МИНОБРНАУКИ РОССИИ САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ЭЛЕКТРОТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ «ЛЭТИ» ИМ. В.И. УЛЬЯНОВА (ЛЕНИНА) Кафедра МО ЭВМ

ОТЧЕТ

по научно-исследовательской работе

Тема: Разработка метода и алгоритмов детектирования аномалий в природных данных

Студент гр. 8306	 Щербаков И.Б.
Научный руководитель	 Мандрикова Б.С.
Руководитель практики	Заславский М.М.

Санкт-Петербург 2023

ЗАДАНИЕ НА НАУЧНО-ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКУЮ РАБОТУ

Студент Щербаков И.Б.			
Группа 8306			
Тема НИР: Разработка метода и алгоритмов детектирован	ния аномалий в		
природных данных			
Задание на НИР:			
Улучшение метода считывания данных с нейтронных мо	ниторов. Построение		
модели для идентификации аномалий в данных вариаций космических лучей.			
Сроки выполнения НИР: 01.09.2023 – 20.12.2023			
Дата сдачи отчета: 20.12.2023			
Дата защиты отчета: 26.12.2023			
C 9207	ш с иг		
Студент гр. 8306	Щербаков И.Б.		
Научный руководитель	Мандрикова Б.С.		
Руководитель практики	Заславский М.М.		

АННОТАЦИЯ

В данной научно-исследовательской работе была изучена структура преобразовании вейвлет-ITD. основанного на Фурье алгоритма преобразований). Реализованы модули, отвечающие за считывание данных с веб-сервиса, содержащего сведения с нейтронных мониторов. Реализовано отображение ключевых параметров ДЛЯ оценки качества определения аномалий: трёхмерный график, графики аппроксимаций и детализаций. Проведённая работа имеет практическое применение в области мониторинга космических лучей.

SUMMARY

In this research work the structure of ITD algorithm based on Fourier transform and wavelet transforms) was studied. Modules responsible for reading data from a web service containing information from neutron monitors were implemented. Display of key parameters for anomaly detection quality assessment was realized: three-dimensional graph, approximation and detail plots. This work has practical application in the field of cosmic ray monitoring.

СОДЕРЖАНИЕ

ВВЕДЕНИЕ
1.АЛГОРИТМ INTRINSIC TIME-SCALE DECOMPOSITION
1.1. Введение в алгоритм
1.2. Сравнительный анализ алгоритмов Empirical Mode Decomposition и
Intrinsic Time-Scale Decomposition
1.3. Сравнительный известных методов TFE-анализа
1.4. Результаты исследования метода ITD
2. ПРОГРАММНАЯ РЕАЛИЗАЦИЯ
2.1. Реализация программного продукта
ЗАКЛЮЧЕНИЕ
Описание предполагаемого метода решения:
План работы на весенний семестр:

ВВЕДЕНИЕ

Аномалии в природных данных представляют собой отклонения от ожидаемого нормального поведения и могут быть связаны с различными природными явлениями. В случае с космическими лучами, есть несколько основных причин, которые могут объяснить возникновение аномалий: солнечные вспышки, геомагнитные бури, солнечные циклы и солнечные ветры [1]. На основе проведенной научно-исследовательской работы в осеннем семестре, связанной со сравнением методов анализа нестационарных сигналов, было принято решение о использовании искусственных нейронных сетей для анализа данных с нейтронных мониторов.

При использовании веб-сервиса, хранящего данные нейтронных мониторов [10], возникла потребность в изучении инструмента парсинга данного веб-ресурса, для автоматизированного получения данных с различных станций в указанное для исследований время для того, чтобы проводить исследования по конкретной выборке значений.

Для более эффективного анализа временных рядов данных с нейтронных мониторов в рамках данного исследования был выбран и реализован метод Intrinsic Time-Scale Decomposition (ITD). ITD представляет собой инновационный подход к разложению временных рядов на внутренние временные масштабы, что позволяет выделять важные компоненты сигнала и отделять их от шумовых артефактов. Данный метод подходит для анализа нестационарных сигналов, так как он учитывает изменения в активности, которые могут происходить на различных временных шкалах.

1.АЛГОРИТМ INTRINSIC TIME-SCALE DECOMPOSITION

1.1. Введение в алгоритм

Метод Intrinsic Time-Scale Decomposition (ITD) эффективно преодолевает ограничения классических и более поздних подходов к частотно-временному анализу нестационарных сигналов. В отличие от методов, основанных на преобразовании Фурье, вейвлет-преобразовании или эмпирическом модальном разложении (EMD), ITD разлагает сигнал на высокочастотные компоненты с четко определенной мгновенной частотой и амплитудой, а также на монотонный тренд, аналогичный модам в EMD.

