

Лабораторная работа № 7. Дискретное
преобразование Фурье.

3530901/80201, Шелаев Н. Р.

31 мая 2021 г.

Оглавление

1	Комплексные сигналы	4
2	Анализ	7
3	Реальные сигналы	9
4	Упражнения	13
4.1	Задание 2	13
5	Вывод	15

Список иллюстраций

1.1	Вещественная и мнимая части комплексной синусоиды . . .	5
1.2	Повернули амплитуду на 1,5 радиана	6
3.1	Результат	9
3.2	Первая половина сигнала	10
3.3	Комплексная синусоида	11
3.4	FFT реального сигнала - симметричный	11
3.5	FFT комплексного сигнала - несимметричный	12

Листинги

1.1	Строим комплексную синусоиду	4
1.2	Исследуем полученный сигнал	4
1.3	Применим функцию с матричным умножением	5
2.1	Применение первой функции для анализа	7
2.2	Применение второй функции для анализа	7
2.3	Улучшение функции	8
3.1	Тест на реальном сигнале	9
3.2	Берём левую половину сигнала	10
3.3	Сравнение реального сигнала с комплексным	10
4.1	Функция DFT	13
4.2	Функция для разделения исходного массива пополам	13
4.3	Итоговая функция	14

Глава 1

Комплексные сигналы

Попробуем построить какой-нибудь комплексный сигнал.

```
1     class ComplexSinusoid(Sinusoid):
2
3     def evaluate(self, ts):
4         phases = PI2 * self.freq * ts + self.offset
5         ys = self.amp * np.exp(1j * phases)
6         return ys
7
8     signal = ComplexSinusoid(freq=1, amp=0.6, offset=1)
9     wave = signal.make_wave(duration = 1, framerate = 4)
10
```

Листинг 1.1: Строим комплексную синусоиду

```
1     from thinkdsp import SumSignal
2
3     def synthesize1(amps, freqs, ts):
4         components = [ComplexSinusoid(freq, amp) for amp,
5 freq in zip(amps, freqs)]
6         signal = SumSignal(*components)
7         ys = signal.evaluate(ts)
8         return ys
9
10    amps = np.array([0.6, 0.25, 0.1, 0.05])
11    freqs = [100, 200, 300, 400]
12    framerate = 11025
13    ts = np.linspace(0, 1, framerate, endpoint = False)
14    ys = synthesize1(amps, freqs, ts)
15    n = 500
16    plt.plot(ts[:n], ys[:n].real)
17    plt.plot(ts[:n], ys[:n].imag)
```

Листинг 1.2: Исследуем полученный сигнал

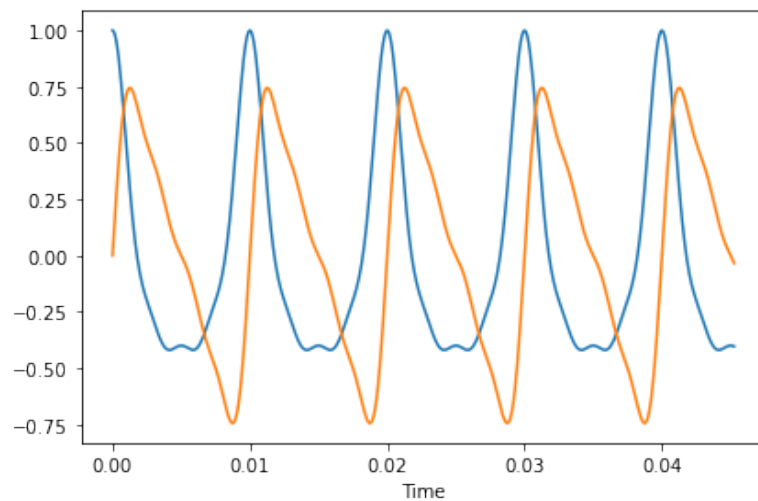


Рис. 1.1: Вещественная и мнимая части комплексной синусоиды

Действительная часть - смесь косинусов, а мнимая часть - смесь синусов. Они содержат одни и те же частотные компоненты с одинаковыми амплитудами, поэтому для нас они звучат одинаково.

```

1     def synthesize2(amps, freqs, ts):
2         args = np.outer(ts, freqs)
3         M = np.exp(1j * PI2 * args)
4         ys = np.dot(M, amps)
5         return ys
6
7     amps = np.array([0.6, 0.25, 0.1, 0.05])
8     ys = synthesize2(amps, freqs, ts)
9     wave = Wave(ys.real, framerate)
10    phi = 1.5
11    amps2 = amps * np.exp(1j * phi)
12    ys2 = synthesize2(amps2, freqs, ts)
13    n = 500
14    plt.plot(ts[:n], ys.real[:n], label=r'\phi_0 = 0$')
15    plt.plot(ts[:n], ys2.real[:n], label=r'\phi_0 = 1.5$')
16

