Biomedical Data Analysis / Анализ данных в биологии и медицине

Lecturer: Katerina Oleynikova

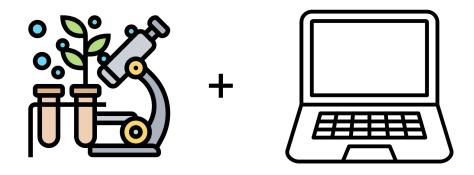
October, 2023

Rus. version



Для чего необходима биоинформатика?

На сегодня существует большой объем данных в области молекулярной биологии

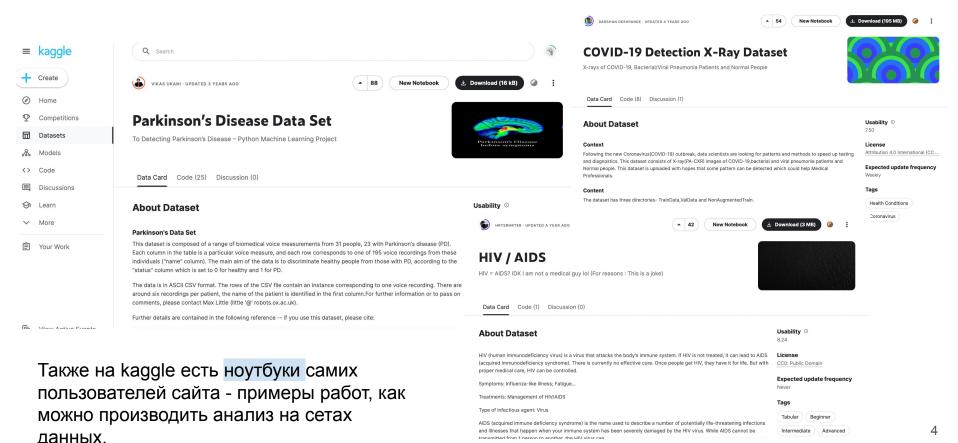


Знание биологии и умение решать биологические задачи компьютерными методами

Exploratory Data Analysis (EDA) / Разведочный анализ данных

- Что на входе (что у нас имеется): какие-то данные в текстовом, табличном виде, содержащую совершенно любую информацию,
 например, статистика по пациентам, уровни экспрессии генов, и т.д.
- Примеры данных из различных областей (в том числе, с разбором того, как можно работать над ними) можно найти на kaggle:
 https://www.kaggle.com
- Что хотим получить на выходе (какой результат мы ожидаем): понять структуру данных, выявить аномалию в них (выбросы / outliers), преобразовать данные в наиболее информативный вид преимущественно методами визуализации.

Примеры данных (взяты с kaggle)







New Notebook





Dota 2 - all hero data - 7.28b

Hero stats, roles, att. for Dota 2: 7.27d - 7.28b



Data Card

Code (4)

Discussion (1)

About Dataset

Context

I couldn't find any data related to hero attributes, roles, etc. on Kaggle. Hence, I decided to write a simple web scrapper and put in here.

Content

It has 3 files.

- 1. dota_heroes.json This file has data of all heroes ranging from hp to legs.
- 2. hero_category.json This file has info on classes of heroes Strength, Int, Agi. You know what I'm talking about.
- 3. hero_roles.json This file contains what roles the hero fits in Carry, Nuker, Supports, etc.