Особенностью алгоритма ITD является сохранение точной временной информации о критических точках сигнала и бегущих волнах с высоким временным разрешением, соответствующим временному масштабу экстремальных точек во входном сигнале. Применение ITD приводит к созданию нового класса мощных фильтров сигналов реального времени, способных извлекать и использовать информацию о мгновенной амплитуде, частоте и фазе, а также других морфологических особенностях сигнала.

Математически, алгоритм ITD представляет собой итеративный процесс декомпозиции исходного сигнала на высокочастотные («proper rotation» - H) и низкочастотные («baseline» - L) компоненты.

$$L_t^0 = X_t = L_t^D + \sum_{j=1}^D H_t^j; \quad L_t^j = L_t^{j+1} + H_t^{j+1}; \quad j = 0...D$$

Рисунок 1. Формула алгоритма ITD

Пусть имеется сигнал X. Определим оператор \mathscr{L} , извлекающий из сигнала низкочастотную компоненту («baseline») таким образом, что остаток является высокочастотной компонентой («proper rotation»). Тогда сигнал X может быть записан следующим образом:

$$X_t = \mathcal{L}X_t + (1 - \mathcal{L})X_t = L_t + H_t$$

Рисунок 2. Формула записи сигнала X.

1.2. Сравнительный анализ алгоритмов Empirical Mode Decomposition и Intrinsic Time-Scale Decomposition

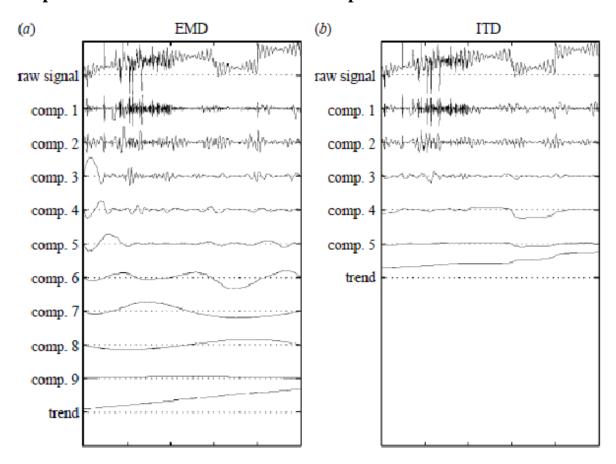


Рисунок 3. Работа алгоритмов EMD и ITD.

На рисунке 3 представлена работа алгоритмов ETD и ITD. Исходный сигнал обозначен как *raw signal*. Можно заметить, что алгоритм ITD позволяет разложить сигнал на меньшее число более стабильных составляющих. Краевые эффекты в EMD обусловлены интерполяцией сплайнами — что требует существенно большее время работы операцией просеивания. Алгоритм ITD лишён этих особенностей и может работать в режиме реального времени.

1.3. Сравнительный известных методов TFE-анализа

Преобразование	Фурье	Вейвлет	Гильберт
Базис	Априорный	Априорный	Адаптивный
Частота	Свертка,	Свертка,	Дифференциация,
	глобальная,	региональная,	локальная,
	неопределенность	неопределенность	определенность
Представление	Энергия-частота	Энергия-время-	Энергия-время-
		частота	частота
Нелинейность	Нет	Нет	Да
Нестационарность	Нет	Да	Да
Извлечение признаков	Нет	Дискретная форма: нет, непрерывная форма: да	Да
Теоретическая	Нет	Полная теория	Да
база			

Алгоритмы EMD, ITD, а также преобразование Гильберта, широко применяются в следующих областях:

- Биомедицинские приложения;
- Нейробиология;
- Эпидемиология;
- Сейсмические исследования;
- Распознавание речи.

1.4. Результаты исследования метода ITD

Проведенный анализ существующих решений в области обработки нестационарных сигналов показывает необходимость модификации существующих и разработки новых методов адаптивной обработки сигналов с целью повышения их эффективности;

Показана целесообразность использования и дальнейшей модификации алгоритма Intrinsic Time-Scale Decomposition с целью использования в качестве основы в алгоритмах детектирования аномалий в природных данных.

2. ПРОГРАММНАЯ РЕАЛИЗАЦИЯ

2.1. Реализация программного продукта

Для извлечения данных с сайта нейтронных мониторов [10] была установлена и внедрена библиотека BeautifulSoup.

Перед использованием необходимо установить пакет BeautifulSoup и ознакомиться со способом запросов к веб-сервису, чтобы отобразить на странице требуемые данные.

