# Занятие 2 Введение в машинное обучение

Елена Кантонистова

# ЧТО ТАКОЕ МАШИННОЕ ОБУЧЕНИЕ

**Машинное обучение** – набор способов воспроизведения связей между событиями и результатом.

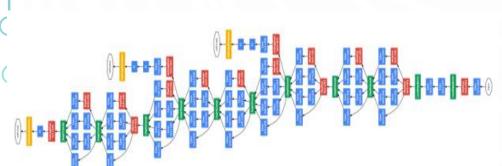
**Машинное обучение** – обширный подраздел искусственного интеллекта, изучающий методы построения алгоритмов, способных обучаться.

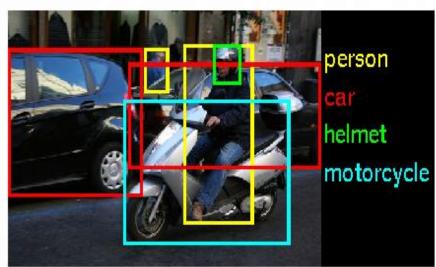
Machine learning – the field of study that gives computers the ability to learn without being explicitly programmed.

- Нейронная сеть, играющая в Го
- Март 2016 победа над мировым чемпионом
- Нейронная сеть обучалась, играя сама с собой для увеличения объёмов входных данных (принцип обучения с подкреплением, reinforcement learning)



- ImageNet задача распознавания объектов на изображении
- Решается с помощью нейронных сетей с точностью,
   превышающей точность работы человека





#### • Аннотирование изображений



"man in black shirt is playing guitar."



'construction worker in orange safety vest is working on road."



"two young girls are playing with legos toy."



"boy is doing backflip on wakeboard."



"girl in pink dress is jumping in air."



"black and white dog jumps over bar."



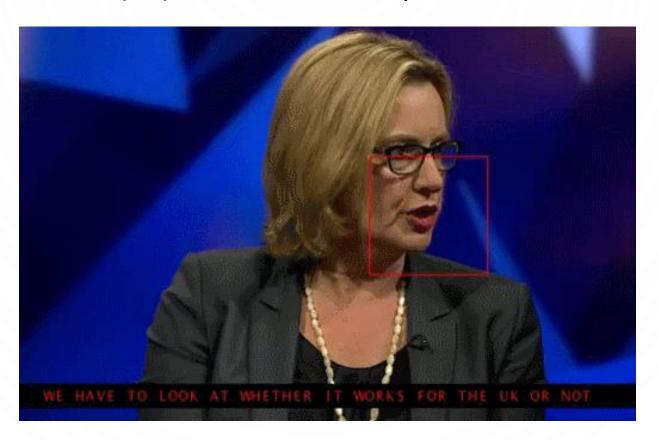
"young girl in pink shirt is swinging on swing."



"man in blue wetsuit is surfing on wave."

• Чтение по губам

Google Deepmind в **2017** году создали модель, обученную с на телевизионном датасете, которая смогла превзойти профессионального lips reader' а с канала BBC.



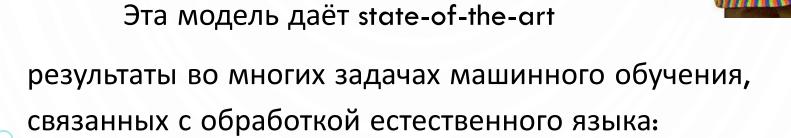
### BERT ДЛЯ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧ NLP

В октябре 2018 года Google

выпустила модель для работы с текстовыми
данными под названием BERT —

Bidirectional Encoder Representations

from Transformers.



- Определение тональности текста
- Перевод с одного языка на другой
- Определение связности предложений в тексте и др.

