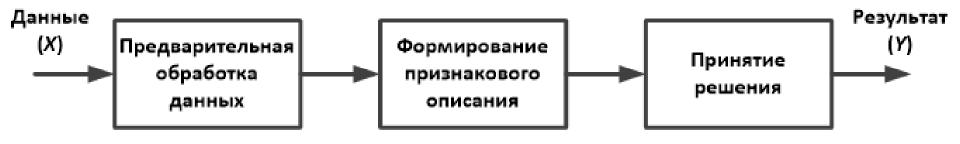
Машинное обучение

Структура системы распознавания



Основные понятия. Задача обучения по прецедентам

- 1. Множество объектов X
- 2. Множество допустимых ответов Y
- 3. Целевая функция $y^*: X \to Y$ неизвестная зависимость
- 4. Пара «объект-ответ» (x_i, y_i) прецедент
- 5. Обучающая выборка
- 6. Найти алгоритм а: $X \to Y$, который приближает y^* на всём множестве X

Объекты и признаки

```
f_i: X \to D_i , j = 1, ..., n — признаки объектов
(features). Типы признаков:
D_i = \{0,1\} — бинарный признак;
|D_i| < ∞ — номинальный признак;
\mid D_{i}\mid <\infty , D_{i} — упорядочено — порядковый
признак;
D_{i} = R - количественный признак.
Вектор (f_1(x), ..., f_n(x)) — признаковое описание
объекта х.
```

Ответы и типы задач

Задачи классификации (classification)

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

Задачи восстановления регрессии (regression)

-Y = R или $Y = R^{m}$.

Задачи ранжирования

- У – конечное упорядоченное множество.

Предсказательная модель

Модель алгоритмов – параметрическое семейство функций:

$$A = \{g\{x, \vartheta\}, \vartheta \in \Theta\},\$$

- g некоторая фиксированная функция,
- Θ множество допустимых значений параметра ϑ .

Метод обучения

Метод обучения — ставит в соответствие произвольной конечной выборке $X^l = (x_i, y_i)$, (i = 1, l) некоторый алгоритм $a \in A$.

В задачах обучения по прецедентам есть два этапа:

- этап обучения;
- этап применения.

Обучение с учителем и без учителя

Supervised vs Unsupervised

There is a bunch of different fruits

Supervised

Based on its color/shape/weight...

> Is that "fruit" an apple?

Unsupervised

How the different fruits can be classified inside your grocery store?



Функционал качества

Функция потерь — это неотрицательная функция L(a, x), характеризующая величину ошибки алгоритма a на объекте x.

Функционал качества алгоритма a на выборке X^{l} :

$$Q(a,X')=(1/I)\sum L(a,x_i).$$

$$L(a, x) = [a(x) \neq y^*(x)] -$$
классификация

$$L(a, x) = [a(x) - y^*(x)] -$$
средняя ошибка

$$L(a, x) = [a(x) - y^*(x)]^2$$
 — квадратичная функция потерь

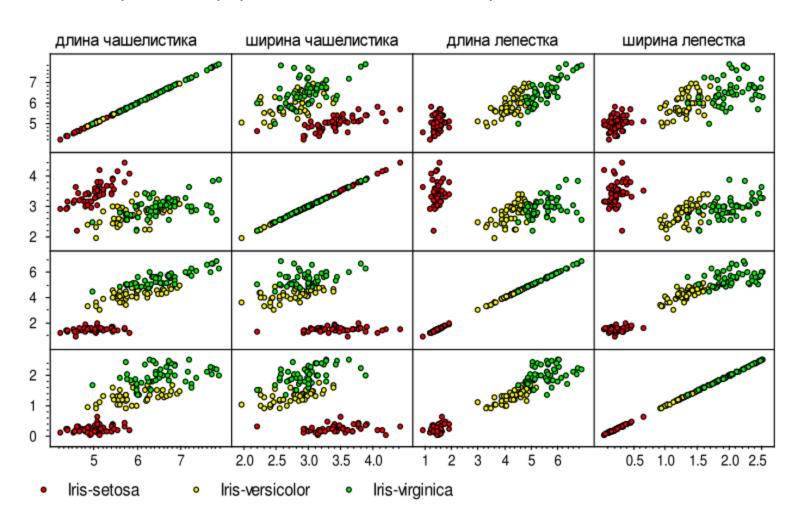
 $\underset{a \in A}{\operatorname{arg min}} Q(a, X^l)$ — минимизация эмпирического риска

