

Instituto Superior de Engenharia de Lisboa

Codificação de Sinais Multimédia

Trabalho Prático 1

Arman Freitas nº45414 - João Cunha nº45412 - Miguel Tavares nº45102

Turma 41D

Docentes:

Eng.º José Nascimento

Eng.º André Lourenço

23 de Março de 2019

Conteúdo

1	Introdução	5
2	Exercício 1	6
3	Exercício 2	8
4	Exercício 3	10
5	Exercício 4	11
6	Exercício 5	12
7	Exercício 6	13
8	Exercício 7	14
9	Exercício 8	16
10	Exercício 9	17
11	Conclusões	19
12	Bibliografia	20
13	Anexos	21

Lista de Figuras

1	JPEG qualidade 10%	9
2	JPEG qualidade 80%	9
3	Imagem em tons de cinzento	10
4	Histograma da imagem em tons de cinzento	11
5	Imagens com o valor dos respetivos bits (7, 6, 5)	12
6	Enunciado exercício 7	14
7	Algoritmo de dithering implementado em Python	14
8	Imagem com dithering	15
9	Exercício 9 (enunciado)	17
10	Ponto pertencente a uma reta de ângulo α	18
11	Output do exercício 9	18

Lista de Tabelas

1 Tipos de dados utilizados em imagens 7

1 Introdução

O desenvolvimento do seguinte trabalho tem como intuito, não só pôr em prática matéria dada nas aulas práticas da disciplina, mas também, uma introdução ao utilização da biblioteca OpenCV, com o auxílio da biblioteca Numpy.

Todos estes conceitos têm nos importância de modo a conseguirmos processar, comprimir e, alterar imagens de acordo com o enunciado nos proposto.

A biblioteca OpenCV possui diversos módulos, tais como: o processamento de imagem e vídeo, a estrutura de dados, álgebra linear, GUI(Interface Gráfica de Utilizador).

Esta mesma biblioteca encontra-se principalmente nas linguagens de programação C e C++, no entanto iremos utilizá-la com Python e ajuda do Numpy referenciado anteriormente. Assim, conseguimos processar e trabalhar com vários formatos de ficheiros de imagem, tendo a vantagem de ter funções do Numpy à nossa disposição, facilitando a complexidade do código e aumentando a eficiência do programa.

Como se vai poder ver ao longo do trabalho prático, utilizaremos a imagem de Lena Söderberg, de modo a prosseguirmos com o processamento e teste de algoritmos na imagem.

Esta, é uma imagem tipicamente utilizada na área de processamento de imagem desde 1973.

2 Exercício 1

"Abra o ficheiro com a imagem `lenac.tif` e apresente a imagem. Verifique para que servem os métodos *dtype* e *shape*"

Para a realização deste simples exercício, foi utilizado o código disponibilizado no enunciado.

Este, permite não só observar a imagem numa janela, mas também saber o tipo de variável presente em cada byte (R/G/B) utilizado, assim como tamanho da imagem (número de pixels na horizontal e vertical) seguido do número 3, que representa o RGB.

Neste caso, temos 3 bytes, divididos por R/G/B. No entanto se a imagem tivesse transparência teríamos 4, e seria R/G/B/A, onde A(alpha) representa o nível de transparência do pixel de 0 a 255.

Assim, as diferentes funções utilizadas têm respetivamente as seguintes explicações:

- O método *dtype* permite saber o tipo de dados utilizados para codificar a imagem sendo que cada tipo de dados tem um alcance diferente e por isso uma representação diferente da imagem. Nos nossos testes, cada pixel é um unsigned int de 8 bits.
- O método *shape* permite saber a altura e largura da imagem (número de pixels) que neste caso é 512x512, assim como os canais com o qual a imagem pode comunicar (neste caso, 3).
- O método *imshow* tem o intuito de mostrar a imagem numa janela à parte.

Data Type	Range
uint8	0 até 255
uint16	0 até 65535
uint32	0 até $(2^{32} - 1)$
int8	-128 até 127
int16	-32768 até 32767
int32	-2^{31} até $(2^{31}-1)$

Tabela 1: Tipos de dados utilizados em imagens

Por fim, podemos verificar acima alguns exemplos de dados utilizados para a representação de imagens (tabela 1).

3 Exercício 2

"Grave a mesma imagem, mas agora em formato JPEG com diferentes qualidades. Verifique visualmente a qualidade das imagens assim como o tamanho do ficheiro. Calcule a taxa de compressão, a SNR e a PSNR."