Usability ①

9.12

License

CC0: Public Domain

Expected update frequency

Monthly

Tags

Games

Video Games

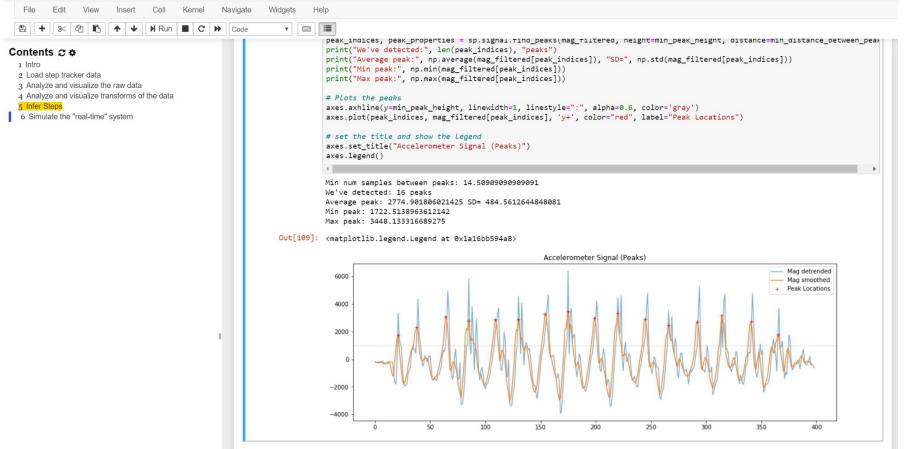
Что из себя представляет notebook?

- **Notebook** - простыми словами - *это то окошко, где мы пишем наш код* (в зависимости от того языка программирования, который мы выбрали (например, python, R, SQL, etc.)

- Jupyter Notebook (также известен как IPython Notebook) для работы на языке python*.

jupyter

^{*}Внутри jupyter notebook можно писать не только на python, но и, например, на R. Для того, чтобы это сделать, предварительно качаются специальные библиотеки для поддержки R языка внутри нашего jupyter ноутбука.



Google Colab



https://colab.research.google.com

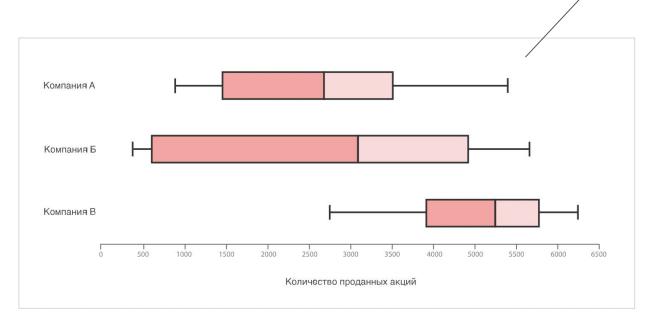
- + не нужно устанавливать никакие пакеты и сам python на свой компьютер
- + идеален для анализа небольших сетов данных или для пробы в первые разы анализа
- + можно подкачивать свои данные с локального компьютера
- не очень хорош для анализа больших данных может просто отрубиться соединение
- для анализа данных по работе или там, где требуется конфиденциальность, и т.д., лучше все же писать код не здесь, а локально либо через рабочий сервер

Exploratory Data Analysis (EDA)

І. Инструменты для визуализации:

1. Box plot / Ящик с усами / Диаграмма размаха

подходит для визуального представления как одного, так и нескольких одномерных наборов данных



^{*}одномерные наборы данных - данные, содержащие только один признак для рассматриваемого объекта.

Box plot

- представление данных через квартили

Квартиль (от фр. quartile, «четверть»)

Квартили — числовые значения некого признака, которые делят упорядоченную по возрастанию совокупность данных на четыре равных части.

Квартили делят совокупность на четыре части, поэтому квартилей бывает три варианта: первый (нижний), второй(средний), третий (верхний). Второй квартиль это и есть медиана.

Медиана - это серединное значение набора чисел, то есть число, которое находится в середине этого набора, если его упорядочить по возрастанию.



