

# 画像工学特論課題 3

## 二次元フーリエ変換

エネルギー環境システム専攻修士課程1年 26213167

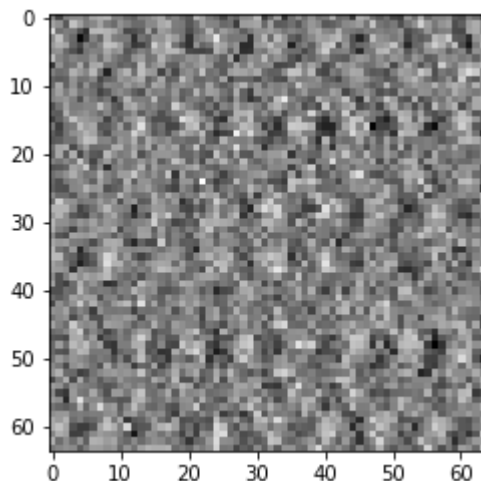
和田拓弥

与えられた画像について可視化したものを以下に示す.

```
In [1]: # import library
import cv2
%matplotlib inline
from matplotlib import pyplot as plt
import numpy as np
```

```
In [2]: # read img
img = cv2.imread("sample.png", 0)

# show img
fig = plt.imshow(img, cmap='gray')
plt.show()
```



この画像について以下に示す二次元離散フーリエ変換(以下DDFT)を試みる. 画像から  $N_x = 64, N_y = 64$  である.

$$F_{m_x, m_y} = \frac{1}{N_x N_y} \sum_{n_x=0}^{N_x-1} \sum_{n_y=0}^{N_y-1} f_{n_x, n_y} \exp\left\{-i\left(\frac{2\pi m_x n_x}{N_x} + \frac{2\pi m_y n_y}{N_y}\right)\right\}$$

ここで上式はループ構造として4重ループ ( $= N_x^2 N_y^2$ ) の構成となっており, これでは実行時の処理負荷が大きくなる. これを解消するべく, 以下の式で示す  $G_{n_x, m_y}$  を事前に計算することで3重ループ ( $= N_x^2 N_y + N_x N_y^2$ ) に工夫した.

$$G_{n_x, m_y} = \frac{1}{N_y} \sum_{n_y=0}^{N_y-1} f_{n_x, n_y} \exp\left(-i \frac{2\pi m_y n_y}{N_y}\right)$$

$$F_{m_x, m_y} = \frac{1}{N_x} \sum_{n_x=0}^{N_x-1} G_{n_x, m_y} \exp(-i \frac{2\pi m_x n_x}{N_x})$$

さらに回転子の計算についても計算過程を工夫した。  $F_{m_x, m_y}$ ,  $G_{n_x, m_y}$  の実部と虚部は別々に計算し、  $\exp(-i \frac{2\pi n m}{N})$  は  $n m$  を  $N$  で割った  $N (= N_x, N_y)$  通りの余りを格納した配列、合計4配列について、予め計算することより処理負荷を低減した。