Agora, é necessário guardar a imagem em JPEG com diferentes qualidades, nomeadamente com qualidade de 80% e 10%. Para isso, foi utilizada a função *imwrite* que guarda a imagem e aplica a ordem dada como argumento que, neste caso era alterar a qualidade da imagem.

De forma a calcularmos o SNR apenas calculámos a seguinte fórmula:

$$SNR(dB) = 10 \times \log_{10} \left[\frac{\sum_l \sum_c I_{ap}(l,c)^2}{\sum_l \sum_c [I_{ap}(l,c) - I_{or}(l,c)]^2} \right]$$

O PSNR calcula a relação sinal-ruído de pico, em dB, entre duas imagens, sendo frequentemente utilizado como medida de qualidade entre o original e o comprimido. Quanto maior o PSNR, melhor será a qualidade da imagem comprimida.

O MSE é o Erro quadrado médio representa o erro quadrático acumulado entre a imagem comprimida e a imagem original, enquanto o PSNR representa uma medida do erro do pico. Quanto menor for o MSE menor será o erro.

Para chegarmos a conclusões relativamente a estes dois conceitos temos a seguinte fórmula, onde MAX representa a gama máxima de cada canal R/G/B:

$$PSNR = 10 \times \log_{10} \left(\frac{MAX^2}{MSE} \right) = 20 \times \log_{10} \left(\frac{MAX}{\sqrt{MSE}} \right)$$

Por fim, para calcularmos a taxa de compressão utilizámos uma regra de 3 simples com os tamanho da imagem original e da imagem comprimida (em bytes). Sendo a imagem comprimida as seguintes imagens:



Figura 1: JPEG qualidade 10%



Figura 2: JPEG qualidade 80%

Assim, este exercício teve como output o seguinte:

- Taxa de Compressão (80%) = 94.382916%
- Taxa de Compressão (10%) = 98.785227%
- SNR (80%) = 28.438335
- SNR (10%) = 22.386688
- PSNR (80%) = 34.508975
- PSNR (10%) = 30.756357

4 Exercício 3

"Converta a imagem para níveis de cinzento, usando o método `cvtColor` e grave a imagem. Este método aplica a transformação $Y = R \times \frac{299}{1000} + G \times \frac{587}{1000} + B \times \frac{114}{1000}$, justique a utilização desta equação. Verifique também o tamanho do ficheiro e compare-o com o ficheiro original."

A equação acima demonstrada no enunciado, é utilizada no método `cvtColor`, isto porque de modo a converter a uma imagem para tons de cinzento é necessário percorrer todos os pixels da imagem e, conforme a sua cor RGB fazer uma "média" que nos vai dar um único valor. Este valor será então colocado no R/G/B de forma à imagem ter um tom cinzento.

Existem diversas equações para tons de cinzento, umas com tons mais claros outras com tons mais escuros, mas a sua estrutura é sempre a mesma.

Neste exercício o output foi a seguinte imagem em tons de cinzento:



Figura 3: Imagem em tons de cinzento

Por fim, é nos pedido para comparar o tamanho entre novo ficheiro e o original. Ao verificarmos, podemos ver que a nova imagem tem cerca de 257kB e a original tem 768kB, isto pois a nova imagem tem apenas um canal que diz quanto escuro está cada pixel, ao contrário da outra imagem que possui 3 canais RGB com 256 possibilidades para cada um.

5 Exercício 4

"Apresente o histograma da imagem em tons de cinzento, verifique quantos níveis de cinzento tem a imagem."

O histograma (fig. 4) dá uma ideia geral sobre a intensidade da distribuição da imagem, sendo que os picos é onde a cor se repete mais vezes.

