

РАССТОЯНИЯ, ПАРАМЕТРИЗОВАННЫЕ РАЗМЕРАМИ, И ИХ АППРОКСИМАЦИЯ

Петренко Дарья Павловна

Студент

Факультет ВМК МГУ имени М. В. Ломоносова, Москва, Россия

E-mail: daria_petrenko@bk.ru

Научный руководитель — Майсурадзе Арчил Ивериевич

Во многих прикладных областях при содержательной постановке и последующей формализации задач используется понятие расстояния. Однако для представления сложных ситуаций традиционного расстояния недостаточно, и требуется использовать более богатые множества функций. В данной работе предлагается и исследуется теоретически и эмпирически одно из таких множеств — расстояния, параметризованные размером.

Определение 1. Пусть X — произвольное множество. Пусть S — частично упорядоченное множество с операцией сложения. Расстоянием, параметризованным размером, будем называть функцию $\rho(x_1, x_2, s) : X \times X \times S \rightarrow \mathbb{R}$, удовлетворяющую следующей системе аксиом:

- аксиомы расстояния $\forall x_1, x_2 \in X, \forall s \in S$
 - D1. $\rho(x_1, x_1, s) = 0$ (рефлексивность)
 - D2. $\rho(x_1, x_2, s) = \rho(x_2, x_1, s)$ (симметричность)
 - D3. $\rho(x_1, x_2, s) \geq 0$ (неотрицательность)
- аксиомы размера $\forall x_1, x_2 \in X, \forall s_1, s_2 \in S$
 - S1. $s_1 \leq s_2 \implies \rho(x_1, x_2, s_1) \leq \rho(x_1, x_2, s_2)$ (монотонность)
 - S2. $\rho(x_1, x_2, s_1 + s_2) \leq \rho(x_1, x_2, s_1) + \rho(x_1, x_2, s_2)$ (неделимость)

В работе доказана непротиворечивость и независимость системы аксиом (D1)–(D3), (S1), (S2). Также рассмотрен ряд сужений и расширений указанного множества функций. В частности, от различия, параметризованного размером, требуется только рефлексивность и неотрицательность.

Далее в работе ставится и решается различными способами следующая задача аппроксимации тензора различий. Рассмотрим конечный набор объектов мощности N и конечный набор размеров мощности K , причем объекты характеризуются только своими индексами в наборе, а размеры, для удобства дальнейших формулировок, — неотрицательные числа, пропорциональные своим индексам.

Пусть для каждой пары объектов и каждого размера измерено различие, параметризованное размером — получим трехмерный тензор $\Delta \in \mathbb{R}^{N \times N \times K}$, где элемент тензора δ_{ijk} содержит различие между i -тым и j -тым объектами, параметризованное k -тым размером. Требуется разработать модели и методы аппроксимации тензора Δ , причем различия δ_{ijk} , параметризованные размерами, аппроксимируются расстояниями ρ_{ijk} , параметризованными размерами. Точность аппроксимации оценивается с помощью взвешенного среднеквадратического отклонения $Stress = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \sum_{k=1}^K w_{ijk} (\delta_{ijk} - \rho_{ijk})^2$, где w_{ijk} — заданные веса.

В случае обычных расстояний задача относится к классу задач многомерного шкалирования, поэтому работа была построена в соответствии с идеологией современного многомерного шкалирования [1, 2].

Для решения поставленной задачи в работе предложены 4 модели расстояний, параметризованных размером. Для каждой из моделей найдены достаточные условия на параметры («теоремы о достаточных условиях»), обеспечивающие выполнение аксиом из определения 1.

Задачи аппроксимации ставились как задачи минимизации взвешенного среднеквадратического отклонения $Stress$ исходного тензора от его аппроксимации в рамках выбранной модели, обеспечивая выполнение условий теоремы для соответствующей модели. Так как модели представлены в общем виде, то для постановки задачи аппроксимации для каждой из моделей был выбран конкретный частный случай. Частные случаи двух моделей совпали, поэтому было получено 3 различных задачи условной оптимизации.

Для решения каждой из задач в работе предложен свой метод условной оптимизации. Все методы были реализованы и протестированы на реальных данных о задержках передачи сообщений между процессами в многопроцессорной системе «Ломоносов». Эксперименты показали хорошее качество аппроксимации для моделей с малым числом параметров (то есть высокую степень сжатия данных), а также сопоставимость потерь с безусловными постановками задач (в которых аксиомы из определения 1 игнорируются).

Литература

1. Borg I., Groenen P. J. F. Modern multidimensional scaling: Theory and applications. Springer Science & Business Media, 2005.
2. Cox T. F., Cox M. A. Multidimensional Scaling. New York: Chapman and Hall/CRC, 2000.