# Анализ свойств локальных моделей в задачах кластеризации точек квазипериодических временных рядов

#### Грабовой Андрей Валериевич

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

Научный руководитель д.ф.-м.н. В. В. Стрижов

Москва, 2019г

#### Задача кластеризации точек временного ряда

**Цель:** предложить алгоритм поиска характерных квазипериодических сегментов внутри временного ряда.

#### Задачи

- Предложить признаковое описание точек временного ряда.
- Предложить функцию расстояния между точками временного ряда в новом признаковом описании, для их дальнейшей кластеризации.

#### Исследуемые проблемы

 Построение адекватного признакового описания точек временного ряда низкой размерности.

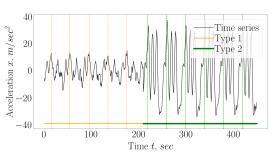
#### Методы решения

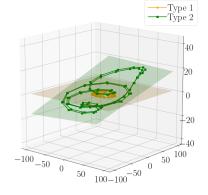
Алгоритм поиска характерных сегментов основывается на методе главных компонент для локального снижения размерности сегмента фазовой траектории в окрестности каждой точки временного ряда. Главные компоненты рассматриваются как признаковое описания точек временного ряда.

#### Список литературы

- A. P. Motrenko, V. V. Strijov Extracting fundamental periods to segment biomedical signals // Journal of Biomedical and Health Informatics, 2015, 20(6). P. 1466–1476.
- Y. G. Cinar and H. Mirisaee Period-aware content attention RNNs for time series forecasting with missing values // Neurocomputing, 2018. Vol. 312. P. 177–186.
- A. D. Ignatov, V. V. Strijov Human activity recognition using quasiperiodic time series collected from a single tri-axial accelerometer. // Multimedial Tools and Applications, 2015.
- A. Olivares, J. Ramirez, J. M. Gorris, G. Olivares, M. Damas Detection of (in)activity periods in human body motion using inertial sensors: A comparative study. // Sensors, 12(5):5791–5814, 2012.
- Д. Л. Данилова, А. А. Жигловский Главные компоненты временных рядов: метод "Гусеница". СПбУ, 1997.

#### Постановка задачи кластеризации точек





Задан временной ряд

$$\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{N}, \quad \mathbf{x} = [\mathbf{v}_{1}, \dots, \mathbf{v}_{M}], \quad \mathbf{v}_{i} \in \mathcal{V},$$

где  ${\cal V}$  множество сегментов в ряде  ${f x}$ .

Проекция фазовых траекторий на первые две главные компоненты.

#### Предположения:

- ullet число различных действий внутри временного ряда известно и равно K,
- $\bullet$ для всех  $\mathbf{v} \in \mathcal{V}$ выполняется  $|\mathbf{v}| \leq T,$ где  $|\mathbf{v}|$ длина сегмента,
- $\bullet$ для всех iлибо  $[\mathbf{v}_{i-1},\mathbf{v}_i]$ либо  $[\mathbf{v}_i,\mathbf{v}_{i+1}]$  является цепочкой действий.

#### Постановка задачи кластеризации точек

Строится отображение

$$a: t \to \mathbb{Y} = \{1, \cdots, K\},\$$

где  $t \in \{1, \cdots, N\}$  некоторый момент времени, на котором задан временной ряд. Требуется, чтобы отображение a удовлетворяло следующим свойствам:

$$\begin{cases} a\left(t_{1}\right)=a\left(t_{2}\right), & \text{если в моменты } t_{1},t_{2} \text{ совершается один тип действий,} \\ a\left(t_{1}\right)\neq a\left(t_{2}\right), & \text{если в моменты } t_{1},t_{2} \text{ совершаются разные типы действий.} \end{cases}$$

Пусть задана асессорская разметка точек временного ряда:

$$\mathbf{y} \in \{1, \cdots, K\}^N$$
.

Ошибка алгоритма a на временном ряде  $\mathbf{x}$ :

$$S = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^{N} [y_t = a(t)],$$

где t — момент времени,  $y_t$  асессорская разметка t-го момента времени для заданого временного ряда.

#### Построение признакового описания точек

Фазовая траектория ряда х:

$$\mathbf{H} = {\mathbf{h}_t | \mathbf{h}_t = [x_{t-T}, x_{t-T+1}, \cdots, x_t], T \le t \le N},$$

где  $\mathbf{h}_t$  — точка фазовой траектории.

Множество сегментов фазовой траектории:

$$S = \{s_t | s_t = [h_{t-T}, h_{t-T+1}, \cdots, h_{t+T-1}], \ 2T \le t \le N - T\},\$$

где  $\mathbf{s}_t$  — это сегмент фазовой траектории в окрестности момента времени t.

Множество базисов, полученных методом главных компонент для каждого сегмента фазовой траектории:

$$\mathbf{W} = \{\mathbf{W}_t | \mathbf{W}_t = [\mathbf{w}_t^1, \mathbf{w}_t^2]\}, \quad \mathbf{\Lambda} = \{\boldsymbol{\lambda}_t | \boldsymbol{\lambda}_t = [\lambda_t^1, \lambda_t^2]\},$$

где  $[\mathbf{w}_t^1, \mathbf{w}_t^2]$  и  $[\lambda_t^1, \lambda_t^2]$  это базисные векторы и соответствующие им собственные числа для сегмента фазовой траектории  $\mathbf{s}_t$ . Далее  $\mathbf{W}_t$  и  $\lambda_t$  рассматриваются как признаковое описанием момента времени t.

#### Функция расстояния (общий случай)

Для кластеризации точек временного ряда, вводится расстояние в предложенном признаковом описании данного ряда. Расстояние между элементами  $\mathbf{W}_{t_1}, \mathbf{W}_{t_2}$ :

$$\rho\left(\mathbf{W}_{t_1}, \mathbf{W}_{t_2}\right) = \max\left(\max_{\mathbf{e}_2 \in \mathbf{W}_{t_2}} d_1\left(\mathbf{e}_2\right), \max_{\mathbf{e}_1 \in \mathbf{W}_{t_1}} d_2\left(\mathbf{e}_1\right)\right),$$

где  $\mathbf{e}_i$  это базисный вектор пространства  $\mathbf{W}_i$ , а  $d_i\left(\mathbf{e}\right)$  является расстоянием от вектора  $\mathbf{e}$  до пространства  $\mathbf{W}_i$ .

## Функция расстояния (двумерный случай)

Расстояние между элементами  $\mathbf{W}_{t_1}, \mathbf{W}_{t_2}$ :

$$\rho\left(\mathbf{W}_{t_{1}}, \mathbf{W}_{t_{2}}\right) = \max_{\left\{\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}\right\} \subset \mathbf{W}_{t_{1}} \cup \mathbf{W}_{t_{2}}} V\left(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}\right),$$

где  $\mathbf{W}_{t_1} \cup \mathbf{W}_{t_2}$  это объединение базисных векторов первого и второго пространства,  $V(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c})$  — объем параллеленинеда построенного на векторах  $\mathbf{a}$ ,  $\mathbf{b}$ ,  $\mathbf{c}$ , которые являются столбцами матрицы  $\mathbf{W}_{t_1} \cup \mathbf{W}_{t_2}$ .

Расстояние между элементами  $\mathcal{L}$ :

$$\rho\left(\boldsymbol{\lambda}_{1}, \boldsymbol{\lambda}_{2}\right) = \sqrt{\left(\boldsymbol{\lambda}_{1} - \boldsymbol{\lambda}_{2}\right)^{\mathsf{T}}\left(\boldsymbol{\lambda}_{1} - \boldsymbol{\lambda}_{2}\right)}.$$

Расстояние между точками временного ряда:

$$\rho(t_1, t_2) = \rho(\mathbf{W}_1, \mathbf{W}_2) + \rho(\lambda_1, \lambda_2).$$

Матрица попарных растояний:

$$\mathbf{M} = \mathbb{R}^{N \times N}.$$

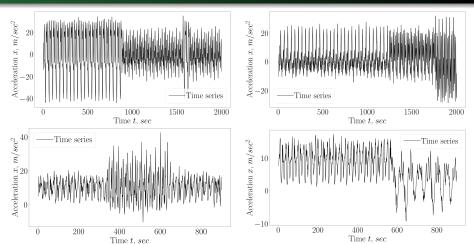
## Описание временных рядов в эксперименте

- $\bullet$  Physical Motion реальные временные ряды, которые получены при помощи мобильного акселерометра.
  - Характерные действия: ходьба, бег, приседания.
- Synthetic синтетические временные ряды, которые были построены при помощи нескольких первых слагаемых ряда Фурье со случайными коэффициентами из стандартного нормального распределения.

Ряд, х	Длина, <i>N</i>	Сегментов, $K$	Длина, Т	Ошибка, $S$
Phys. Motion 1	900	2	40	0.06
Phys. Motion 2	900	2	40	0.03
Synthetic 1	2000	2	20	0.04
Synthetic 2	2000	3	20	0.03

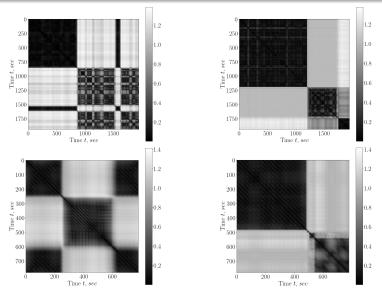
- $\bullet$  N число точек во временном ряде,
- $\bullet$  K число различных действий во временном ряде,
- Т максимальная длина сегмента,
- $\bullet$  S точность кластеризации.

## Пример временных рядов



Временные ряды построенные синтетически, а также при помощи мобильного акселерометра.

## Матрица попарных расстояний М



Матрицы попарных расстояний для временных рядов, построенных синтетически, а также при помощи мобильного акселерометра.

#### Проекция точек фазовой траектории на плоскость

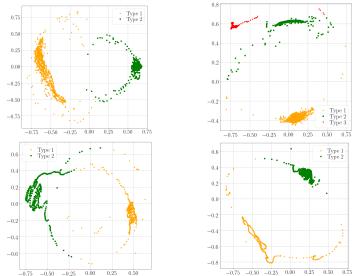
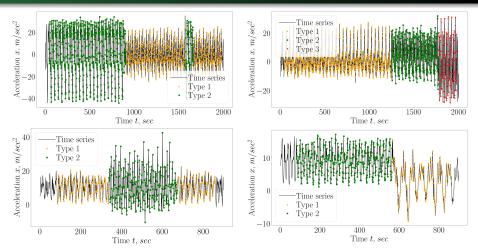


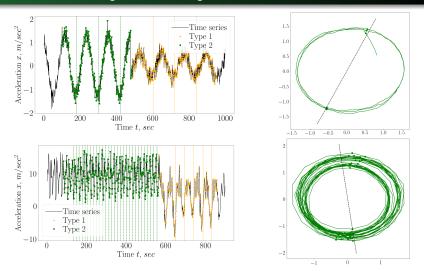
Иллюстрация проекции признакового описания точек временного ряда на плоскости для временных рядов, построенных синтетически, а также при помощи мобильного акселерометра.

## Кластеризация точек временного ряда



Результат кластеризации точек временных рядов, построенных синтетически, а также при помощи мобильного акселерометра.

#### Сегментация временных рядов



Результат сегментации временных рядов, в случае двух синусоидальных сигналов в произвольной частотой и амплитудой, а также в случае реальных данных, полученных при помощи акселерометра.

#### Выносится на защиту

- Предложен алгоритм поиска характерных сегментов, который основывается на методе главных компонент для локального снижения размерности
- Введена функция расстояния между локальными базисами в каждый момент времени, которые интерпретировались как признаковое описание точки временного ряда. Данная функция является метрикой.
- В ходе эксперимента, на реальных показаниях акселерометра, а также на синтетических данных, было показано, что предложенный метод измерение расстояния между базисами хорошо разделяет точки которые принадлежат различным действиям, что приводит к хорошей кластеризации объектов.
- Также в эксперименте была проведена полная сегментация временных рядов для каждого кластера по отдельности.

Планируется решить задачу нахождения минимального размера фазового пространства, для которого фазовая траектория не имеет самопересечений.

#### Публикации и выступления

- Грабовой А. В., Стрижов В. В. Анализ свойств локальных моделей в задачах кластеризации квазипериодических временных рядов // (в процессе)
- Грабовой А. В., Бахтеев О. Ю., Стрижов В. В. Определение релевантности параметров нейросети // Информатика и ее применения, 2019, 13(2).
- Фучнев Т. Т., Грабовой А. В., Гадаев Т. Т., Стрижов В. В. Ранее прогнозирование достаточного объема выборки для обобщенно линейной модели // (в процессе)
- 12 октября 2018. ИОИ-2018. Автоматическое определение релевантности параметров нейросети.
- 29 ноября 2019. 61-я Всероссийская научная конференция МФТИ. Поиск оптимальной модели при помощи алгоритмов прореживания.