Лабораторная работа 6

«AutoML c BigML»

Автоматизированное машинное обучение, которое также называется автоматизированным ML или AutoML, представляет собой процесс автоматизации трудоемких и многократно повторяющихся задач разработки моделей машинного обучения. С его помощью специалисты по обработке и анализу данных могут создавать модели машинного обучения с высокой масштабируемостью, эффективностью и производительностью, сохраняя при этом качество модели.

BigML один из сервисов AutoML.

Внимание! Сервис доступен для бесплатного использования только 14 дней

Он предоставляет набор надежных алгоритмов машинного обучения, которые доказали свою эффективность в решении реальных задач. BigML обеспечивает неограниченное количество приложений прогнозирования в различных отраслях, включая аэрокосмическую, автомобильную, энергетическую, развлекательную, финансовые услуги, продукты питания, здравоохранение, Интернет вещей, фармацевтику, транспорт, телекоммуникации и многое другое.

Доступные типы алгоритмов:

- обучение с учителем: классификация и регрессия (деревья, ансамбли, линейные регрессии, логистические регрессии, глубокие сети) и прогнозирование временных рядов;
- обучение без учителя: кластерный анализ, обнаружение аномалий, тематическое моделирование, обнаружение ассоциаций и анализ главных компонентов (РСА).

Все прогнозные модели на BigML оснащены функциями интерактивной визуализации и пояснения, которые делают их интерпретируемыми. Их можно экспортировать и использовать для локального автономного прогнозирования на любом периферийном вычислительном устройстве или мгновенно развертывать как часть распределенных производственных приложений в реальном времени.

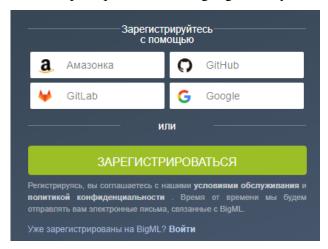
Модели BigML полностью экспортируются через JSON PML (и PMML) и могут использоваться со всеми популярными языками программирования. Это означает, что вы можете легко подключать свои модели к веб-приложениям, мобильным приложениям или сервисам IoT.

Будучи компанией, ориентированной на API, BigML сначала внедряет каждую новую функцию в <u>REST API</u>. <u>Привязки и библиотеки</u> доступны для всех популярных языков, включая Python, Node.js, Ruby, Java, Swift и другие.

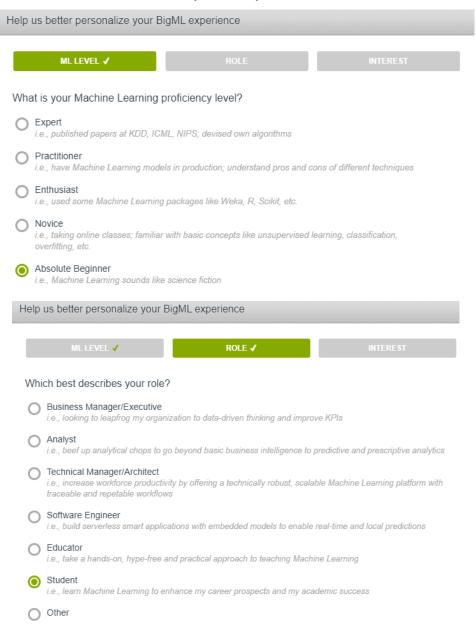
Все ресурсы BigML являются неизменяемыми и хранятся с уникальным идентификатором и параметрами создания, что позволяет вам отслеживать любой рабочий процесс машинного обучения в любое время.

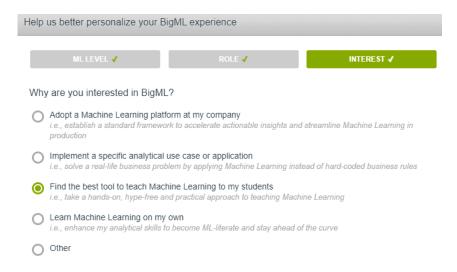
Задание 1.

