## РАБОТА №9. НЕПРЕРЫВНОЕ ВЕЙВЛЕТ-ПРЕОБРАЗОВАНИЕ ДИСКРЕТНЫХ СИГНАЛОВ

<u>Цель работы</u>: изучение возможностей применения вейвлетпреобразования при обработке сигналов.

Планируемая продолжительность: от 2 до 4 академических часов.

Тип работы: с использованием компьютерных средств.

## Теоретические основы

Непрерывное вейвлет преобразование (НВП) — еще один инструмент анализа сигнала, а также его сжатия. Для сигнала f(t) НВП определяется следующим образом:

$$W(a,b) = \frac{1}{\sqrt{a}} \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \cdot \psi\left(\frac{t-b}{a}\right) dt, \qquad (13.1)$$

где  $\psi\left(\frac{t-b}{a}\right)$  - вейвлет, используемый для анализа;

а – параметр масштаба вейвлета;

b – параметр сдвига вейвлета.

То есть, вычислив интеграл (13.1) для какого-либо сигнала получим двумерную поверхность с величинами a и b в качестве параметров. Принято обозначать по оси абсцисс параметр a, по оси ординат – b, а W(a,b), который называется вейвлет-коэффициентом при данных a,b. Соответственно результат вычисления (13.1) — набор вейвлет-коэффициентов при всех допустимых a и b.

С увеличением a вейвлет сжимается вдоль оси абсцисс (и наоборот), с увеличением b — сдвигается вдоль сигнала. При сжатии вейвлета, в сущности, увеличивается частота присутствующих в нем составляющих (так как при сжатии уменьшается период), поэтому можно сказать, что ось a на графике вейвлет-коэффициентов сопоставима с осью частот, а ось b — с осью времени. То есть, НВП относится к классу частотно-временных преобразований, позволяющих анализировать изменение частотного состава сигнала с течением времени.

Можно обратить внимание, что при конкретных значениях a (в

данном примере a=1) выражение (13.1) принимает знакомый вид:

$$W(1,b) = \frac{1}{\sqrt{a}} \int_{-\infty}^{\infty} f(t) \cdot \psi(t-b) dt,$$

что соответствует ВКФ сигнала и вейвлета. Следовательно, НВП является множеством функций взаимной корреляции сигнала с вейвлетом при различных масштабах a последнего.

Для дискретных сигналов, за счет замены интеграла на сумму, (13.1) примет вид:

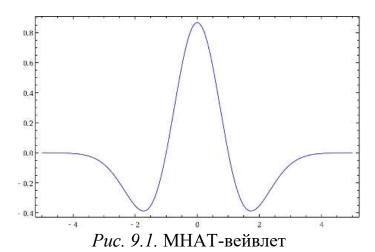
$$W(a,b) = \frac{\Delta t}{\sqrt{a}} \sum_{j=1}^{N} S_j \cdot \psi\left(\frac{j \cdot \Delta t - b}{a}\right), \tag{13.2}$$

где  $\Delta t$  - интервал дискретизации;

S - дискретный сигнал.

В качестве вейвлета может быть использован целый ряд функций, допускается даже использование собственной функции в качестве вейвлета. Чтобы быть вейвлетом, функция должна удовлетворять некоторым требованиям, которые здесь описываться не будут. На практике чаще всего используют МНАТ-вейвлет (Mexican Hat, мексиканская шляпа):

$$\psi(t) = (1 - t^2)e^{-\frac{t^2}{2}}. (13.3)$$



Для визуализации НВП принято использовать так называемую скалограмму, значения для которой вычисляются на основе вейвлет-коэффициентов:

$$Sk(a,b) = |W(a,b)|^2.$$
 (13.4)

Ниже представлен пример сигнала и его скалограммы.

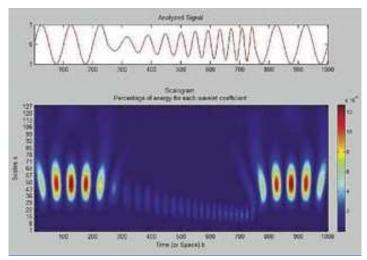


Рис. 9.2. Сигнал и его скалограмма

## Непрерывное вейвлет-преобразование в Python

Как и до этого импортируем зависимости, переносим plot, и добавляем ещё одну функцию отрисовки графиков plot\_scalogram, как следует из её названия при помощи неё будет рисовать график вейвлет коэффициентов.

import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from typing import Callable
from scipy.fft import fftshift, fft, fftfreq
matplotlib widget

Рис. 9.3. Импорт зависимостей

```
def plot(*args, y=None, stem=False) -> None:
2
        ax = plt.figure()
3
        if y is None:
             for y in args:
4
                x = np.arange(y.size)
                 if stem:
                    plt.stem(x, y)
8
                 else:
9
                     plt.plot(x, y)
10
            if stem:
11
                 plt.stem(args[0], y)
12
13
                 plt.plot(args[0], y)
        {\tt plt.grid}({\tt True})
15
        plt.ylabel('y')
16
        plt.xlabel('x')
17
        plt.show()
```

