

МИНОБРНАУКИ РОССИИ
САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ
ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ
«ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА)
Кафедра МОЭВМ

ИНДИВИДУАЛЬНОЕ ДОМАШНЕЕ ЗАДАНИЕ
по дисциплине «Введение в нереляционные базы данных»
ТЕМА: Временная кластеризация исторических данных с привязкой к
геокоординатам, выделение временных слоев (по векам/эпохам/периодам)

Студенты гр. 6303

Ченцов Д.А.

Куликов М.Л.

Преподаватель

Заславский М.М.

Санкт-Петербург

2019

ЗАДАНИЕ

Студенты: Ченцов Д.А., Куликов М.Л., группа 6303

Тема проекта: временная кластеризация исторических данных с привязкой к геокоординатам, выделение временных слоев (по векам/эпохам/периодам).

Исходные данные: Объекты культурного наследия на территории Санкт-Петербурга.

Требуется реализовать приложение для кластеризации данных с использованием СУБД MongoDB.

Содержание пояснительной записки:

1. Содержание
2. Введение
3. Качественные требования к решению
4. Сценарии использования
5. Модель данных
6. Разработанное приложение
7. Выводы
8. Приложения
9. Литература

Предполагаемый объем пояснительной записки:

Не менее 25 страниц.

Дата выдачи задания: 15.02.2019

Дата сдачи реферата: 3.06.2019

Дата защиты реферата: 3.06.2019

Студенты гр. 6303

Преподаватель

Ченцов Д.А.

Куликов М.Л.

Заславский М.М.

АННОТАЦИЯ

В рамках данного курса требовалось разработать приложение с использованием нереляционной базы данных (или нескольких) на одну из поставленных тем. Была выбрана тема «Временная кластеризация исторических данных с привязкой к геокоординатам, выделение временных слоев (по векам/эпохам/периодам)».

SUMMARY

As part of this course, it was necessary to develop an application using a non-relational database (or several) on one of the topics presented. The topic was chosen “Temporary clustering of historical data with reference to geo-coordinates”.

СОДЕРЖАНИЕ

1.	Введение	5
2.	Качественные требования к работе	6
3.	Сценарии использования	6
4.	Модель данных	10
5.	Разработанное приложение	15
6.	Вывод	16
7.	Приложения	17
8.	Литература	24

1. ВВЕДЕНИЕ

Цель работы – создать приложение для кластеризации исторических данных, а также получения статистики по выделенным эпохам.

Было решено разработать WEB приложение на языке JS с использованием карт Google

Для организации хранения данных была выбрана СУБД MongoDB[1].

2. КАЧЕСТВЕННЫЕ ТРЕБОВАНИЯ К РАБОТЕ

Требуется разработать приложение с использованием СУБД MongoDB.