```

Листинг 1.3: Применим функцию с матричным умножением

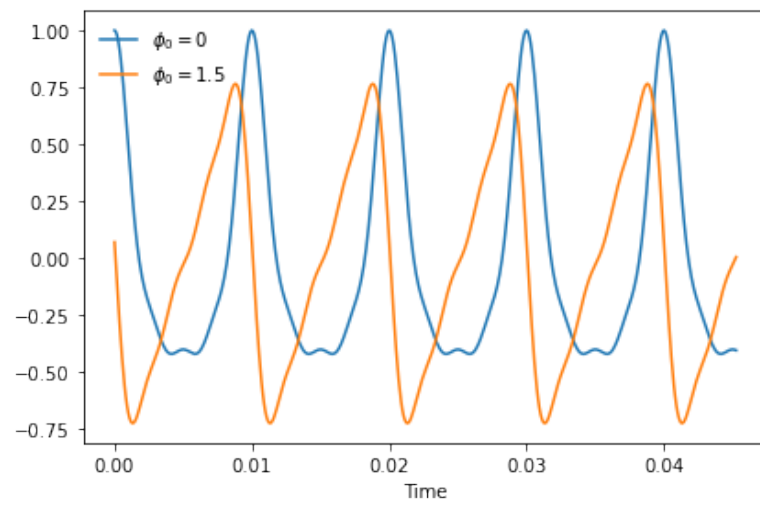


Рис. 1.2: Повернули амплитуду на 1,5 радиана

Поворот компонентов с одинавым смещением фазы изменил форму сигнала. Компоненты имеют разные периоды, и одно и то же смещение оказывает различное влияние на каждый компонент.

Глава 2

Анализ

Попробуем вычислить комплексные амплитуды компонент, зная частоты сигнала.

```
1     def analyze1(ys, freqs, ts):
2         args = np.outer(ts, freqs)
3         M = np.exp(1j * PI2 * args)
4         amps = np.linalg.solve(M, ys)
5         return amps
6
7     n = len(freqs)
8     amps2 = analyze1(ys[:n], freqs, ts[:n])
9     N = 4
10    ts = np.arange(N) / N
11    freqs = np.arange(N)
12    args = np.outer(ts, freqs)
13    M = np.exp(1j * PI2 * args)
14    MstarM = M.conj().transpose().dot(M)
15
```

Листинг 2.1: Применение первой функции для анализа

Получилась унитарная матрица с точностью до дополнительного фактора N . Значит, ответ правильный.

```
1     def analyze2(ys, freqs, ts):
2         args = np.outer(ts, freqs)
3         M = np.exp(1j * PI2 * args)
4         amps = M.conj().transpose().dot(ys) / N
5         return amps
6
7     N = 4
8     amps = np.array([0.6, 0.25, 0.1, 0.05])
9     freqs = np.arange(N)
10    ts = np.arange(N) / N
11    ys = synthesize2(amps, freqs, ts)
```



```
12     amps3 = analyze2(ys, freqs, ts)
13
```

Листинг 2.2: Применение второй функции для анализа

Снова получили правильный результат с точностью до ошибок округления.

```
1     def synthesis_matrix(N):
2         ts = np.arange(N) / N
3         freqs = np.arange(N)
4         args = np.outer(ts, freqs)
5         M = np.exp(1j * PI2 * args)
6         return M
7
8     def dft(ys):
9         N = len(ys)
10        M = synthesis_matrix(N)
11        amps = M.conj().transpose().dot(ys)
12        return amps
13
```

Листинг 2.3: Улучшение функции

Полученный результат совпал с ответом функции `np.fft.fft` в пределах ошибок округления.

Глава 3

Реальные сигналы

Протестируем полученную функцию DFT на реальных сигналах.

```
1     from thinkdsp import SawtoothSignal
2
3     framerate = 10000
4     signal = SawtoothSignal(freq = 500)
5     wave = signal.make_wave(duration=0.1, framerate=
6     framerate)
7     hs = dft(wave.ys)
8     amps = np.abs(hs)
9     plt.plot(amps)
```