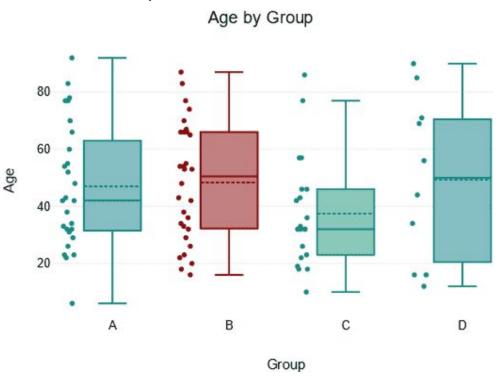
Box plot

Основной + такого графика - его компактность

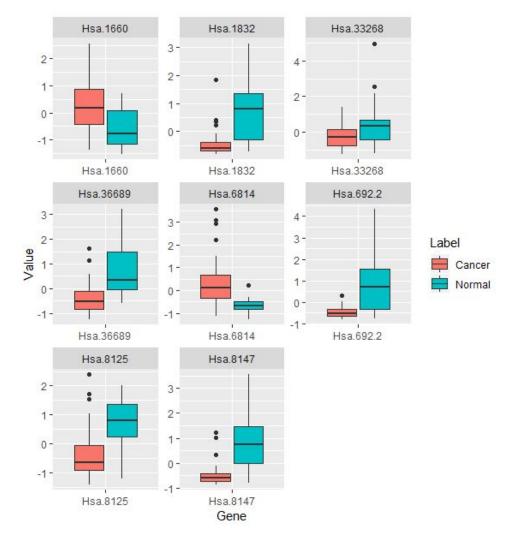
Виды наблюдений, которые можно сделать на основе ящика с усами:

- Каковы ключевые значения, например: средний показатель, медиана etc.
- Есть ли выбросы и каковы их значения.
- Симметричны ли данные.
- Насколько плотно сгруппированы данные.
- Смещены ли данные и, если да, то в каком направлении.

Прямая линия внутри ящика - медиана, пунктирной показывают среднее значение набора данных



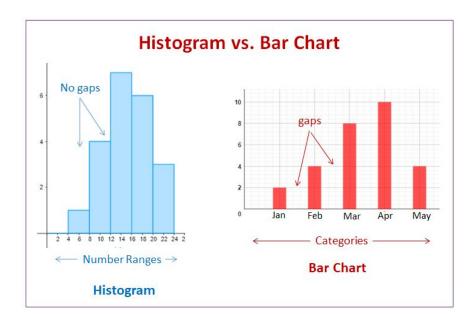
Boxplots of differential expression level between normal and cancer samples on eight genes

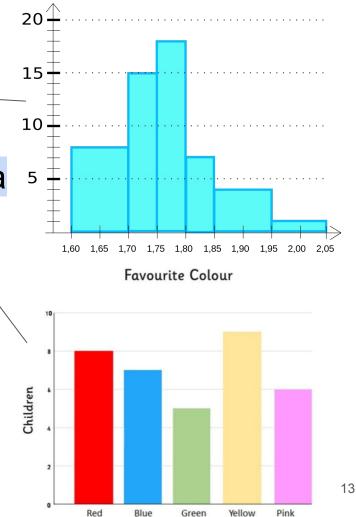


 еще способ представления одномерных данных в графическом виде

2. Histogram / Гистограмма

3. Bar chart / Столбчатая диаграмма

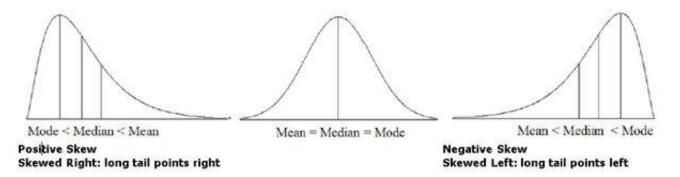




Гистограмма

- вид статистического графика, показывающего распределение величины
- используется для проверки на нормальность распределения

