Санкт-Петербургский государственный политехнический университет Петра Великого

Высшая школа интеллектуальных систем и суперкомпьютерных технологий

Лабораторная работа №6

Дискретное косинусное преобразование

Выполнил студент 3-го курса группа 3530901/80201 Матвеец Андрей Вадимович

Преподаватель: Богач Наталья Владимировна

Санкт-Петербург

Содержание

1	Часть №1: timeint	5
2	Часть №2: Реализация алгоритма сжатия звука	9
3	Часть №3: phase.ipynb	13
4	Выводы	18

Список иллюстраций

1	Создание сигнала	5
2	Создание массива	5
3	Tестирование analyze1	6
4	Tестирование analyze2	7
5	Сравнение результатов	8
6	Получение звука	9
7	Получение сегмента	9
8	Полученный график амплитуды сегмента	10
9	Результат применения функции compress к сегменту	11
10	Получение сегмента	11
11	Получение спектограммы для всех сегментов сигнала	12
12	Получение спектограммы для всех сегментов сигнала	12
13	Результат вызова plot-three c spectrum	14
14	Результат вызова plot-three c spectrum2	15
15	Результат вызова rotate-angle c spectrum3	16
16	Результат вызова random-angle c spectrum4	17

Листинги

1	Ψ ункция plot-bests	5
2	Φ ункция analyze1	5
3	Φ ункция analyze2	6
4	Сравнение результатов	7
5	Полученние графика амплитуды сегмента	9
6	Функция compress	10
7	Применение функции compress к сегменту	10
8	Kласс make-dct-spectrogram	11
9	Φ ункция plot-angle	13
10	Функция plot-three	13
11	Вызов plot-three c spectrum	13
12	Φ ункция zero-angle	14
13	Вызов plot-three c spectrum2	14
14	Φ ункция rotate-angle	15
15	Вызов plot-three c spectrum3	15
16	Φ ункция random-angle	16
17	Вызов plot-three c spectrum4	16

1 Часть №1: timeint

В первой части лабораторной работы нам необходимо проверить тот факт, что analyze1 требует времени пропорционально n^2 , а analyze2 пропорционально n^3 путем запуска их с несколькими разными массивами. Для этого необходимо воспользоваться timeint

Для этого сначала создадим сигнал на основе некоррелируемом гауссовском шуме:

```
B [2]: signal = UncorrelatedGaussianNoise()
noise = signal.make_wave(duration=1.0, framerate=16384)
noise.ys.shape
Out[2]: (16384,)
```

Рис. 1: Создание сигнала

Далее создаем массив с тестовыми данными:

```
B [3]: ns = 2 ** np.arange(6, 13)
ns

Out[3]: array([ 64, 128, 256, 512, 1024, 2048, 4096], dtype=int32)
```

Рис. 2: Создание массива

Теперь создадим функцию, которая будет стоить результаты и рисовать прямую линию из массива результатов из временного эксперимента:

```
def plot_bests(bests):
    thinkplot.plot(ns, bests)
    thinkplot.config(xscale='log', yscale='log', legend=False)

x = np.log(ns)
    y = np.log(bests)
    t = linregress(x,y)
    slope = t[0]

return slope
```

Листинг 1: Функция plot-bests

Cразу после этого создаем функцию analyze1

```
def analyze1(ys, fs, ts):
    args = np.outer(ts, fs)
    M = np.cos(PI2 * args)
    amps = np.linalg.solve(M, ys)
    return amps
```

Листинг 2: Функция analyze1

Протестируем данную функцию и посмотрим получившиеся пезультаты:

```
B [6]: results = []
for N in ns:
    ts = (0.5 + np.arange(N)) / N
    freqs = (0.5 + np.arange(N)) / 2
    ys = noise.ys[:N]
    result = %timeit -r1 -o analyze1(ys, freqs, ts)
    results.append(result)

bests = [result.best for result in results]
plot_bests(bests)

125 μs ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10000 loops each)
426 μs ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 1000 loops each)
1.78 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 1000 loops each)
9.63 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 100 loops each)
53.7 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10 loops each)
224 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 1 loop each)
1.03 s ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 1 loop each)
```