Листинг 3.1: Тест на реальном сигнале

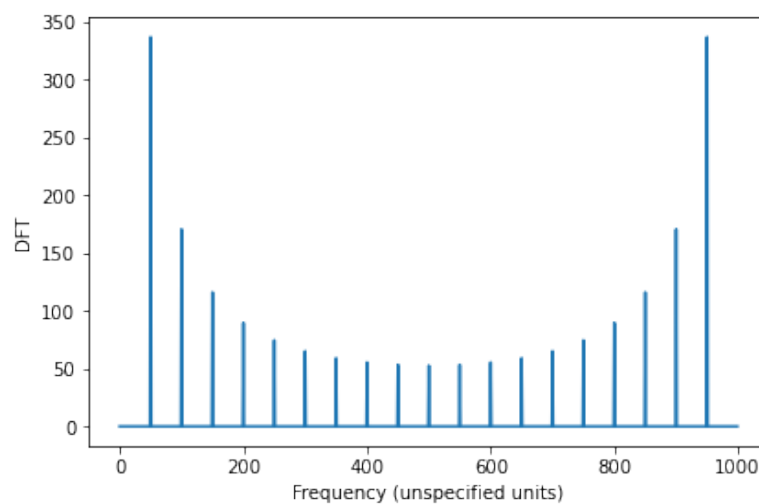


Рис. 3.1: Результат

```

1 N = len(hs)
2 fs = np.arange(N) * framerate / N
3 plt.plot(fs[: (N // 2 + 1)], amps[: (N // 2 + 1)])
4

```

Листинг 3.2: Берём левую половину сигнала

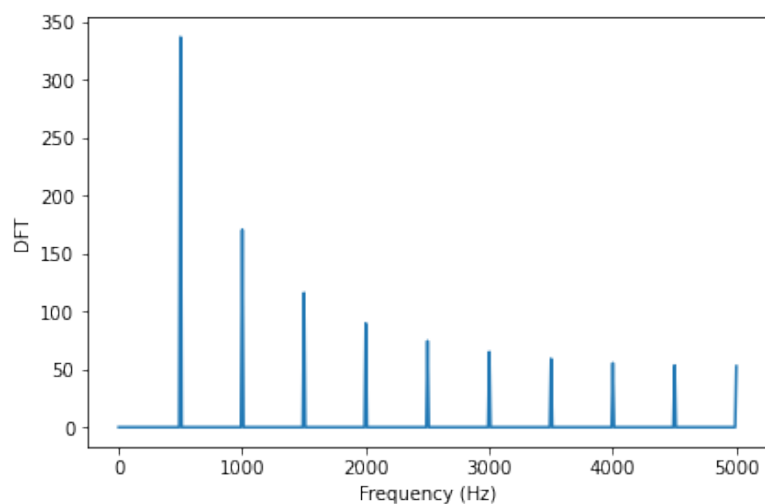


Рис. 3.2: Первая половина сигнала

```

1 from thinkdsp import TriangleSignal
2
3 wave = TriangleSignal(freq = 1).make_wave(duration = 1,
4      framerate = 8)
5 wave2 = ComplexSinusoid(freq = 1).make_wave(duration =
6      1, framerate = 8)
7 plt.plot(wave2.ts, wave2.ys.real)
8 plt.plot(wave2.ts, wave2.ys.imag)
9
10 hs = np.fft.fft(wave.ys)
11 plt.plot(abs(hs))
12
13 hs = np.fft.fft(wave2.ys)
14 plt.plot(abs(hs))
15

