音声情報処理演習まとめ

学籍番号: 1029332978 氏名: 上野山遼音 2023年12月8日

目 次

1	演習 2	2
2	演習 3	4
	演習 43.1 バタフライ演算	5 5
4	演習 5	5
5	演習 6	5
6	演習 7	5

1 演習2

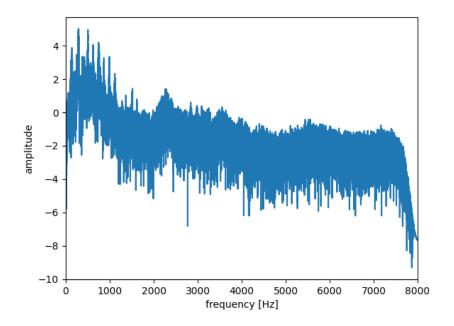


図 1: aiueo.wav の波形とスペクトル

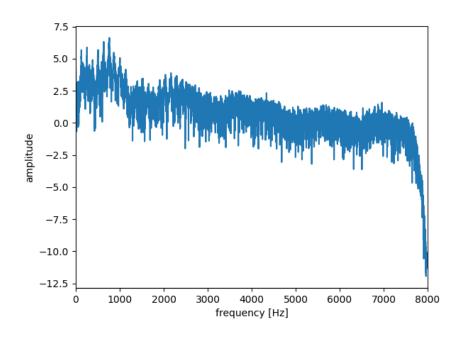


図 2: a.wav の波形とスペクトル

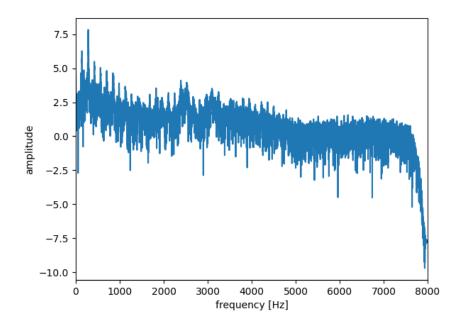


図 3: i.wav の波形とスペクトル

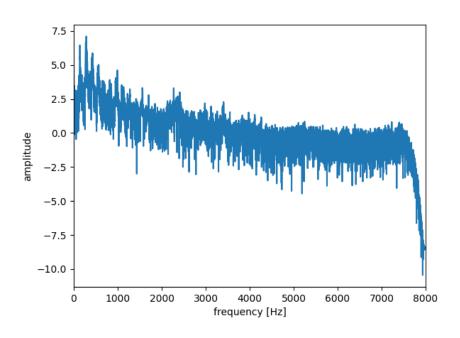


図 4: u.wav の波形とスペクトル

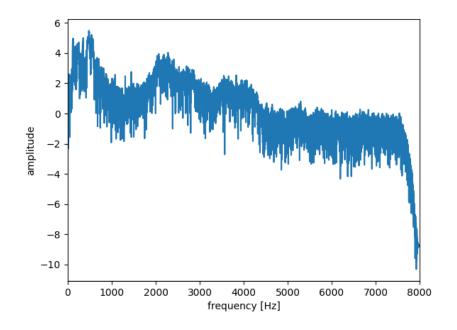


図 5: e.wav の波形とスペクトル

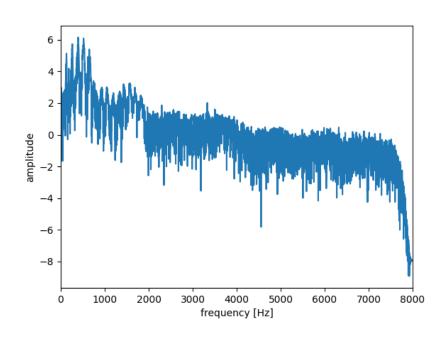


図 6: o.wav の波形とスペクトル

2 演習3

実数入力に対する 1 次元離散フーリエ変換を計算するするライブラリ. 高速フーリエ変換(FFT)によって、実数値配列の 1 次元 n 点離散フーリエ変換(DFT)を計算する. 入力は実数値配列で、出力は複素数値配列である. 入力には他にも n(使用する入力内の変換軸に沿ったポイントの数, optional), axis(変換を行う軸, optional) を指定できる.