Out[6]: 2.2148335375849397

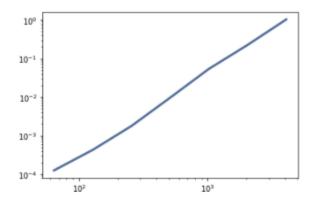


Рис. 3: Тестирование analyze1

Теперь создадим функцию analyze2

```
def analyze2(ys, fs, ts):
    args = np.outer(ts, fs)
    M = np.cos(PI2 * args)
    amps = np.dot(M, ys) / 2
    return amps
```

Листинг 3: Функция analyze2

И также протестируем ее:

```
B [8]: results = []
for N in ns:
    ts = (0.5 + np.arange(N)) / N
    freqs = (0.5 + np.arange(N)) / 2
    ys = noise.ys[:N]
    result = %timeit -r1 -o analyze2(ys, freqs, ts)
    results.append(result)

bests2 = [result.best for result in results]
plot_bests(bests2)

76.2 μs ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10000 loops each)
260 μs ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10000 loops each)
1.52 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 1000 loops each)
7.68 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 1000 loops each)
22.5 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10 loops each)
84.6 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10 loops each)
316 ms ± 0 ns per loop (mean ± std. dev. of 1 run, 10 loops each)
```

Out[8]: 2.0226454501916873

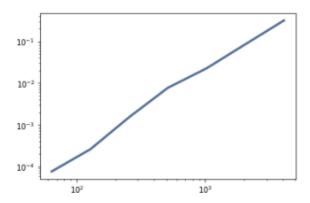


Рис. 4: Тестирование analyze2

Для более удобного сравнения отобразим оба графика на одном поле:

```
thinkplot.plot(ns, bests, label='analyze1')
thinkplot.plot(ns, bests2, label='analyze2')
decorate(xlabel='Wave length (N)', ylabel='Time (s)', **dict(xscale='log', yscale='log'))
```

Листинг 4: Сравнение результатов

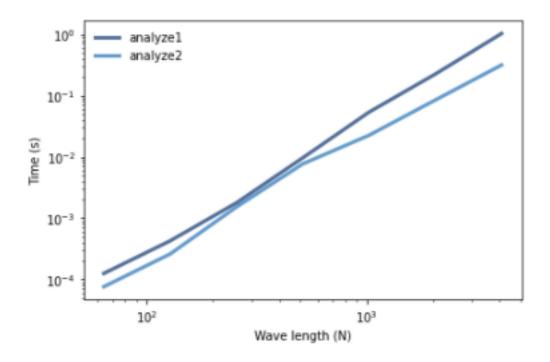


Рис. 5: Сравнение результатов

В результате можно сделать вывод, что analyze2 работает быстрее, чем analyze1

2 Часть №2: Реализация алгоритма сжатия звука

Во втором пункте лабораторной работы нам необходимо реализовать версию ДКП алгоритма для сжатия звука.

Начнем с того, что скачаем звук сирены при воздушной атаке:

Рис. 6: Получение звука

Далее нам необходимо выделить некоторый сегмент. Был выбрал сегмент с 5 секунды длительностью 0,5 секунды:

Рис. 7: Получение сегмента

После этого выведем график амплитуды нашего сегмента:

```
seg_dct = segment.make_dct()
seg_dct.plot(high=4000)
decorate(xlabel='Frequency (Hz)', ylabel='DCT')
```

