Определение фазы и разладки движения человека по сигналам носимых устройств

 $A.\ \mathcal{A}.\ Kyp\partial$ юкова, $\Gamma.\ B.\ Kopмaков,\ B.\ B.\ Cmpuэсов$ kurdiukova.ad@phystech.edu; egor2898@mail.ru; strijov@ccas.ru

Данная работа посвящена определению фазы и разладки движения человека по сигналам носимых устройств. Исследуются классы периодического движения человека или животного нескольких типов. Требуется найти начало и конец движения, а также определить момент смены типа движения. С этой целью решается задача сегментирования временных рядов. Строится фазовая траектория движения и отыскивается фактическая размерность фазового пространства. Предлагается модель оценки фазы движения и определения начала сегмента. По повторению фазовой траектории сегментируются периодические действия человека, а по ее разладке определяется смена типа движения. Качество предлагаемого метода анализируется на временных рядах, считанных с трехосевого акселерометра.

Ключевые слова: временные ряды, сегментация, метод главных компонент, фазовая траектория, траекторное пространство

DOI:

1 Введение

- 2 Решается задача анализа данных, считываемых с носимых устройств. Результаты ана-
- $_{3}$ лиз этих данных используются в различных медицинских приложениях [1,2], в частности,
- 4 при мониторинге состояния пациентов [3], для автоматизированного обнаружения падений
- s пожилых людей [4].
- Временной ряд $\{s_t\}_{t=1}^m$ движения человека или животного назовем κ вазипериодическим
- $_{7}$ с периодом T, если

$$\forall t \; \exists \, \delta \; \hookrightarrow \; s_t \approx s_{t+T+\delta}, \quad |\delta| \ll T. \tag{1}$$

9 Решается задача разбиения таких временных рядов на периодоподобные временные ин10 тервалы. Целью этой работы является определение начала и конца движения. Предлагает11 ся адекватная модель построения фазовой траектории. Рассматривается способ получе12 ния оценки размерности собственного пространства фазовой траектории – траекторного
13 пространства минимальной размерности, при котором аппроксимирующая модель строит
14 адекватное приближение ряда (1). Критериий отсутствия самопересечений. По повторе15 нию фазовой траектории сегментируются периодические действия человека. Предлагается

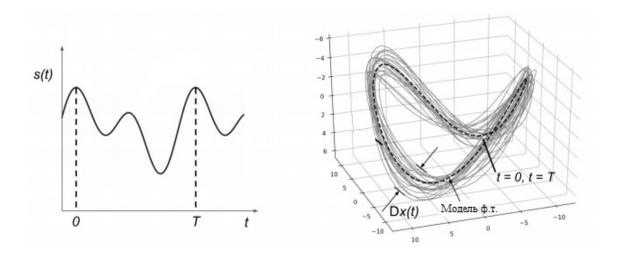


Рис. 1 Временной ряд и его фазовая траектория

способ извлечения устойчивой начальной фазы конкретного типа движения в собственном
 пространстве фазовой траектории.

В работе(ах) [5] [..] решается задача сегментирования квазипериодических временных рядов. Совершается переход в собственное пространство фиксированной размерности, равной двум. Целью данной работы является переход в фазовое пространство минимальной размерности. Фазовая траектория не имеет самопересечений с точностью до стандартного отклонения восстановленной траектории.

а 2 Постановка задачи

24

31

Данные, считанные с трехосевого акселерометра, представляют собой временной ряд

$$X = \{x(i)\}_{i=1}^{N}.$$
 (2)

²⁶ Он соответсвует фиксированному классу периодического движения $y \in \mathbb{Y}$ (ходьба, бег, шаги вверх и вниз по лестнице и т.п.).