3. СЦЕНАРИИ ИСПОЛЬЗОВАНИЯ

3.1. Макет интерфейса

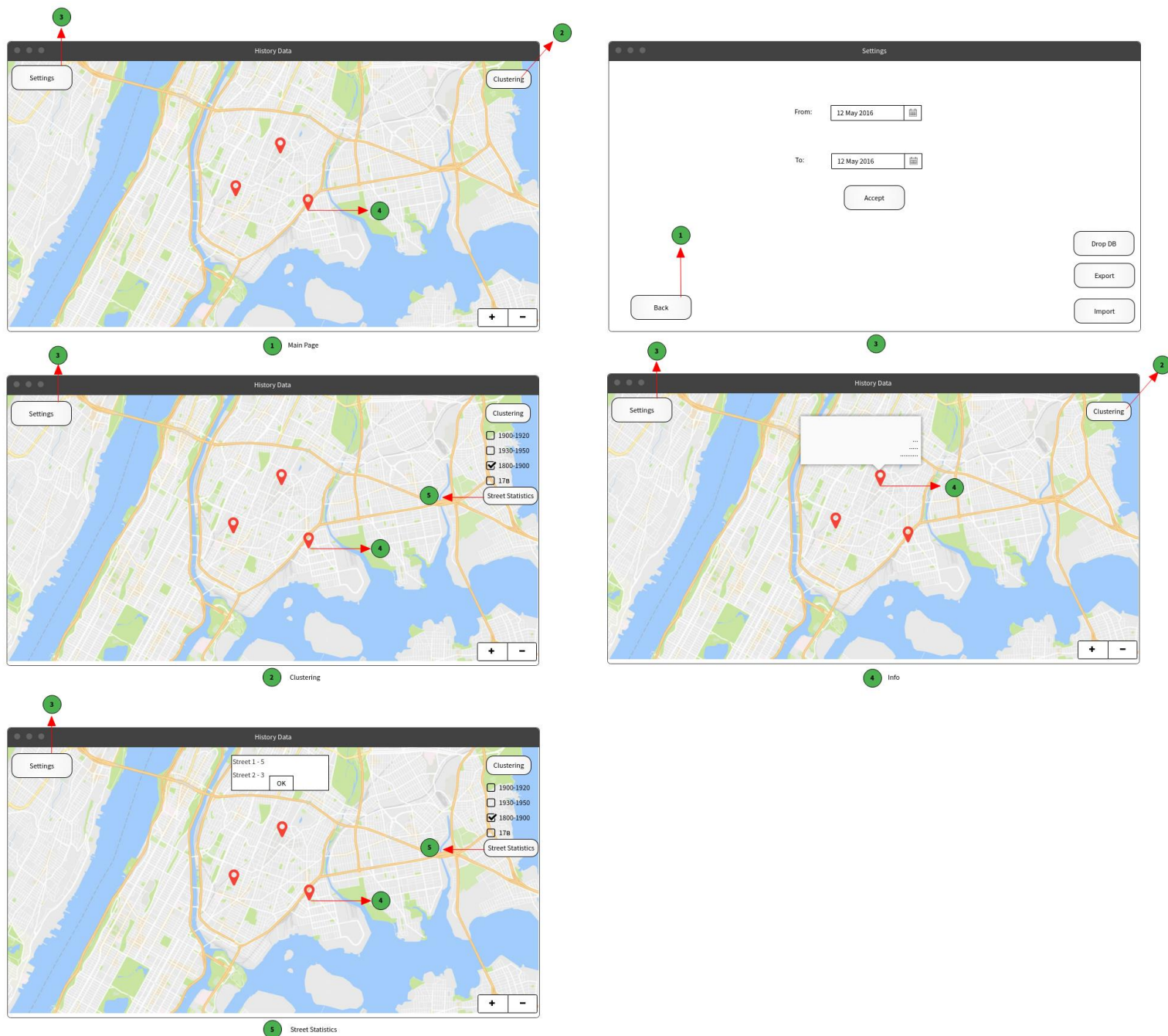


Рис. 1 – Макет интерфейса

3.2. Описание сценариев использования

3.2.1. Сценарий использования - «Просмотр информации о достопримечательности на карте»

Действующее лицо - Пользователь

- Основной сценарий:
 1. Пользователь открывает приложение
 2. Пользователь кликает на маркер
 3. Пользователь получает информацию о достопримечательности
- Альтернативные сценарии:
 1. Нет соединения с интернетом
 2. Нет маркеров на карте

3.2.2. Сценарий использования - «Применение фильтров поиска»

Действующее лицо - Пользователь

- Основной сценарий:
 1. Пользователь нажимает на кнопку Clustering
 2. Из выпавшего меню пользователь выбирает нужные эпохи/эры, либо убирает их

3. Для установки глобального фильтра пользователь нажимает на кнопку settings и далее выбирает временные рамки. Для применения настроек, пользователь нажимает кнопку Ассерп
4. Пользователь получает уведомление о принятых настройках

3.2.3. Сценарий использования - «Просмотр статистики по улицам»

Действующее лицо - Пользователь

- Основной сценарий:
 1. Пользователь нажимает на кнопку Clustering
 2. В выпавшем меню пользователь нажимает на кнопку street statistics
 3. Пользователь получает информацию о том, на каких трех улицах находится больше всего достопримечательностей

3.2.4. Сценарий использования - «Импорт базы данных»

Действующее лицо - Пользователь

- Основной сценарий:
 1. Пользователь нажимает на кнопку Settings
 2. Пользователь нажимает на кнопку Import
 3. Пользователь получает уведомление о результате импорта
- Альтернативный сценарий:
 1. Нет связи с сервером

3.2.5. Сценарий использования - «Экспорт базы данных»

Действующее лицо - Пользователь

- Основной сценарий :
 1. Пользователь нажимает на кнопку Settings
 2. Пользователь нажимает на кнопку Export
 3. Пользователь получает уведомление о результате экспорта
- Альтернативный сценарий :
 1. Нет связи с сервером