# ПРИМЕР: BERT ДЛЯ АНАЛИЗА ТОНАЛЬНОСТИ ТЕКСТА

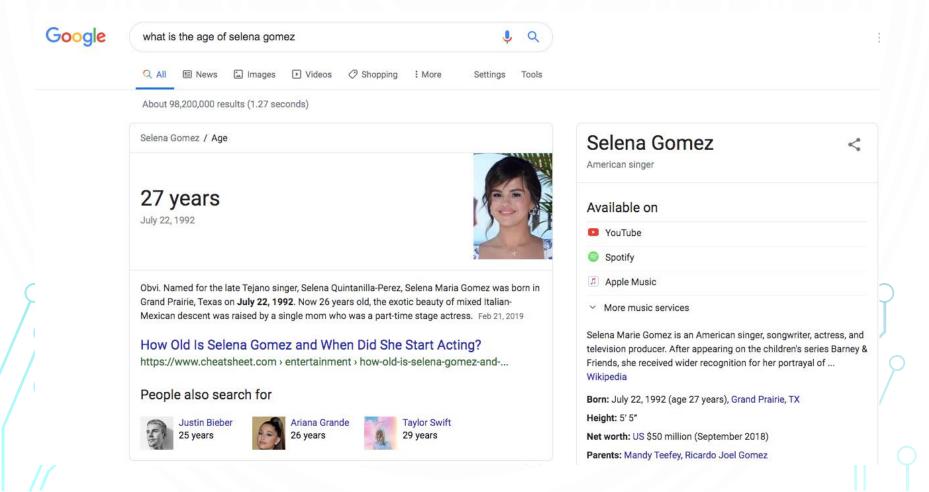
Применение BERT для анализа тональности:

Query	Score
How good is the iPhone 11	0.6 (positive)
How can a person get mental peace	0.4 (negative)
My boyfriend is not talking to me	0.7 (negative)
How to download video from youtube	0.0 (neutral)

## ПРИМЕР: BERT ДЛЯ АНАЛИЗА СУЩНОСТЕЙ

Запрос: "what is the age of Selena Gomez?"

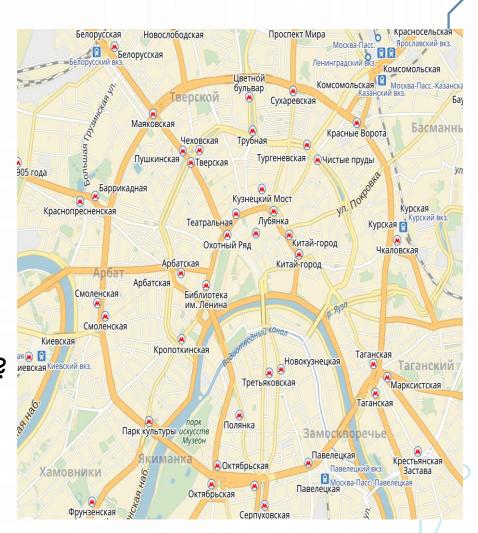
Ответ Google с использованием BERT:



# ОСНОВНЫЕ ПОНЯТИЯ МАШИННОГО ОБУЧЕНИЯ

## ПЕРВЫЙ ПРИМЕР: ЗАДАЧА О РЕСТОРАНАХ

- Сеть ресторанов
- Хотим открыть еще один
- Несколько вариантов размещения
- Какой из вариантов
   принесет
   максимальную прибыль?



# ФОРМАЛИЗАЦИЯ

Х – множество объектов

Ү – множество ответов

 $a: X \to Y$  – неизвестная зависимость

#### Дано:

 $\{x_1,\ldots,x_n\}\subset X$  – обучающая выборка

 $\{y_1, \dots, y_n\}, y_i = y(x_i)$  - известные ответы

#### Найти:

 $a: X \to Y$  — алгоритм (решающую функцию), приближающую у на всем множестве X

# 

Признаки объекта x можно записать в виде вектора  $(f_1(x), \dots, f_n(x))$ 

Матрица "объекты-признаки":

$$\begin{pmatrix} f_1(x_1) & \dots & f_n(x_1) \\ \dots & \dots & \dots \\ f_1(x_\ell) & \dots & f_n(x_\ell) \end{pmatrix}$$

# СТАНДАРТНАЯ ПОСТАНОВКА ЗАДАЧ МАШИННОГО ОБУЧЕНИЯ



# СХЕМА ПОЛУЧЕНИЯ ПРЕДСКАЗАНИЯ

В задачах обучения с известными классами (обучение по прецедентам) всегда есть два этапа:

- Этап обучения (training): по выборке  $X = \{(x_i, y_i)\}$  строим алгоритм a
- Этап применения (testing): алгоритм a для новых объектов x выдает ответы a(x)

## ОПРЕДЕЛЕНИЯ

- Признаки, факторы (features) количественные характеристики объекта
- Обучающая выборка (training set) конечный набор объектов, для которых известны значения целевой переменной

**Пример:** набор ресторанов, открытых более года назад, для которых известна их прибыль за первый год

- Объекты абстрактные сущности (но компьютеры работают только с числами)
- Признаки описывают объекты с помощью чисел Специалист по анализу данных не является экспертом в предметной области вся необходимая информация содержится в обучающей выборке. Эксперты нужны при формировании признаков.

## виды признаков

- Числовые
- Бинарные (0/1)
- Категориальные (название города, марка машины)
- Признаки со сложной внутренней структурой (изображение)

## ТИПЫ ЗАДАЧ В ЗАВИСИМОСТИ ОТ ЦЕЛЕВОЙ ПЕРЕМЕННОЙ

#### Классификация

- $Y = \{0, 1\}$  классификация на 2 класса
- $Y = \{1, ..., M\}$  классификация на М непересекающихся классов
- $Y = \{0,1\}^M$  классификация на М классов, которые могут пересекаться

## ПРИМЕРЫ ЗАДАЧ КЛАССИФИКАЦИИ

- Задачи медицинской диагностики (пациент здоров или болен)
- Задачи кредитного скоринга (выдаст банк кредит данному клиенту или нет)
- Задача предсказания оттока клиентов (уйдет клиент в следующем месяце или нет)
- Предсказание поведения пользователя (кликнет пользователь по данному баннеру или нет)
- Классификация изображений (на изображении кошка или собака)

## 🤊 ПРИМЕРЫ ЗАДАЧ КЛАССИФИКАЦИИ

Мультиклассовая классификация

• Определение типа объекта на изображении



Pedestrian



Car



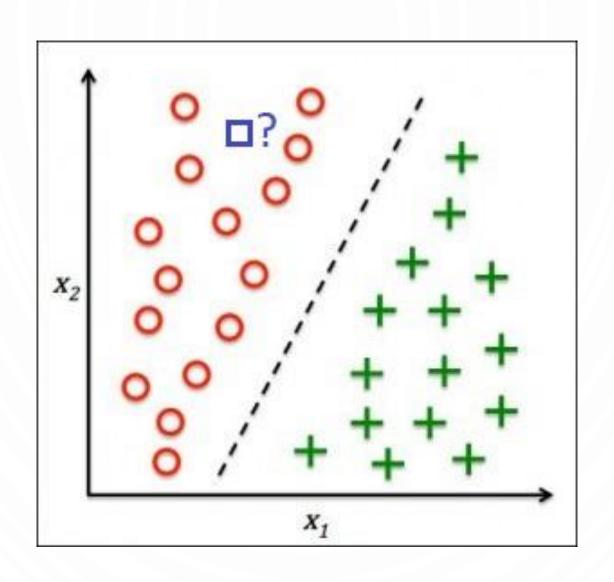
Motorcycle



Truck

• Определение наиболее подходящей профессии для данного кандидата

# ЗАДАЧА КЛАССИФИКАЦИИ



## ТИПЫ ЗАДАЧ В ЗАВИСИМОСТИ ОТ ЦЕЛЕВОЙ ПЕРЕМЕННОЙ

#### Классификация

- $Y = \{0, 1\}$  классификация на 2 класса
- $Y = \{1, ..., M\}$  классификация на М непересекающихся классов
- $Y = \{0,1\}^M$  классификация на М классов, которые могут пересекаться

