# Введение в Машинное обучение: примеры и основные методы

Зуева Надежда ФИВТ МФТИ

March 2018

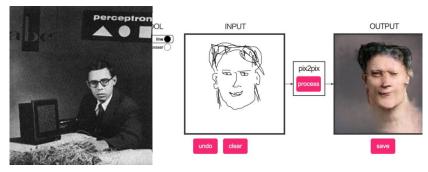
## План

- Организационные моменты
- Основные задачи и обозначения
  - Короткая историческая справка
  - Закон Мура
  - Напоминания
  - Основные определения: объекты и признаки
  - Задача обучения по прецедентам
  - Мотивационные примеры
- Виды задач
- Инструменты



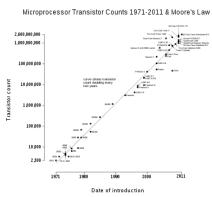
# Историческая справка

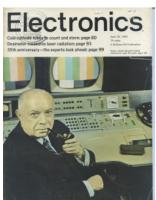
- Артур Сэмюэль, Checkers-playing, 1952 год
- Джозеф Вейцбаум, ELIZA, 1966
- Фрэнк Розенблатт, Perceptron, конец 1950х
- Big Data, MapReduce, Hadoop начало 2000х
- Deep Learning, новые алгоритмы 2010е



# Закон Мура

Количество транзисторов на интегральной схеме удваивается каждые 24 месяца, количество транзисторов на интегральной схеме удваивается каждые 24 месяца, то есть с каждым годом производительность компьютеров увеличивается, открывается простор для изучения больших данных.



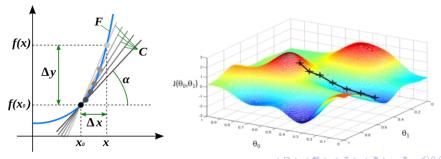


# Напоминание. Производная

Производная функция — понятие дифференциального исчисления, характеризующее скорость изменения функции в данной точке.

Определяется как предел отношения приращения функции к приращению её аргумента при стремлении приращения аргумента к нулю, если такой предел существует.

Если производная равна нулю в некоторой точке, то эта точка экстремум (локальный или глобальный максимум или минимум функции).  $f'(x_0) = \frac{df}{dx}(x_0)$ 



# Напоминание. Линейная алгебра

Вектор — в линейной алгебре вектором называется элемент линейного пространства. Векторы могут иметь различную природу: направленные отрезки, матрицы, числа, функции и другие, однако все линейные пространства одной размерности изоморфны между собой.

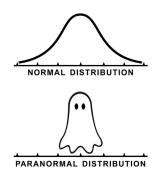
Матрица — математический объект, записываемый в виде прямоугольной таблицы элементов

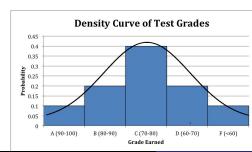
$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

# <u> Напоминание. Теория вероятностей</u>

Случайная величина — это переменная, значения которой представляют собой исходы какого-нибудь случайного феномена или эксперимента.

Выборка — набор независимых между собой случайных величин Распределение вероятностей — это закон, описывающий область значений случайной величины и вероятности их исхода (появления).





### Основные понятия

X — множество **объектов** 

У – множество допустимых ответов

 $y^*$  — целевая функция,  $y^*: X \to Y, y_i = y^*(x_i)$  известны только на **конечном** подмножестве объектов  $x_1, ..., x_m$  из X

Пары  $(x_i, y_i)$ — прецеденты

Совокупность пар таких пар при i из 1,...,m — обучающая выборка  $(X_{train})$ 

a — **решающая функция** (алгоритм), которая любому объекту из Xставит в соответсвие допустимый ответ из Y и приближает целевую функцию y\*

 $X_{test}$  — выборка прецедентов для тестирования построеннного алгоритма а

Для решения задачи обучения по прецедентам в первую очередь фиксируется восстанавливаемой зависимости.