Выборка

- Обучающая
- Тестовая
- Контрольная

Классификация цветков ириса [Фишер, 1936]

n = 4 признака, |Y| = 3 класса, длина выборки $\ell = 150$



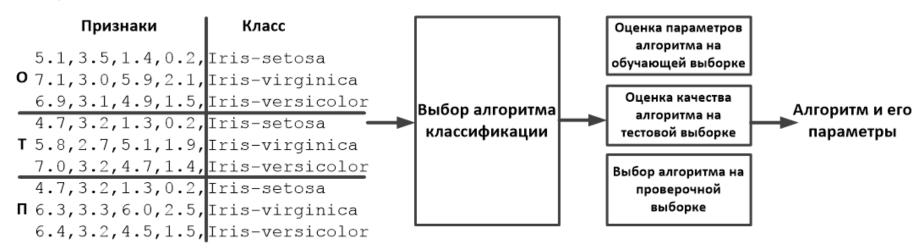
Данные

Ирисы Фишера

Длина чашелистика ≑	Ширина чашелистика [‡]	Длина лепестка ф	Ширина лепестка ф	Вид ириса ≑
5.1	3.5	1.4	0.2	setosa
4.9	3.0	1.4	0.2	setosa
4.7	3.2	1.3	0.2	setosa
4.6	3.1	1.5	0.2	setosa
5.0	3.6	1.4	0.2	setosa
5.4	3.9	1.7	0.4	setosa
4.6	3.4	1.4	0.3	setosa
5.0	3.4	1.5	0.2	setosa
4.4	2.9	1.4	0.2	setosa
4.9	3.1	1.5	0.1	setosa
5.4	3.7	1.5	0.2	setosa
4.8	3.4	1.6	0.2	setosa
4.8	3.0	1.4	0.1	setosa
4.3	3.0	1.1	0.1	setosa
5.8	4.0	1.2	0.2	setosa
£ 7	4.4	1.5	0.4	cotoco

Работа алгоритма классификации

Обучение



Применение



Цветки ириса



Iris setosa



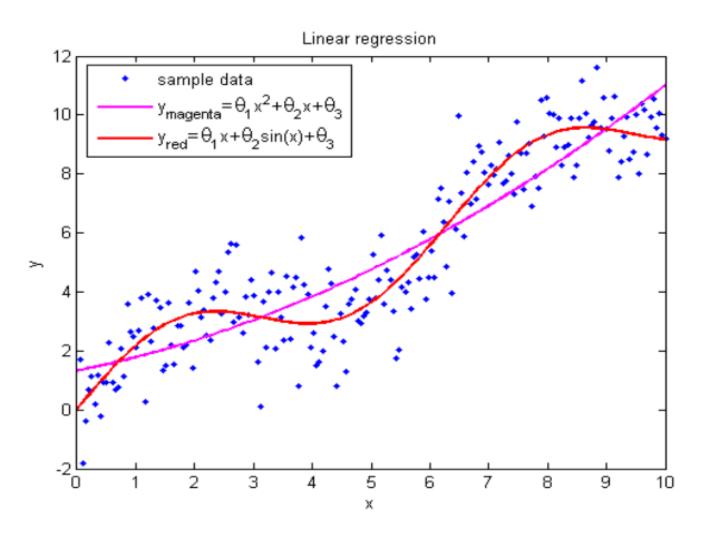
Iris virginica



Iris versicolor

Задача регрессии

$$X = Y = R$$
, $I = 200$



Проблема переобучения

Аппроксимация вещественной функции:

$$y(x) = 1 / (25 + x^2)$$

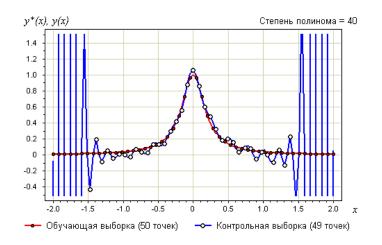
Модель для аппроксимации – полином:

$$a(x, w) = w_0 + w_1 x + ... + w_p x^p$$

Обучающая выборка: $x_i = (4*(i-1)/(m-1)) - 2$ Тестовая выборка: $x_i = (4*(i-0.5)/(m-1)) - 2$