#### **Регрессия**

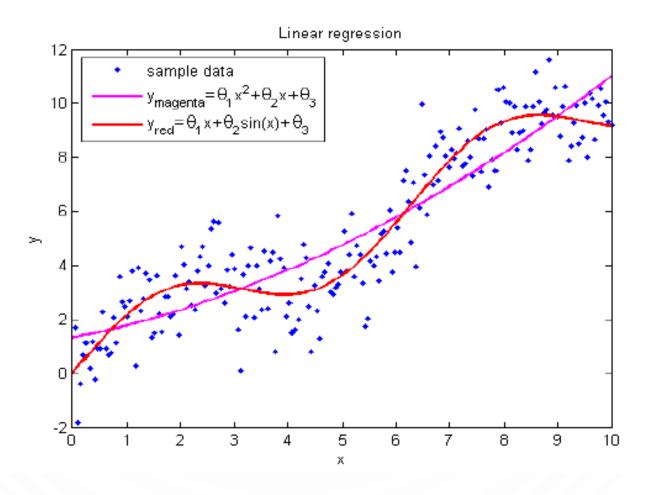
• Y = R или  $Y = R^n$ 

# ъ ПРИМЕРЫ ЗАДАЧ РЕГРЕССИИ

- Предсказание стоимости недвижимости (стоимость квартиры в Москве)
- Предсказание прибыли ресторана
- Предсказание поведения временного ряда в будущем (стоимость акций)
- Предсказание зарплаты выпускника вуза по его оценкам

## ЗАДАЧА РЕГРЕССИИ

$$X = Y = \mathbb{R}$$
,  $\ell = 200$ ,  $n = 3$  признака:  $\{x, x^2, 1\}$  или  $\{x, \sin x, 1\}$ 



# ТИПЫ ЗАДАЧ В ЗАВИСИМОСТИ ОТ ЦЕЛЕВОЙ ПЕРЕМЕННОЙ

#### Классификация

- $Y = \{0, 1\}$  классификация на 2 класса
- $Y = \{1, ..., M\}$  классификация на М непересекающихся классов
- $Y = \{0,1\}^M$  классификация на М классов, которые могут пересекаться

#### Регрессия

• Y = R или  $Y = R^n$ 

#### Ранжирование

• Y – конечное упорядоченное множество

### ЗАДАЧИ, В КОТОРЫХ НЕТ ЦЕЛЕВОЙ ПЕРЕМЕННОЙ

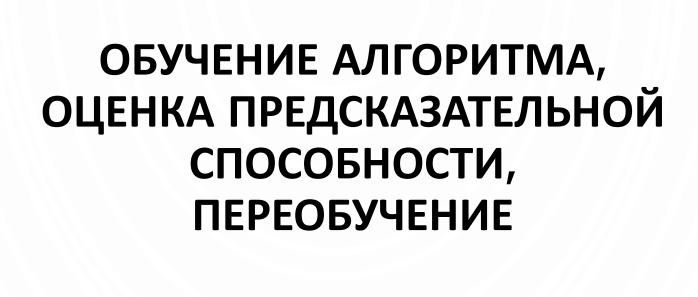
- **Кластеризация** задача разделения объектов на группы, при этом где целевые переменные для объектов неизвестны (или не существуют). Разделение происходит только на основе признаковых описаний объектов.
- Понижение размерности задача генерации новых признаков (их число меньше, чем число старых), так, что с их помощью задача решается не хуже, чем с исходными.
- Оценивание плотности задача приближения распределения объектов.
- Визуализация задача изображения многомерных объектов в 2х или 3хмерном пространстве с сохранением зависимостей между ними.

# 

• Если нам известны значения целевой переменной, то есть алгоритм обучается так, чтобы правильно предсказывать целевую переменную — это обучение с учителем. Сюда относят классификацию, регрессию и ранжирование.

# ТИПЫ ЗАДАЧ МАШИННОГО ОБУЧЕНИЯ

- Если нам известны значения целевой переменной, то есть алгоритм обучается так, чтобы правильно предсказывать целевую переменную это обучение с учителем. Сюда относят классификацию, регрессию и ранжирование.
- Если нам неизвестны значения целевой переменной или целевая переменная вообще отсутствует, то есть алгоритм обучается только по признакам объектов, то это обучение без учителя. Примерами обучения с учителем являются кластеризация, понижение размерности и др.



## ПОСТРОЕНИЕ МОДЕЛИ

- На этапе *обучения* происходит настройка параметров алгоритма a, который для каждого объекта x в нашей задаче выдает предсказание: a(x).
- Например, если наш алгоритм имеет вид  $a(x) = w_0 + w_1 x$ ,

то в процессе обучения определяются значения параметров  $w_0, w_1$ .