Декомпозиция временного ряда методом главнх компонет. Временной ряд (2) представлен в виде траекторного разложения, каждое слагаемое которого с высокой точностью аппроксимируется комбинацией главных компонент траекторной матрицы

$$\mathbf{H} = \begin{pmatrix} x(1) & \dots & x(n) \\ x(2) & \dots & x(k+1) \\ \dots & \dots & \dots \\ x(N-n+1) & \dots & x(N) \end{pmatrix}.$$

Машинное обучение и анализ ланных 2017. Том ?? № ??

34

37

38

39

42

43

45

49

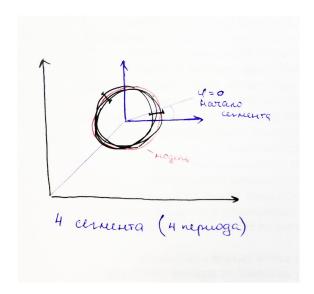
50

Для нахождения аппроксимации выполняется сингулярное разложение ковариационной матрицы Н 33

$$\frac{1}{l}\mathbf{H}^\mathsf{T}\mathbf{H} = \mathbf{V}\boldsymbol{\Lambda}\mathbf{V}^\mathsf{T}, \quad \boldsymbol{\Lambda} = \mathrm{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_l).$$

после чего определяются главные компоненты $\mathbf{y}_k = \mathbf{H}\mathbf{v}_k$ для соответствующих собствен-35 ных значений $\mathbf{H}^{\mathsf{T}}\mathbf{H}$. 36

В данной работе требуется построить модель $f \in \mathfrak{F}$, аппроксимирующую фазовую траекторию с помощью минимального числа главных компонент. Каждая модель аппроксимирует временной ряд заданного класса у. Критерием оптимальной размерности является отсутсвие самопересечений фазовой траектории с точностью до стандартного отклонения 40 восстановленной траектории. Требуется разбить фазовую траекторию на столько сегментов, сколько периодов содержится во временном ряде (2).



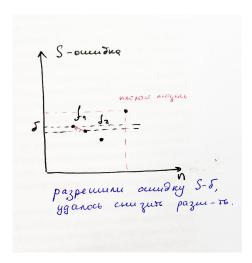
Критерий качества модели. Пусть $\mathbf{y}_1, \dots, \mathbf{y}_p$ – выбранные главные компоненты, аппроксимирующие фазовую траекторию. Тогда восстановленная часть траекторной матрицы Н

$$\widetilde{\mathbf{H}} = \mathbf{H}_1 + \dots + \mathbf{H}_p, \quad \mathbf{H}_{\mathbf{j}} = \sqrt{\lambda_j} \mathbf{v}_j \mathbf{y}_j^T.$$

С помощью антидиагонального усреднения матрицы Н восстанавливается временной ряд X. В качестве критерия качества модели используется функционал МАРЕ (средняя абсолютная процентная ошибка)

MAPE =
$$\frac{1}{\tau} \sum_{i=1}^{\tau} 100 \frac{|\tilde{x}_i - x_i|}{|x_i|}$$
.

Сложностью модели является размерность фазового пространства.



3 Вычислительный эксперимент

В этом разделе исследуется зависимость средней абсолютной ошибки MAPE от размерности фазового пространства, из которого происходит воостановление временного ряда. В пространстве *оптимальной размерности* фазовая траектория разбивается на сегменты, соответствующие периодам рассматриваемого движения. Эксперименты проводятся на реальных данных, полученных с аксселерометра мобильного устройства во время ходьбы. Соответсвующий временной ряд изображен на рис. 1.

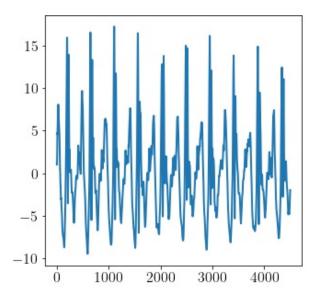


Рис. 2 Исследуемый временной ряд.

