Лабораторная работа №8 Фильтрация и свёртка

Кобыжев Александр

11 апреля 2021 г.

Оглавление

1	Упражнение 8.1	4
2	Упражнение 8.2	5
3	Упражнение 8.3	10
4	Выволы	14

Список иллюстраций

2.1	Визуализация гауссовского сигнала
2.2	Визуализация БПФ
2.3	Визуализация гауссовского сигнала
2.4	Визуализация окна Гаусса и его БПФ
2.5	Изменение std
3.1	Визуализация окон
3.2	Визуализация ДПФ
3.3	Визуализация ДПФ

Листинги

2.1	Визуализация гауссовского сигнала	5
2.2	Визуализация БПФ	5
2.3	Визуализация гауссовского сигнала	6
2.4	Φ ункция plot_gaussian	7
2.5	Изменение std	8
3.1	Создание сигнала	10
3.2	Создание различных окон	10
3.3	Визуализация окон	10
3.4	Φ ункция plot_window_dfts	11
3.5	Визуализация ДПФ	11
3.6	Визуализация ДПФ	12

Упражнение 8.1

В данном упражнении нас просят открыть chap08.ipynb, прочитать пояснения, а также запустить примеры.

Если увеличивать ширину гауссова окна STD без увеличения количества элементов в окне M, это окно становится ближе к прямоугольному, более высокие частоты подавляются хуже, и следующие параметры проявляются боковым лепестком.

Упражнение 8.2

Начнём с гауссовского аналога:

```
gaussian = scipy.signal.gaussian(M=64, std=2)
gaussian /= sum(gaussian)
thinkplot.plot(gaussian)
thinkplot.config(xlabel='Index')
```

Листинг 2.1: Визуализация гауссовского сигнала

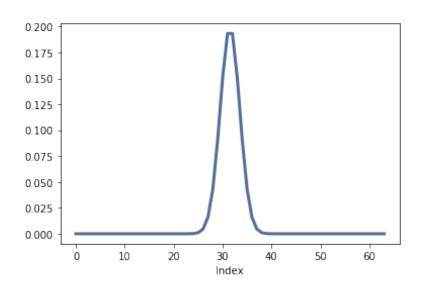


Рис. 2.1: Визуализация гауссовского сигнала

Вот как выглядит БПФ:

```
1 fft_gaussian = np.fft.fft(gaussian)
2 thinkplot.plot(abs(fft_gaussian))
```

 $_3$ thinkplot.config(xlabel='Frequency (Hz)', ylabel='Amplitude') Листинг 2.2: Визуализация БПФ

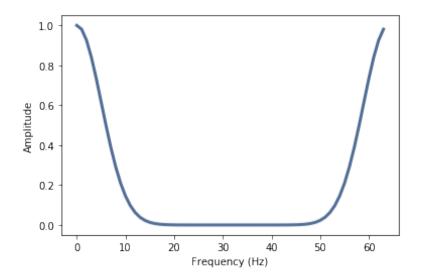


Рис. 2.2: Визуализация БПФ

Если мы повернём отрицательные частоты влево, то сможем яснее увидеть, что это гауссово, по крайней мере приблизительно.

```
1 N = len(gaussian)
2 fft_rolled = np.roll(fft_gaussian, N//2)
3 thinkplot.plot(abs(fft_rolled))
4 thinkplot.config(xlabel='Frequency (Hz)', ylabel='Amplitude')
Листинг 2.3: Визуализация гауссовского сигнала
```

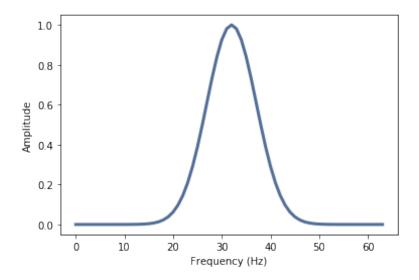


Рис. 2.3: Визуализация гауссовского сигнала

Эта функция отображает окно Гаусса и его БПФ друг с другом.

```
def plot_gaussian(std):
     M = 64
     gaussian = scipy.signal.gaussian(M=M, std=std)
     gaussian /= sum(gaussian)
     thinkplot.preplot(num=2, cols=2)
     thinkplot.plot(gaussian)
     thinkplot.config(xlabel='Time', legend=False)
     fft_gaussian = np.fft.fft(gaussian)
     fft_rolled = np.roll(fft_gaussian, M//2)
11
12
     thinkplot.subplot(2)
     thinkplot.plot(abs(fft_rolled))
14
     thinkplot.config(xlabel='Frequency')
15
16
18 plot_gaussian(2)
```

Листинг 2.4: Функция plot_gaussian

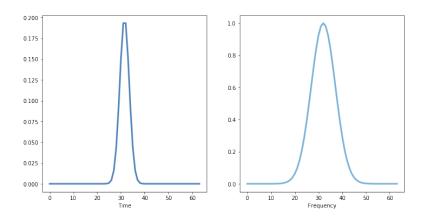


Рис. 2.4: Визуализация окна Гаусса и его БП Φ

Теперь мы можем сделать взаимодействие, которое показывает, что происходит при изменении std.

