## Лабораторна работа 2

Дискретное преобразование Фурье в приложениях

Выполнил Каза инский Глеб, 3 курс 6 группа

Вариант 1. Сжатие изображений

постановка задачи (скриншот);

#### Общая постановка задачи

Написать программу, которая осуществляет сжатие изображений с использованием дискретного преобразования Фурье. Для вычисления ДПФ можно ипользовать как встроенные функции выбранного вами языка программирования, так и самостоятельно реализованный алгоритм БПФ из ЛР №1.

Пусть X — матрица тестового черно-белого изображения (выбирается самостоятельно),  $Y = F_n X F_n - Д \Pi \Phi$  матрицы  $X, Y^{\epsilon}$  — матрица, полученная из Y после обнуления всех элементов, по модулю не превосходящих  $\epsilon$ ,  $X^{\epsilon}$  — матрица, полученная после применения обратного ДПФ к матрице  $Y^{\epsilon}$ . Процент нулевых элементов в матрице  $Y^{\epsilon}$  обозначим  $Z(\epsilon)$ .

- 1) Экспериментально подобрать значения параметра  $\epsilon_{80},\,\epsilon_{90},\,\epsilon_{99},\,$  при которых  $Z(\epsilon_k) \approx k$ . Для указанных значений  $\epsilon$  необходимо
  - построить «сжатое» изображение, т. е. изображение матрицы  $X^{\epsilon}$ ;
  - вычислить значение PSNR (см. ниже).

Коэффициент PSNR — стандартная количественная оценка искажений для изображений. PSNR расшифровывается как peak signal-to-noise ratio (пиковое отношение сигнал/шум) и вычисляется по формуле

$$PSNR = 20 \log_{10} \left( \frac{M_{gray}}{rms} \right),$$
 где

- $M_{gray}$  количество градаций серого;  ${
  m rms} = \sqrt{\frac{1}{m \cdot n} \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n (X_{ij} X_{ij}^\epsilon)^2}$  среднеквадратичное отклонение между точками  $X_{ij}$  исходного и точками  $X_{ij}^\epsilon$  «сжатого» изображения;
- $\bullet$  m и n соответственно число строк и столбцов в матрице изображения.
- 2) Изменяя значение  $\varepsilon$  так, чтобы  $Z(\epsilon)$  изменялось от 0 до 100, построить диаграмму « $Z(\epsilon)$  — PSNR( $\epsilon$ )», содержащую как минимум 10 значений. Сделать выводы.

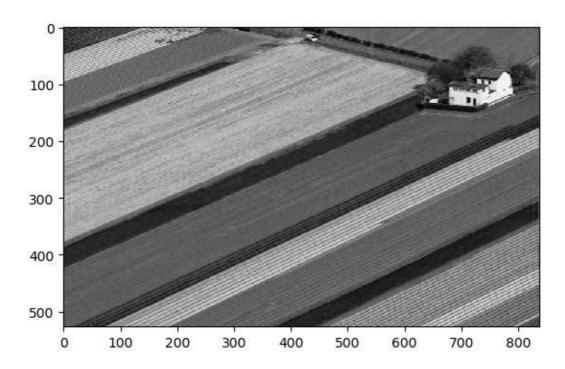
# 2) тестовое изображение;

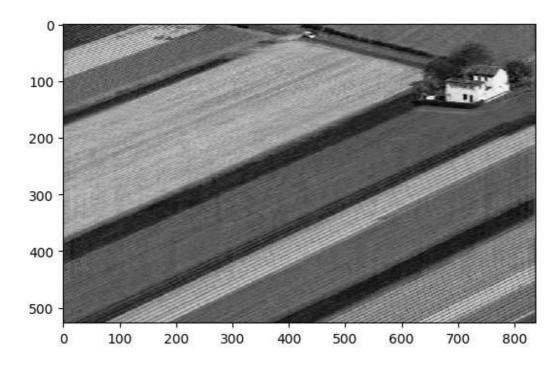


3) значения  $\epsilon_{80}$ ,  $\epsilon_{90}$ ,  $\epsilon_{99}$ , соответствующие им значения  $Z(\epsilon)$ , и все изображения из пункта 1;

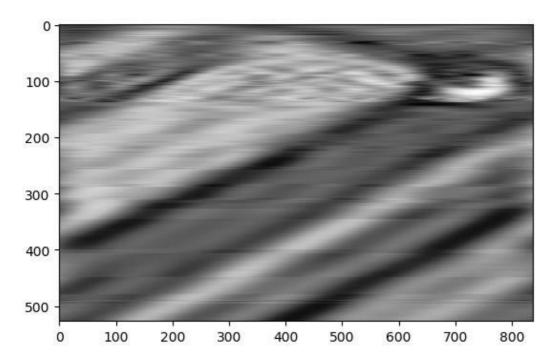
eps\_80: 579.012929496637 Z(eps\_80): 80.36347497656388 eps\_90: 1034.1541865016754 Z(eps\_90): 90.10859867851984 eps\_99: 5985.335140626678 Z(eps\_99): 98.95046940171095

:083

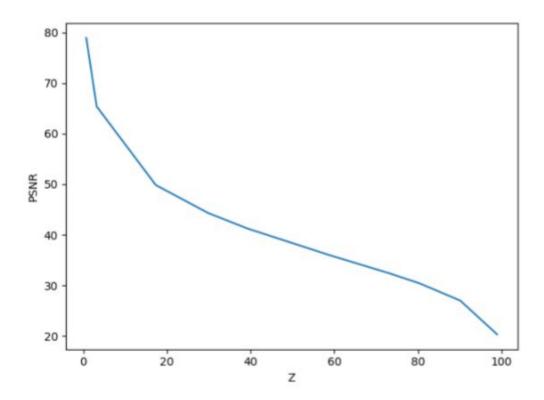




**E**99:



### 4) диаграмма из пункта 2;



## 5) выводы и комментарии;

Как видим на диаграмме " $(\varepsilon)$  - PSNR" оценка PSNR обратна пропорциональна  $Z(\varepsilon)$ , что соответсвует определению PSNR("PSNR является инженерным термином, означающим соотношение между максимумом возможного значения сигнала и мощностью шума, искажающего значение сигнала." - чем меньше искажение, тем больше значение оценки)