Узлы тестовой выборки находится между

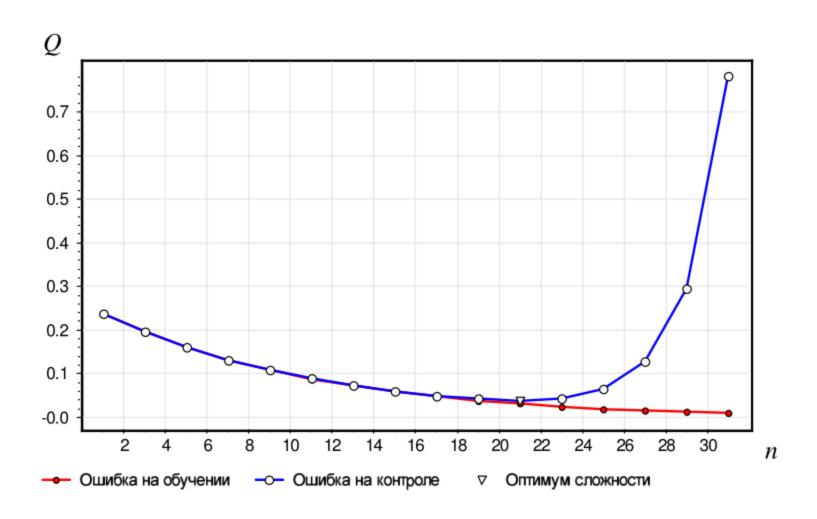
узлами обучающей выборки.



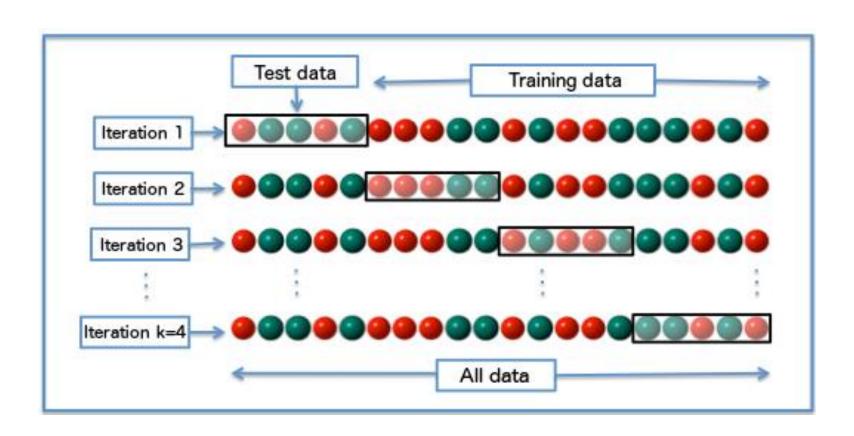




Выбор степени полинома



Перекрёстная проверка



Задачи машинного обучения

- Классификация
- Регрессия
- Кластеризация
- Ранжирование
- Поиск ассоциативных правил

Языки программирования

- R
- Python
- Библиотеки для R, Python

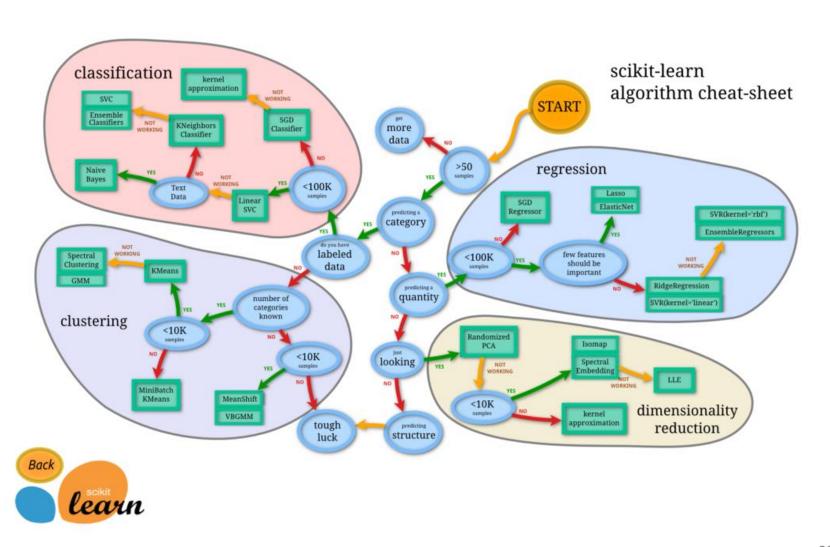
Библиотеки машинного обучения

- 1. Tensorflow (Google)
- 2. CNTK (Microsoft)
- 3. Caffe (Berkeley Vision and Learning Center)
- 4. Keras (Франсуа Шолле)
- 5. Theano (Монреальский университет)
- 6. OpenCV (Intel, ITSeez)
- 7. CatBoost (Яндекс)