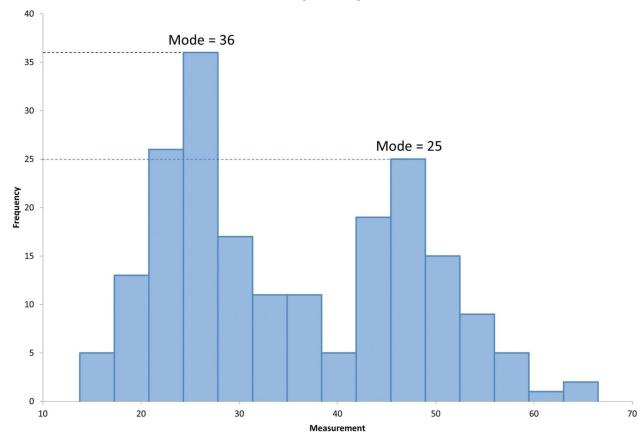




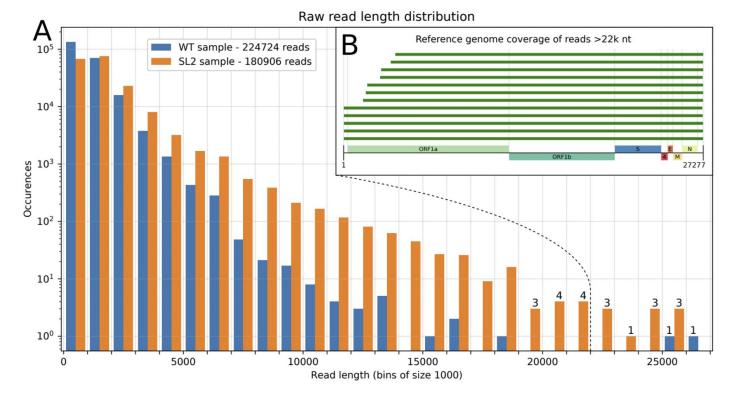
Мода — одно или несколько значений во множестве наблюдений, которое встречается наиболее часто (мода = типичность).

Гистограмма





Бимодальное распределение



A - LENGTH DISTRIBUTION HISTOGRAM OF OXFORD NANOPORE RAW READS

Да, она похожа на положительно скошенную, но поскольку данные резко обрываются с одной стороны (в начале их просто нет) - такой вид называется усеченным видом диаграммы.

- 1. Какой тип (вид) гистограммы?
- 2. Какой образец характеризуется большим числом ридов в целом?
- 3. Какой образец характеризуется большим числом именно длинных ридов в целом?

4. Scatter plot / Диаграмма рассеяния

- способ представления двумерных данных в графическом виде (когда данные характеризуются двумя признаками, например, пациенты определяются 1) по возрасту и 2) наличию/отсутствию той или иной болезни)
 - хорошо подходит для показа, как одна переменная (признак) зависит от другой переменной (другого признака)
 - следовательно, можно попытаться предсказать поведение переменных по построении линии тренда (тип корреляции двух переменных)

Корреляция переменных бывает 3 типов:

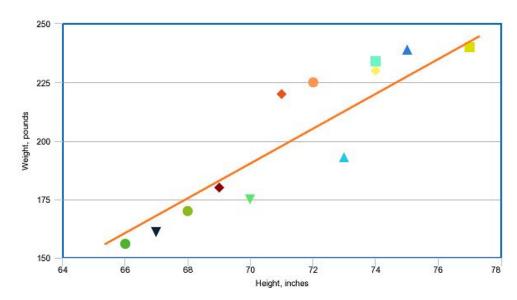
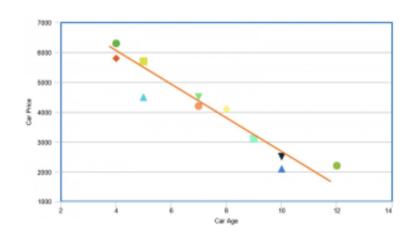
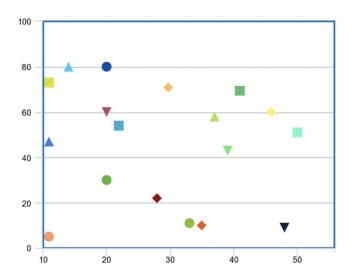


 Диаграмма рассеяния с позитивной корреляцией между двумя переменными

Scatter plot



2) Диаграмма рассеяния с отрицательной корреляцией между двумя переменными

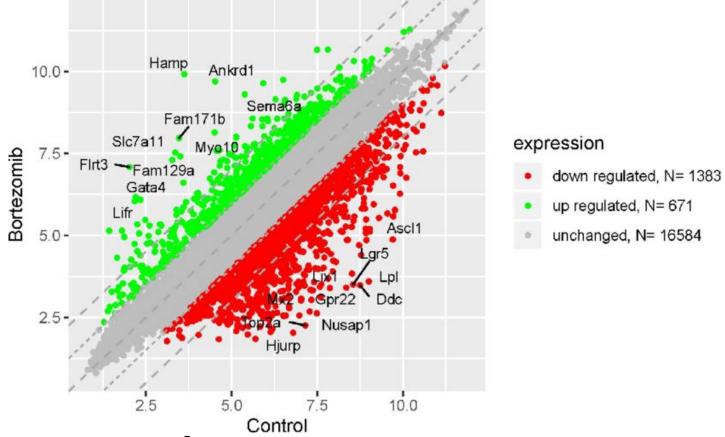


3) Корреляция между двумя рассматриваемыми переменными отсутствует

The scatter plot of global gene expression in bortezomib-treated PC12-derived nerve cells compared to the control cells.