3.2.6. Сценарий использования - «Удаление базы данных»

Действующее лицо - Пользователь

- Основной сценарий :
 1. Пользователь нажимает на кнопку Settings
 2. Пользователь нажимает на кнопку Drop DB
 3. Пользователь получает уведомление о результате сброса базы данных
- Альтернативный сценарий :
 1. Нет связи с сервером

4. МОДЕЛЬ ДАННЫХ

4.1. Нереляционная модель

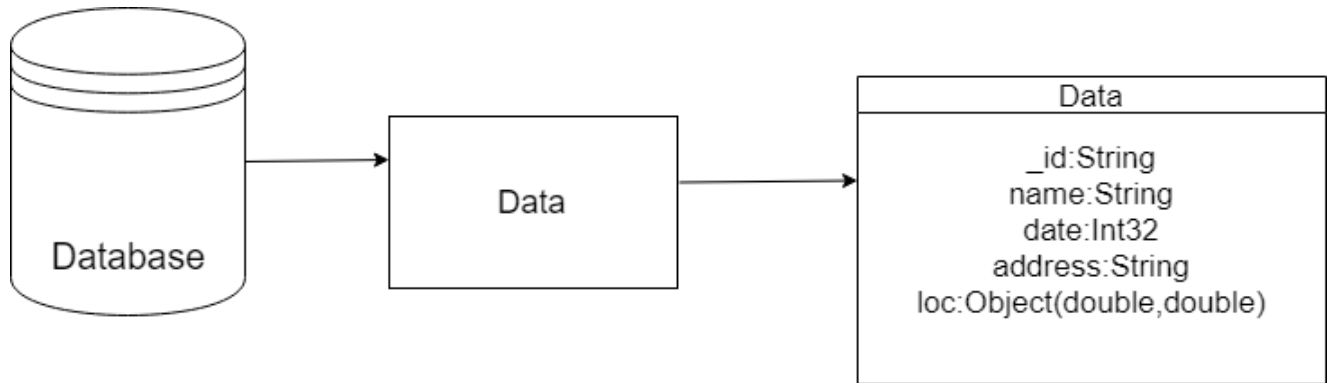


Рис. 2 – Нереляционная модель данных.

Данные хранятся в MongoDB. В базе данных всего одна коллекция data.

Структура документа

Для определения размера документа условимся, что у нас используются только ASCII-символы. Документ содержит:

1. Идентификатор
2. Название объекта
3. Год постройки
4. Адрес
5. Объект, содержащий координаты достопримечательности

`{_id:"...", name:"...", date:1234, address:"...", loc:{lat:0.000, lng:0.000}}`

Вычисление примерного объема данных

- id - Поле, которое автоматически генерируется MongoDB $V_{id} = 4b$
- Средняя длина поля name ~60 символов $V_n = 120b$
- Средняя длина поля address ~80 символов $V_a = 160b$
- Поле date содержит числовое значение int32 $V_d = 4b$
- Поле loc представляет собой объект, имеющий 2 поля типа double $V_l = 16b$
- Подсчитаем средний размер документа $V_{doc} = 4 + 120 + 160 + 4 + 16 = 304b$
- Подсчитаем размер всей коллекции $N \approx 7700$
- $V = 304 * 7700 = 2\,340\,800 \sim 2.2\text{ mb}$

4.2. Запросы нереляционной модели

- Запрос на добавление данных

```
dbo.collection("data").insertMany(data);
```

Запрос 1.

- Запрос на поиск данных в периоде

```
db.data.find({date: {$gte: from, $lte : to}});
```

Запрос 2.

- Запрос на удаление данных

```
dbo.collection("data").drop({});
```

Запрос 3.