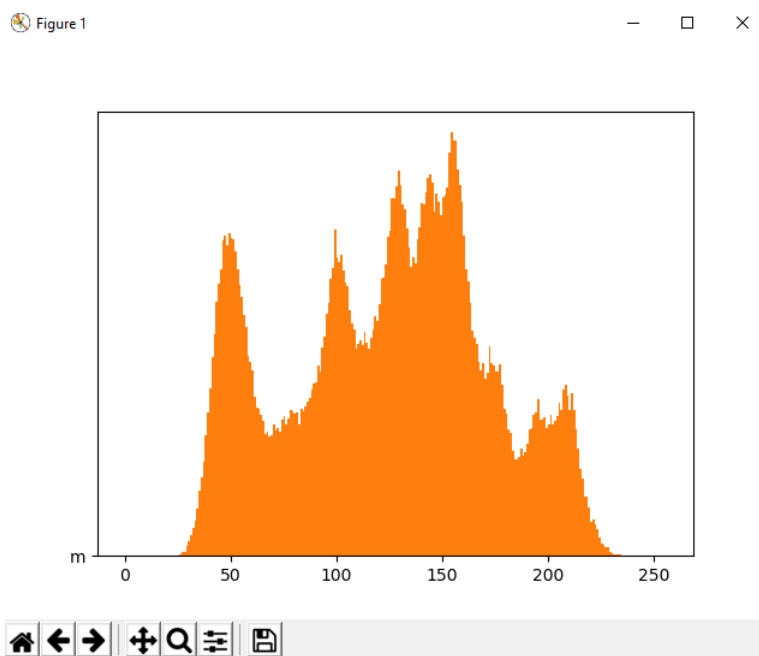


Figura 4: Histograma da imagem em tons de cinzento

Por fim, para verificar os diferentes tons de cinzento apenas somamos os elementos do array diferentes de 0:

```
h = plt.hist (x_img_g.ravel(), 256, [0, 256])  
plt.show ()  
tons = np.sum(h[0] != 0)
```

6 Exercício 5

"Nos próximos trabalhos será necessário realizar operações com os valores de cada pixel. Para este efeito pode-se transformar a imagem para um array.

Apresente oito imagens, cada uma com o valor de cada bit para todos os pixels."

De modo a concluirmos este exercício, apenas mostrámos a imagem com um determinado bit ativo (desde o 2^0 até o 2^7), no entanto tivémos de ir eliminando os bits mais significantes.

Por exemplo, quando passamos do bit 7 para o bit 6 eliminamos o bit 7 para que este não apareça na nossa nova imagem.

O output de algumas imagens ficou o seguinte (fig. 5), começando do bit 7 e decrescendo:

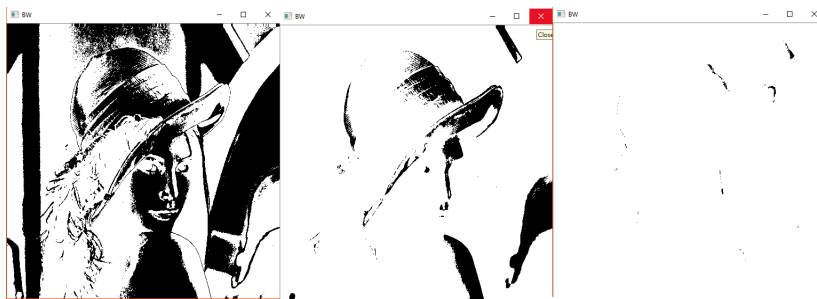


Figura 5: Imagens com o valor dos respetivos bits (7, 6, 5)

7 Exercício 6

"Grave uma imagem que contém apenas a informação dos 4 bits mais significantes da imagem."

Este exercício é muito parecido com o exercício anterior, no entanto agora é pedida apenas a informação dos 4 bits mais significante da imagem, isto é, dos 8 bits da imagem apenas queremos a informação dos 4 primeiros.

Para resolvermos este paradigma criamos uma máscara que não deixe "passar" os últimos 4 bits.

A máscara será então a seguinte trama de bits: 10000000 ou em hexadecimal 0x80. Este número representa 2^3 mais os outros 4 bits que não queremos logo são 0's.

8 Exercício 7

"Construa uma função que realize o algoritmo de dithering Floyd Steinberg. Esta função recebe uma matrix (com os pixeis em tons de cinzento) e devolve uma matrix com valores a preto e branco. Este algoritmo aproxima cada pixel da imagem ao valor mais próximo (preto ou branco) e o erro é difundido para os pixeis adjacentes seguindo o método:"

$$\begin{bmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & x & 7/16 \\ 3/16 & 5/16 & 1/16 \end{bmatrix}$$

Figura 6: Enunciado exercício 7

Com o objetivo de aplicar o algoritmo de dithering Floyd Seinberg na imagem, foi utilizado o metodo *dither* que recebe a “GrayImage” e retorna uma imagem com valores de 0 ou 255.

```
def dither(pixel):
    height,width = np.shape(pixel)
    for y in range(height):
        for x in range(width):
            oldpixel = pixel[x][y]
            newpixel = 255 if oldpixel > 127 else 0
            pixel[x][y] = newpixel
            error = oldpixel - newpixel
            if(x < len(pixel) - 1):
                pixel[x + 1][y] = pixel[x + 1][y] + (error * (7 / 16))
            if(x > 0 and y < len(pixel) - 1):
                pixel[x - 1][y + 1] = pixel[x - 1][y + 1] + (error * (3 / 16))
            if(y < len(pixel[x]) - 1):
                pixel[x][y + 1] = pixel[x][y + 1] + (error * (5 / 16))
            if(x < len(pixel) - 1 and y < len(pixel[x]) - 1):
                pixel[(x + 1)][(y + 1)] = pixel[(x + 1)][(y + 1)] + (error * (1 / 16))
    return pixel
```