Genes are represented

by dots (red colour: Downregulation; green colour: Upregulation).



- 1. Какой тип корреляции между данными?
- 2. Как можно охарактеризовать данные? i.e., где сильнее выражена экспрессия upregulated / downregulated genes, если сравнить два вида клеток друг с другом?

Exploratory Data Analysis (EDA)

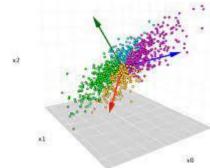
II. Снижение размерности данных

Применяется во многих областях, таких как распознавание образов, компьютерное зрение, биоинформатика, etc.

1. Principal component analysis (PCA) / Метод главных компонент

- один из основных способов уменьшить размерность данных, потеряв наименьшее количество информации
- подходит для анализа многомерных данных (характеризуются несколькими признаками, в отличие от одномерных данных)

Основной задачей метода главных компонент является замена исходных данных на некие агрегированные значения в новом пространстве, решая при этом две задачи - первая из которых состоит в 1) объединении наиболее важных (с точки зрения минимизации среднеквадратичной ошибки) значений в меньшее количество параметров, но более информативных (уменьшение размерности пространства данных), а вторая - 2) уменьшить шум в данных.



Пример того, как выглядит РСА

1. Стандартизация

Зачем нужна стандартизация? - РСА очень чувствителен к значениям исходных переменных.

То есть, если есть большие различия между значениями переменных, то переменные с большими диапазонами будут преобладать. Например, xI, которая находится в диапазоне от 0 до 100, будет преобладать над x2, которая находится в диапазоне от 0 до 1. Это приведет к необъективным результатам. Преобразование данных к одному масштабу может предотвратить эту проблему.

Цель первого шага (стандартизации) - стандартизировать диапазоны исходных переменных, чтобы избавиться от большого разброса значений.

После завершения стандартизации все переменные будут преобразованы в единый масштаб.

Математически это можно сделать путем вычитания среднего (mean) и деления полученной разности на стандартное отклонение (sd) для каждой переменной (value).

$$z = \frac{value - mean}{standard\ deviation}$$

2. РАСЧЕТ МАТРИЦЫ КОВАРИАЦИИ

В теории вероятностей и статистике ковариация является мерой совместной изменчивости двух случайных величин.

Ковариация — это способ показать то, насколько два массива данных линейно зависимы между собой.

Цель второго шага - увидеть, есть ли какая-либо связь между переменными во входных данных. Иногда переменные сильно коррелированы (имеют зависимость). А это значит, что данные содержат избыточную информацию.

Итак, чтобы идентифицировать взаимосвязи, нужно вычислить ковариационную матрицу.

Ковариационная матрица представляет собой симметричную матрицу размера $p \times p$ (где p - количество измерений (признаков)), элементами которой являются ковариации всех возможных пар исходных переменных. Например, для 3-мерного набора данных с 3 переменными x, y и z ковариационная матрица представляет собой матрицу 3×3 , состоящую из следующих элементов:

$$\begin{bmatrix} Cov(x,x) & Cov(x,y) & Cov(x,z) \\ Cov(y,x) & Cov(y,y) & Cov(y,z) \\ Cov(z,x) & Cov(z,y) & Cov(z,z) \end{bmatrix}$$

Что можно понять по матрице ковариации? Имеет значение знак ковариации между двумя переменными:

- + переменные коррелированы (увеличиваются/уменьшаются вместе)
- переменные обратно коррелированы (одна увеличивается, другая уменьшается)

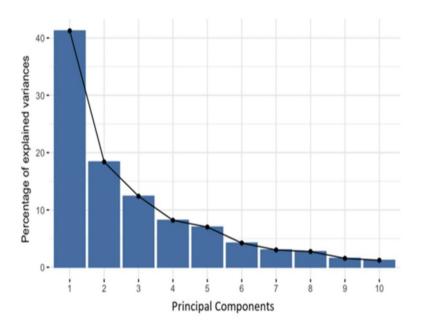
Матрица ковариаций для трехмерного случая

Из шага 2, на основании матрицы ковариации, мы извлекаем и получаем новые переменные, которые не коррелируют между собой. Они будут называться компонентами (линейные комбинации исходных переменных)*.

