

ThinkDSP. Лабораторная 8. Фильтрация и свертка.

Шерепа Никита

13 мая 2021 г.

Содержание

1	Упражнение 8.1	5
2	Упражнение 8.2	6
3	Упражнение 8.3	10
4	Вывод	13

Список иллюстраций

1	1	5
2	2	5
3	3	6
4	Гауссиан	7
5	Гауссиан после БПФ	7
6	Гауссиан четче	8
7	Гауссиан и его БПФ	9
8	Изменяем std	9
9	Изменяем std	10
10	Окна	11
11	Окна после ДПФ	12
12	ДПФ с log-масштабом	13

Листинги

1	Построение Гауссиана	6
2	Построение Гауссиана	7
3	Построение Гауссиана	8
4	Функция <code>plot_gaussian()</code>	8
5	Изменяем <code>std</code>	9
6	Создаем волну	10
7	Создаем окна	11
8	Применяем ДПФ	12
9	ДПФ с log-масштабом	12

1 Упражнение 8.1

1. Задание

Что случится, если при увеличении ширины гауссова окна **std** не увеличивать число элементов в окне **M**?

2. Ход работы

При увеличении ширины гауссова окна **std** без увеличения числа элементов в окне **M** прямоугольное окно превращается в "скачкообразное"

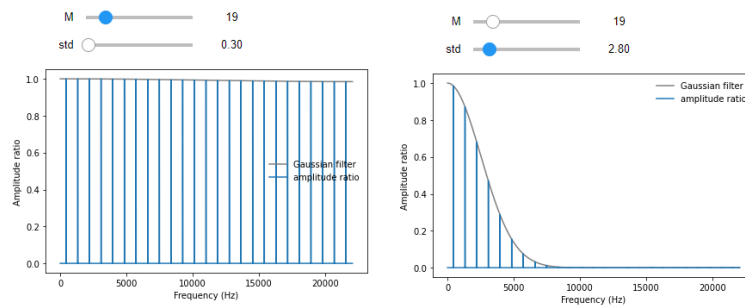


Рис. 1: 1

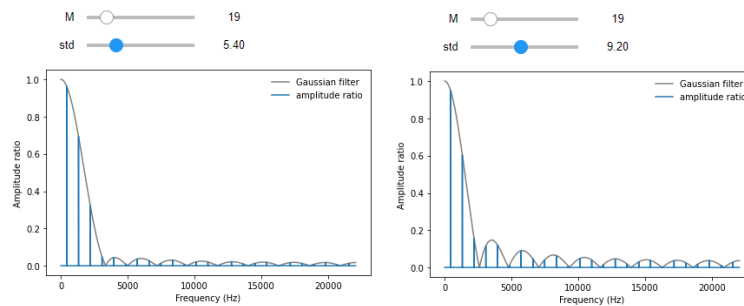


Рис. 2: 2

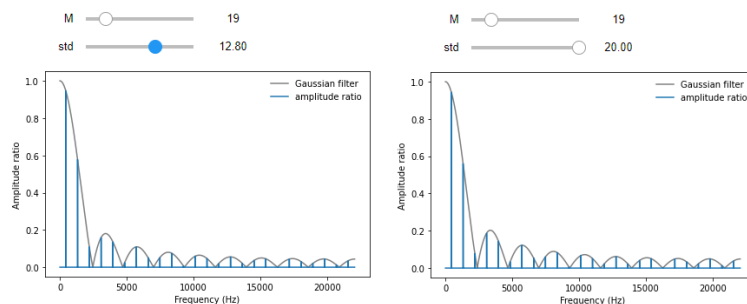


Рис. 3: 3

2 Упражнение 8.2

1. Задание

Преобразование Фурье гауссовой кривой - также гауссовая кривая. Для дискретного преобразования Фурье это соотношение приблизительно верно.

Попробуйте его на нескольких примерах. что происходит с преобразованием Фурье, если меняется `std`

2. Ход работы

Рассмотрим Гауссиан

```

1      import scipy.signal
2
3      gaussian = scipy.signal.gaussian(M=32, std=2)
4      gaussian /= sum(gaussian)
5      plt.plot(gaussian)
6      decorate(xlabel='Index')
```