```

Листинг 3.3: Сравнение реального сигнала с комплексным

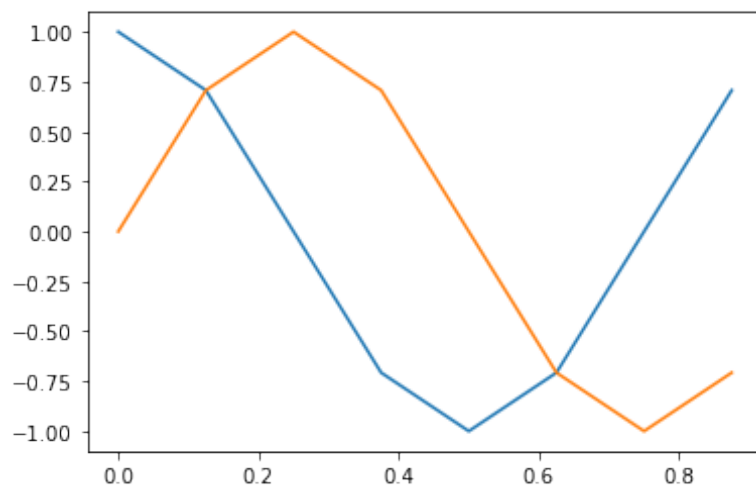


Рис. 3.3: Комплексная синусоида

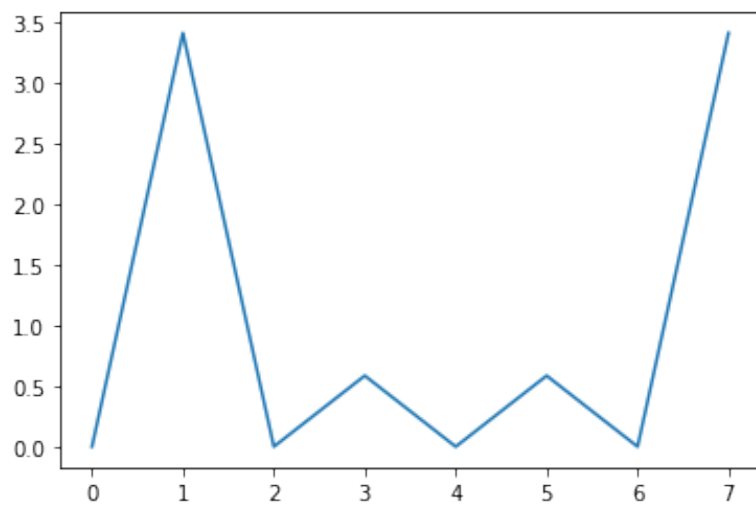


Рис. 3.4: FFT реального сигнала - симметричный

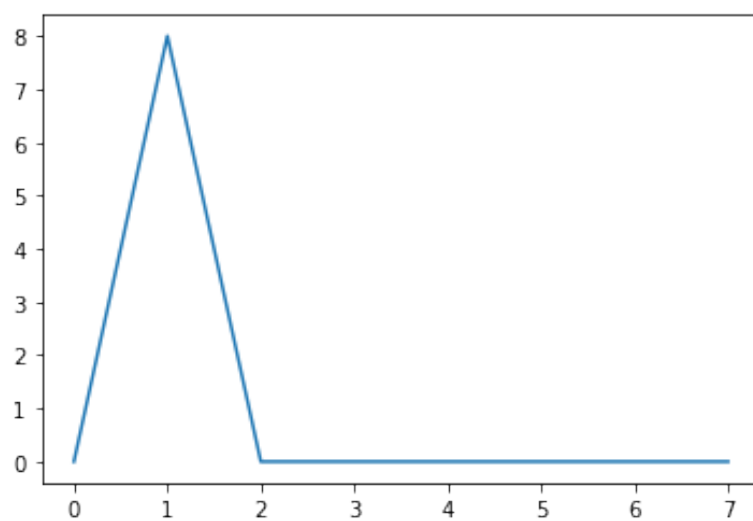


Рис. 3.5: FFT комплексного сигнала - несимметричный

Глава 4

Упражнения

4.1 Задание 2

Рекурсивный алгоритм для DFT по лемме Дэниелсона-Ланцоша.

$$DFT(y)[n] = DFT(e)[n] + e^{-\frac{2\pi i n}{N}} \cdot DFT(o)[n] \quad (4.1)$$

где $DFT(y)[n]$ - n -ый элемент DFT от y ,

e - массив сигнала, содержащий только четные элементы y

o - только нечетные элементы y .

```
1 def dft(ys):
2     N = len(ys)
3     ts = np.arange(N) / N
4     freqs = np.arange(N)
5     args = np.outer(ts, freqs)
6     M = np.exp(1j * PI2 * args)
7     amps = M.conj().transpose().dot(ys)
8     return amps
9
```

Листинг 4.1: Функция DFT

Сравнили результат её работы с ответом функции `np.fft.fft`. Результаты совпали.

```
1 def fft_norec(ys):
2     N = len(ys)
3     He = np.fft.fft(ys[::2])
4     Ho = np.fft.fft(ys[1::2])
5     ns = np.arange(N)
6     W = np.exp(-1j * PI2 * ns / N)
7     return (np.tile(He, 2) + W * np.tile(Ho, 2))
```

Листинг 4.2: Функция для разделения исходного массива пополам

Проверили её работу - всё правильно.

```

1     def fft(ys):
2         N = len(ys)
3         if N == 1: return ys
4         He = fft(ys[::2])
5         Ho = fft(ys[1::2])
6         ns = np.arange(N)
7         W = np.exp(-1j * PI2 * ns / N)
8         return (np.tile(He, 2) + W * np.tile(Ho, 2))
9

```

Листинг 4.3: Итоговая функция

Также получили правильные результаты. Эта реализация алгоритма работает за $n \log n$ и занимает $n \log n$ памяти. Возможно, его можно улучшить.

Глава 5

Вывод

В данной работе мы изучили дискретное преобразование Фурье и реализовали алгоритмы для его использования с различными сигналами. В последнем упражнении нам удалось немного улучшить полученный алгоритм.