

Curso: Engenharia da Computação

Disciplina: Teoria da Informação e Codificação

Professor: Thiago Raposo Milhomem de Carvalho

Aluno: Diego Vieira Santos

Matrícula: 2012082035

### Introdução

Nesta atividade iremos abordar o uso da transformada cosseno discreta (DCT) e como ela é utilizada para compressão de imagens com perda.

#### Discrete Cosine Transform 2D

A transformada discreta de cosseno (DCT) está bem relacionada com a transformada discreta de Fourier (DFT) porém ela usa apenas números reais. Ela é uma transformação linear que é separável, ou seja, na transformação em duas dimensões temos uma transformação DCT unidimensional performando ao lado de outra transformação DCT unidimensional em outra dimensão. A definição da DCT de duas dimensões para uma imagem A de entrada e uma imagem B de saída é:

$$B_{\rm pq} = a_p a_q \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} A_{\rm mn} {\rm cos} \Big( \frac{(\pi(2m+1)p)}{2M} \Big) {\rm cos} \Big( \frac{(\pi(2n+1)q)}{2N} \Big) \, , \, \, {\rm sendo \, que } \, 0 \leq p \leq M-1 \, \, {\rm ext} \, \, 0 \leq q \leq N-1 \, \, {\rm ext} \, \, 0 \leq q \leq N-1 \, \, {\rm ext} \, \, {$$

Onde:

$$a_p = \left\{ \frac{1}{\sqrt{M}}, p = 0 \right\} e \left\{ \sqrt{\frac{2}{M}}, 1 \le p \le M - 1 \right\}$$

е

$$a_q = \left\{\frac{1}{\sqrt{N}}, q = 0 \right\} \mathbf{e} \, \left\{\sqrt{\frac{2}{N}} \right., 1 \leq q \leq N-1 \right\}$$

Sendo que M e N são as linhas e colunas da imagem A, respectivamente.

Ela é bastante utilizada na ciência e na engenharia para fazer compressões com perda, tanto de áudio, quanto de imagem, para o caso da compressão de imagens, ela muda o domínio da imagem para o domínio da frequência, como quase todas as imagens são compostas por informações de baixa frequência, essa transformada descarta os componentes de alta frequência, desta forma comprime a imagem.

### Explicação do experimento

Este projeto foi feito inteiramente utilizando Matlab, através dele fizemos a compressão de duas imagens, a primeira sendo para testar o funcionamento da transformada discreta de cosseno e sua utilização para compressão de imagens e a segunda imagem foi utilizada para saber como a DCT se comporta para valores diferentes de taxa de compressão.

Primeiramente, lemos a imagem e convertemos para a escala de cinza para que o algoritmo de compressão funcione sem erros e também para que fique mais nítido a visualização da recuperação desta imagem, depois utilizamos a transformada discreta do cosseno para obtermos a imagem no domínio da frequência, com isso definimos uma taxa de compressão e fazemos e utilizamos a transformada discreta do cosseno inversa em duas dimensões (IDCT2) para ter a imagem recuperada e comprimida.

### Explicação do funcionamento das funções

Primeiro lemos a imagem através do comando:

```
X = imread("Lenna.jpg");
imshow(X);title("Imagem antes de converter para escala de cinza");
```



```
X = double(rgb2gray(X))/255;
imshow(X);title("Imagem após conversão para escala de cinza");
```





#### Procedimentos para comprimir imagem

Aplicamos a transformada discreta para termos a imagem no domínio da frequência

```
X_dct = dct2(X);
```

Criamos uma matriz de zeros com o mesmo tamanho da imagem original para armazenar a imagem transformada

```
X_dct_modif = zeros(size(X_dct));
```

Definimos a quantidade de linhas e colunas

```
[L,C] = size(X_dct);
```

Agora temos uma variável que interfere no resultado do fator de compressão que será mostrado posteriormente, para esse caso foi dado um valor pelo roteiro

```
partial_dim = 0.05;
```

Quando utilizamos valores variados de compressão foi preciso utilizar uma fórmula para encontrar o valor de compressão que foi solicitado, essa fórmula é dada por

$$P_D = \sqrt{1 - C_t}$$

Em que  $P_D$  é equivalente a uma porcentagem das dimensões originais, e  $C_t$  é a taxa de compressão que desejamos encontrar para essa porcentagem de dimensões.