Актуальность (показать видео)

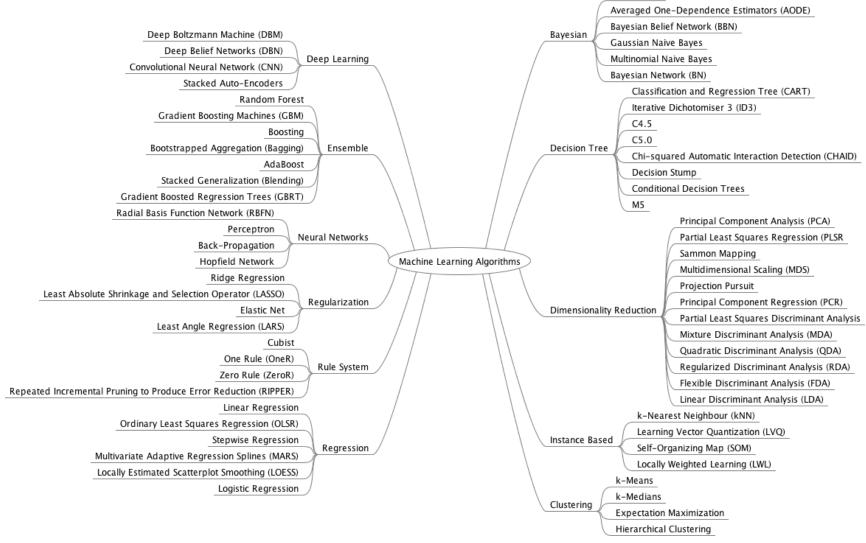
- 1. Распознавание дорожных знаков
- 2. Детектор дорожных полос
- 3. GTA, Mario, Flappy Bird
- 4. FindFace
- 5. Оценка эмоций человека
- 6. Кредитный скоринг
- 7. Системы поиска

Список алгоритмов

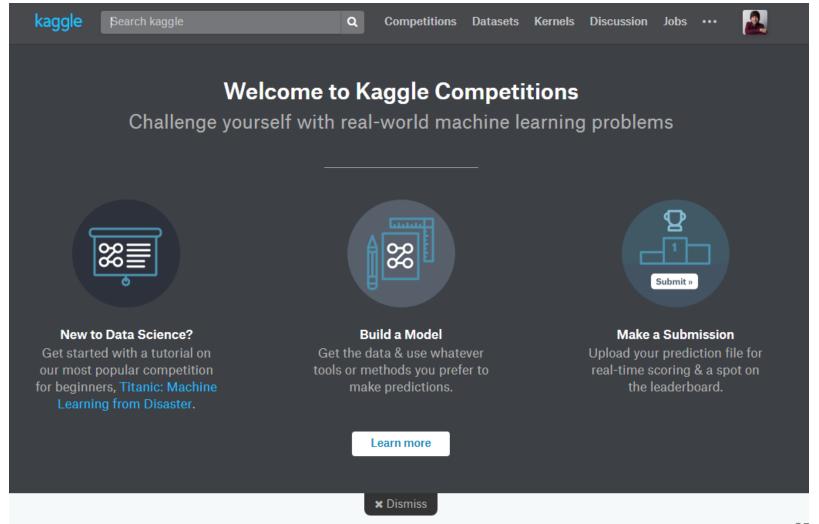


Список алгоритмов

Naive Bayes



Kaggle





All

Entered

Sort by Prize

15 active competitions

All Categories

Search competitions





Passenger Screening Algorithm Challenge

Improve the accuracy of the Department of Homeland Security's threat recognition algorithms

Featured 3 months to go

\$1,500,000 238 teams



Zillow Prize: Zillow's Home Value Prediction (Zestimate)

Can you improve the algorithm that changed the world of real estate?