Разложение временного ряда с помощью метода главных компонент и его восстановление описано в работе [5]. Количество выбранных главных компонент определяет размерность фазового пространства. По соответствующим собственным векторам восстанавливается временной ряд. Анализ ошибки МАРЕ в зависимости от размерности фазового

- 62 пространства позволяет определить оптимальную размерность пространства, в котором
- 63 фазовая траектория не имеет ярковыраженных самопересечений. Процесс сегментирова-
- 64 ния фазовой траектории в пространстве меньшец размерностти так же описан в [5].

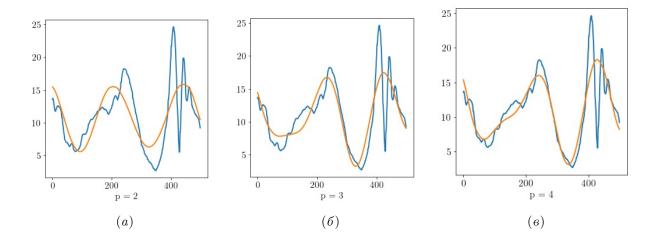


Рис. 3 Исходный временной ряд и его разложение для различных размерностей фазового пространства.

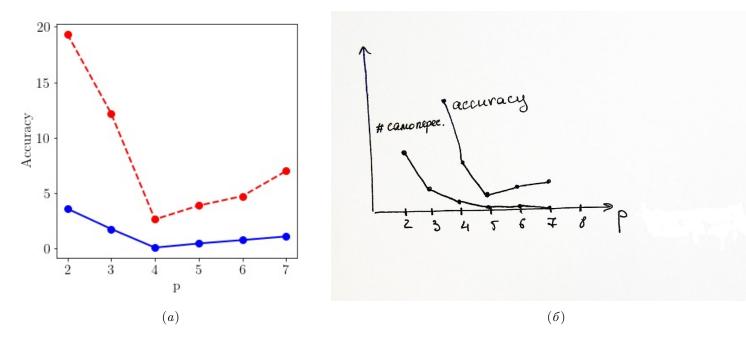


Рис. 4 График зависимости точности аппроксимации и количества самопересечений фазовой траектории от размерности фазового пространства пространства.

4 Заключение

66 Первая часть заключения.

Вторая часть заключения. Решение поставленных задач является важным шагом на пути к разработке алгоритмов, позволяющих определить разладку движения по фазовой траектории, найти инвариант, сохраняющийся на классах эквивалентности конкретного типа периодического движения, а также распознать суперпозицию нескольких движений. Эти результаты крайне важны с точки зрения понимания и моделирования человека, биомедицинского применения и внесли бы значительный вклад в область анализа биосигналов.

₇₄ Литература

91

- JBJ Bussmann, YM Van de Laar, MP Neeleman, and HJ Stam. Ambulatory accelerometry to
 quantify motor behaviour in patients after failed back surgery: a validation study. Pain, 74(2-3):153-161, 1998.
- [2] Bijan Najafi, Kamiar Aminian, Anisoara Paraschiv-Ionescu, François Loew, Christophe J Bula,
 and Philippe Robert. Ambulatory system for human motion analysis using a kinematic sensor:
 monitoring of daily physical activity in the elderly. *IEEE Transactions on biomedical Engineering*,
 50(6):711-723, 2003.
- Agnes Grünerbl, Amir Muaremi, Venet Osmani, Gernot Bahle, Stefan Oehler, Gerhard Tröster,
 Oscar Mayora, Christian Haring, and Paul Lukowicz. Smartphone-based recognition of states and
 state changes in bipolar disorder patients. *IEEE Journal of Biomedical and Health Informatics*,
 19(1):140–148, 2014.
- Xin Ma, Haibo Wang, Bingxia Xue, Mingang Zhou, Bing Ji, and Yibin Li. Depth-based human fall
 detection via shape features and improved extreme learning machine. *IEEE journal of biomedical* and health informatics, 18(6):1915–1922, 2014.
- Anastasia Motrenko and Vadim Strijov. Extracting fundamental periods to segment biomedical signals. *IEEE journal of biomedical and health informatics*, 20(6):1466–1476, 2015.

Поступила в редакцию