Листинг 1: Построение Гауссиана

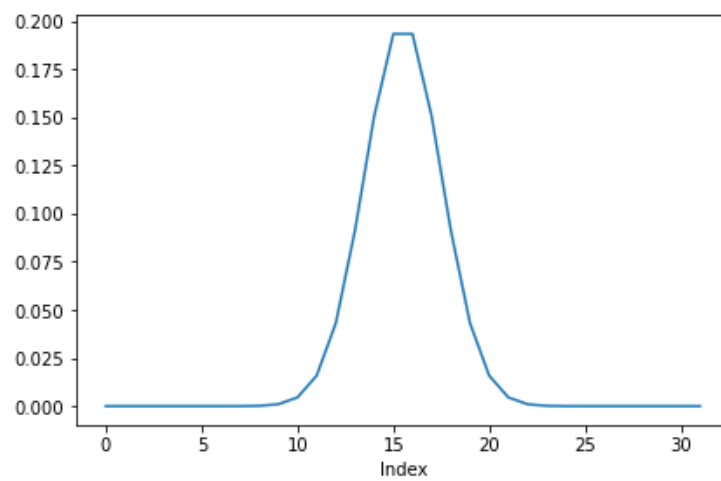


Рис. 4: Гауссиан

Применим к нему БПФ

```

1     fft_gaussian = np.fft.fft(gaussian)
2     plt.plot(abs(fft_gaussian))
3     decorate(xlabel='Frequency (Hz)', ylabel='Amplitude')
```

Листинг 2: Построение Гауссиана

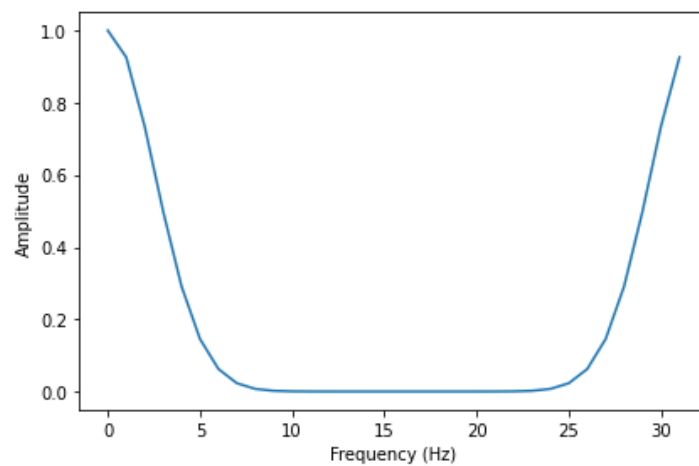


Рис. 5: Гауссиан после БПФ

Если повернуть отрицательные частоты влево, то можно четче увидеть, что это Гауссиан.

```

1      N = len(gaussian)
2      fft_rolled = np.roll(fft_gaussian, N//2)
3      plt.plot(abs(fft_rolled))
4      decorate(xlabel='Frequency (Hz)', ylabel='Amplitude')

```

Листинг 3: Построение Гауссиана

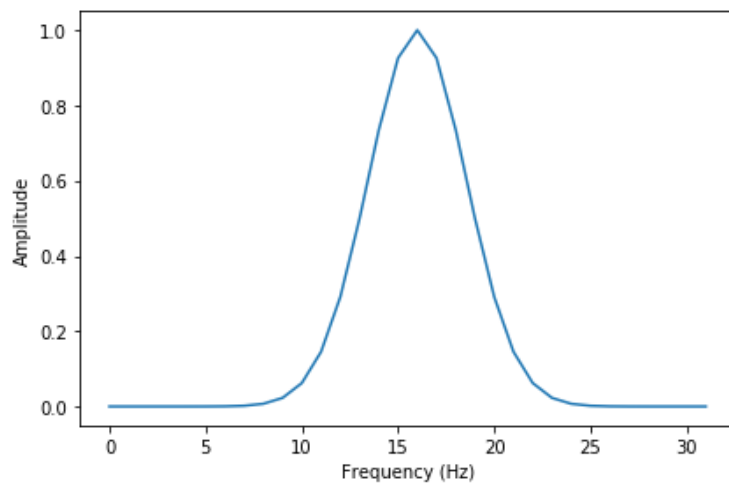


Рис. 6: Гауссиан четче

Рассмотрим функцию, которая отображает Гауссиан и БПФ Гауссиан для сравнения

```

1      def plot_gaussian(std):
2          M = 32
3          gaussian = scipy.signal.gaussian(M=M, std=std)
4          gaussian /= sum(gaussian)
5
6          plt.subplot(1, 2, 1)
7          plt.plot(gaussian)
8          decorate(xlabel='Time')
9
10         fft_gaussian = np.fft.fft(gaussian)
11         fft_rolled = np.roll(fft_gaussian, M//2)
12
13         plt.subplot(1, 2, 2)
14         plt.plot(np.abs(fft_rolled))
15         decorate(xlabel='Frequency')
16         plt.show()