Листинг 5: Полученние графика амплитуды сегмента

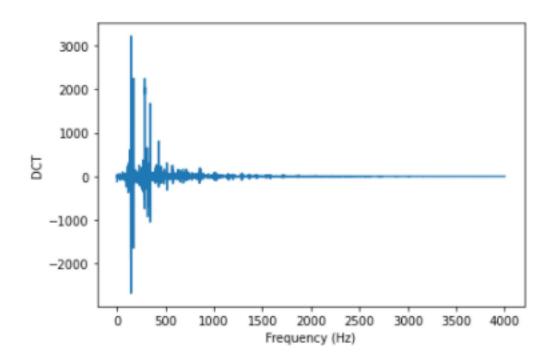


Рис. 8: Полученный график амплитуды сегмента

По графику видно, что в сегменте очень много точек с нулевой амплитудой. Напишем функцию compress для зануления элементов, которые ниже порога thres:

```
def compress(dct, thresh=1):
count = 0
for i, amp in enumerate(dct.amps):
if np.abs(amp) < thresh:
dct.hs[i] = 0
count += 1

n = len(dct.amps)
print(count, n, 100 * count / n, sep='\t')

Листинг 6: Функция compress
```

Применим написанную функцию к нашему сегменту:

```
seg_dct = segment.make_dct()
compress(seg_dct, thresh=10)
seg_dct.plot(high=4000)
```

Листинг 7: Применение функции compress к сегменту

20236 22050 91.77324263038548

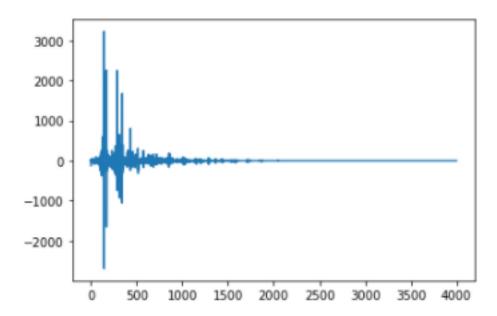


Рис. 9: Результат применения функции compress к сегменту

Визуально графики ничем не отличаются друг от друга.

Ради интереса создадим аудиодорожку из полученного сегмента после compress:

Рис. 10: Получение сегмента

При прослушивании и сравнение полученной аудиодорожки с оригинальной можно сделать вывод, что, как мне показалось, появились некоторые шумы.

Чтобы сжать более длинный фрагмент нам необходимо написать класс, который будет делать спектограмму ДКП :

```
def make_dct_spectrogram(wave, seg_length):
    window = np.hamming(seg_length)
    i, j = 0, seg_length
    step = seg_length // 2
    spec_map = {}

while j < len(wave.ys):
    segment = wave.slice(i, j)
    segment.window(window)</pre>
```

```
t = (segment.start + segment.end) / 2
spec_map[t] = segment.make_dct()

i += step
j += step

return Spectrogram(spec_map, seg_length)

Листинг 8: Класс make-dct-spectrogram
```

Теперь нам необходимо создать спектограмму ДКП и применить функцию compress к каждому сегменту:

```
B [17]: spectro = make_dct_spectrogram(wave, seg_length=1024)
        for t, dct in sorted(spectro.spec_map.items()):
           compress(dct, thresh=0.2)
                       99.21875
        1016
               1024
        1010
               1024
                       98.6328125
        1007
               1024
                       98.33984375
               1024
                       97.8515625
        1001
               1024
                       97.75390625
        991
               1024
                       96.77734375
        983
               1024
                      95.99609375
        984
               1024
                       96.09375
               1024
                       95.8984375
        988
               1024
                       96.484375
        970
               1024
                       94.7265625
        972
               1024
                       94.921875
               1024
                       94.62890625
        969
        968
               1024
                       94.53125
        971
               1024
                       94.82421875
        971
               1024
                       94.82421875
        968
               1024
                       94.53125
               1024
                       94.04296875
               1024
                       92.7734375
        958
               1024
                       93.5546875
```

Рис. 11: Получение спектограммы для всех сегментов сигнала

Так как вывелось огромное количество сегментов, я привел в пример только часть из них. Все результаты можно увидеть в файле lab6.ipynb.

Наконец, переведем полученную спектограмму в сигнал, чтобы сравнить ее с исходным сигналом:

Рис. 12: Получение спектограммы для всех сегментов сигнала

При прослушивании исходного сигнала и полученного в результате, можно сделать вывод, что после всех манипуляций в сигнале появился шум, которым можно управлять с помошью взаимодействия с порогом thres.