HTTP ADDRESS

Another way to use NEST is to write the different parameters like stations, time, etc. in the http address:

Example 1:

 $\label{lem:http://nest.nmdb.eu/draw_graph.php?formchk=1&stations[]=KERG&stations[]=KIEL&output=ascii&tabchoice=ori&dtype=corr_for_efficiency&date_choice=bydate\\$

&start_year=2009&start_month=09&start_day=01&start_hour=00&start_min=00&end_year=2009
&end_month=00&end_day=05&end_hour=23&end_min=50&yunits=0

Example 2:

http://nest.nmdb.eu/draw_graph.php?formchk=1&stations[]=JUNG&output=plot&tabchoice=revori&dtype=corr_for_efficiency&odtype[]=uncorrected&date_choice=

last&last_days=5&last_label=days_label&tresolution=1@&envdata[]=measured_relative_humidity&yunits=0

Рисунок 3. Способы составления запросов к веб-сайту.

The list of main parameters:

Parameter	Possible values
stations[]	APTY, AATB, ATHN, ARNM etc.
allstations	1 (selects all the stations)
tabchoice	revori, ori, 1h
dtype	corr_for_efficiency, corr_for_pressure, uncorrected, pressure_mbar
tresolution	0, 2, 5, 10, 30, 60, 120, 360, 720, 1440, 39276, 525969 (0 correspond to "best")
date_choice	last, bydate (, bygle, byforbush)
last_days	1 to 9999
last_label	days_label, hours_label or mins_label
force	1 or 0
yunits	1 or 0 (% or counts/mbar for a single station query)
yscale	1 or 0
yscalemin	-9999 to 9999 or min
yscalemax	-9999 to 9999 or max
anomalous	1 or 0
shift	0 to 999
start_day	1 to 31
end_day	1 to 31
start_month	1 to 12
end_month	1 to 12
start_year	1956 to curent year+1
end_year	1956 to current year +1
start_hour	0 to 23
end_hour	0 to 23
start_min	0 to 59
end_min	0 to 59
output	plot, ascii, both
asciifrac	1 or 0
odtype[]	corr_for_efficiency, corr_for_pressure, uncorrected, pressure_mbar
ridtype	ssi, msi
envdata[]	measured_temperature_inside, measured_temperature_outside, measured_wind_speed_m_s, measured_relative_humidity

Рисунок 4. Список всех параметров.

Для начала воспользуемся любой станцией, указав в параметре stations[], возьмём данные за два года, указав соответственно следующие атрибуты: start_day, end_day, start_month, end_month, start_year, end_year, start_hour, end_hour, end_min. Первоначально воспользуемся start_min И указав скорректированными dtype данными, показатель otкак corr_for_efficiency.

Реализованный код указан в приложении Б. Он импортирует требуемые модули, такие как: urlopen - для открытия URL-адреса и получения содержимого страницы. Оѕ – для работы с файловой системой. BeautifulSoup – для непосредственного парсинга HTML-разметки. Указываем требуемые параметры для обращения. Для каждой указанной станции формируется необходимый URL-адрес. Извлекается текст из нужного блока HTML-разметки. Производится последующая обработка найденного текста: удаление лишних текстовых значений. Обработанный текст добавляется в директорию, которая содержит в себе название страницы, с созданием текстового файла. В случае отсутствия данных или другой ошибки выводится соответствующее сообщение. Всего значений получено – 34432.

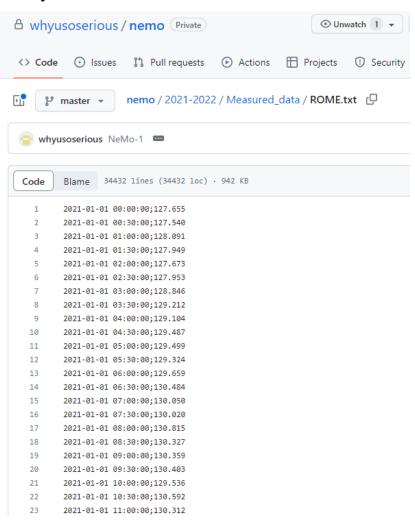


Рисунок 5. Пример полученных данных.