```


17

18

```
plot_gaussian(2)
```

Листинг 4: Функция `plot_gaussian()`

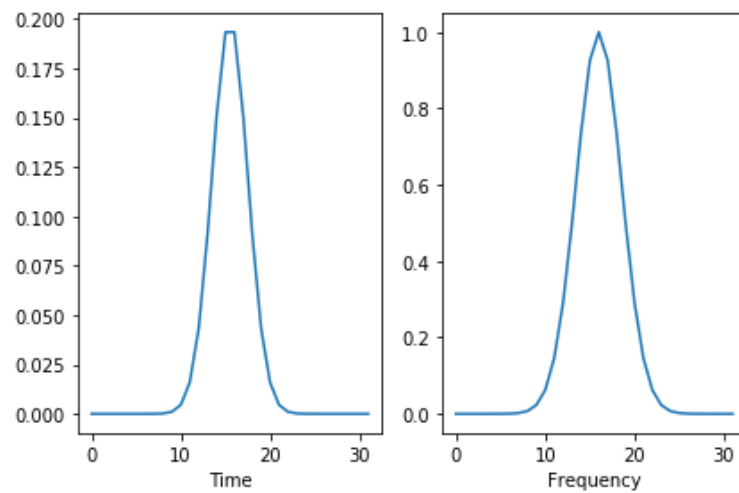


Рис. 7: Гауссиан и его БПФ

Теперь проверим, что произойдет при изменении `std`

```
1 from ipywidgets import interact, interactive, fixed
2 import ipywidgets as widgets
3
4 slider = widgets.FloatSlider(min=0.1, max=10, value=2)
5 interact(plot_gaussian, std=slider);
```

Листинг 5: Изменяем `std`

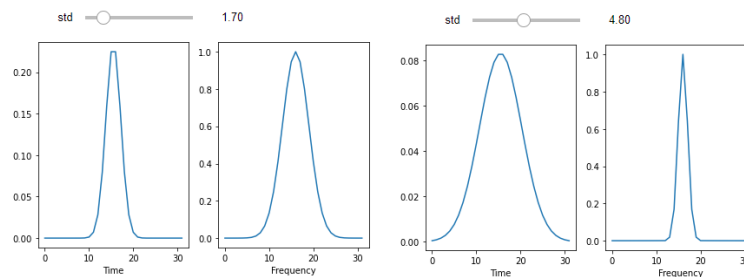


Рис. 8: Изменяем `std`

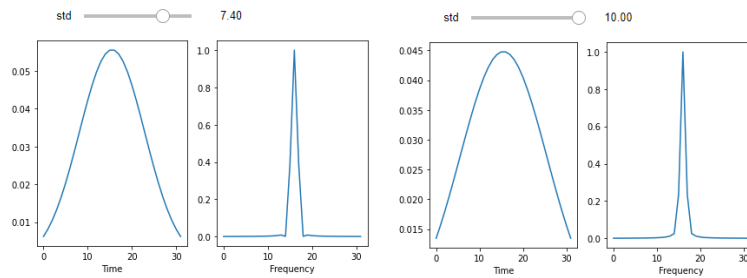


Рис. 9: Изменяем **std**

Видим, что по мере увеличения **std** Гауссиан становится шире, а его БПФ сужается.

Если $f(x) = e^{-ax^2}$, что является Гауссианом со средним значением $= 0$ и стандартным отклонением $= 1/a$, то тогда преобразование Фурье имеет вид

$$F(k) = \sqrt{\frac{\pi}{a}} e^{-\pi^2 k^2 / a}$$

что является Гауссианом со стандартным отклонением $= a/\pi^2$. Таким образом, существует обратная зависимость между стандартными отклонениями f и F .

3 Упражнение 8.3

(a) Задание

В дополнение к Гауссовскому окну создайте окно Хемминга тех же размеров. Дополните окно нулями и напечатайте его ДПФ. Какое окно больше подходит для фильтра НЧ? Полезно напечатать ДПФ с логарифмическим масштабом y

Поэкспериментируйте с разными окнами и размерами этих окон.

(b) Ход работы

Создадим волну с частотой дискретизации $= 44.1$ КГц

```
1 signal = SquareSignal(freq=440)
2 wave = signal.make_wave(duration=1.0,
    framerate=44100)
```

Листинг 6: Создаем волну

Теперь создадим несколько окон со стандартным отклонением Гаусса.

```
1      M = 15
2      std = 2.5
3
4      gaussian = scipy.signal.gaussian(M=M, std=std)
5      bartlett = np.bartlett(M)
6      blackman = np.blackman(M)
7      hamming = np.hamming(M)
8      hanning = np.hanning(M)
9
10     windows = [blackman, gaussian, hanning, hamming]
11     names = ['blackman', 'gaussian', 'hanning',
12             'hamming']
13
14     for window in windows:
15         window /= sum(window)
16
17     for window, name in zip(windows, names):
18         plt.plot(window, label=name)
19
20     decorate(xlabel='Index')
```

Листинг 7: Создаем окна

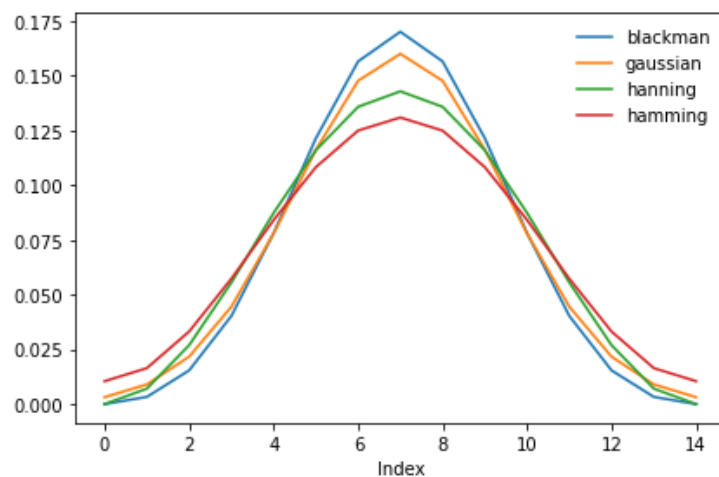


Рис. 10: Окна

Видим, что все окна похожи друг на друга. Теперь применим

ДПФ

```
1      def zero_pad(array, n):
2          res = np.zeros(n)
3          res[:len(array)] = array
4          return res
5
6      def plot_window_dfts(windows, names):
7          for window, name in zip(windows, names):
8              padded = zero_pad(window, len(wave))
9              dft_window = np.fft.rfft(padded)
10             plt.plot(abs(dft_window), label=name)
11
12     plot_window_dfts(windows, names)
13     decorate(xlabel='Frequency (Hz)')
```

Листинг 8: Применяем ДПФ

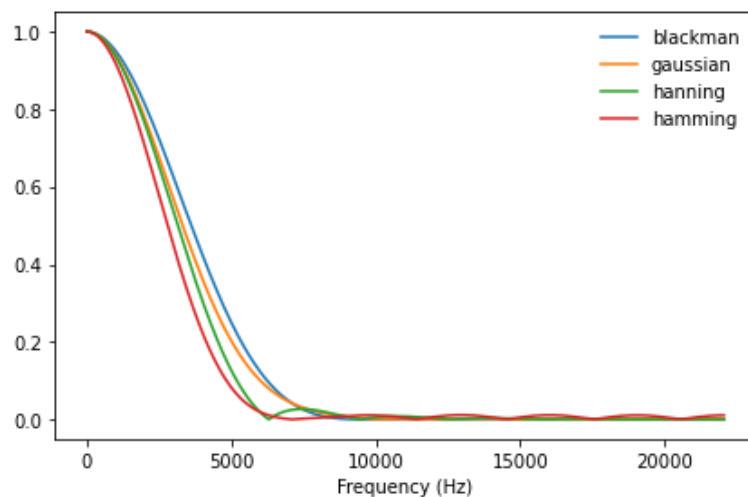


Рис. 11: Окна после ДПФ

Хэмминг падает быстрее всех. Блэкмэн падает медленней всех.
У Хэннинга самые заметные отскоки.

Теперь посмотрим на ДПФ с логарифмическим масштабом

```
1      plot_window_dfts(windows, names)
2      decorate(xlabel='Frequency (Hz)', yscale='log')
```

Листинг 9: ДПФ с log-масштабом

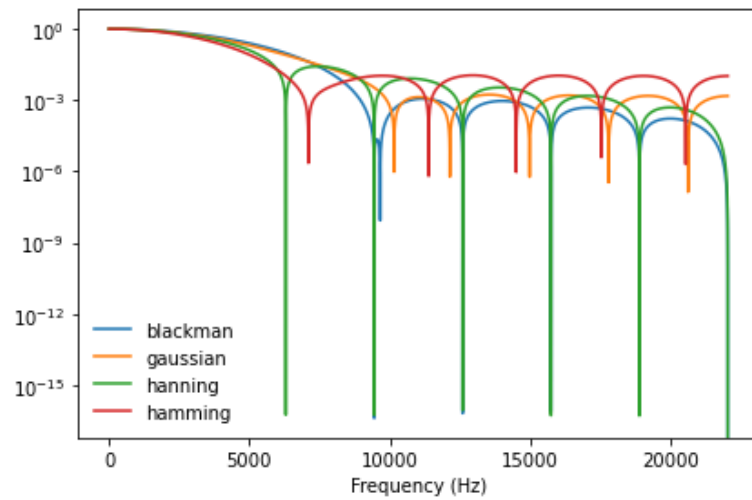


Рис. 12: ДПФ с log-масштабом

Хэмминг и Хэннинг падают быстрее остальных. Хэмминг и Гаусс имеют скачки. В итоге можно сказать, что окно Хэннинга имеет минимальные отскоки в сочетании с быстрым падением.

4 Вывод

В результате выполнения лабораторной работы получены навыки работы со свертками, построением различных окон и применения к ним ДПФ.