3. Определение главных компонент

Главные компоненты - это новые переменные, с помощью которых мы и будем описывать наши объекты. 'Ненужные' в данном случае отбрасываются

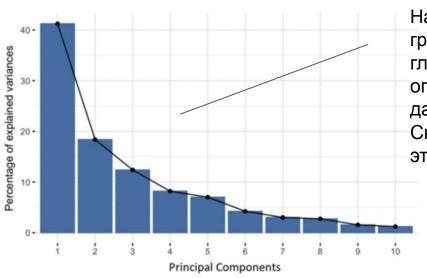
Например, 10-мерные данные дают 10 главных компонент, но PCA попытается поместить максимум возможной информации в первый компонент, затем максимум оставшейся информации во второй и так далее, пока не получится следующая диаграмма:



*при этом будет меняться система измерения. Но после всегда можно вернуться в исходную систему

3. Определение главных компонент

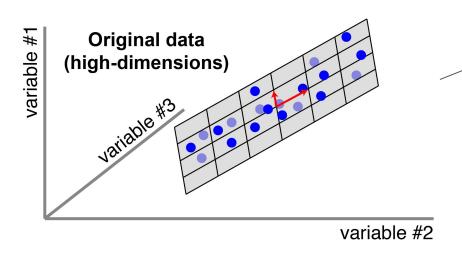
! В данной лекции мы упускаем подсчеты 1) собственных векторов и 2) собственных значений компонент с целью упрощения понимания материала



Например, исходя из этого графика, выберем столько главных компонент, которые бы описывали М% дисперсии* данных (например, 80-90%). Сколько компонент нам для этого достаточно взять?

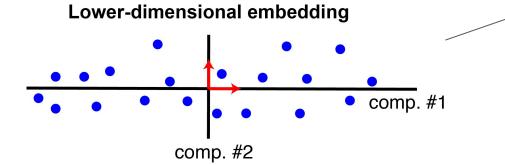
Таким образом, на этом шаге мы можем отбросить компоненты с маленькой информацией, тем самым уменьшая размерность без особой потери данных.

РСА: пример



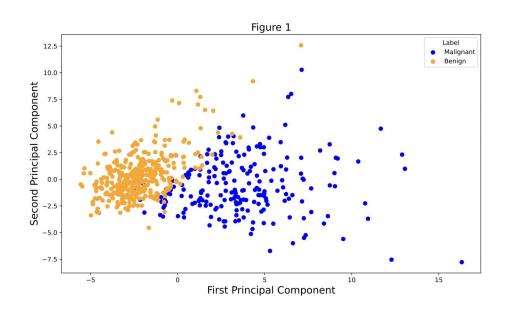
На входе: несложный сет данных из 3 переменных. Но что, если данные будут характеризоваться, например, 100 переменными (признаками)?

Результат РСА по первым двум компонентам



PCA: breast cancer example

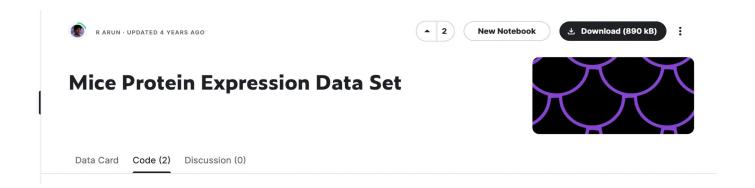
https://www.kaggle.com/datasets/uciml/breast-cancer-wisconsin-data Данные



Результатом РСА является диаграмма рассеяния (scatter plot of PCA), которая отображает некую кластеризацию 2 типов рака груди по первым двум компонентам проведенного анализа

Figure 1 shows a scatterplot colored by the type of breast cancer using the Matplotlib package in python.

Датасет для семинара



https://www.kaggle.com/datasets/rarunk4495/mice-protein-expression-data-set