



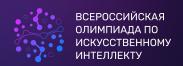
Онлайн-занятие по подготовке участников к основному этапу Всероссийской олимпиады по искусственному интеллекту 2023

5 октября 13:00

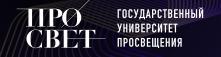
Программа онлайн-занятия



- 1. Регламент участия в основном этапе Олимпиады
- 2. Подготовка к решению заданий основного этапа
 - Задания по математике
 - Задания по машинному обучению
 - Задания по алгоритмам











Основной этап состоит из 6 заданий, которые можно решать в произвольном порядке. Итоговый рейтинг строится по сумме баллов за каждое задание:

- 2 задания по математике
- 2 задания по алгоритмам
- 2 задания по анализу данных и ML

В заданиях «Алгоритмы» и «Математика» количество баллов определяется количеством пройденных тестов.

В заданиях категории «Машинное обучение» критерием присвоения баллов является точность предсказания обученной модели.



Задания по математике

Два задания на проверку знаний по темам, непосредственно связанным с анализом данных:

- Комбинаторика
- Основы теории вероятностей
- Основы теории графов
- Базовые математические знания

Задания по алгоритмам

Два задания по алгоритмам, требующие умения писать код. В задачах есть математическая подоплека, то есть математическую формулировку необходимо перевести в код. Задачи проходят через набор автоматических тестов.



Задания по машинному обучению

Более продвинутые задания, чем в отборочном этапе.

Для подготовки к этапу участникам рекомендуется попрактиковаться в решении задач:

- Регрессии
- Классификации
- Кластеризации
- Построения рекомендательных систем
- Компьютерного зрения
- Области автоматической обработки языка
- Поиска аномалий в данных



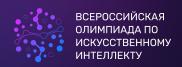
Языки программирования:

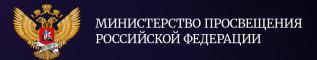
- Для задач по алгоритмам рекомендуются языки C++ и Python
- Для задач по машинному обучению ожидается знание **Python**

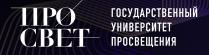
Рекомендуемые требования к рабочим местам для комфортного решения заданий отборочного этапа:

- Процессор с тактовой частотой ядра не менее 2,1ГГц и количеством ядер не менее 6,
- Оперативная память не менее 16 гб,
- Жесткий диск SSD на менее 128 гб,
- Видеокарта внешняя Nvidia с объемом видеопамяти от 8 гб,
- OC Windows,
- Монитор не менее FHD (1920*1080), 60Hz,
- Клавиатура, мышь.

^{*}Оборудование участника может отличаться в меньшую сторону от заявленного в требованиях









Подготовка к решению заданий по машинному обучению



Задания по машинному обучению



В основном этапе будет **два задания**. Оба посвящены различным областям применения машинного обучения. В частности, могут встретиться задания по следующим темам:

- Анализ временных рядов,
- Построение рекомендательных систем,
- Задачи работы с изображениями,
- Задачи работы с текстами,
- Другие задачи.

Пример темы 1: рекомендательные системы



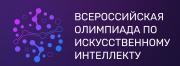
Рекомендательная система автоматически предсказывает товары/фильмы/музыку, которые могут заинтересовать пользователя на основе:

- прошлого поведения,
- похожести на других пользователей,
- похожести товаров/фильмов/музыки,
- контекста (например: пользователь находится в поисковой выдаче по запросу "ipad").

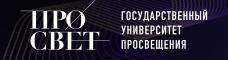
Основные подходы



- Collaborative Filtering: рекомендуем товары, основываясь на прошлом поведении пользователя и всех остальных пользователей.
- **Content-based**: рекомендации, основанные на похожести свойств товаров.
- Matrix Factorization: рекомендации, основанные на разложении матрицы оценок "пользователь-товар" в произведение матриц меньшей размерности.
- **Neural Networks:** рекомендации, полученные с помощью нейросетевых подходов.