※純粋な実数入力に対して DFT を計算すると、出力はエルミート対称 (その成分は任意の添字 i,j について (i,j) 成分は (j,i) 成分の複素共役と等しい。) になる。 つまり、負の周波数項は対応する正の周波数項の複素共役にすぎない。 したがって負の周波数項は冗長になるので RFFT では負の周波数項を計算

しない. その結果、出力の軸の長さは $\lfloor n/2 \rfloor + 1$ になる.

3 演習4

3.1 バタフライ演算

DFT について そもそも、DFT では N 点の実変数 f(0), f(1), ..., f(N-1) を離散フーリエ変数 F(0), F(1), ..., F(N-1) に変換するために N 次正方行列である DFT 行列を掛け合わせているのだった.この計算では, $O(N^2)$ となる.この計算量を軽減するために、高速フーリエ変換(FFT)が考案された.

FFT の計算量 上述の通り DFT では計算量が多いので、バタフライ演算を用いて計算量を減らしている.

3.2 FFT の実践 (手計算)

input = $(1, 0, 3, 2, 4, 0, 2, 0)^T$

$$(略)$$
 (1)

以下で計算が正しいことを検証する.

Listing 1: FFT の実践 (numpy 篇)

- 1 >>> import numpy as np
- 2 >>> np.fft.fft([1,0,3,2,4,0,2,0])
- 3 array([12. +0.j , -4.41421356-2.41421356j,
- 4 0. +2.j , -1.58578644-0.41421356j,
- 5 8. +0.j , -1.58578644+0.41421356j,
- 6 0. -2.j , -4.41421356+2.41421356j])

4 演習5

使用した窓関数はハミング窓である。フレームサイズは 512, シフト長は SR(=16000)/100=160 とした。スペクトログラムの縦軸は周波数であり,標本化定理に基づきプロット区間は 0 から 8000Hz までとした。また,横軸は時間である。濃淡が x 軸上の時間における y 軸上の周波数の強さを表す。

5 演習6

np.fft.rfft と np.fft.fft の違いについて どちらも高速フーリエ変換 (FFT) を行うものではあるが, np.fft.rfft は実数の入力に対して FFT を行い, np.fft.fft は複素数の入力に対して FFT を行う.

rfft が存在する理由は、先述のエルミート対称性を利用し、必要な計算数を削減することができる点にある.

6 演習7

DFT は (2) 式で表される.

$$F(t) = \sum_{x=0}^{N-1} f(x)e^{-2\pi ixt/N} dx$$
 (2)

ただし, $N=2^M(M\in Z^+)$ である.

```
1 import numpy as np
2 import time
4
  def FFT(f: np.ndarray) -> np.ndarray:
5
       n = len(f)
6
       w = np.exp(-2j * np.pi / n)
       w_N = w ** np.arange(n//2)
       if n == 1:
9
           return f[0]
10
       F_{even} = FFT(f[::2])
11
12
       F_{odd} = FFT(f[1::2])
       F = np.zeros(n, dtype=np.complex128)
13
       F[0:n//2] = F_{even} + w_N * F_{odd}
14
       F[n//2:] = F_{even} - w_N * F_{odd}
15
16
       return F
17
18
20 input_array = np.arange(2**14, dtype=int)
21 start = time.perf_counter()
22 FFT(input_array)
23 end = time.perf_counter()
24 print(end - start)
25 start = time.perf_counter()
26 np.fft.rfft(input_array)
27 end = time.perf_counter()
28 print(end - start)
30 print(np.allclose(FFT(input_array), np.fft.fft(input_array), atol=1e-10))
```