\$1,200,000 2.619 teams

Featured · 4 months to go



Carvana Image Masking Challenge

Automatically identify the boundaries of the car in an image

Featured - 23 days to go

\$25,000

537 teams



Web Traffic Time Series Forecasting

Forecast future traffic to Wikipedia pages

Research · 8 days to go

\$25,000

1,007 teams



Personalized Medicine: Redefining Cancer Treatment

Predict the effect of Genetic Variants to enable Personalized Medicine

Research - a month to go

\$15,000 1.050 teams

26

Overview

Description

Evaluation

Prizes

Timeline

While long lines and frantically shuffling luggage into plastic bins isn't a fun experience, airport security is a critical and necessary requirement for safe travel.

No one understands the need for both thorough security screenings and short wait times more than U.S. Transportation Security Administration (TSA). They're responsible for all U.S. airport security, screening more than two million passengers daily.

As part of their Apex Screening at Speed Program, DHS has identified high false alarm rates as creating significant bottlenecks at the airport checkpoints. Whenever TSA's sensors and algorithms predict a potential threat, TSA staff needs to engage in a secondary, manual screening process that slows everything down. And as the number of travelers increase every year and new threats develop, their prediction algorithms need to continually improve to meet the increased demand.

Currently, TSA purchases updated algorithms exclusively from the manufacturers of the scanning equipment used. These algorithms are proprietary, expensive, and often released in long cycles. In this competition, TSA is stepping,

Additional Files ■ stage1_labels.csv ■ stage1_sample_submis... body_zones.png sample.tar.gz stage1_a3daps.tar.gz stage1_aps.tar.gz

Data Introduction

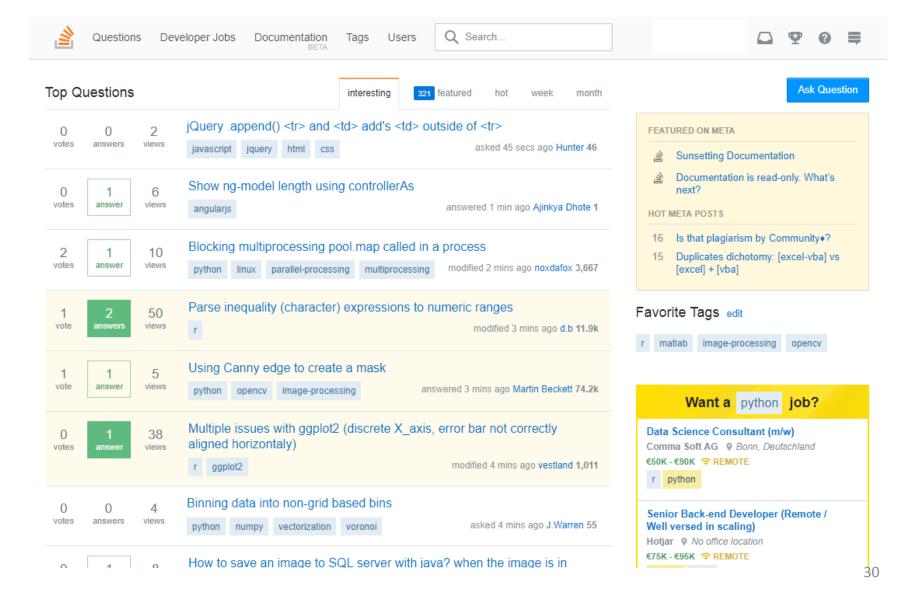
This dataset contains a large number of body scans acquired by a new generation of millimeter wave scanner called the High Definition-Advanced Imaging Technology (HD-AIT) system. The competition task is to predict the probability that a given body zone (out of 17 total body zones) has a threat present.

The images in the dataset are designed to capture real scanning conditions. They are comprised of volunteers wearing different clothing types (from light summer clothes to heavy winter clothes), different body mass indices, different genders, different numbers of threats, and different types of threats. Due to restrictions on revealing the types of threats for which the TSA screens, the threats in the competition images are "inert" objects with varying material properties. These materials were carefully chosen to simulate real threats.