Figura 7: Algoritmo de dithering implementado em Python

O algoritmo de dithering, verifica os pixéis a volta, e difundir o erro a 4 pixéis vizinhos. O resultado final é uma imagem com pouco granulado (“fine-grained”), como se pode ver na fig.8



Figura 8: Imagem com dithering

9 Exercício 8

"Construa uma função para gravar a matriz para um ficheiro binário. Verifique o tamanho do ficheiro inicial e do ficheiro original. Calcule a taxa de compressão e meça o SNR e o PSNR."

Para transformar a imagem numa matriz em binário foi necessário percorrer todos os pixels da imagem e, assim transformar tudo em 1's e 0's ao invés de 255's e 0's.

Após este passo, guardamos os valores do array de 8 em 8 e, utilizando a função *packbits* do Numpy juntamos 8 bits em apenas 1 e por fim juntamos ao array final.

Assim, terminamos com um array de números binários. Agora basta guardá-lo num ficheiro utilizando a função *file.bin* do Numpy. E assim, temos o ficheiro binário pedido no enunciado.

A taxa de compressão do ficheiro foi cerca de 86.963968%.

10 Exercício 9

"Crie uma função que apresente uma imagem (100×100) como se apresenta na figura. O ângulo de cada sector é dado por parâmetro passado à função (o ângulo é um valor inteiro entre 0 e 360 graus)."

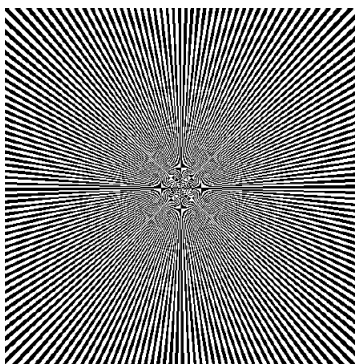


Figura 9: Exercício 9 (enunciado)

Para conseguirmos resolver este exercício o pensamento foi simples, mas o código um pouco confuso.

De forma a desenhar a figura acima (fig. 9), começámos por compreender como desenhar uma reta com um determinado ângulo em apenas um dos quadrantes. Para desenhar essa reta, percorremos todos os pixels, calculamos a sua distância ao centro e, se a sua posição no espaço (x, y) for igual à sua distância do centro a multiplicar com o cosseno ou seno do ângulo (x ou y respetivamente) então o ponto pertence à reta e pintamos o pixel de preto. Esta explicação pode ser seguida pela seguinte figura (fig.10)

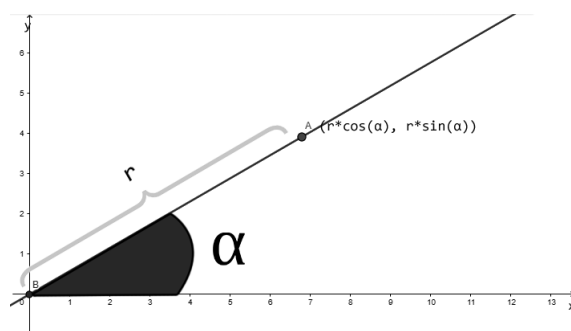


Figura 10: Ponto pertencente a uma reta de ângulo α

Depois de conseguirmos desenhar uma reta apenas restringimos o ponto a estar entre essa reta e outra reta atrás, pintando de preto uma secção da imagem com o ângulo α . Através de recursividade vão sendo pintadas as outras secções e, quando o quadrante está terminado apenas criamos os outros quadrantes (rotacionando o array) e juntamos tudo no mesmo array o resultado é o seguinte (fig.11):

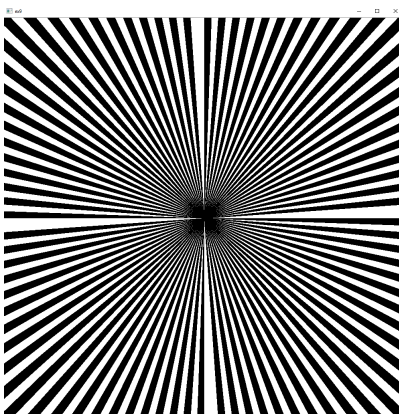


Figura 11: Output do exercício 9

11 Conclusões

Concluindo, neste trabalho prático aprendemos a trabalhar com uma nova biblioteca do Python que, nos permite trabalhar e modificar imagens, não só o seu formato como também a imagem em si.