3 Часть №3: phase.ipynb

В третьем пункте шестой лабораторной работы нам необходимо запустить блокнот phase.ipynb, пройтись по всем примерам, после чего выбрать любой другой сегмент и сделать с ним те же самые манипуляции.

В блокноте phase.ipynb содержится функция plot-angle, которая отображает амплитуды, форму волны и angle для спектра:

```
def plot_angle(spectrum, thresh=1):
    angles = spectrum.angles
    angles[spectrum.amps < thresh] = np.nan
    thinkplot.plot(spectrum.fs, angles, 'x')
    decorate(xlabel='Frequency (Hz)', ylabel='Phase (radian)')

Листинг 9: Функция plot-angle
```

Также возьмем уже напианную функцию plot-three, которая выводит на экран 3 графика и аудиодорожку из поданного сигнала:

```
def plot_three(spectrum, thresh=1):
    thinkplot.preplot(cols=3)
    spectrum.plot()
    thinkplot.subplot(2)
    plot_angle(spectrum, thresh=thresh)
    thinkplot.subplot(3)
    wave = spectrum.make_wave()
    wave.segment(duration=0.01).plot()
    wave.apodize()
    display(wave.make_audio())

Листинг 10: Функция plot-three
```

В качестве изначального сигнала возьмем запись гобоя из phase.ipynb и выделим сегмент с 2.3 секунды длительностью 0.7 секунды, после чего сразу вызовем plot-three с этим сегментом:

```
wave = read_wave('120994__thirsk__120-oboe.wav')
wave.make_audio()
segment = wave.segment(start=2.3, duration=0.7)

spectrum = segment.make_spectrum()
plot_three(spectrum, thresh=50)
```

Листинг 11: Вызов plot-three c spectrum



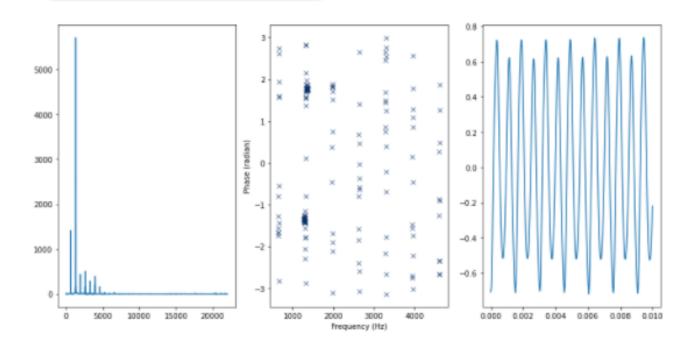


Рис. 13: Результат вызова plot-three c spectrum

Теперь возмем функцию zero-angle, которая выдает результат, в котором $\mathtt{angle} = 0$

```
def zero_angle(spectrum):
res = spectrum.copy()
res.hs = res.amps
return res
```

Листинг 12: Функция zero-angle

После этого создадим spectrum2, вызвав zero-angle c spectrum:

```
spectrum2 = zero_angle(spectrum)
plot_three(spectrum2, thresh=50)
```

Листинг 13: Вызов plot-three c spectrum2

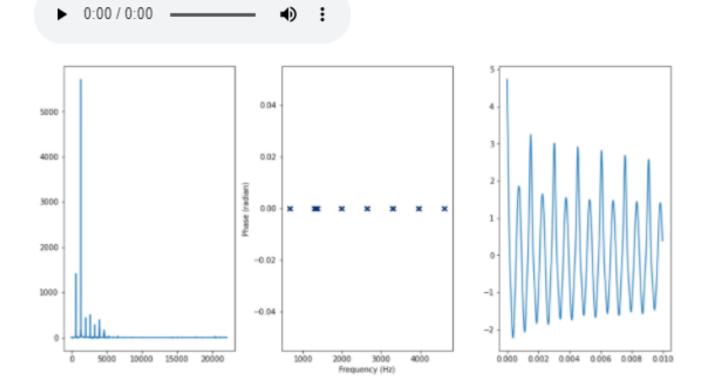


Рис. 14: Результат вызова plot-three c spectrum2

Теперь возьмем функцию rotate-angle, которая выдает результат, в котором angle изменен на 1 радиан:

```
def rotate_angle(spectrum, offset):
    res = spectrum.copy()
    res.hs *= np.exp(1j * offset)
    return res
```