In [3]:

```
# define DDFT function
def ddft(data, data2=None, mode="dft"):
    Ny, Nx = data.shape

    ReFmxmy = np.zeros_like(data).astype(float)
    ImFmxmy = np.zeros_like(data).astype(float)
    ReGnxmy = np.zeros_like(data).astype(float)
    ImGnxmy = np.zeros_like(data).astype(float)

    ReWpNx = [np.cos(2 * np.pi * i / Nx) for i in range(Nx)]
    ImWpNx = [np.sin(2 * np.pi * i / Nx) for i in range(Nx)]
    ReWpNy = [np.cos(2 * np.pi * i / Ny) for i in range(Ny)]
    ImWpNy = [np.sin(2 * np.pi * i / Ny) for i in range(Ny)]

    if mode == "dft":
        for nx in range(Nx):
            for my in range(Ny):
                for ny in range(Ny):
                    ReGnxmy[my][nx] += data[ny][nx] * ReWpNy[(my * ny) % Ny]
                    ImGnxmy[my][nx] += -data[ny][nx] * ImWpNy[(my * ny) % Ny]

                for mx in range(Nx):
                    for my in range(Ny):
                        for nx in range(Nx):
                            ReFmxmy[my][mx] += ReGnxmy[my][nx] * ReWpNx[(mx * nx) % Nx] + ImGnxmy[my][nx] * ImWpNx[(mx * nx) % Nx]
                            ImFmxmy[my][mx] += -ReGnxmy[my][nx] * ImWpNx[(mx * nx) % Nx] + ImGnxmy[my][nx] * ReWpNx[(mx * nx) % Nx]

                ReFmxmy /= Nx * Ny
                ImFmxmy /= Nx * Ny

    elif mode == "idft":
        for nx in range(Nx):
            for my in range(Ny):
                for ny in range(Ny):
                    ReGnxmy[my][nx] += data[ny][nx] * ReWpNy[(my * ny) % Ny] - data2[ny][nx] * ImWpNy[(my * ny) % Ny]
                    ImGnxmy[my][nx] += data[ny][nx] * ImWpNy[(my * ny) % Ny] + data2[ny][nx] * ReWpNy[(my * ny) % Ny]

                for mx in range(Nx):
                    for my in range(Ny):
                        for nx in range(Nx):
                            ReFmxmy[my][mx] += ReGnxmy[my][nx] * ReWpNx[(mx * nx) % Nx] - ImGnxmy[my][nx] * ImWpNx[(mx * nx) % Nx]
                            ImFmxmy[my][mx] += ReGnxmy[my][nx] * ImWpNx[(mx * nx) % Nx] + ImGnxmy[my][nx] * ReWpNx[(mx * nx) % Nx]

                ReFmxmy /= Nx * Ny
                ImFmxmy /= Nx * Ny

    return ReFmxmy, ImFmxmy
```

In [4]:

```
ReFm, ImFm = ddft(img, "dft")
```

In [5]:

```
ReFm2 = np.zeros_like(ReFm)
```

```
ImFm2 = np.zeros_like(ImFm)
```

```
ReFm2[0:32, 0:32], ReFm2[32:, 0:32], ReFm2[0:32, 32:], ReFm2[32:, 32:] = ReFm[32:, 32:], R
ImFm2[0:32, 0:32], ImFm2[32:, 0:32], ImFm2[0:32, 32:], ImFm2[32:, 32:] = ImFm[32:, 32:], Im
```

In [6]:

```
# show DDFT results
fig, axes = plt.subplots(nrows=1, ncols=2, sharex=False, figsize=(16.0, 6.0))
plt.subplots_adjust(wspace=0.1)

axes[0].set_xlabel(r"$k_x \times \frac{2\pi}{64}$ [rad/px]")
axes[0].set_ylabel(r"$k_y \times \frac{2\pi}{64}$ [rad/px]")
axes[1].set_xlabel(r"$k_x \times \frac{2\pi}{64}$ [rad/px]")
axes[1].set_ylabel(r"$k_y \times \frac{2\pi}{64}$ [rad/px]")

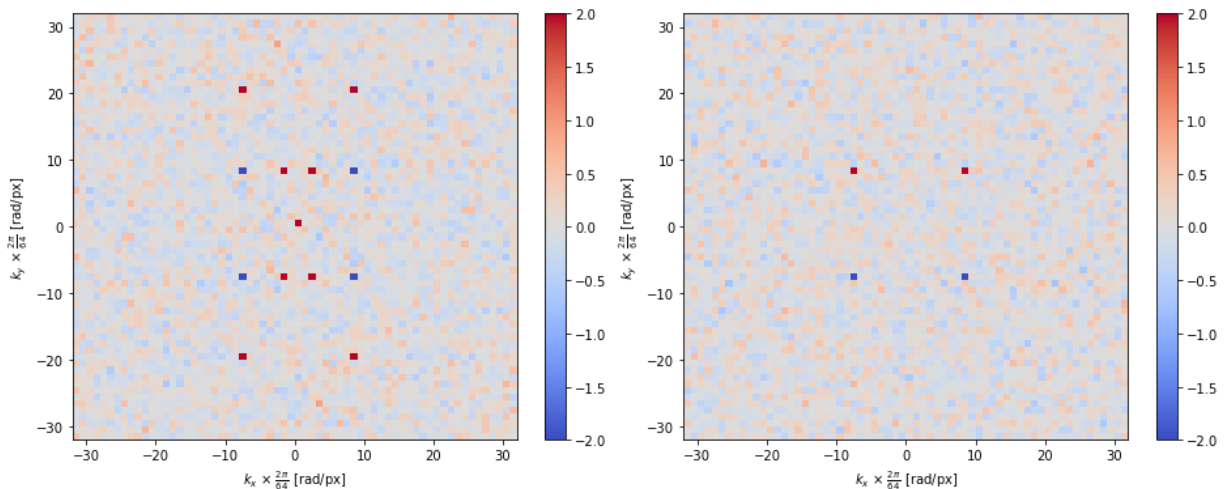
X, Y = np.mgrid[-32:33, -32:33]

ReFm_result = axes[0].pcolormesh(X, Y, ReFm2, cmap='coolwarm')
ImFm_result = axes[1].pcolormesh(X, Y, ImFm2, cmap='coolwarm')

ReFm_result.set_clim(vmin=-2, vmax=2)
ImFm_result.set_clim(vmin=-2, vmax=2)

cbar1 = fig.colorbar(ReFm_result, ax=axes[0])
cbar2 = fig.colorbar(ImFm_result, ax=axes[1])

plt.show()
```