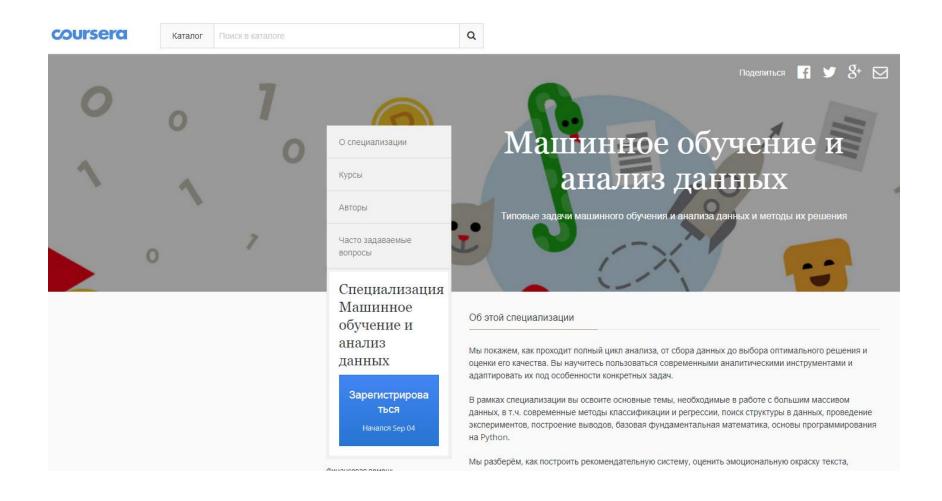
The volunteers used in the first and second stage of the competition will be different (i.e. your algorithm should generalize to unseen people). In addition, you should not make assumptions about the number, distribution, or location of threats in the second stage.

This is a two-stage competition. Scores on the leaderboard below may be the result of leaderboard probing and not Raw indicative of final competition performance.										
■ In the r	money	■ Gold ■ Silver ■ Bron:	ze							
#	∆1w	Team Name	Kernel	Team Members	Score ②	Entries	Last			
1	^ 2	5 a day		<u></u>	0.00865	137	2h			
2	_	Kevin H			0.01658	14	44m			
3	▼ 2	teedrz			0.01734	3	18d			
4	^ 2	idle_speculation		4	0.02956	5	2h			
5	≠ 1	dhammack			0.03422	3	15d			
6	± 1	I don't know what I'm doir	ng	(1)	0.03535	25	5d			
7	_	bmci		9	0.03781	26	1mo			
8	_	SuarezAteMyTacos		9	0.03956	24	1d			
9	4	waves		9	0.05161	46	16h			
10	≠ 1	Yusaku Sako		2	0.05342	4	9d			
11	± 1	Joseph Chui			0.06206	59	19h			
12	± 1	AsymptoticallyFree		<u></u>	0.09695	12	5d			
13	± 1	Roland Luethy			0.09737	25	29 8d			