## Основные понятия

**Признак** (feature) f объекта x — это результат измерения некоторой характеристики объекта. Формально признаком называется отображение  $f: X \to D_f$  , где  $D_f$  — множество допустимых значений признака. В частности, любой алгоритм  $a: X \to Y$  также можно рассматривать как признак Пусть дан набор признаков  $f_1(x), ..., f_n(x)$ .

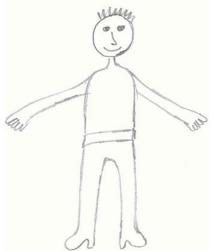
**Признаковое описание объекта** X — вектор (одномерный массив)  $(f_1,...,f_n)$ . Совокупность признаковых описаний всех объектов выборки длины m, записанную в виде таблицы размера mn,

называют матрицей объектов-признаков.



## Основные понятия

Знакомьтесь — это Вася. Кем он может быть в нашей терминологии? Какие признаки могут быть у Васи?



# Задача обучения по прецедентам

По выборке  $X_{train}$  построить решающую функцию (decision function) a:X o Y , которая приближает целевую функцию  $y^*$ , причём не только на объектах обучающей выборки, но и на всём множестве X.

Решающая функция а должна быть вычислимой.

# Кредитный скорринг

### Обучающая выборка

1	6	4	12	5	5	3	4	1	67	3	2	1	2	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
2	48	2	60	1	3	2	2	1	22	3	1	1	1	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	2
4	12	4	21	1	4	3	3	1	49	3	1	2	1	1	0	0	1	0	0	1	0	1	0	1
1	42	2	79	1	4	3	4	2	45	3	1	2	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1
1	24	3	49	1	3	3	4	4	53	3	2	2	1	1	1	0	1	0	0	0	0	0	1	2
4	36	2	91	5	3	3	4	4	35	3	1	2	2	1	0	0	1	0	0	0	0	1	0	1
4	24	2	28	3	5	3	4	2	53	3	1	1	1	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
2	36	2	69	1	3	3	2	3	35	3	1	1	2	1	0	1	1	0	1	0	0	0	0	1
4	12	2	31	4	4	1	4	1	61	3	1	1	1	1	0	0	1	0	0	1	0	1	0	1
2	30	4	52	1	1	4	2	3	28	3	2	1	1	1	1	0	1	0	0	1	0	0	0	2
2	12	2	13	1	2	2	1	3	25	3	1	1	1	1	1	0	1	0	1	0	0	0	1	2
1	48	2	43	1	2	2	4	2	24	3	1	1	1	1	0	0	1	0	1	0	0	0	1	2
2	12	2	16	1	3	2	1	3	22	3	1	1	2	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
1	24	4	12	1	5	3	4	3	60	3	2	1	1	1	1	0	1	0	0	1	0	1	0	2
1	15	2	14	1	3	2	4	3	28	3	1	1	1	1	1	0	1	0	1	0	0	0	1	1
1	24	2	13	2	3	2	2	3	32	3	1	1	1	1	0	0	1	0	0	1	0	1	0	2
4	24	4	24	5	5	3	4	2	53	3	2	1	1	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
1	30	0	81	5	2	3	3	3	25	1	3	1	1	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
2	24	2	126	1	5	2	2	4	44	3	1	1	2	1	0	1	1	0	0	0	0	0	0	2
4	24	2	34	3	5	3	2	3	31	3	1	2	2	1	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
4	9	4	21	1	3	3	4	3	48	3	3	1	2	1	1	0	1	0	0	1	0	0	1	1
1	6	2		3	3	3	3	1	44	3	1	2	1	1	0	0	1	0	1	0	0	0	1	1
1	10	4	22	1	2	3	3	1	48	3	2	2	1	2	1	0	1	0	1	0	0	1	0	1
2	12	4	18	2	2	3	4	2	44	3	1	1	1	1	0	1	1	0	0	1	0	0	1	1
4	10	4	21	5	3	4	1	3	26	3	2	1	1	2	0	0	1	0	0	1	0	0	1	1
1	6	2	14	1	3	3	2	1	36	1	1	1	2	1	0	0	1	0	0	1	0	1	0	1
4	6	0	4	1	5	4	4	3	39	3	1	1	1	1	ō	ō	1	ō	0	1	ō	1	ō	1
3	12	1	4	4	3	2	3	1	42	3	2	1	1	1	0	0	1	0	1	0	0	0	1	1