Для дальнейшего анализа полученного временного ряда с помощью ITD необходимо подготовить соответствующий датасет на полученном текстовом файле.

```
mhyusoserious NeMo-1
         Blame 27 lines (20 loc) - 938 Bytes
Code
  1
         import pandas as pd
  2
  3
        def make_df(filepath):
           # чтение данных из файла
            with open(f'{filepath}.txt', 'r') as f:
  6
                lines = f.readlines()
  9
           # преобразование строковых записей в объект datetime и числовые значения
 10
            dates = []
 11
            values = []
            for line in lines:
 13
               date_str, value_str = line.strip().split(';')
               date = pd.to datetime(date str)
 14
              dates.append(date)
               values.append(float(value_str))
 17
 18
            # создание DataFrame с индексом на основе объектов datetime
  19
            data = pd.DataFrame({'value': values}, index=dates)
  20
            # создание временного ряда на основе столбца 'value' в DataFrame
 21
           time_series = pd.Series(data['value'])
 23
            data.reset index(level=0, inplace=True)
            data.rename(columns={'index': 'date'}, inplace=True)
            return data
```

Рисунок 6. Код для подготовки данных к дальнейшему анализу.

Данные были разбиты по четырём временным отрезкам, для лучшей детализации данных. Используя Jupyter Notebook был написан код, который реализует ITD метод.

Полученные результаты были разбиты на несколько rotations, после применения оптимизацци для устранения шумов, были получены высокочастотные и низкочастотные компоненты временных рядов, что позволило более детально рассмотреть изменения в сигналах.

С кодом можно ознакомиться в репозитории GitHub [8].

Прилагаются графики, иллюстрирующие результаты анализа данных с нейтронных мониторов с использованием ITD:

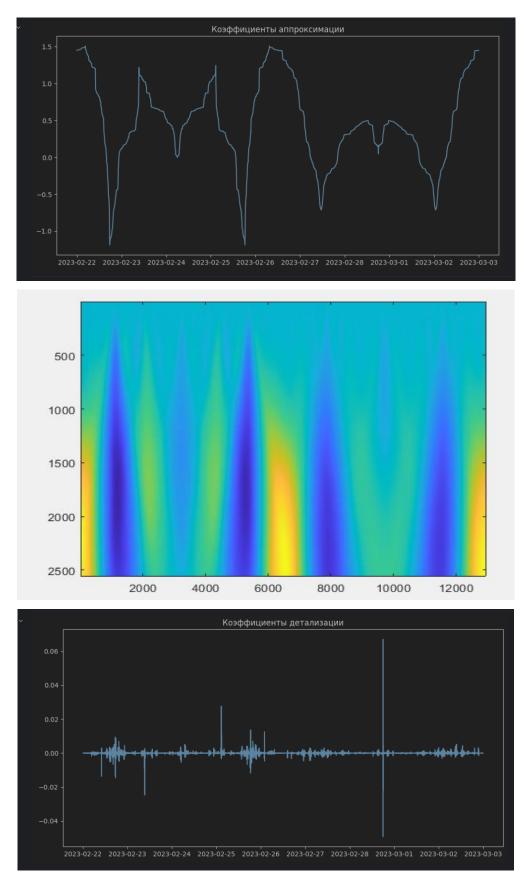
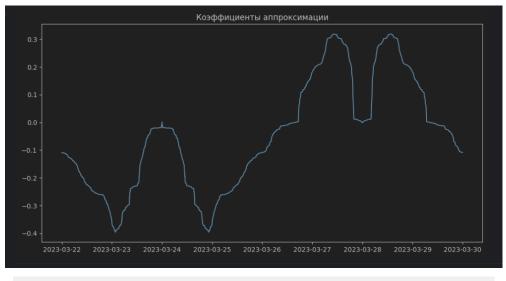
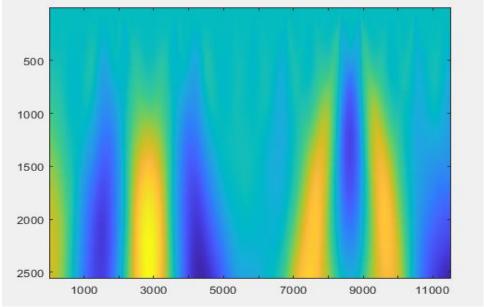


График 1. Даты (22.02.2023 – 03.03.2023)





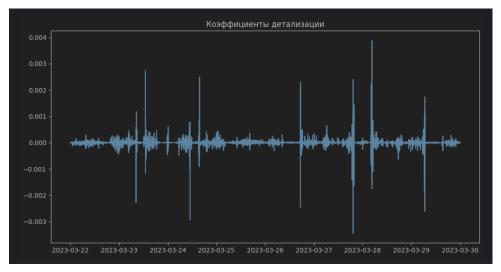


График 2 (22.03.2023 – 30.03.2023)

