_stage \
  .groupby('event_date', 'stage') \
   .aggregate(users=na.count_distinct('device_id')) \
  .put('//tmp/result')
job.run()
```

JAM – Jobs and Actions Manager

- Запуск произвольного бинаря по готовности данных на кластере (событийная обработка данных)
- Запуск произвольного бинаря по расписанию (cron)
- Высокоуровневый планировщик pipeline-а обработки данных

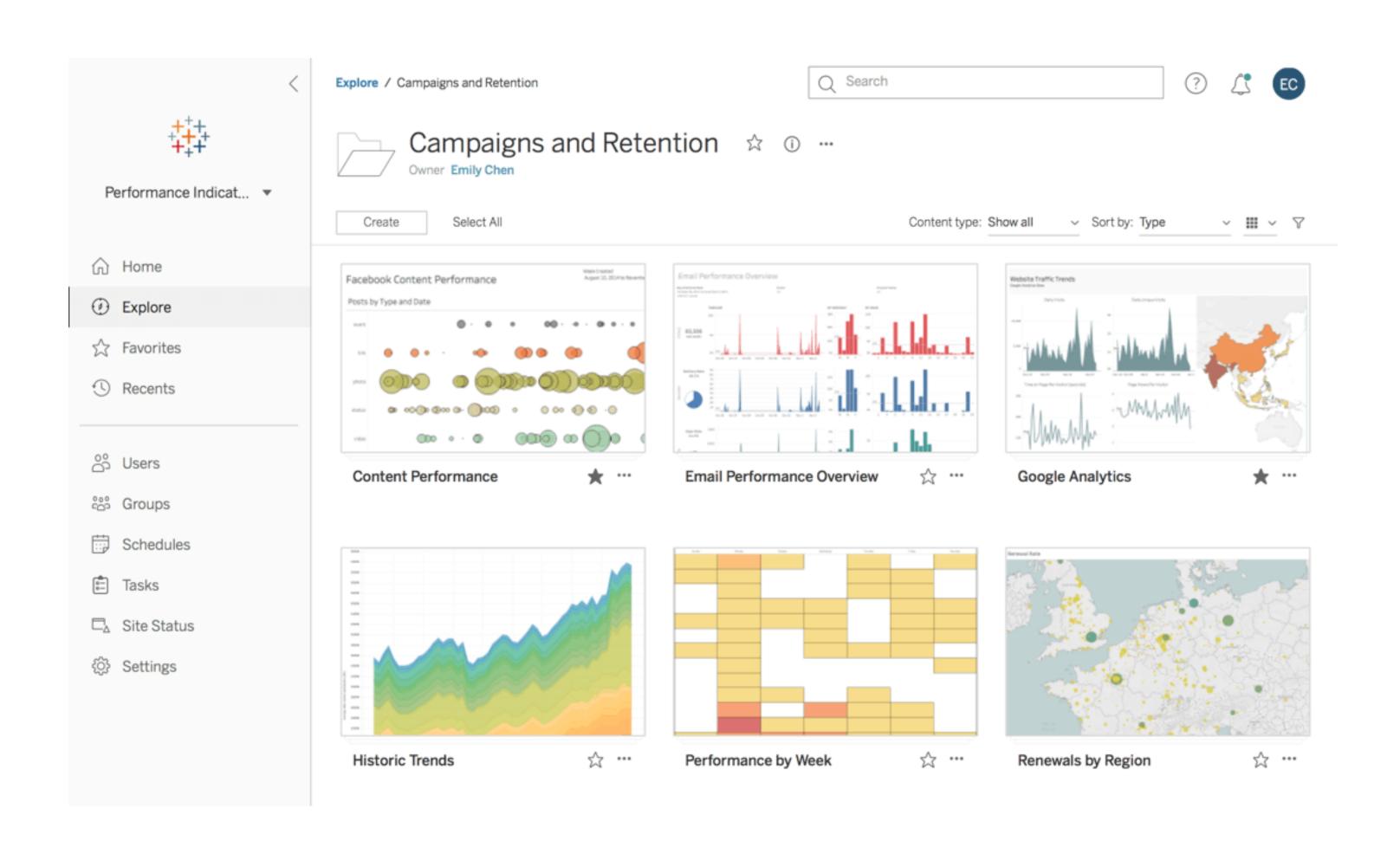
DWH: текущие проблемы и планы

- > Много времени уходит на оптимизацию расчетов
 - высокоуровневые профилирующие инструменты
 - нагрузочное тестирование в релизных процессах
 - проектирование хранилища (Data Vault 2.0 ?)
- > Тестирование на больших данных
 - тестовая среда с семплированными данными
- > Много ручной работы в управлении метаданными
- централизовать управление метаданными в единый сервис Data Catalog и провязать его со всей платформой

Reporting & Analyzing

Tableau как основной ВІ инструмент

- Dashboards с бизнес-метриками
- Анализ данных аналитиками и руководителями



ВІ-система в цифрах

350+

220+

3000+

16000+

Уникальных пользователей **О**

Уникальных источника данных Уникальных dashboards

Уникальных views

ВІ: текущие проблемы и планы

- > Extract-ы перестали помещаться в памяти
 - перейти на широкие таблицы в ClickHouse
- > Легко сделать неоптимальный дашборд
 - вести обучение пользователей
 - ввести релизные процессы на критичные отчеты
- > Выгрузка больших данных из Tableau в Excel
 - сделать отдельные инструменты

Security

Permissions

- Аутентификация через TVM-токены
- Авторизация через систему ролей в IDM (внутренний сервис в Яндексе для управления ролями)
- > ACL во всех используемых инструментах
- в YT на уровне таблиц и колонок (row based не используется)
 - в ВІ на уровне Projects, Dashboards, Views

Encryption

Сейчас прорабатываем следующую схему:

- Чувствительные данные шифруются источником (на уровне конкретных колонок) и выгружаются в Data Lake
- Все витрины содержат шифрованные колонки (подготовка данных их не трогает)
- Пользователь ВІ обладает ключом расшифровки на своей локальной машине (используя TabPy)

Основные принципы

Платформизация и девопсизация

- Платформа повторно используемые инструменты (не под конкретную задачу, а под класс задач)
- > Разработчики платформы сами ее поддерживают
- > Процветает NIH (not invented here)
- свой продукт легче эксплуатировать, масштабировать и интегрировать в экосистему
- цена инструмента на рынке часто завышена, дешевле разработать свой (конечно есть исключения)

Эффективность

- При большой нагрузке (HighLoad генерирует BigData) технические оптимизации приносят существенную экономию денег
- Приборы (измерительные инструменты) дают возможность видеть, что сейчас хуже всего работает (сначала измерь, потом оптимизируй)
- DMP позволяет создавать приборы для бизнеса

Вопросы

Группа компаний

Яндекс Маркет

Спасибо

Денис Хуртин

Руководитель разработки DMP

dkhurtin@yandex-team.ru

S lo4loo