Рис. 9.4. Функция построения графиков

```
def plot_scalogram(wavelet_coeficients: np.ndarray) -> None:
1
        xlist = ylist = np.arange(0, wavelet coeficients.shape[0])
2
3
        X, Y = np.meshgrid(xlist, ylist)
4
        Z = wavelet coeficients
        fig, ax = plt.subplots(1, 1)
5
6
        cp = ax.contourf(X, Y, Z)
        fig.colorbar(cp, label='Значения вейвлет-коэффициентов')
7
8
        ax.set title('Скалограмма сигнала')
        ax.set ylabel('Ряды')
9
10
        ax.set xlabel('Отсчёты')
        plt.show()
11
```

Рис. 9.5. Функция построения графика скалограммы

Для реализации НВП необходимо сперва задать вейвлет. В данной работе ограничимся МНАТ-вейвлетом.

```
1  def mexican_hat(t: np.ndarray):
2    return np.exp((-1) * np.power(t, 2) / 2) * (1 - t ** 2)

1    t = np.linspace(start=-6, stop=6)
2    plot(mexican_hat(t))
```

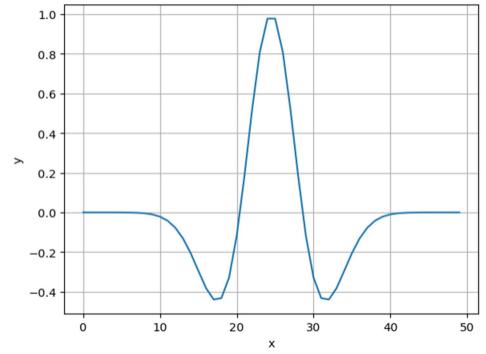


Рис. 9.6. МНАТ-вейвлет в Smath

Зададим анализируемый сигнал. Чтобы увидеть основное отличие ДПФ от НВП, в сигнале предусмотрено резкое повышение частоты.

```
def y(x: np.ndarray) -> np.ndarray:
1
2
       result = np.zeros(x.size)
       for idx in range(result.size):
3
           if x[idx] < np.pi:</pre>
4
                result[idx] = np.sin(0.5 * 2 * np.pi * x[idx])
5
6
            else:
                result[idx] = np.sin(0.8 * 2 * np.pi * x[idx])
7
8
       return result
```

```
1  N = 30
2  x = np.arange(start=1, stop=30)
3  signal = y(x * (2 * np.pi / N))
4  plot(signal)
```

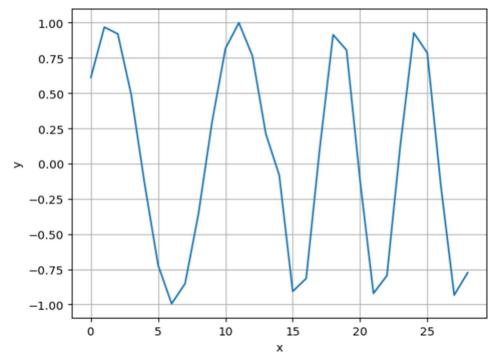


Рис. 9.7. Анализируемый сигнал

Теперь можно сформировать выражение для самого НВП. Как было подмечено выше, НВП при конкретных значениях масштаба является ВКФ вейвлета и сигнала. Воспользуемся этими данными и на основе спроектированного в предыдущих работах выражения для ВКФ

зададим в Smath выражение (13.2), как это представлено на рисунке ниже.

```
def wavelet_transform(signal: np.ndarray,
2
                          psi func: Callable):
3
        dt = 2 * np.pi / signal.size
4
        def wavelet_transform_array(a: float):
5
6
            def wavelet_transform_element(b: float):
7
                result_sum = np.zeros(signal.size)
8
                for idx in range(result_sum.size):
9
                    result\_sum[idx] = signal[idx] * psi\_func(((idx + 1) * dt - b) / a)
10
11
                return np.sum(result_sum)
12
13
            result_array = np.zeros(signal.size)
            for idx in range(result_array.size):
14
                result_array[idx] = wavelet_transform_element((idx + 1) * dt)
15
            return result_array
16
17
18
        result = []
        for k in range(signal.size):
19
            result.append(wavelet_transform_array((k + 1) * dt))
20
        return np.array(result)
21
```

*Puc. 9.8.* Задание НВП

Результат построения скалограммы для описанного выше примера на рисунке.