Рекомендации: Collaborative filtering

Рассмотрим матрицу взаимодействий «пользователь-товар»:

	SHERLOCK	MOUSE S	(AVENGEAS		Breaking Bad	WALKINGDEAD
	1	1	0		1	
8	0	1	1			1
8				1	1	0
		1	1		0	
B		1				1

User-based CF

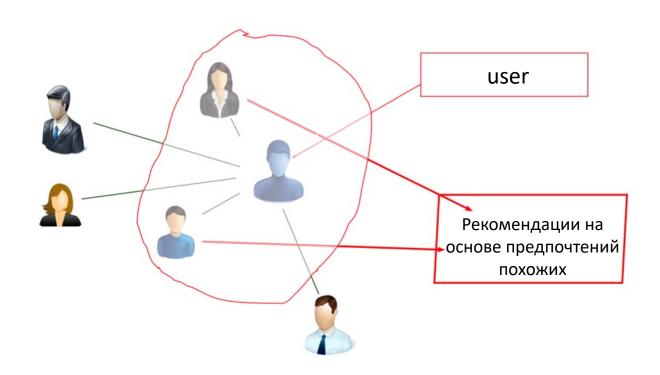


Как сделать рекомендацию для пользователя user?

Идея: найдем похожих на user пользователей и порекомендуем ему понравившиеся им товары.

Такой подход называется user-based collaborative filtering.

User-based CF



Какие фильмы рекомендовать выделенному пользователю?

	SHERLOCK	MOUSE TO CAPIS	(AVENGERS		Breaking Ba d	WILKINGDEAD
	1	1	0		1	
8	0	1	1			1
8				1	1	0
		1	1		0	
B		1				1

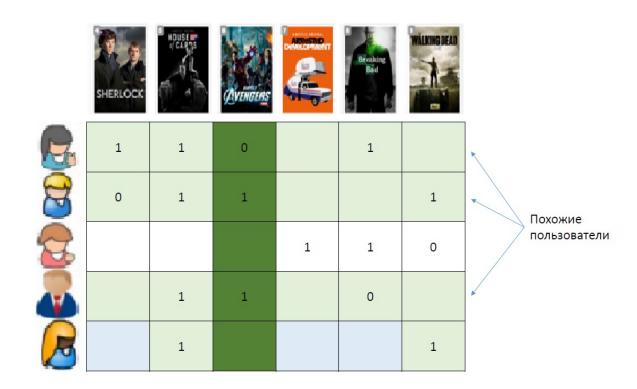
Найдем пользователей, смотревших те же фильмы:

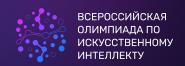


Найдем пользователей, смотревших те же фильмы:

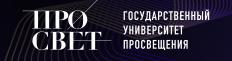


Предложим нашему пользователю фильм, который он не смотрел, но смотрели похожие на него пользователи:











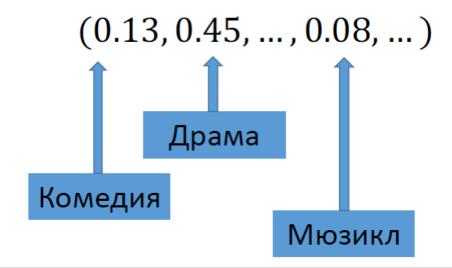
Рекомендации: Матричные разложения

Векторы интересов

Решаем задачу рекомендации пользователям различных фильмов.

Можно описать пользователя и фильм векторами интересов:

- для пользователя насколько он интересуется каждым жанром,
- для фильма насколько он относится к каждому жанру.



Рейтинг

Будем определять **заинтересованность** как **скалярное произведение** вектора пользователя и вектора фильма:

$$(0.1, 0.5, 0.01, 0.92) \times (0, 0, 0.1, 0.95) = 0.875$$

$$(0.1, 0.5, 0.01, 0.92) \times (0.9, 0, 0, 0.1) = 0.182$$

Пользователь

Фильм

Модели со скрытыми переменными

У нас есть матрица рейтингов для задачи «пользователь-фильм»:

2	5	
5		4
	1	
	2	5

Цель: найти такие векторы пользователей и векторы фильмов, скалярное произведение которых максимально близко к рейтингам из таблицы.