Stack Overflow



Курсы по машинному обучению

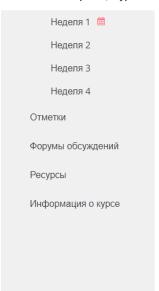


coursera

Математика и Python для анализа данных

Московский физико-технический институт, Yandex

Главная страница курса

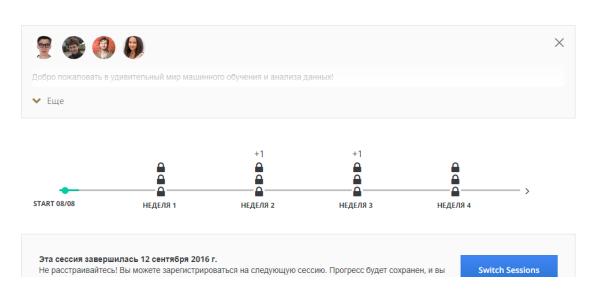


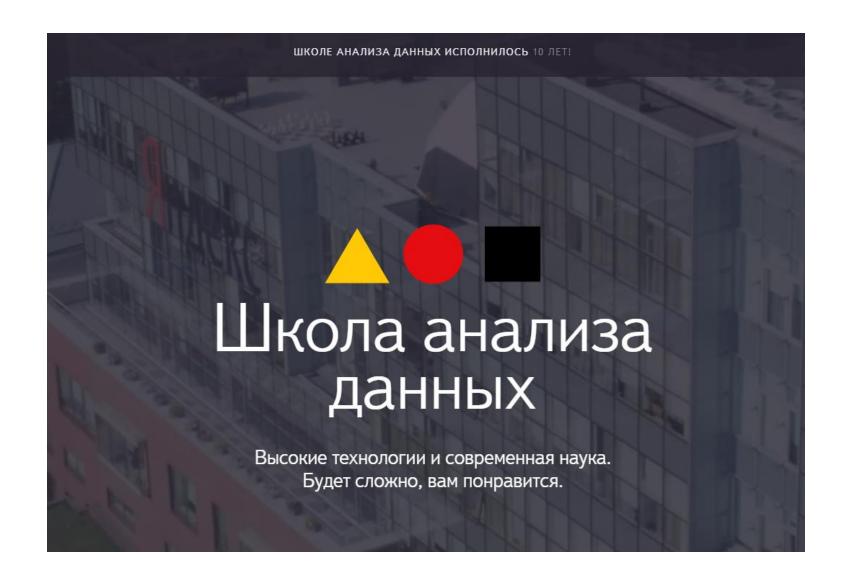
Понравился этот курс? Станьте специалистом, присоединившись к <u>специализация Машинное обучение и анализ данных</u>.

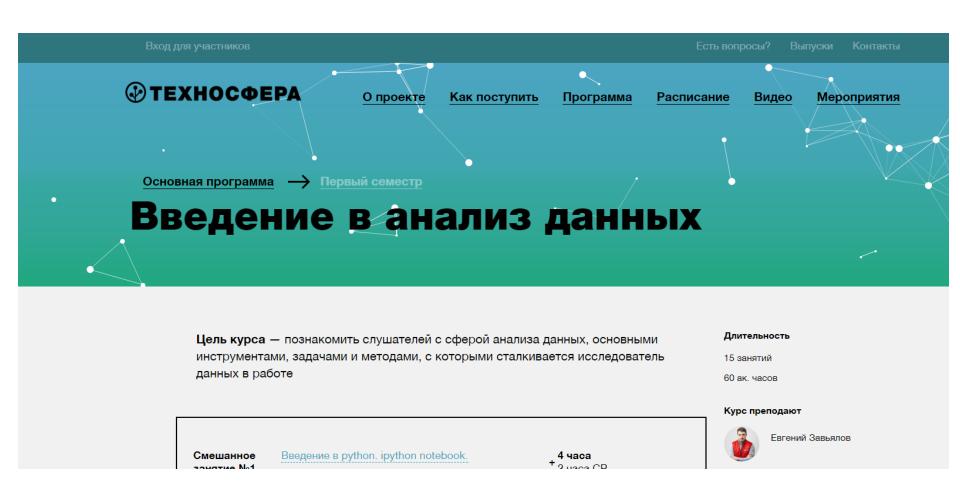
Оплатить

Математика и Python для анализа данных

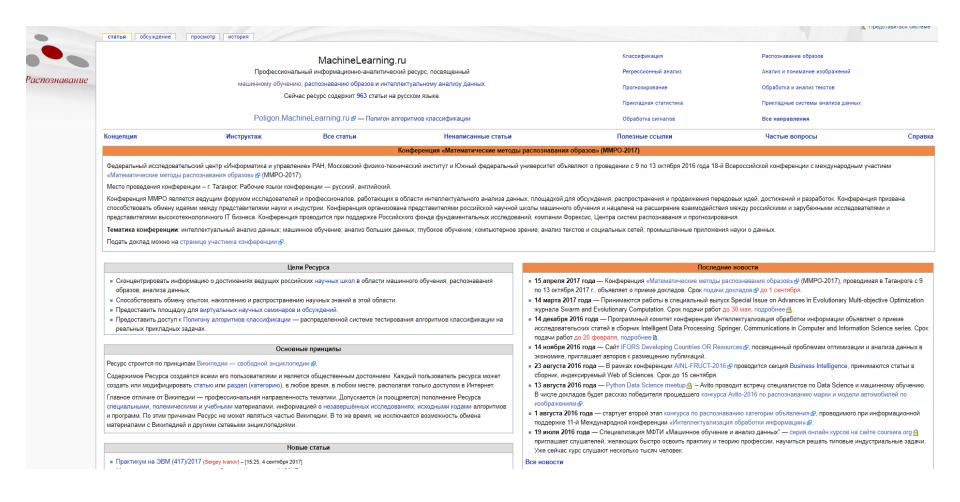
от Московский физико-технический институт & Yandex







MachineLearning.Ru



ai-community.com