Листинг 2.5: Изменение std

```
from ipywidgets import interact, interactive, fixed
import ipywidgets as widgets

slider = widgets.FloatSlider(min=0.1, max=10, value=2)
interact(plot_gaussian, std=slider);
```

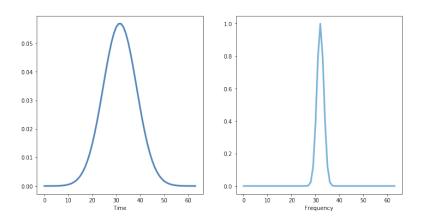


Рис. 2.5: Изменение std

По мере увеличения std Гауссовский становится шире, а его БП Φ сужается.

С точки зрения непрерывной математики, если $f(x) = e^{-ax^2}$

который является гауссовским со средним 0 и стандартным отклоне-

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

нием 1/a, его преобразование Фурье имеет вид $F(k)=\sqrt{\frac{\pi}{a}}e^{-\pi^2k^2/a}$ который является гауссовским со стандартным отклонением a/π^2 . Таким образом, существует обратная зависимость между стандартными отклонениями f и F.

Упражнение 8.3

Создадим 1-секундную волну с частотой дискретизации 44 кГц.

```
signal = thinkdsp.SquareSignal(freq=440)
wave = signal.make_wave(duration=1.0, framerate=44000)
Листинг 3.1: Создание сигнала
```

Затем создадим несколько окон. Выберем стандартное отклонение окна Гаусса, чтобы сделать его похожим на другие.

```
1 M = 17
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 = [gaussian, blackman, hamming, hanning]
11 names = ['gaussian', 'blackman', 'hamming', 'hanning']
12
13 for window in windows:
14 window /= sum(window)

Листинг 3.2: Создание различных окон
```

Теперь посмотрим, как выглядят эти окна.

```
thinkplot.preplot(4)
for window, name in zip(windows, names):
thinkplot.plot(window, label=name)
```

5 thinkplot.config(xlabel='Index', legend=True, loc='center bottom')
Листинг 3.3: Визуализация окон

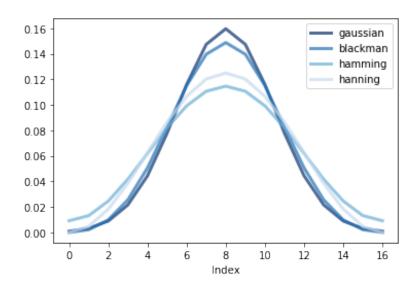


Рис. 3.1: Визуализация окон

Они выглядят довольно похоже, но по Гауссу и Блэкману немного выше. Посмотрим, как выглядят их ДПФ:

```
def plot_window_dfts(windows, names):
thinkplot.preplot(5)

for window, name in zip(windows, names):
padded = thinkdsp.zero_pad(window, len(wave))
dft_window = np.fft.rfft(padded)
thinkplot.plot(abs(dft_window), label=name)
Листинг 3.4: Функция plot_window_dfts

plot_window_dfts(windows, names)
thinkplot.config(xlabel='Frequency (Hz)', loc='upper right')
Листинг 3.5: Визуализация ДПФ
```

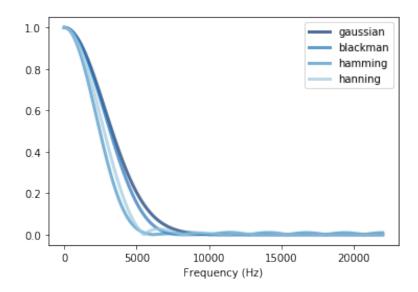


Рис. 3.2: Визуализация ДПФ

Тоже очень похоже, но похоже, что Гауссово падает быстрее всех, Блэкман - самым медленным, а у Ханнинга самые заметные боковые лепестки.

```
plot_window_dfts(windows, names)
thinkplot.config(xlabel='Frequency (Hz)', yscale='log',
loc='lower left')
```

Листинг 3.6: Визуализация ДПФ

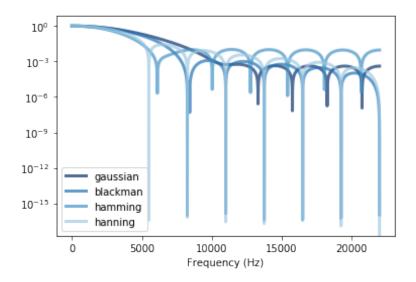


Рис. 3.3: Визуализация ДПФ

В логарифмической шкале мы видим, что сначала значения Хэмминга и Хеннинга падают быстрее, чем два других. И окна Хэмминга и Гаусса, кажется, имеют самые стойкие боковые лепестки. Окно Ханнинга, кажется, имеет наилучшее сочетание быстрого спада и минимальных боковых лепестков.

Выводы

Во время выполнения лабораторной работы получены навыки работы с концепцией свёртки и теоремой свёртки, а также научился применять эти знания на практике.