Модели со скрытыми переменными

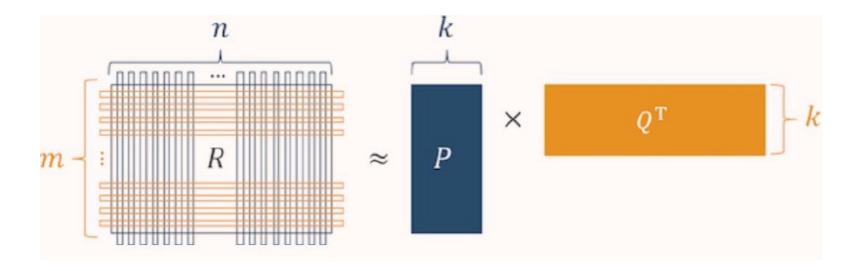
У нас есть матрица рейтингов для задачи «пользователь-фильм»:

	(0.9, 0.05)	(0.02, 1.1)	(1.05, 0.01)
(2.1, 5)	2	5	
(4.6, 0)	5		4
(0, 1)		1	
(4.9, 0.9)		1	5

Цель: найти такие векторы пользователей и векторы фильмов, скалярное произведение которых максимально близко к рейтингам из таблицы.

Матричные разложения

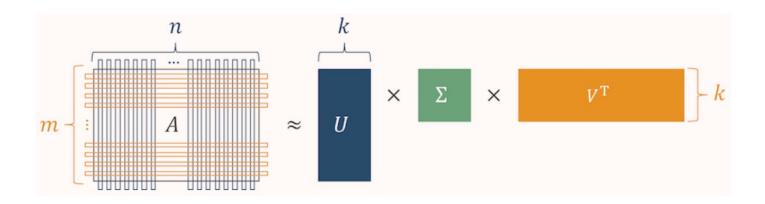
Эту задачу можно решить с помощью матричной факторизации, а именно, представить матрицу рейтингов как произведение двух матриц:



- в матрице Р находятся векторы интересов пользователей
- в матрице Q находятся векторы фильмов

SVD для построения рекомендаций

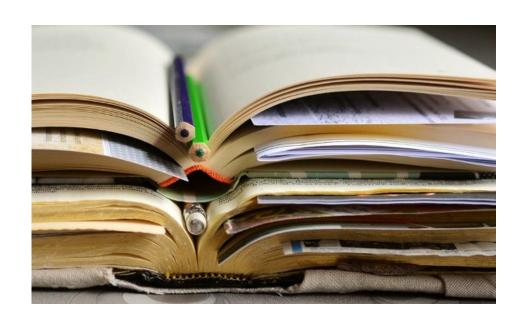
Матрица товарных предпочтений (матрица, где строки - это пользователи, а столбцы - это продукты, с которыми пользователи взаимодействовали) представляется произведением трех матриц:



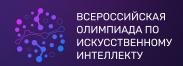
После восстановления исходной матрицы, клетки, где у пользователя были нули, а появились «большие» числа, показывают степень латентного интереса к товару. Упорядочим эти цифры и получим список товаров, релевантных для пользователя.

Практика по рекомендательным системам

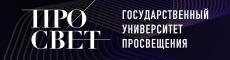
Ноутбук с примером реализации коллаборативной фильтрации и матричных разложений для построения рекомендательной системы пользователям, которые читают статьи на онлайн-ресурсе:









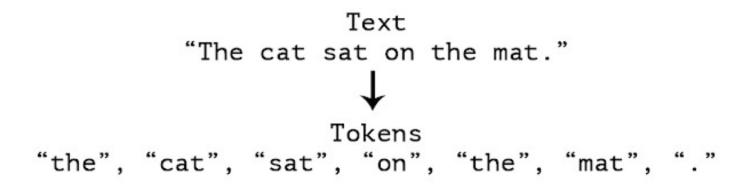




Методы кодирования текстовых данных

Пример темы 2. Работа с текстами

Чтобы работать с текстом, необходимо разбить его на токены. В простейшем случае токены — это слова (а также наборы букв, знаки препинания и т.д.).

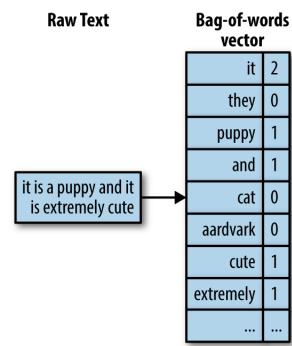


Bag of words (мешок слов)

По корпусу создадим словарь из всех встречающихся в нем слов (можно убрать общеупотребительные часто встречающиеся слова и очень редкие слова).