4.3. Реляционная модель

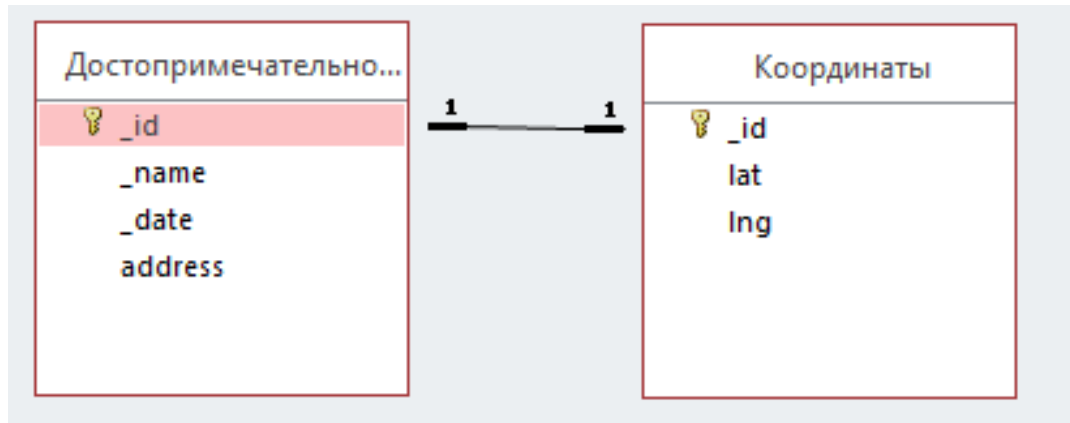


Рис. 3 – Реляционная модель данных.

Таблица "Достопримечательности":

- `_id` – уникальный идентификатор
- `_name` – Название достопримечательности
- `address` - Адрес
- Поле `date` – Год постройки

Таблица "Координаты":

- `_id` – уникальный идентификатор.
- `lat` – широта
- `lng` - долгота

4.4. Оценка объема реляционной модели

1. Таблица Достопримечательности:

- `_id` - int = 4b
- `_name` - string = 120b
- `address` - string = 160b
- Поле `date` - int32 = 4b

2. Таблица Координаты

- `_id` - int = 4b
- `lat` - double = 8b
- `lng` - double = 8b
- Для одной записи понадобится $V_{doc} = 4 + 120 + 160 + 4 + 4 + 8 + 8 = 308b$
- Для всех записей $V = 7700 * V_{doc} = 7700 * 308 = 2\,371\,600b \sim 2.3\,mb$

4.5. Запросы реляционной модели

- Запросы на добавление данных:

```
INSERT data(_id, name, date, address) VALUES (_id, name, date, address);  
INSERT coordinates(_id, lat, lng) VALUES (_id, lat, lng);
```

Запрос 4.

- Запросы на поиск данных:

```
SELECT * FROM Достопримечательности INNER JOIN Координаты  
ON Достопримечательности._id = Координаты._id WHERE  
Достопримечательности.date >= from AND  
Достопримечательности.date <= to;
```

Запрос 5.

4.6. Подсчет количества запросов

$$N = 7700.$$

Среднее количество запросов при добавлении данных в nosql для одной записи = 5.

При добавлении данных в nosql необходимо $5N = 5 \cdot 7700 = 38500$ запросов.

Среднее количество запросов при добавлении данных в nosql для одной записи = 4(для первой таблицы) + 3(для второй таблицы) = 7 При добавлении данных в sql необходимо $7N = 7 \cdot 7700 = 53900$ запросов.

4.7. Сравнение моделей

- SQL модель данных требует больше места. Поскольку в SQL нет поддержки массивов, потребуется хранить гео-координаты в отдельных таблицах.
- В SQL модели требуется большее кол-во запросов для добавления записей (~ в 1.4 раза), по сравнению с NoSQL.

Использование модели данных NoSQL более выгодно, т.к. при использовании NoSQL требуется меньше памяти для хранения и меньше запросов для поиска информации.

5. РАЗРАБОТАННОЕ ПРИЛОЖЕНИЕ

5.1. Краткое описание

Клиент-серверное веб приложение, в качестве сервера используется связка Express + MongoDB

5.2. Используемые технологии

СУБД: MongoDB

Back-end: NodeJS

Front-end: JS, JQuery, Google Maps API[3]

5.3. Ссылки на приложение

GitHub: [2]

6. ВЫВОД

6.1. Достигнутые результаты

В ходе работы было создано клиент-серверное приложение, позволяющее кластеризировать исторические данные.

6.2. Недостатки и пути для улучшения полученного решения

При большом количестве данных на карте происходят небольшие зависания, для исправления этого можно улучшить алгоритмы поиска данных и отрисовки на карте.

6.3. Будущее развитие решения

В будущем планируется добавить новые способы сбора и просмотра статистики (графики, диаграммы и т.п.)

7. ПРИЛОЖЕНИЯ

7.1. Документация по сборке и развертыванию

Необходимо проверить наличие:

1. MongoDB
2. NodeJS

Последовательность запуска

1. Клонирование проекта
2. Установка необходимых пакетов командой `npm install`
3. Необходимо получить api key для карт google
4. Вставить свой ключ в строку подключаемого скрипта в файле `/public/index.html` вместо `<YOUR_KEY>` (146 строка)
5. Запустить скрипт `server.js`
6. Открыть `index.html` в браузере
7. Открыть настройки и импортировать данные

7.2. Примеры работы программы

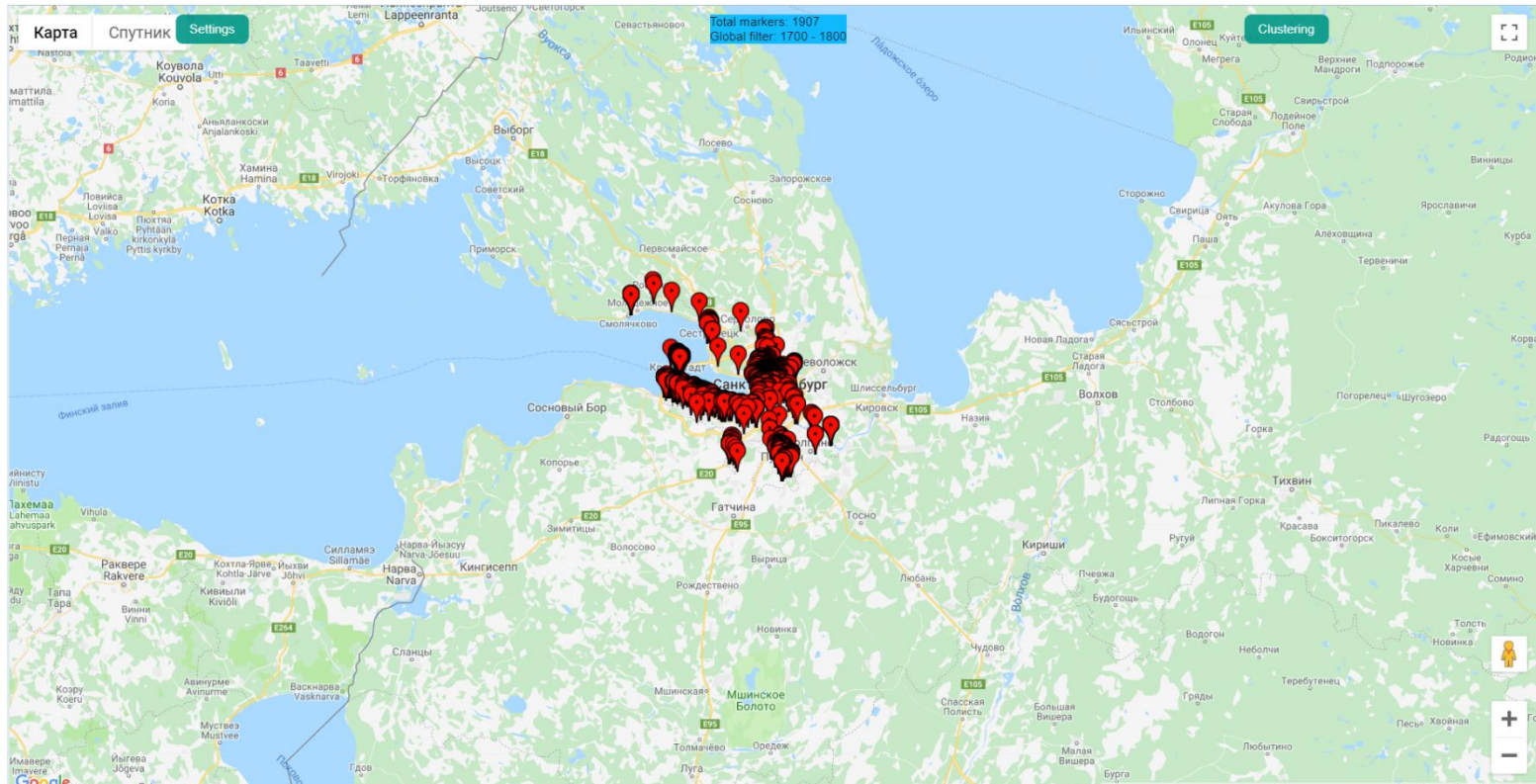


Рис. 5 – Главный экран

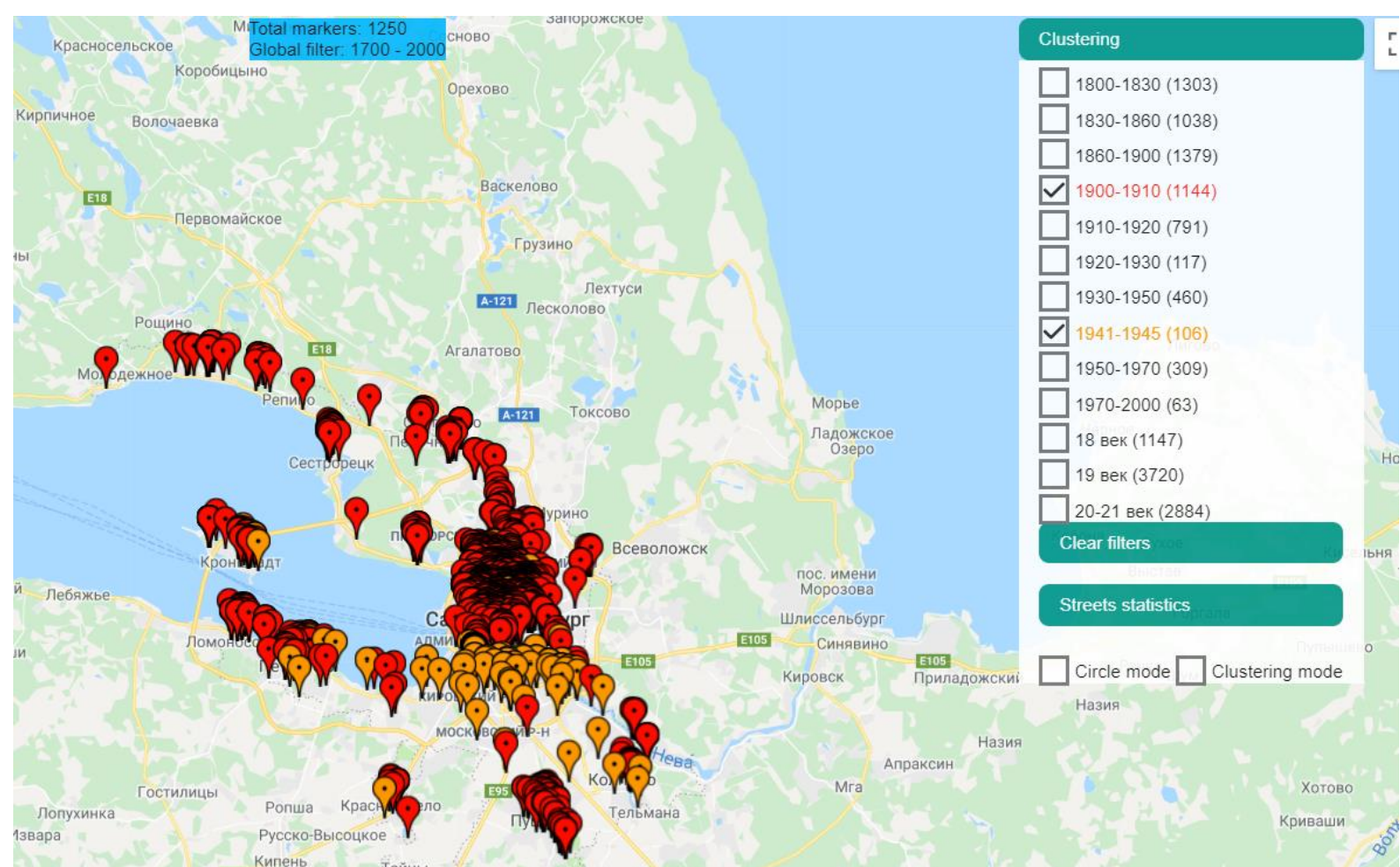