Также видим, то с увеличением  $Z(\varepsilon)$ , уменьшается размер изображения - осуществияется сжатие изображения

noopanciini	ocymeetblineten emathe hoodbankelihin		
eps_0.png	Сегодня, 21:39	243 КБ	PNG
<pre>eps_3.png</pre>	Сегодня, 21:39	243 КБ	PNG
eps_17.png	Сегодня, 21:39	243 КБ	PNG
eps_29.png	Сегодня, 21:40	243 КБ	PNG
eps_39.png	Сегодня, 21:40	241 КБ	PNG
eps_58.png	Сегодня, 21:40	237 КБ	PNG
eps_72.png	Сегодня, 21:40	227 KB	PNG
eps_80.png	Сегодня, 21:40	221 КБ	PNG
eps_90.png	Сегодня, 21:40	201 КБ	PNG
eps_98.png	Сегодня, 21:40	81 KB	PNG

## 6) исходные тексты всех программ.

```
1. import numpy as np
     2. import matplotlib.pyplot as plt
     3. from skimage.color import rgb2gray
4.
5.
     6. def fft(x):
     7. return np.fft.fft(x)
8.
9.
     10. def ifft(x):
     11. return np.fft.ifft(x)
12.
13.
    14. def Z(m):
     15. count_zeros = 0
     16. count_matrix_numbers = len(m[:, 0]) * len(m[0, :])
     17. for i in range(len(m[:, 0])):
              for j in range(len(m[0, :])):
     19.
                  if m[i][j] == 0:
                      count zeros += 1
     21. return count_zeros / count_matrix_numbers * 100
22.
23.
     24. def get Y eps(Y, eps):
     25. n = len(Y[:, 0])
          m = len(Y[0, :])
     27. Y eps = Y.copy()
     28. for i in range(n):
     29.
              for j in range(m):
     30.
                  if abs(Y_eps[i][j]) <= eps:</pre>
     32. return Y_eps
33.
34.
```

```
35. def PSNR(X, X eps, n, m):
     36. s = 0
     37. for i in range(n):
     38.
               for j in range(m):
     39.
                   s += (X[i][j] - X eps[i][j]) ** 2
            rms = np.sqrt(s / (m * n))
     40.
     41.
          M gray = 255
     42.
            return 20 * np.log10(M gray / rms)
     43.
     44.
     45. X = np.int32(
     46. rgb2gray(plt.imread(
                r'/Users/fpm.kazachin/PycharmProjects/wavelet analysis/12/
     tulip fields.jpg')) * 255) #
     48.
     49. imgplot 1 = plt.imshow(X, cmap='Greys r')
     50. plt.savefig('compressed img/source black.png', bbox inches='tight')
51.
     52. n = len(X[:, 0])
     53. m = len(X[0, :])
54.
     55. Y = np.zeros((n, m), dtype=complex)
     56. for i in range(m):
     57. Y[:, i] = fft(X[:, i])
58.
     59. for i in range(n):
                                     # fft
     60. Y[i, :] = fft(X[i, :])
61.
     62. eps 0 = Y[52][60].real
     63. \text{ eps } 3 = Y[201][700].real
     64. \text{ eps } 17 = Y[21][60].real
     65. eps 29 = Y[25][100].real
     66. \text{ eps } 39 = Y[31][60].real
     67. \text{ eps } 58 = Y[21][100].real
     68. \text{ eps } 72 = Y[26][60].real
     69. \text{ eps } 80 = Y[25][55].real
```

```
71. eps 99 = Y[32][10].real
     72. eps arr = [eps 0, eps 3, eps 17, eps 29, eps 39, eps 58, eps 72,
     eps 80, eps 90, eps 99]
     73.
     74. Z_arr = []
     75. PSNR arr = []
     76. for k in range(len(eps arr)):
           Y eps = get Y eps(Y, eps arr[k])
78.
     79.
            X eps = np.zeros((n, m), dtype=complex)
     80.
            for i in range(m):#
                                           ifft
     81.
                X eps[:, i] = ifft(Y eps[:, i])
82.
            for i in range(n):#
     83.
                                           ifft
                                                        Y
     84.
                X = ps[i, :] = ifft(Y = ps[i, :])
85.
     86.
            imgplot 2 = plt.imshow(np.abs(X eps), cmap='Greys r')
            plt.savefig('compressed img/eps {0 .png'.format(round(Z(Y eps))),
     bbox inches='tight')
     88.
     89.
            PSNR arr.append(np.abs(PSNR(X, X eps, n, m)))
            Z arr.append(Z(Y eps))
     90.
     91.
            if k == 7:
     92.
               print ('eps_80: ', eps_arr[k], 'Z(eps_80):', Z_arr[k])
     93.
     94.
            if k == 8:
               print ('eps 90: ', eps arr[k], 'Z(eps 90):', Z arr[k])
     95.
     96.
            if k == 9:
               print ('eps_99: ', eps_arr[k], 'Z(eps_99):', Z_arr[k])
     97.
98.
     99. plt.figure()
     100. plt.plot(Z arr, PSNR arr)
     101. plt.xlabel('Z')
     102. plt.ylabel('PSNR')
     103. plt.show()
```

70. eps 90 = Y[24][22].real