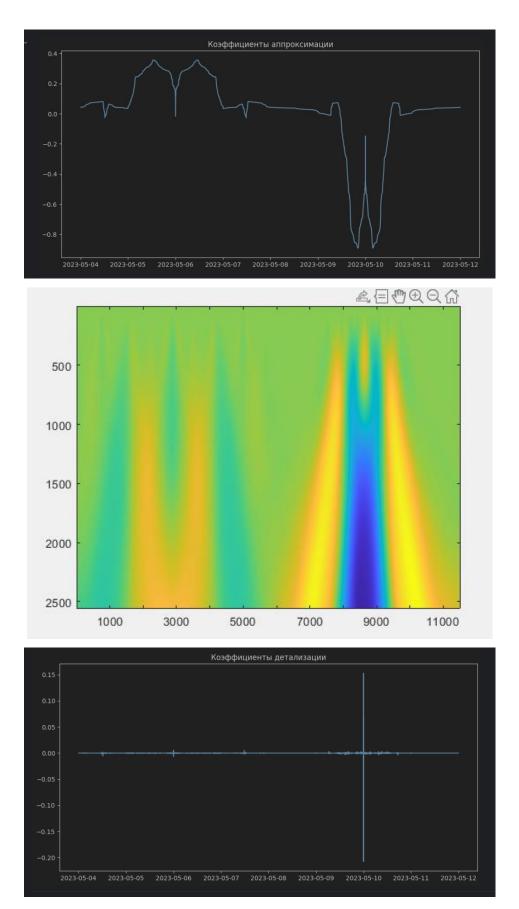


График 3 (04.05.2023 – 12.05.2023)

ЗАКЛЮЧЕНИЕ

В ходе данной научно-исследовательской работы были разработаны ключевые методы для работы с данными нейтронных мониторов. Подробно расписан выбор алгоритма декомпозиции исходного сигнала — ITD для дальнейшего детектирования аномальных значений временных рядов. Выбранный алгоритм был успешно реализован. Код был загружен в удалённый репозиторий GitHub [8].

Описание предполагаемого метода решения:

- 1. Архитектура: Использование ITD в качестве основного метода для декомпозиции временных рядов на высокочастотные и низкочастотные компоненты; Разработка модуля визуализации результатов для более наглядного анализа;
- 2. Технические детали: Программная реализация на языке программирования Python; Использование среды Jupyter Notebook для ореп-source: возможности вносить правки в нужные блоки кода и быстро получать экспериментальные данные;
- 3. Макет интерфейса: Возможность выбора определённой станции, даты и времени с целью дальнейшего анализа временных рядов; Графическое представление результатов с возможностью масштабирования и детального рассмотрения выделенных компонент.

План работы на весенний семестр:

- 1. Провести сравнительный анализ с методами детектирования, которые используют схожий алгоритм ITD;
- 2. Улучшение алгоритма вычисления коэффициентов для идентификации аномальных значений временного ряда;
- 3. Написание научной статьи по теме магистерской диссертации.

СПИСОК ИСПОЛЬЗОВАННЫХ ИСТОЧНИКОВ

- 1. Мирошниченко Л. И. Физика Солнца и солнечно-земных связей: учебное пособие // Л. И. Мирошниченко; Под ред. М. И. Панасюка. М.: Университетская книга, 2011, 345 с.
- 2. Франсуа Шолле Глубокое обучение на Python М.: Питер, 2018, 400 с.
- 3. Информационный портал ЛЭТИ // etu. URL: https://etu.ru/assets/files/nauka/dissertacii/2022/voznesenskij/voznesenskij_dissertaci ya.pdf (дата обращения 11.10.2023)
- 4. Ланнэ, А.А. Основы цифровой обработки сигналов: Учеб. пособие. / А. А. Ланнэ, Б.Д. Матюшкин, Д.А. Улахович СПБ.: ГУТ. 1998.
- 5. Информационный портал // JSR. URL: https://learn.javascript.ru/dom-navigation (дата обращения: 01.05.2023)
- 6. Википедия // wiki. URL: https://ru.wikipedia.org/wiki/Т-критерий Стьюдента (дата обращения: 07.09.2023)
- 7. IT-сообщество // habr. URL: https://habr.com/ru/articles/318970/ (дата обращения: 29.04.2023).
- 8. Удалённый репозиторий // GitHub. URL: https://github.com/whyusoserious/nemo (дата обращения: 25.04.2023).
- 9. Информационный портал ИТМО // ИТМО. URL: https://neerc.ifmo.ru/wiki/index.php?title=Рекуррентные_нейронные_сети (дата обращения: 03.05.2023).
- 10. База данных нейтронных мониторов // NMDB. URL: https://nmdb.eu/nest (дата обращения: 20.04.2023).

ПРИЛОЖЕНИЕ А ОТЗЫВ НАУЧНОГО РУКОВОДИТЕЛЯ