# Задача ранжирования экспертов

## А. В. Филатов

Московский физико-технический институт Факультет управления и прикладной математики Кафедра интеллектуальных систем

Математические методы прогнозирования 2021 г.

## План

- Постановка задачи
- Описание предложенного подхода
- Вывод

## Постановка задачи

### Задача

Построение рейтинг продуктов, который включает в себя оценки экспертов и удовлетворяет требованиям заказчика.

### Исследуемая проблема

В случае нескольких нескольких экспертов рассмотрение их оценок, в виду отсутствия отношения порядка между ними. Для решения этой проблемы предлагается ввести отношения порядка.

### Метод решения

Отношение порядка мы строим на основе согласованности оценки эксперта с другим. То есть, тот эксперт, чье мнение чаще всего согласуется с мнением других эксперт будет самым главным. Далее, ранжирование экспертов происходит в соответствии с мерой согласованности.

# Мера согласованности

В качестве меры согласованности мы рассмотрим корреляцию Пирсона.

### Корреляция Пирсона

Пусть  $\mathbf{x_{l*}}, \mathbf{x_{k*}}$  — вектора оценок экспертов. Тогда корреляция между их оценками имеет следующий вид:

$$r_{lk} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \bar{y})^2}}$$

#### Оценка эксперта

Оценкой эксперта назовем среднее значение корреляций значений по всем экспертам:

$$\text{Expert}_{i} \text{score} = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^{n} r_{ij}$$

# Проблема пропусков

Для подсчета оценки эксперта нам нужно иметь заполненную матрицу оценки объектов и экспертов. Но в данных могут находиться пропуски поэтому нам нужно восстановить матрицу. Для этого будет использоваться подход matrix completion. Методом A Singular Value Thresholding Algorithm for Matrix Completion.

## Matrix completion

Пусть есть исходная матрица M с пропусками. Мы хотим найти X без пропусков. Также матрица X должна иметь теже значения на известных элементах матрицы M. Задача matrix completion имеет следующую формулировку:

$$rank(X) \to \min_{X \in \mathbb{R}^n}$$
s.t.  $X_{ij} = M_{ij}$ 

# Изотоническая регрессия

Для построения рейтинга была использована изотоническая регрессия

### Изотоническая регрессия

$$\sum_{i} w_i \left( y_i - \hat{y}_i \right)^2 \to \min_{w}$$

s. t.  $\hat{y}_i \leq \hat{y}_j$  whenever  $X_i \leq X_j$ 

## Вывод

Был предложен алгоритм по построению интегрального индикатора. Этот подход может учитывать оценки нескольких экспертов и работать при наличие экспертов. Подход является устойчивом при добавление новых экспертов (при условии, что исходное их число не слишком мало). При добавлении новых объектов, можно быстро скорректировать подсчеты и учесть новый объект.

## Дискуссия

Основной проблемой предложенного подхода является добавление нового эксперта. В этом случае должен происходить полный пересчет решения. Это проблема актуальна не только в нашем подходе. С это проблемой сталкивается любая модель автокодировщика. И дальнейшее развитие может быть направлено на адаптирование подходов из этой области

### Контакты

Буду рад любым отзывам или дисскусиям. Для связи можете написать на почту

#### Email

filatov.av@phystech.edu

Или в телеграм

# Telegram

an vilapex