- 1. Перейдите на сайт сервиса: https://bigml.com/
- 2. Зарегистрироваться можно, например, с помощью google-аккаунта



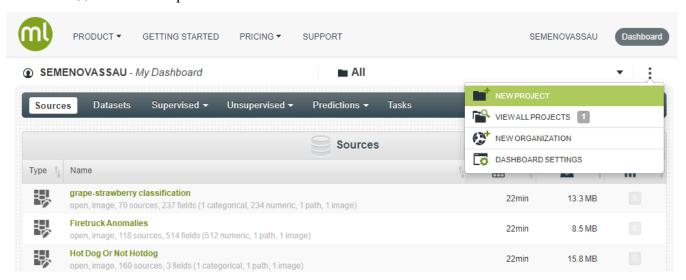
3. Далее предлагается заполнить небольшую анкету:



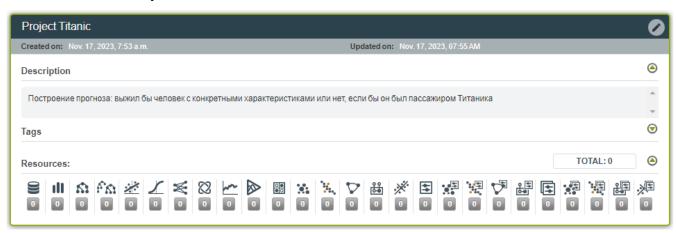


Сервис доступен для бесплатного использования только 14 дней

- 4. При необходимости можно изучить обучающие видео: https://bigml.com/education/videos
- 5. На вкладке Sourses можно найти наборы данных, которые можно использовать для обучения моделей (после нажатия на конкретный набор можно увидеть его описание и содержание).
 - 6. Создайте новый проект



Появится следующее окно:





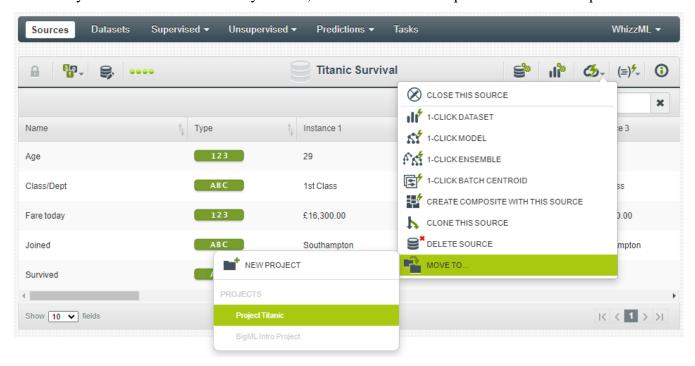
7. Добавьте источник данных в проект. Для этого нажмите на кнопку Появится следующее окно:

PRODUCT ▼ GETTING STARTED PRICING ▼ SUPPORT SEMENOVASSAU Dashboard **■ SEMENOVASSAU** - My Dashboard Project Titanic Project Titanic Datasets Supervised -Unsupervised • Sources Sources Type 🐧 Name No sources Show 10 ▼ sources No sources | < < > > |

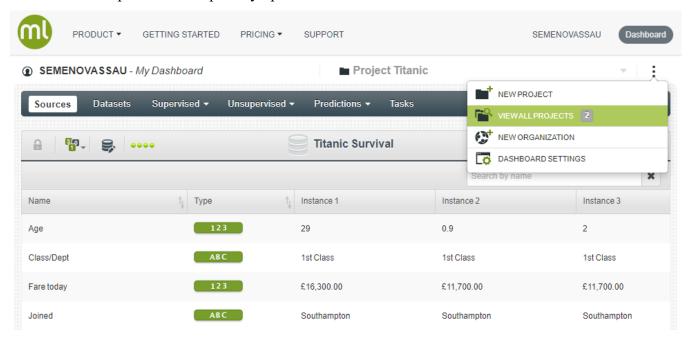
Пока список источников в проекте пуст. Перейдите в полный список источников, из которого выберите Titanic Survival – информация о пассажирах Титаника.



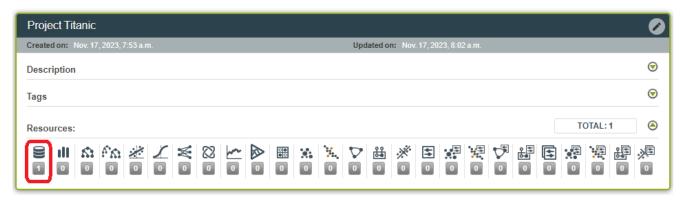
А уже из самого источника укажите, что вы хотели бы перенести его в наш проект.



8. Снова вернитесь на страницу проекта

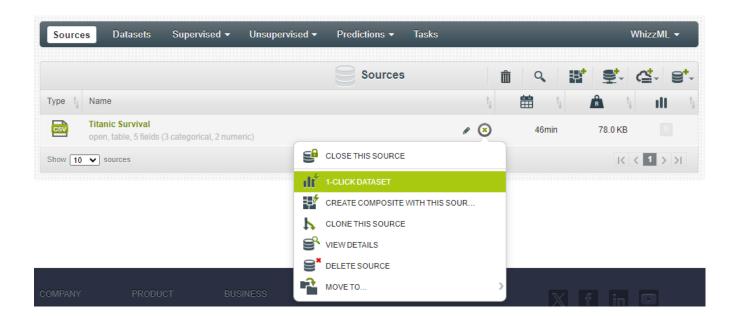


Теперь в проекте есть источник данных:

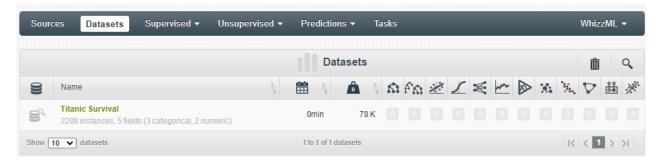


9. На основании источника данных можно создать Dataset – набор данных, на которых будет обучаться наша модель.

Для этого нужно перейти на вкладку Sources проекта и выбрать пункт, позволяющий создать Dataset на основании этого источника



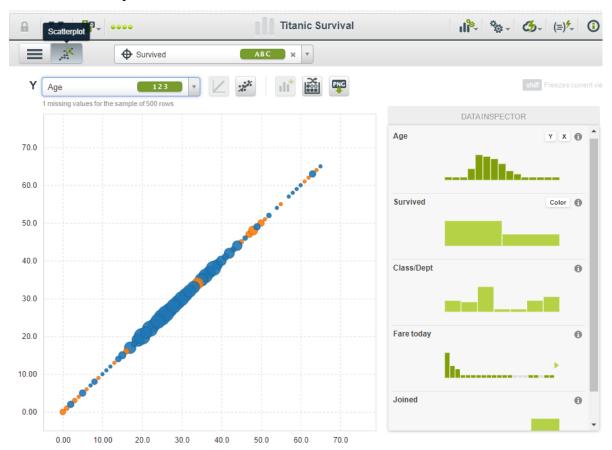
Теперь созданный набор данных можно увидеть и на вкладке Datasets:



Нажав на название можно увидеть детальную информацию о нем:



А нажав на соответствующий значок можно увидеть графическую визуализацию выбранного поля набора данных:

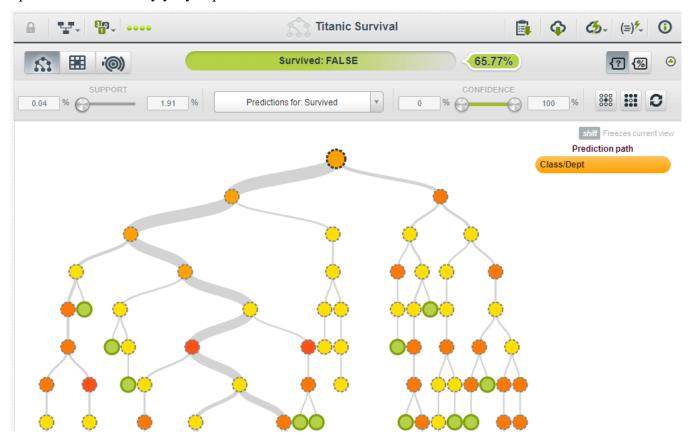


Получив набор данных, можно обучить на нем модель.
Для этого на странице Datasets необходимо выбрать соответствующий пункт меню



В качестве модели используется Дерево решений.

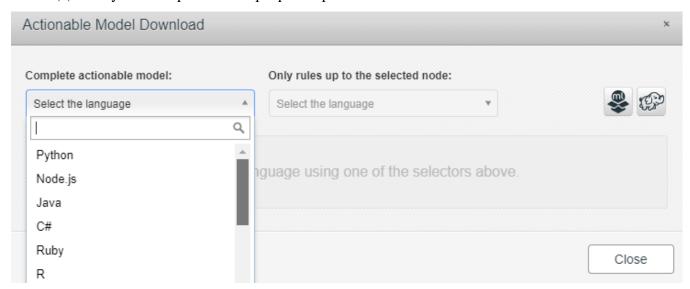
После завершения процесса обучения будет показано получившееся дерево. При наведении мышки на узлы дерева можно увидеть условия, которые в процессе обучения были привязаны к каждому узлу дерева.



11. Нажав на следующую кнопку, модель можно загрузить

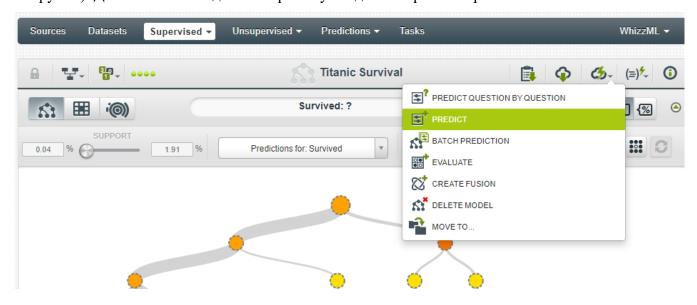


Далее нужно выбрать язык программирования

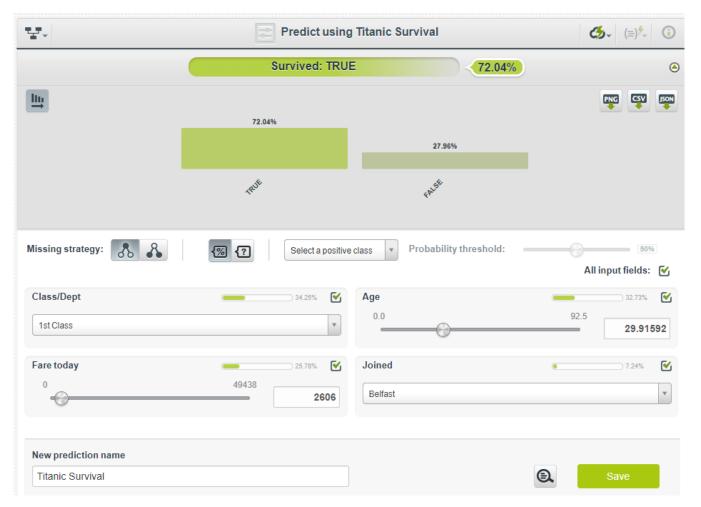


Правда выгрузка происходит именно дерева, а не полноценной модели машинного обучения.

12. Также можно использовать обученную модель непосредственно в сервисе (не выгружая). Для этого необходимо выбрать пункт для построения прогнозов:



В появившемся окне можно задать параметры конкретного человека и увидеть: выжил бы он или нет, если бы был пассажиром Титаника.

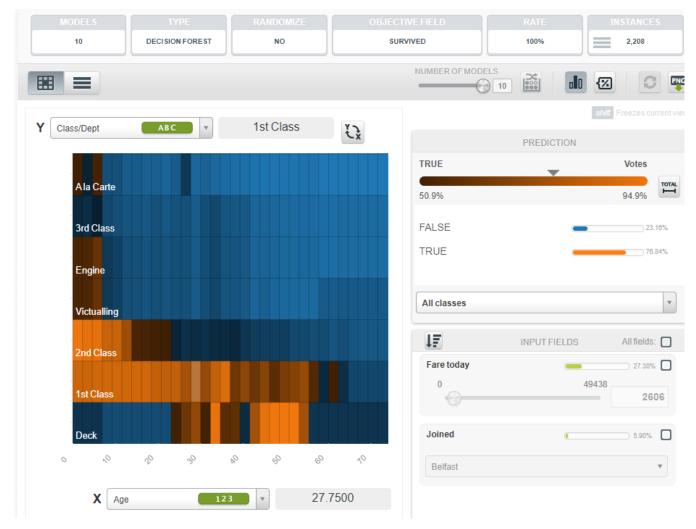


Нажав на кнопку Save, можно сохранить сам прогноз и используемые данные для него.

13. Перейдя на страницу Datasets, можно обучить модель, содержащую ансамбль деревьев. Для этого необходимо выбрать пункт Ensemble.