## МЕТРИКИ КАЧЕСТВА

В задачах машинного обучения для оценки качества моделей и сравнения различных алгоритмов используются метрики качества.

# МЕТРИКИ КАЧЕСТВА

В задачах машинного обучения для оценки качества моделей и сравнения различных алгоритмов используются *метрики качества*.

#### Примеры:

• Среднеквадратичная ошибка – для регрессии

$$MSE(a, X) = \frac{1}{l} \sum_{i=1}^{l} (a(x_i) - y_i)^2$$

# МЕТРИКИ КАЧЕСТВА

В задачах машинного обучения для оценки качества моделей и сравнения различных алгоритмов используются *метрики качества*.

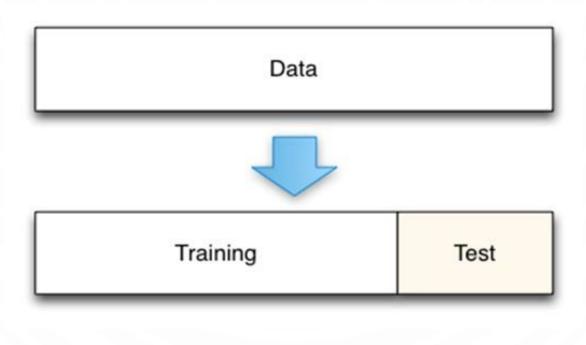
#### Примеры:

- Среднеквадратичная ошибка для регрессии
- Доля правильных ответов для классификации

$$accuracy(a, X) = \frac{1}{l} \sum_{i=1}^{l} [a(x_i) = y_i]$$

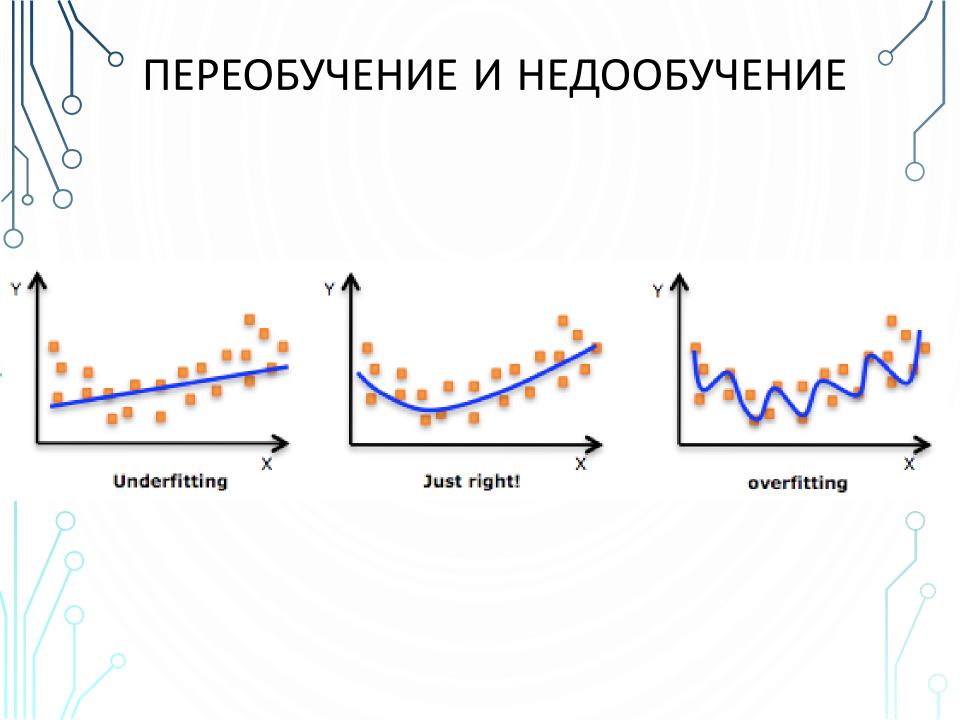
## ОЦЕНКА ПРЕДСКАЗАТЕЛЬНОЙ СПОСОБНОСТИ АЛГОРИТМА

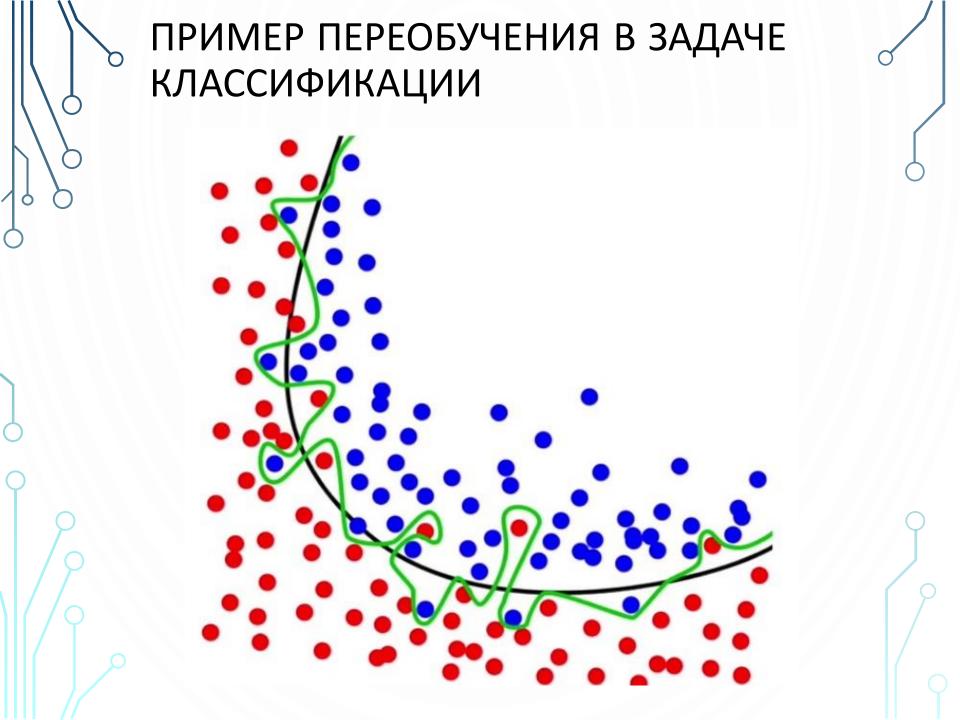
• Перед началом обучения отложим часть обучающих объектов и не будем использовать их для построения модели (отложенная выборка).



## ОТЛОЖЕННАЯ ВЫБОРКА

- Перед началом обучения отложим часть обучающих объектов и не будем использовать их для построения модели (отложенная выборка).
- Тогда можно измерить качество построенной модели на отложенной выборке и оценить ее предсказательную силу.





# ПРИЗНАК ПЕРЕОБУЧЕНИЯ

 Если качество на отложенной выборке сильно ниже качества на обучающих данных, то происходит переобучение

# ъ АЛГОРИТМ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧИ АНАЛИЗА ДАННЫХ

- 1. Постановка задачи
- 2. Сбор данных
- 3. Выделение признаков
- 4. Выбор функции потерь и метрики качества
- 5. Предобработка данных
- 6. Построение модели
- 7. Оценивание качества модели

# ЗАДАЧА О ДВИЖЕНИЯХ ЧЕЛОВЕКА

- В *открытую папку* вам необходимо загрузить по 4 трека каждого типа движений. В итоге мы соберем набор данных для построения алгоритма.
- Данные из закрытой папки (1 трек каждого типа от каждого студента) будут загружены на платформу kaggle, ответы для треков из этой папки вам не будут даны. Качество вашего алгоритма будем измерять как долю верно классифицированных треков из закрытой папки.

## ЗАДАНИЕ К СЛЕДУЮЩЕМУ ЗАНЯТИЮ

- Загрузить треки в гугл-папки
- Написать код, выполняющий следующее:
- 1) Считывание всех треков из папки
- 2) Определение по названию трека типа движения и сохранение названия в отдельную переменную
- 3) Визуализация графиков g-force по данным из папки. Подпись графика тип движения.
- 4) Поизучать глазами/в рутной треки и попытаться выявить различия между типами движений. Записать свои идеи куда-нибудь будем обсуждать.