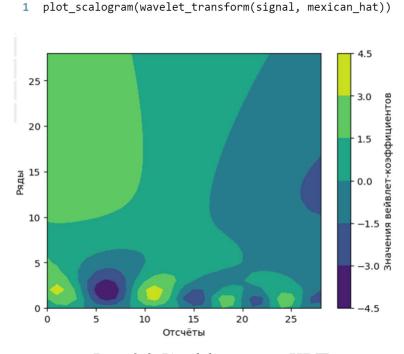


Рис. 9.9. Коэффициенты НВП

Из графика коэффициентов видно, что при малых значениях a, что соответствует большому масштабу вейвлета, мелких деталей выявлять не удается, но четко видна граница перехода сигнала из одной частоты масштабе, Причем, при В другую. которому соответствует приблизительно 9й ряд, эта граница по временному положению совпадает с ее положением в самом сигнале. Идентифицировать данный участок как границу двух частот легко – при масштабе большем граница смещается в сторону, а при меньшем начинают проявляться более мелкие детали, соответствующие отдельным полупериодам синусоиды (то есть в подобных случаях следует искать такой масштаб, при котором за счет совсем уж мелких деталей, таких как отдельные вершины, граница частот не уводится в сторону, и при котором детализация не столь мала, что граница «уплывает» или размывается). Подобный случай рассматривается на рисунке ниже (в сущности, совпадает с нашим премером, но здесь коэффициентов больше, сигнал большей длительности, за счет чего результат выглядит плавнее, присутствуют полутона).

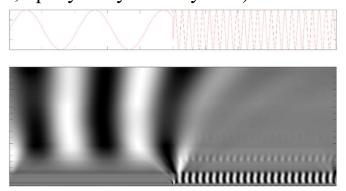
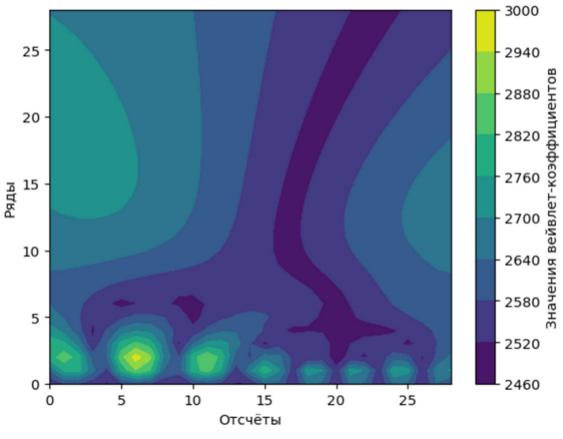


Рис. 9.10. Пример резкого перехода частот

Теперь повторно построим скалограмму, но только в этот раз каждое значения возьмём абсолютно, прибавим 50, так как значения вейвлет коэффициентов будут меньше нуля, следовательно при возведении в степень большая часть данных будет сглажена. И соответственно после суммирования возведём во 2 степень полученные данные



*Puc. 9.11.* Склалограмма

Граница частот видна еще контрастнее из-за модуля и квадратирования.

Сравним скалограмму с частотным спектром. Для этого зададим выражения для его реализации, рассмотренные в прошлых работах.

```
1  N = 30
2  T = (2 * np.pi / N)
3  x = np.linspace(0.0, N * T, N, endpoint=False)
4  yf = fft(y(x))
5  xf = fftfreq(N, T)[:N // 2]
```

Рис. 9.12. Выражения для реализации спектра

И построим соответствующий график.

## 1 plot(xf, y=2.0 / N \* np.abs(yf[0:N // 2]))

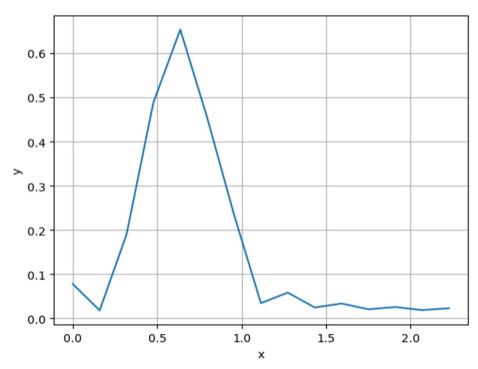


Рис. 9.13. График спектра

Можно видеть, что из-за близости частот на спектре они объединяются. При этом данный график не представляет никакой информации об изменении во времени спектра сигнала, в отличие от скалограммы (или самих вейвлет-коэффициентов).

#### Задание 1

- 1. Задать сигнал в соответствии с вариантом, построить его график
  - 2. Задать МНАТ-вейвлет, построить его график
  - 3. Задать выражения для реализации НВП
- 4. Сформировать массив вейвлет-коэффициентов заданного сигнала
- 5. Построить в нем как график коэффициентов, так и скалограмму.
  - 6. Построить спектр сигнала по ДПФ.

# 7. Записать вывод об отличиях и схожести получения спектра по ДПФ и скалограммы вейвлет-преобразования

Таблица 13.1.

Варианты заданий

Варианты	Сигнал
1,6,11, 16,21,26	$y(x) := \text{if } x < \pi$ $\sin(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x) + \sin(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$ else $\sin(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$
2,7,12, 17,22,27	$y(x) := \text{if } x < \pi$ $\sin(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$ $\text{else}$ $\sin(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x) + \sin(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$
3,8,13, 18,23,28	$y(x) := \text{if } x < \pi$ $\cos(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$ else $\cos(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$
4,9,14, 19,24,29	$y(x) := \text{if } x < \pi$ $\cos(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x) + \cos(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$ else $\cos(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$
5,10,15, 20,25,30	$y(x) := \text{if } x < \pi$ $\cos(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$ $\text{else}$ $\cos(0, 8 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x) + \cos(0, 5 \cdot 2 \cdot \pi \cdot x)$