Каждое слово закодируем вектором, в котором стоит единица на месте, соответствующем месту этого слова в словаре, все остальные компоненты вектора — 0.

Для кодирования документа сложим коды всех его слов.



Bag of words (пример)

Пусть корпус состоит из следующих документов:

- D1 "I am feeling very happy today"
- D2 "I am not well today"
- D3 "I wish I could go to play"

Кодировка этих документов будет такой:

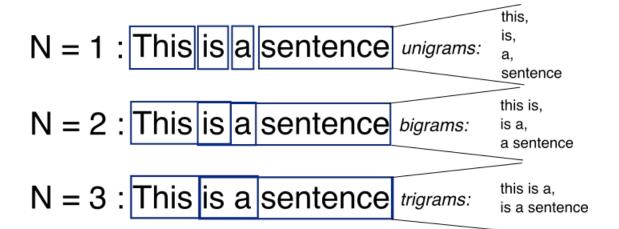
	I	am	feeling	very	happy	today	not	well	wish	could	go	to	play
D1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0
D2	1	1	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0	0
D3	2	0	0	0	0	0	0	0	1	1	1	1	1

N-gram bag of words

В качестве слов в словаре можно использовать:

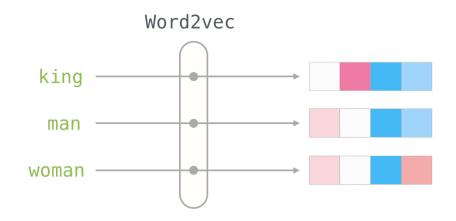
- N-граммы из букв (наборы букв длины N в слове)
- N-граммы из слов (наборы фраз длины N в документе)

Такой подход поможет учесть сходственные слова и опечатки.



Другие способы векторизации текстов

- Из простых: tf-idf
- Из deep learning подходов:
 - Word2vec, fasttext и другие
 - Bert и другие



Практика по работе с текстами

Ноутбук с примером работы с текстовыми данными

Ссылка

Бесплатные курсы по работе с текстовыми данными на платформе Stepik:

- First Step in NLP
- Second Step in NLP

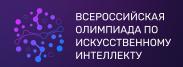
Другие полезные ссылки и ноутбуки

Анализ временных рядов:

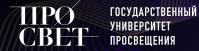
- Ноутбук
- Kypc на Stepik

Обработка изображений базовыми методами машинного обучения:

Курс на Stepik









Подготовка к решению заданий по математике



Задания по математике



В основном этапе будет два задания.

Стоит обратить внимание на прикладные темы из математики, которые необходимо знать для работы с данными:

- Дискретная математика (комбинаторика, графы),
- Основы теории вероятностей.

Дискретная математика (комбинаторика и основы теории графов)



Из конкретных тем, на которые стоит обратить внимание:

- Бином Ньютона,
- Числа Каталана,
- Рекуррентные соотношения в комбинаторике.

Потренируйтесь решать комбинаторные задачи путем написания кода! Часто формулы комбинаторики можно представить в виде рекуррентного соотношения, которое удобно представить в виде кода программы и быстро посчитать на компьютере.

Рекуррентные соотношения



Существует известная рекуррентная формула, связывающая между собой биномиальные коэффициенты:

$$C_n^k = C_{n-1}^k + C_{n-1}^{k-1}$$

Благодаря этой формуле мы можем, используя программу, посчитать очень большие значения \mathcal{C}_n^k , которые напрямую посчитать не можем.

Лучше использовать динамическое программирование, нежели рекурсивный подход.

<u>Пример вычисления биномиальных коэффициентов в Python.</u>

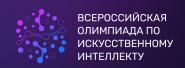
Теория вероятностей



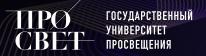
Из конкретных тем, на которые стоит обратить внимание:

- Формулы произведения и суммы вероятностей,
- Формула Байеса,
- Формула полной вероятности.

Можно порешать задачи с портала problems.ru.









Если у вас появятся вопросы по Олимпиаде, вы всегда можете написать нам на почту <u>ai@guppros.ru</u>или в официальный чат участников ВКонтакте:

