

Анализ свойств локальных моделей в задачах кластеризации точек квазипериодических временных рядов

Грабовой Андрей Валерьевич

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, полученных при помощи мобильного акселерометра.

Задачи

- ① Предложить признаковое описание точек временного ряда.
- ② Предложить функцию расстояния между точками временного ряда в новом признаковом описании, для их дальнейшей кластеризации.

Исследуемые проблемы

- ① Построение признакового описания точек временного ряда низкой размерности.

Методы решения

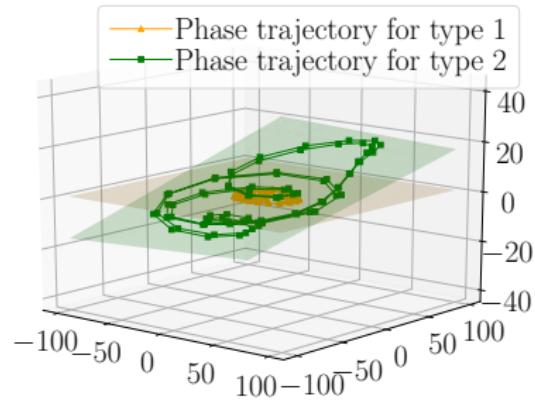
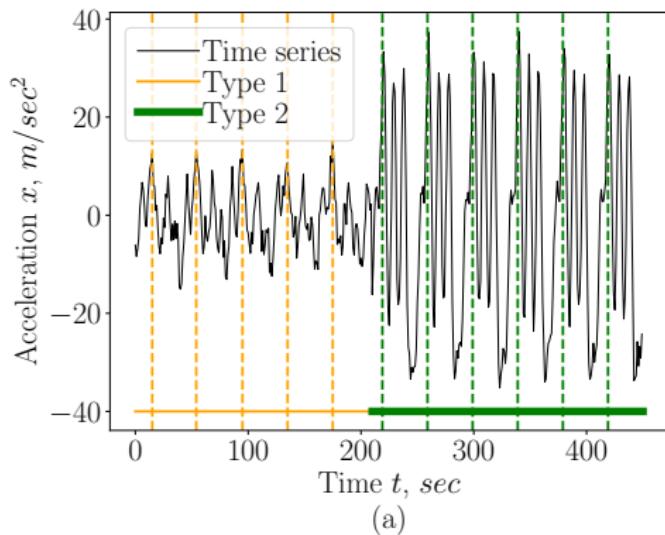
Алгоритм поиска характерных сегментов основывается на методе главных компонент для локального снижения размерности сегмента фазовой траектории в окрестности каждой точки временного ряда. Главные компоненты рассматриваются как признаковое описание точек временного ряда.

- 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.
- A.D. Ignatov, V. V. Strijov Human activity recognition using quasi-periodic time series collected from a single triaxial accelerometer. // Multimedia Tools and Applications, 2015, P. 1–14.
- Y. G. Cinar and H. Mirisaei 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.

Постановка задачи кластеризации точек

Сегмент — последовательность точек временного ряда, которая относится к одному характерному физическому действию человека: шаг, прыжок.

Цепь — последовательность сегментов, которые образуют квазипериодическую последовательность точек.



- a) временной ряд разбитый на сегменты; b) проекции на плоскость фазовых траекторий временного ряда, которые относятся к Type 1 и Type 2.

Постановка задачи кластеризации точек

Предположения:

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

Строится отображение

$$a : t \rightarrow \mathbb{Y} = \{1, \dots, K\},$$

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

$$\begin{cases} a(t_1) = a(t_2), & \text{если в моменты } t_1, t_2 \text{ совершается один тип действий,} \\ a(t_1) \neq a(t_2), & \text{если в моменты } t_1, t_2 \text{ совершаются разные типы действий.} \end{cases}$$

Задана асессорская разметка точек временного ряда:

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

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 заданного временного ряда.

Построение признакового описания точек

Фазовая траектория ряда \mathbf{x} :

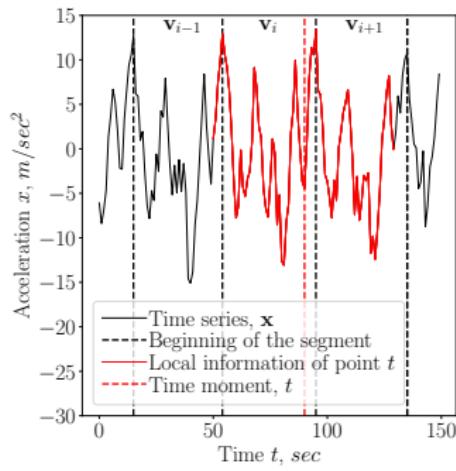
$$\mathbf{H} = \{\mathbf{h}_t | \mathbf{h}_t = [x_{t-T}, x_{t-T+1}, \dots, x_t], T \leq t \leq N\},$$

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

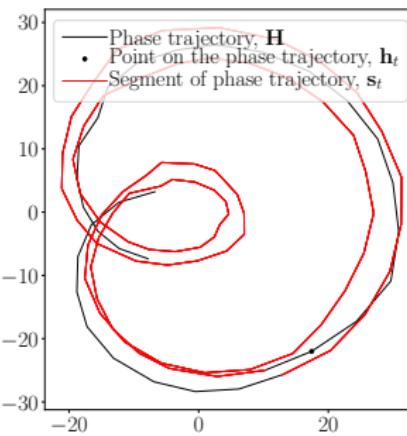
Множество сегментов фазовой траектории:

$$\mathbf{S} = \{\mathbf{s}_t | \mathbf{s}_t = [\mathbf{h}_{t-T}, \mathbf{h}_{t-T+1}, \dots, \mathbf{h}_{t+T-1}], 2T \leq t \leq N - T\},$$

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



(a)



(b)

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

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

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 $\boldsymbol{\lambda}_t$ рассматриваются как признаковое описание момента t .

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

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

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

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

$$\rho(\mathbf{W}_{t_1}, \mathbf{W}_{t_2}) = \max_{\{\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}\} \subset \mathbf{W}_{t_1} \cup \mathbf{W}_{t_2}} V(\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}),$$

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 параллелепипеда 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} :

$$\rho(\boldsymbol{\lambda}_1, \boldsymbol{\lambda}_2) = \sqrt{(\boldsymbol{\lambda}_1 - \boldsymbol{\lambda}_2)^T (\boldsymbol{\lambda}_1 - \boldsymbol{\lambda}_2)}.$$

Расстояние между точками временного ряда:

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

Матрица попарных расстояний:

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

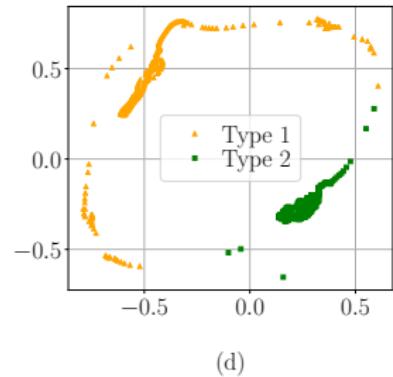
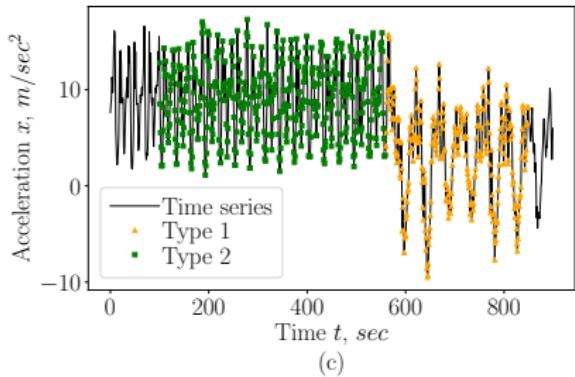
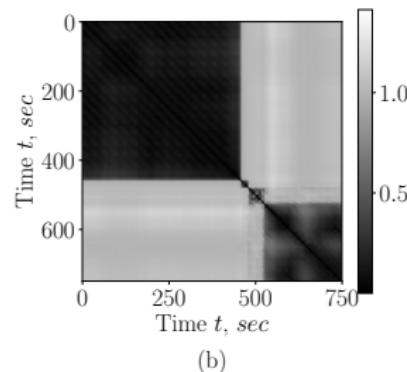
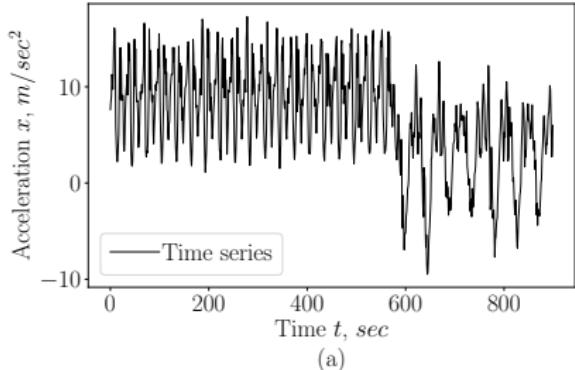
Результаты эксперимента

- Physical Motion — ряды получены при помощи мобильного акселерометра.
Характерные действия: ходьба, бег, приседания.
- Synthetic — синтетические временные ряды.