# Кредитный скорринг

## Задание

**Данные** — информация о выданных кредитах, требуется предсказать вероятность успешного погашения кредита.  $X_{train}$  содержится в файле train.csv,  $X_{test}$  — test.csv. Информация о значениях признаков содержится в файле featureDescr.csv

**Целевой признак** — *loan<sub>status</sub>*, бинарный признак. 1 означает, что кредит успешно погашен.

### Задача

Предсказать, кому стоит выдавать кредит?

## Рекомендательные системы

#### Популярные товары















Техника для красоты

4620₽ Автомобильная шина MICHELIN...

Форма для кулича Жостовская фабри...

Матрас Аскона Balance Forma...

405₽

Matrix шампунь Total Диван Hoff Xareн Results So Long...

9 999₽

Mimi 7 в 1 Все товары

Кроватка

#### Женская парфюмерия















Территория детства Игрушки

οτ 300 ₽



1506₽ LACOSTE Lacoste pour Femme

2745 Christian Dior J'adore Eau de Parfum

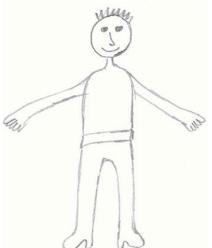
2145₽ Dolce & amp: Gabbana 3...

1468₽ 3 620₽ Versace Bright Crystal Guerlain Mon Guer



## **Features**

Какие важные для конкретных задач признаки могут быть у Васи?



## Основные виды задач

## Обучение с учителем

Каждый прецедент представляет собой пару «объект, ответ». Требуется найти функциональную зависимость ответов от описаний объектов и построить алгоритм, принимающий на входе описание объекта и выдающий на выходе ответ. Функционал качества обычно определяется как средняя ошибка ответов, выданных алгоритмом, по всем объектам выборки.

## Обучение без учителя

В этом случае ответы не задаются, и требуется искать зависимости между объектами.

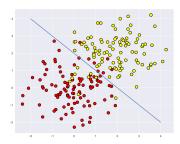
## Основные виды задач

- Частичное обучение Комбинация первых двух вариантов
- Обучение с подкреплением Роль объектов играют пары «ситуация, принятое решение», ответами являются значения функционала качества, характеризующего правильность принятых решений (реакцию среды). Как и в задачах прогнозирования, здесь существенную роль играет фактор времени. Примеры прикладных задач: формирование инвестиционных стратегий, автоматическое управление технологическими процессами, самообучение роботов, и т.д.
- etc Трансдуктивное, активное, метаобучение...

# Обучение с учителем. Классификация

## Классификация

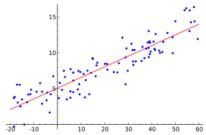
Множество допустимых ответов конечно. Их называют метками классов (class label). Класс — это множество всех объектов с данным значением метки.



# Обучение с учителем. Регрессия

### Регрессия

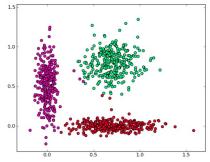
Отличается тем, что допустимым ответом является действительное число или числовой вектор.



## Обучение без учителя. Кластеризация

### Кластеризация

Заключается в том, чтобы сгруппировать объекты в кластеры, используя данные о попарном сходстве объектов. Функционалы качества могут определяться по-разному, например, как отношение средних межкластерных и внутрикластерных расстояний.



# **Инструменты**

- Jupyter Notebook
- Python (NumPy, SciPy, Sklearn, Pandas,...)
- Математический аппарат