Ao termos acesso a todos os pixels de uma imagem conseguimos fazer muita coisa e aplicar muitos algoritmos de compressão, que esperemos conhecer com esta unidade curricular.

Aprecebemo-nos também que, tal como a biblioteca Numpy o OpenCV tem a vantagem de ser muito mais eficiente no que faz. Por exemplo, se quisermos passar uma imagem a tons de cinzento não temos de utilizar *for's* nem *while's*. Com apenas uma linha de código, conseguimos realizar esta operação muito mais rapidamente.

Em boa verdade, o OpenCV possui todo o tipo de ferramentas necessárias para trabalhar em processamento de imagem.

12 Bibliografia

Slides da disciplina, 2019

13 Anexos

```

import cv2
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import os

##### Exercicio 1 #####

x_img = cv2.imread('lenac.tif')
#cv2.imshow('Original Image', x_img)
print(x_img.dtype)
print(x_img.shape)
#cv2.waitKey (0)
#cv2.destroyAllWindows()

##### Exercicio 2 #####
cv2.imwrite ('file1.jpg', x_img, (cv2.IMWRITE_JPEG_QUALITY, 80))
cv2.imwrite ('file2.jpg', x_img, (cv2.IMWRITE_JPEG_QUALITY, 10))

img80 = cv2.imread ('file1.jpg')
img10 = cv2.imread ('file2.jpg')

def SNR (pr, original):
    return (10 * np.log10 (np.sum(np.sum(np.power(pr.astype('float'),2)))/np.sum(np.sum(np.power((pr.astype('float')-original),2)))))

# Falta formula do PSNR
def PSNR (pr, original):
    MSE = np.mean( (pr - original) ** 2 )
    pixMAX = 255
    return 20*np.log10(pixMAX/np.sqrt(MSE))

def taxaCompressao ():
    original = os.stat('lenac.tif').st_size
    file1 = os.stat('file1.jpg').st_size
    file2 = os.stat('file2.jpg').st_size
    print("Taxa de Compressao(file1.jpg): " + str(100-(file1/original)*100))
    print("Taxa de Compressao(file2.jpg): " + str(100-(file2/original)*100))

def ex2 ():
    taxaCompressao()

    print("SNR80: " + str(SNR (img80, x_img)))
    print("SNR10: " + str(SNR (img10, x_img)))
    print("PSNR80: " + str(PSNR (img80, x_img)))
    print("PSNR10: " + str(PSNR (img10, x_img)))

ex2 ()

##### Exercicio 3 #####

x_img_g = cv2.cvtColor(x_img , cv2.COLOR_BGR2GRAY)
#cv2.imshow('Gray Image', x_img_g )
cv2.imwrite('file3.bmp', x_img_g )

#cv2.waitKey (0)
#cv2.destroyAllWindows()

##### Exercicio 4 #####

def ex4 ():
    h = plt.hist (x_img_g.ravel(), 256, [0, 256])
    plt.show ()

    tons = np.sum(h[0] != 0)
    print("Diferentes tons de cinzento: " + str(tons))
    print("Diferentes tons de cinzento (max): " + str(np.max(x_img_g.ravel())))
    print("Diferentes tons de cinzento (min): " + str(np.min(x_img_g.ravel())))

#ex4()

##### Exercicio 5 #####

def ex5 ():
    bitsamais = 128
    ajuda = 7
    for i in range(8):
        ajuda -= 1
        nmr = 2**ajuda
        y = x_img_g - bitsamais > nmr;
        bitsamais += nmr
        cv2.imshow ('BW', (y*255).astype('uint8'))
        cv2.waitKey (0)
        cv2.destroyAllWindows ()

#ex5()

##### Exercicio 6 #####

def ex6 ():
    y = x_img & 0b10000000