左はDDFTの結果のうち実部を示したものであり、右は虚部を示したものである。また上記の波数区間は、DDFTを行った結果の配列に関して、第1象限と第3象限、第2象限と第4象限を入れ替えて表示している。

実部において、ピーク点は各象限に3つと原点に存在している。まず3つのピークについて、第1象限に注目すると主要な3つの波数ベクトルは以下のように求められる。

$$k_1 = \frac{2\pi}{64}(2, 8) = \left(\frac{\pi}{16}, \frac{\pi}{4}\right)[\text{rad/px}]$$

$$k_2 = \frac{2\pi}{64}(8, 8) = \left(\frac{\pi}{4}, \frac{\pi}{4}\right)[\text{rad/px}]$$

$$k_3 = \frac{2\pi}{64}(8, 20) = \left(\frac{\pi}{4}, \frac{5\pi}{8}\right)[\text{rad/px}]$$

原点のピークについて,

```
In [7]: print(f"実部: {ReFm[0][0]}, 虚部: {ImFm[0][0]}")
```

実部: 128.421875, 虚部: 0.0

原点すなわち,  $F_{0,0}$ の値は定義式から, サンプル画像の各ピクセルの輝度値を表している.

$$F_{0,0} = \frac{1}{N_x, N_y} \sum_{n_x=0}^{N_x-1} \sum_{n_y=0}^{N_y-1} f_{n_x, n_y}$$

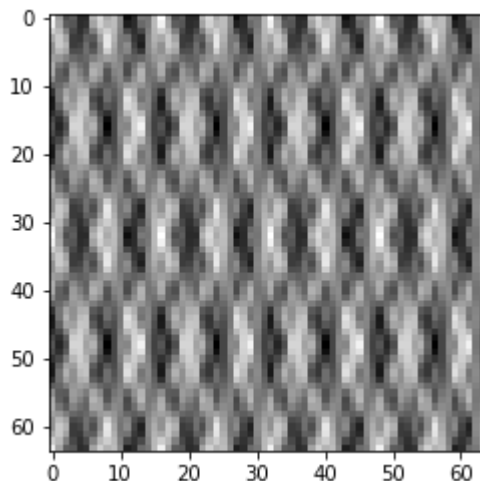
次に, ヒントよりサンプル画像は「3つの成分の正弦波の和とランダムノイズから生成した」と記載されていることから, ランダムノイズを閾値処理により除去し, 元画像の取得を試みる. 閾値処理について, DDFTの結果から1以下の値を0とするような処理に設定した.

```
In [8]: th = 1

ReFm_th = np.where(ReFm < th, 0, ReFm)
ImFm_th = np.where(ImFm < th, 0, ImFm)
```

```
In [9]: img_th, _ = ddft(ReFm_th, ImFm_th, "idft")
```

```
In [10]: # show img
fig = plt.imshow(img_th, cmap='gray')
plt.show()
```



結果を見るとsample.pngより周期的な構造が得られたことが分かる.