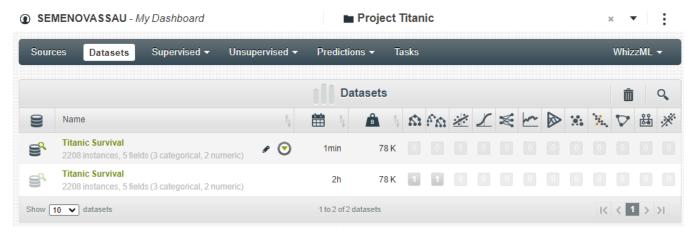
Так как при построении ансамблей используются несколько деревьев, то в результате будет показано окно, содержащее интерактивную диаграмму со значениями полей. Водя мышкой по этой диаграмме, вы будите попадать в какие-то ее точки, соответствующие конкретным параметрам человека, а справа можно увидеть результат предсказания: выжил этот человек или нет.



14. Теперь решите для этого же набора данных задачу регрессии, то есть задачу получения прогноза. Например, можно прогнозировать возраст человека на основании других характеристик, используемых в датасете Титаник (в том числе и по информации о том, выжил человек или нет). Для этого необходимо указать, что теперь для нас целевым будет являться поле Аде. Для того, чтобы каждый раз для разных моделей не переключать целевые поля, можно создать копию имеющегося датасета и уже в ней указать новую целевую переменную.

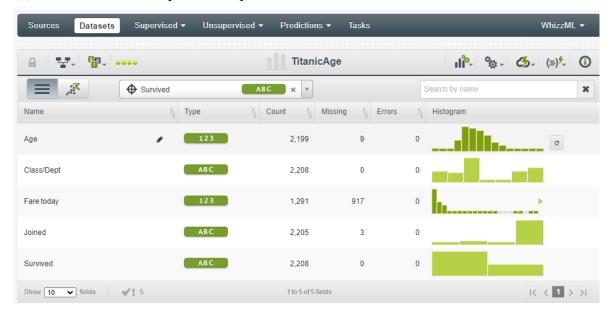
В рамках этого же проекта повторите действия по созданию Dataset на основании все того же источника данных Titanic Survival.

Для того, чтобы не путаться в наборах данных поменяем у вновь созданного датасета имя на TitanicAge.

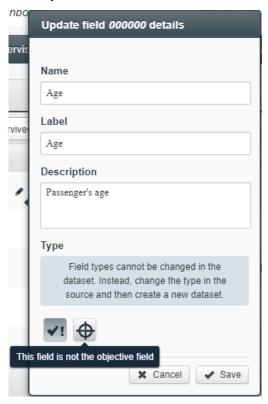


Перейдя в сам датасет, укажите, что теперь целевой будет переменная Аде.

Для этого нажав на карандашик рядом с полем



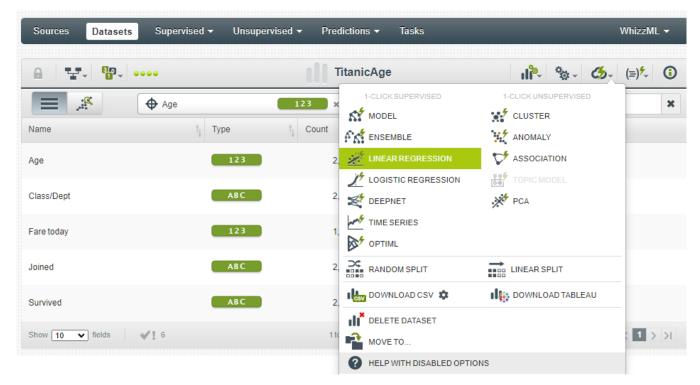
нужно нажать следующую кнопку:



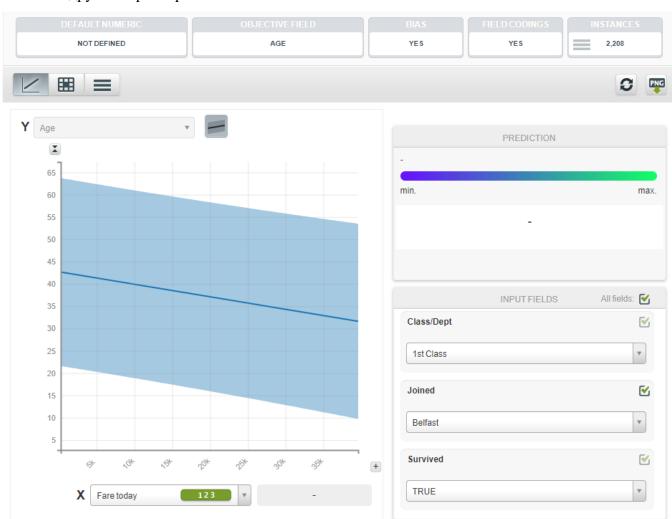
и сохранить сделанные изменения.