Ряд, x	Длина, N	Сегментов, K	Период, T	Ошибка, S
Physical Motion 1	900	2	50	0.03
Physical Motion 2	900	2	35	0.08
Physical Motion 3	900	2	30	0.09
Physical Motion 4	800	2	50	0.01
Synthetic 1	2000	3	40	0.008
Synthetic 2	2000	2	40	0.06
Synthetic 3	2000	2	40	0.03
Synthetic 4	2000	2	40	0.03
Synthetic 5	2000	2	40	0.04
Simple	1000	2	135	0.14

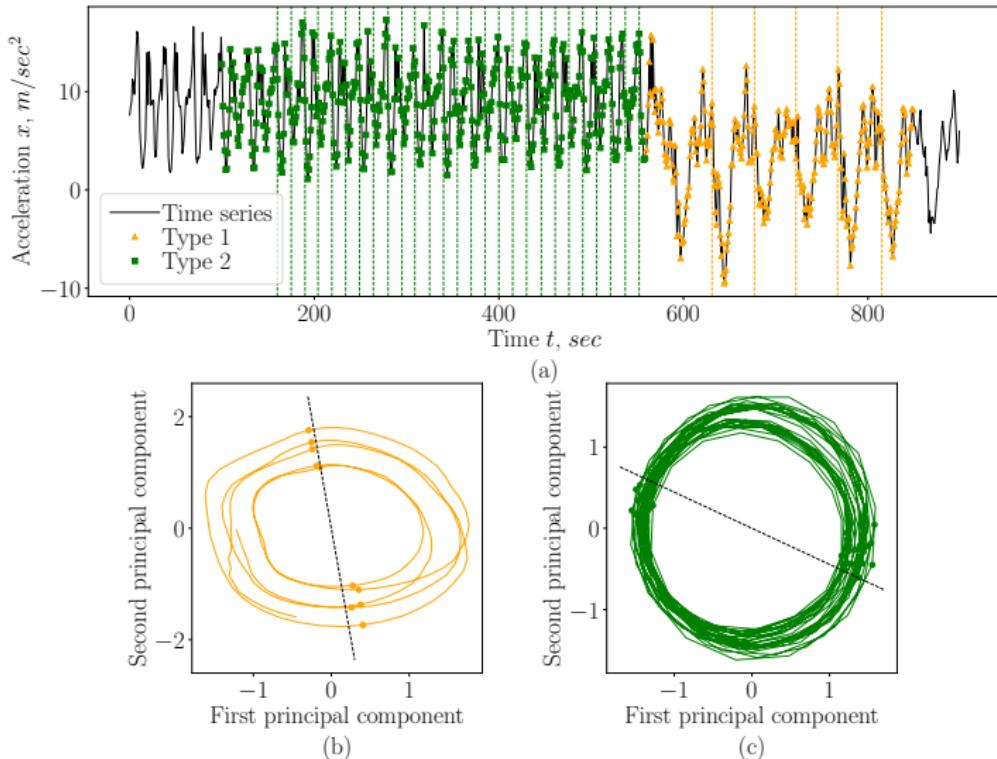
- N — число точек во временном ряде,
- K — число различных действий во временном ряде,
- T — максимальная длина сегмента,
- S — точность кластеризации.

Пример кластеризации



- a) начальный временной ряд; b) матрица попарных расстояний; c) кластеризация точек ряда; d) Multidimensional Scaling для матрицы попарных расстояний.

Пример сегментации



a) сегментация ряда; b) фазовая траектория для второго действия; c) фазовая траектория для первого действия.

- ① Предложен алгоритм поиска характерных сегментов, который основывается на методе главных компонент для локального снижения размерности
- ② Введена функция расстояния между локальными базисами в каждый момент времени, которые интерпретировались как признаковое описание точки временного ряда. Данная функция является метрикой.
- ③ 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.
- ④ 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.

- ① Грабовой А. В., Стрижсов В. В. Анализ свойств локальных моделей в задачах кластеризации квазипериодических временных рядов // (в процессе)
 - ② Грабовой А. В., Бахтеев О. Ю., Стрижсов В. В. Определение релевантности параметров нейросети // Информатика и ее применения, 2019, 13(2).
 - ③ Гадаев Т. Т., Грабовой А. В., Мотренко А. П., Стрижсов В. В. Численные методы оценки объема выборки в задачах регрессии и классификации // (в процессе)
 - ④ Бучнев Т. Т., Грабовой А. В., Гадаев Т. Т., Стрижсов В. В. Ранее прогнозирование достаточного объема выборки для обобщенно линейной модели // (в процессе)
-
- ① 12 октября 2018. ИОИ-2018. Автоматическое определение релевантности параметров нейросети.
 - ② 29 ноября 2019. 61-я Всероссийская научная конференция МФТИ. Поиск оптимальной модели при помощи алгоритмов прореживания.