Листинг 14: Функция rotate-angle

После этого создадим spectrum3, вызвав rotate-angle с spectrum:

```
spectrum3 = rotate_angle(spectrum, 1)
plot_three(spectrum3, thresh=50)
```

Листинг 15: Вызов plot-three c spectrum3



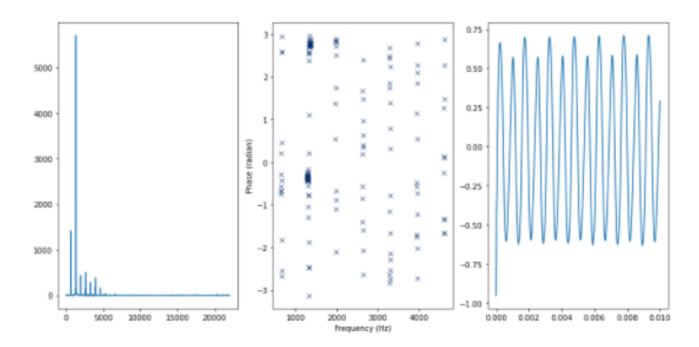


Рис. 15: Результат вызова rotate-angle с spectrum3

Теперь возьмем функцию random-angle, которая выдает результат, в котором angle имеет рандомное значение:

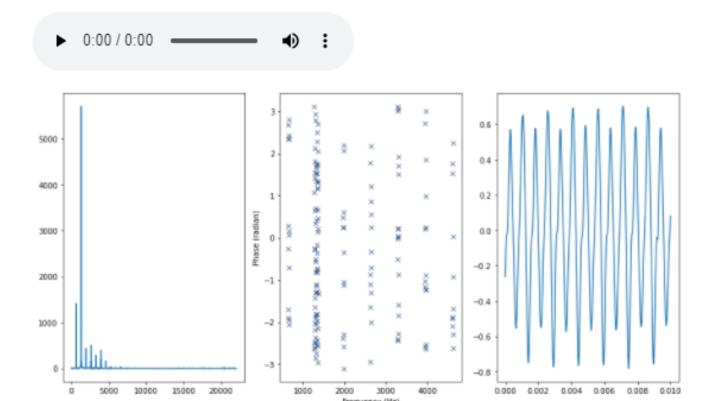
```
def random_angle(spectrum):
    res = spectrum.copy()
    angles = np.random.uniform(0, PI2, len(spectrum))
    res.hs *= np.exp(1j * angles)
    return res
```

Листинг 16: Функция random-angle

 Π осле этого создадим spectrum4, вызвав random-angle c spectrum:

```
spectrum4 = random_angle(spectrum)
plot_three(spectrum4, thresh=50)
```

Листинг 17: Вызов plot-three с spectrum4



 ${\it Puc.}\ 16:\ {\it Pesyntat}\ {\it busoba}\ {\it random-angle}\ c\ {\it spectrum4}$

В результате можно сказать, что рандомизация добавила глухой эффект, а также, что изменение angle почти не влияет на конечный сигнал.

4 Выводы

В результате выполнения данной лабораторной работы мы изучили, что такое ДКС, научились синтезировать ее и анализировать. Были проверены функции analyze1 и analyze2, вычислили какая из этих функций работает быстрее и на сколько. Также создали функцию make-dct-spectrogram для сжатия звуковой дорожки и сразу ее проверили. Наконец, мы поработали с блокнотом phase.ipynb, пройдя по всем примерам с другим сегментом.