Проверьте, что в поле Survived такой значок стал неактивным.

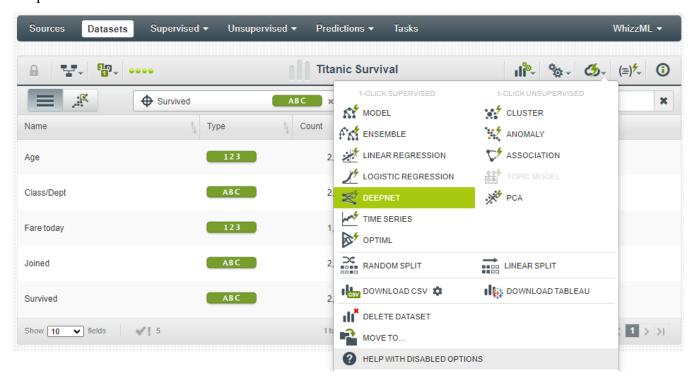
Теперь обучите модель линейной регрессии:



В появившемся окне можно увидеть, как изменяется возраст пассажиров в зависимости от значений других параметров:



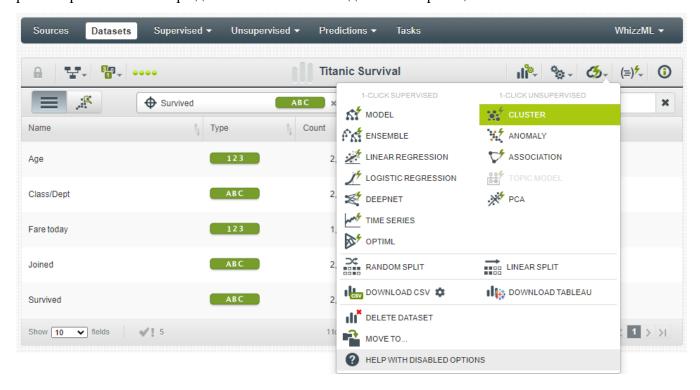
15. Аналогично для любого из созданных датасетов можно решить задачу с помощью нейронной сети:



Например, для первого датасета, в котором решалась задача классификации результат будет выглядеть следующим образом:



16. Кроме задач классификации и регрессии практически интересной задачей для рассматриваемого набора данных может быть задача кластеризации

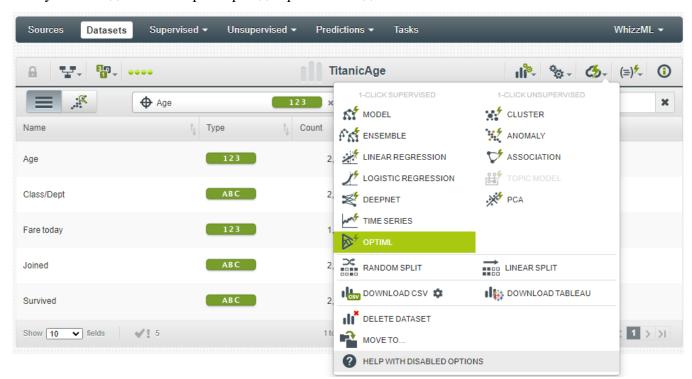


Ее результат может выглядеть так:



Вот на такие группы модель разделила всех пассажиров Титаника. При наведении мышки на каждый кружок можно увидеть значения параметров для этой группы.

17. В этом сервисе также есть возможность использования AutoML – подбора наилучшей модели и ее параметров для решения задачи.



Однако для этого потребует достаточно много времени (до нескольких часов).

Задание 2.

- 1. Создайте новый проект
- 2. Выберите любой другой понравившийся источник данных, предлагаемый в сервисе
- 3. Создайте на его основе датасет
- 4. Обучите минимум 4 различных модели для этого источника данных
- 5. Продемонстрируйте получившийся результат.