さらに主要な波数ベクトルのみ抽出し, 2次元の逆DFT(以下IDFFT)を行った. 単純な比較のため, 主要な波数と平均輝度値を表す原点のピーク以外の値は全て0に設定している.

```
In [11]: ReFm_k1 = np.zeros_like(ReFm)
ReFm_k2 = np.zeros_like(ReFm)
ReFm_k3 = np.zeros_like(ReFm)

ImFm_k1 = np.zeros_like(ImFm)
ImFm_k2 = np.zeros_like(ImFm)
ImFm_k3 = np.zeros_like(ImFm)

ReFm_k1[0, 0], ReFm_k1[2, 8] = ReFm[0, 0], ReFm[2, 8]
```

```
ReFm_k2[0, 0], ReFm_k2[8, 8] = ReFm[0, 0], ReFm[8, 8]
ReFm_k3[0, 0], ReFm_k3[20, 8] = ReFm[0, 0], ReFm[20, 8]
```

```
ImFm_k1[0, 0], ImFm_k1[2, 8] = ImFm[0, 0], ImFm[2, 8]
ImFm_k2[0, 0], ImFm_k2[8, 8] = ImFm[0, 0], ImFm[8, 8]
ImFm_k3[0, 0], ImFm_k3[20, 8] = ImFm[0, 0], ImFm[20, 8]
```

In [12]:

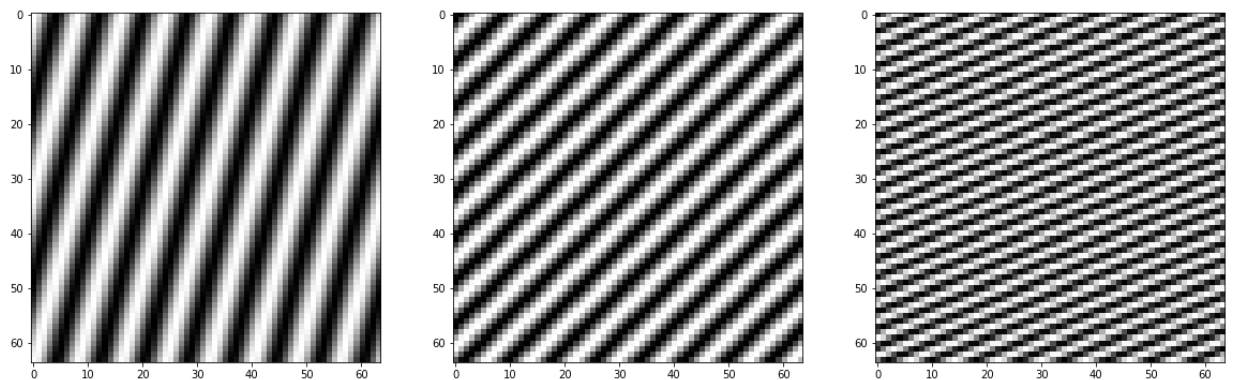
```
img_k1, _ = ddft(ReFm_k1, ImFm_k1, "idft")
img_k2, _ = ddft(ReFm_k2, ImFm_k2, "idft")
img_k3, _ = ddft(ReFm_k3, ImFm_k3, "idft")
```

In [13]:

```
# show img
fig, axes = plt.subplots(nrows=1, ncols=3, sharex=False, figsize=(20.0, 6.0))
plt.subplots_adjust(wspace=0.2)

axes[0].imshow(img_k1, cmap='gray')
axes[1].imshow(img_k2, cmap='gray')
axes[2].imshow(img_k3, cmap='gray')

plt.show()
```



上図はそれぞれの主要な波数ベクトルのみ抽出したIDFTの結果であり、波数空間でのスペクトル値の大小によって、振幅が異なっている様子がわかる。左は64 pxの間にx方向に8周期、y方向に2周期、中央はx, y方向に8周期、右はx方向に20周期、y方向に8周期の波を有することが図から読み取れ、これはDDFTの結果に一致する。

sample.pngは、上図に示すこれらの画像を重ね合わせたものに、ランダムノイズを追加したものであると考えられる。