```

```

cv2.imwrite ('lena_4.bmp', y)

#ex6 ()

##### Exercicio 7 #####

def dither(pixel):
    height,width = np.shape(pixel)
    for y in range(height):
        for x in range(width):
            oldpixel = pixel[x][y]
            newpixel = 255 if oldpixel > 127 else 0
            pixel[x][y] = newpixel
            error = oldpixel - newpixel
            if(x < len(pixel) - 1):
                pixel[x + 1][y] = pixel[x + 1][y] + (error * (7 / 16))
            if(x > 0 and y < len(pixel) - 1):
                pixel[x - 1][y + 1] = pixel[x - 1][y + 1] + (error * (3 / 16))
            if(y < len(pixel[x]) - 1):
                pixel[x][y + 1] = pixel[x][y + 1] + (error * (5 / 16))
            if(x < len(pixel) - 1 and y < len(pixel[x]) - 1):
                pixel[(x + 1)][(y + 1)] = pixel[(x + 1)][(y + 1)] + (error * (1 / 16))

    return pixel

def ex7 ():
    dithered = dither (x_img_g)
    cv2.imshow('Dithered', dithered)
    cv2.waitKey (0)
    cv2.destroyAllWindows ()
    cv2.imwrite('dither.jpg', dithered)
    return dithered

#dithered = ex7 ()

##### Exercicio 8 #####

def ex8 (pic):
    size = os.stat('dither.jpg').st_size
    ret,x_img= cv2.threshold(pic, 127, 255, cv2.THRESH_BINARY)
    count=0
    leFinal=[]
    ajuda=[]
    for i in range(len(x_img)):
        for j in range(len(x_img[0])):
            if(x_img[i][j]==255):
                ajuda.append(1)
            else:
                ajuda.append(0)
        count+=1
        if(count==8):
            leFinal.append(np.packbits(ajuda))
            ajuda.clear()
            count=1
    leFinal = np.array(leFinal)
    leFinal.tofile('file.bin')
    size1 = os.stat('file.bin').st_size
    print ("Taxa de Compressao: " + str(100-(size1/size)*100))

#ex8 (dithered)

##### Exercicio 9 #####

def fazer (dimX, dimY, ang, angB, angD, g, d=False):
    if (np.rad2deg(ang) >= 0):
        print("\nAngulo Delta: " + str(np.rad2deg(angD)))
        print("Angulo: " + str(np.rad2deg(ang)))
        print("Angulo Anterior: " + str(np.rad2deg(angB)))

        for i in range (int(dimX/2) + 1):
            for j in range (int(dimY/2) + 1):
                r = np.sqrt(i**2 + j**2)
                if (int(np.round(r*np.cos(ang))) >= i and int(np.round(r*np.sin(ang))) <= j):
                    if (int(np.round(r*np.cos(angB))) <= i and int(np.round(r*np.sin(angB))) >= j):
                        g[i][j]=0
                    else:
                        if (d):
                            g[i][j]=255

            else:
                if (d):
                    g[i][j]=255

        print("Angulo Seguinte: " + str(np.rad2deg(ang)-2*np.rad2deg(angD)))
        g = np.array(g)
        return fazer (dimX, dimY, ang-2*angD, angB-2*angD, angD, g)

    return g

def appendVertically (g2, g, dimY):
    k = []
    for i in range (int(dimY)):
        if (i < int(dimY/2)):
            k.append(g2[i])
        else:
            k.append(g[i-int(dimY/2)])
    return np.array(k)

```

```

def appendHorizontally (k, q, dimX):
    leFinal = []
    for i in range (dimX):
        leFinal.append ([])
        for j in range (dimX):
            if (j < int(dimX/2)):
                #print("i: " + str(i) + " j: " + str(j))
                leFinal[i].append(q[i][j])
            else:
                leFinal[i].append(k[i][j-int(dimX/2)])

    return np.array(leFinal)

def ex9 (ang1):
    ang = np.deg2rad(90-ang1)
    angD = np.deg2rad(ang1)
    angB = np.deg2rad(90)

    dimX = dimY = 1000

    # Preencher a imagem
    g=[]
    for i in range (int(dimX/2) + 1):
        g.append([])
        for j in range (int(dimY/2) + 1):
            g[i].append(0)

    # Criar todos os quadrantes
    g = fazer (dimX, dimY, ang, angB, angD, g, True)
    g2 = np.rot90(g)
    g3 = np.rot90(g, 2)
    g4 = np.rot90(g, 3)

    # Juntar os quadrantes numa imagem
    k = appendVertically (g2, g, dimY)
    q = appendVertically (g3, g4, dimY)
    leFinal = appendHorizontally (k, q, dimX)

    cv2.imshow('ex9', leFinal.astype('uint8'))
    cv2.waitKey (0)
    cv2.destroyAllWindows ()

#ex9 (5)

```