Рис. 6 – Главный экран с применением кластеризации по эпохам

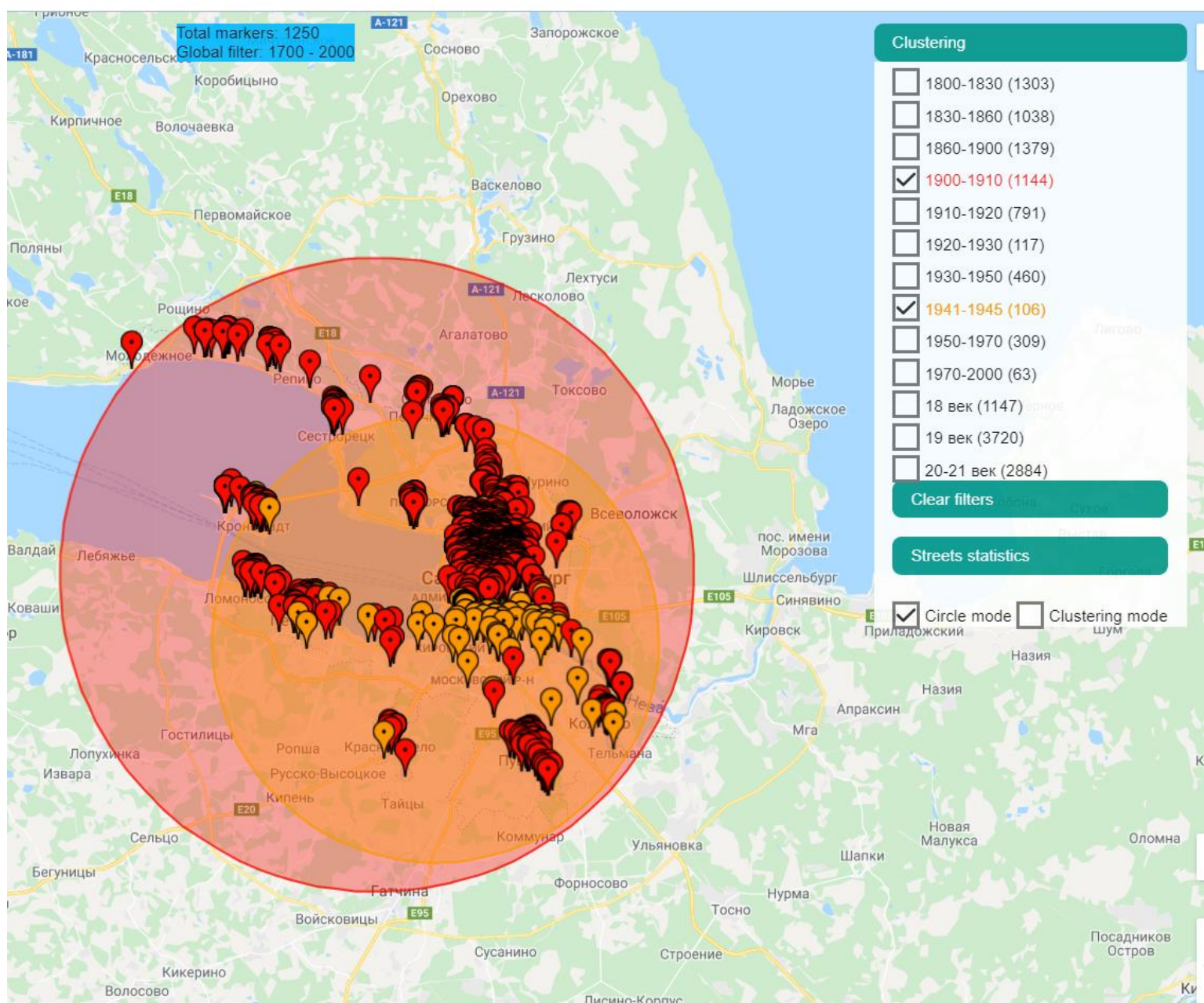


Рис. 7 – Зонирование

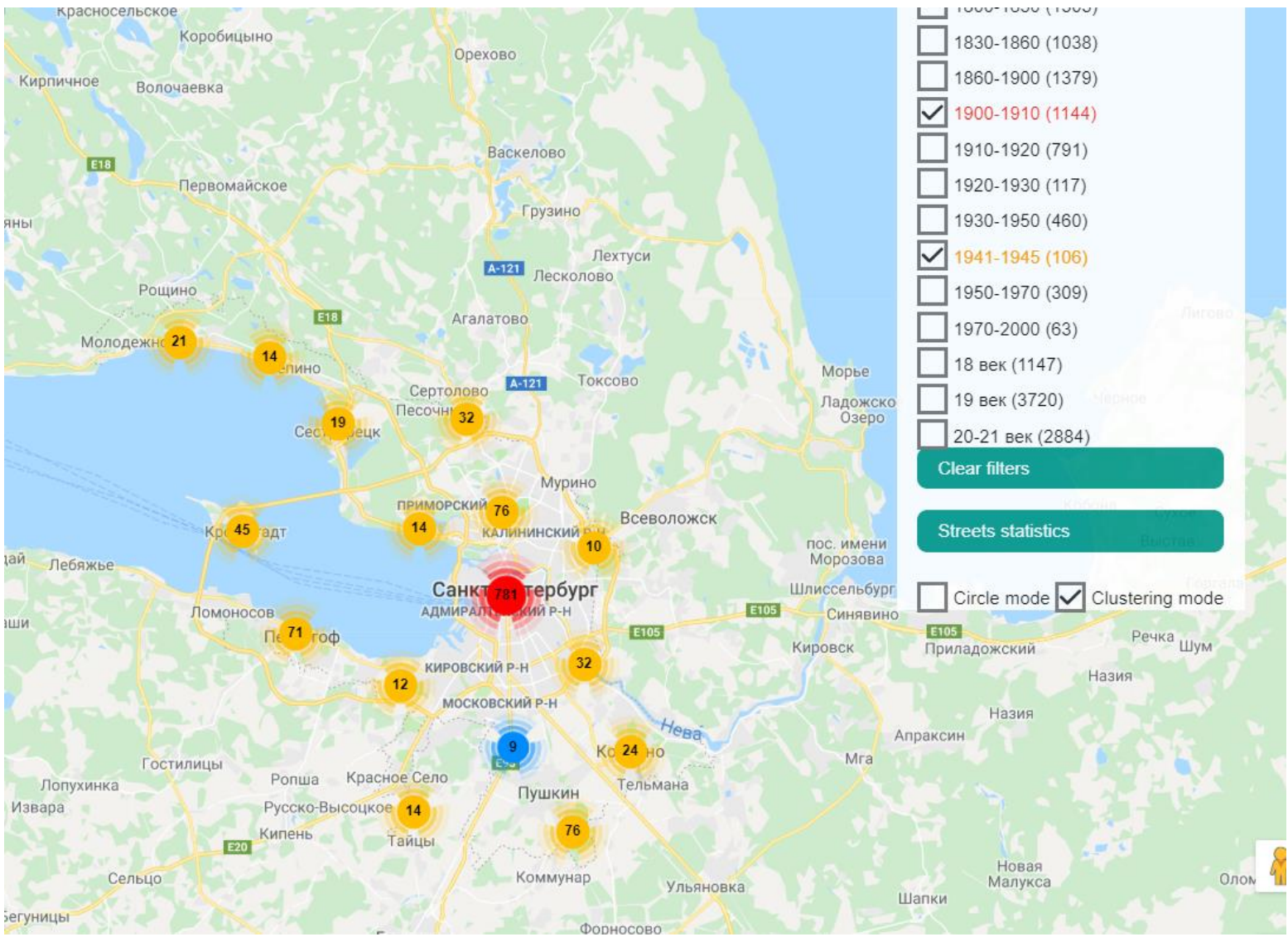


Рис. 8 – Режим кластеризации

From: 1700

To: 2000

Apply

Back

Drop DB

Export

Import

Рис. 9 – Страница настроек

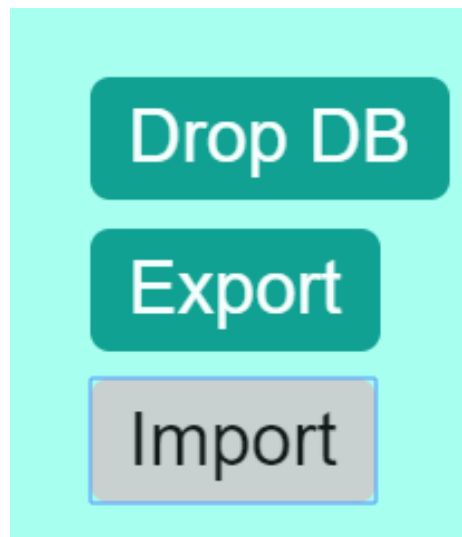


Рис. 10 – Сброс данных, экспорт, импорт

8. ЛИТЕРАТУРА

1. The MongoDB Manual (дата обращения – 1.03.2019). URL: <https://docs.mongodb.com/manual/>
2. Исходный код проекта. URL: <https://github.com/moevm/nosql1h19-history-data>
3. Google Maps API URL: <https://cloud.google.com/maps-platform/maps/>