Agora definimos valores de linhas e colunas que equivalem a essa redução utilizando  $P_D$ 

```
L_final = round(partial_dim*L) ; C_final = round(partial_dim*C);
```

Agora criamos uma matriz utilizando essas dimensões para definir os coeficientes que serão mantidos

```
X_dct_modif(1:L_final,1:C_final) = X_dct(1:L_final,1:C_final);
```

#### Procedimentos para recuperar imagem

Definição da quantidade de coeficientes que será usada para calcular o fator de compressão

```
qtd_coeficientes = L_final*C_final;
```

Cálculo do fator de compressão, foi utilizado apenas para conferir se a imagem está sendo comprimida pela taxa desejada, nesse caso a taxa foi de

```
fator_compressao = 1 - qtd_coeficientes/(L*C);
```

Aplicação da transformada inversa discreta do cosseno para recuperar a imagem

```
X_modif = idct2(X_dct_modif);
```

Mostrando a imagem recuperada após a compressão

```
imshow(X_modif);title("Imagem recuperada após compressão");
```



Após a compressão com taxa de 99%, na recuperação foi possível notar que a imagem está bem borrada, mas caso se saiba qual é a imagem original então será possível encontrar semelhança.

#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

Primeiro definimos a quantidade de linhas e colunas para poder fazer o calculo

```
[L,C] = size(X);
```

Agora fazemos um procedimento equivalente a seguinte expressão:

$$MSE = \sum_{i=1}^{M} \sum_{j=1}^{N} \frac{(X(i, j) - Y(i, j))^{2}}{(X(i, j))^{2}}$$

Em que X é a imagem original e X\_modif é a imagem comprimida e recuperada

```
num = 0;den = 0;
for i = 1 : L
    for j = 1 : C
        num = num + (X(i,j)-X_modif(i,j))^2;
        den = den + (X(i,j))^2;
    end
end
MSE = num / den
```

MSE = 0.0245

Agora fazemos um processo equivalente a seguinte expressão:

$$PSNR_{db} = 10log_{10} \left( \frac{65025}{MSE} \right)$$

```
PSNR_db = 10*log10(65025/MSE)
```

 $PSNR_db = 64.2322$ 

Agora iremos limpar o workspace para fazer o uso das técnicas em outra imagem com várias taxas de compressão

clear;

# Compressão de imagens com perdas através de transformada

### Carregando imagem

```
X = imread("img.jpg");
imshow(X);title("Imagem antes de converter para escala de cinza");
```



### Convertendo para escala de cinza

```
X = double(rgb2gray(X))/255;
imshow(X);title("Imagem após conversão para escala de cinza");
```

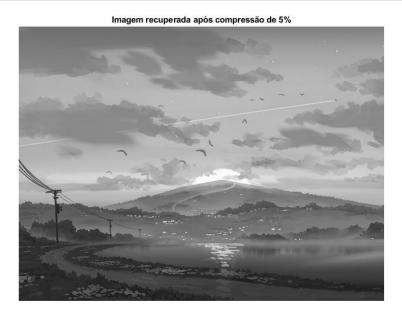


# Criando vetores para gerar gráfico de PSNR versus taxa de compressão

```
vet_psnr = zeros(1,9);
vet_taxa = [.05 .1 .15 .2 .5 .8 .85 .9 .95];
pd = sqrt(1-vet_taxa);
```

### Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 5%

```
partial_dim = pd(1);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 5%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

## Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

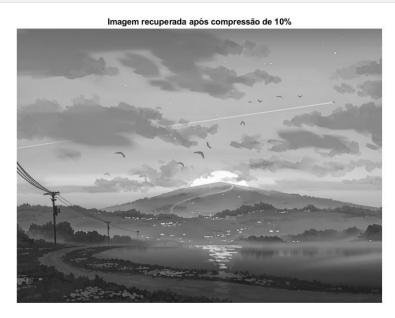
```
vet_psnr(1) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Com essa taxa de compressão é quase que imperceptível a mudança entre a imagem recuperada e a original

### Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 10%

```
partial_dim = pd(2);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 10%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

## Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

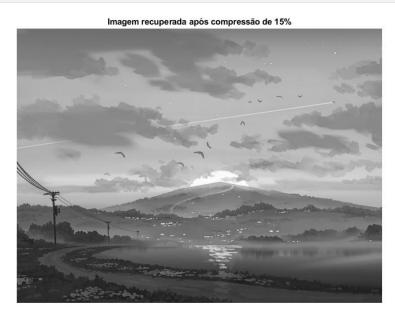
```
vet_psnr(2) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Ainda está com uma taxa muito baixa, desta forma é imperceptível a diferença entre a imagem original e a imagem recuperada

### Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 15%

```
partial_dim = pd(3);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 15%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

## Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

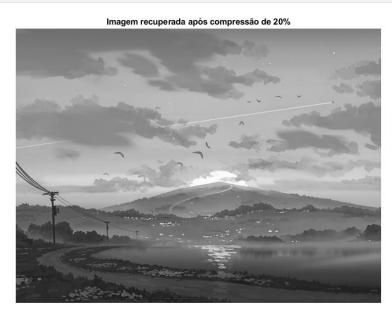
```
vet_psnr(3) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Dessa imagem para a anterior é imperceptível ver diferença, talvez o fato da imagem ter uma resolução de 640x480 esteja relacionado a esse fato.

### Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 20%

```
partial_dim = pd(4);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 20%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

# Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

```
vet_psnr(4) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Com essa taxa também é imperceptível a mudança pois a forma de recuperação é bem precisa.

## Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 50%

```
partial_dim = pd(5);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 50%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

## Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

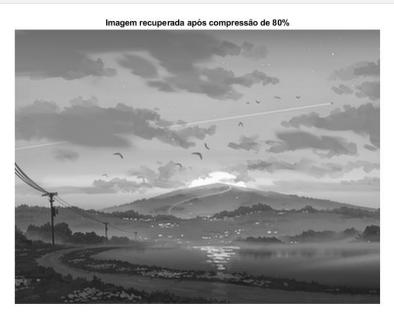
```
vet_psnr(5) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Com essa taxa também já é possível a começar a perceber aliasing, mas é bem sutil e tem que olhar bem de perto.

## Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 80%

```
partial_dim = pd(6);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 80%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

# Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

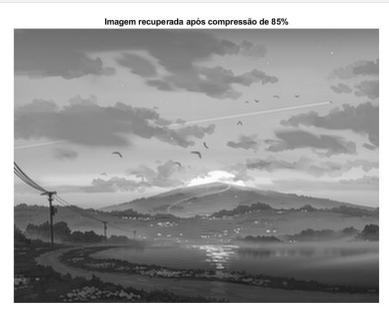
```
vet_psnr(6) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Agora com essa taxa de compressão já é bem notória a diferença, já é possível ver bastante aliasing

## Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 85%

```
partial_dim = pd(7);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 85%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

## Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

```
vet_psnr(7) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Com essa taxa a imagem já está começando a embaçar e ficar com bastante aliasing mas ainda é possível ver semelhança entre ela e a original.

### Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 90%

```
partial_dim = pd(8);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 90%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

## Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

```
vet_psnr(8) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Com essa taxa a imagem já está bem embaçada, mas ainda é possível perceber a semelhança com a original.

## Procedimentos para comprimir e recuperar imagem com taxa de compressão de 95%

```
partial_dim = pd(9);
X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim);
title("Imagem recuperada após compressão de 95%");
```



#### Relação sinal ruído de pico da imagem

Valores de erro quadrático médio e relação sinal ruído de pico, respectivamente:

```
[MSE, PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,X_modif);
```

# Salvando valores para fazer gráfico de relação sinal-ruído de pico versus taxa de compressão

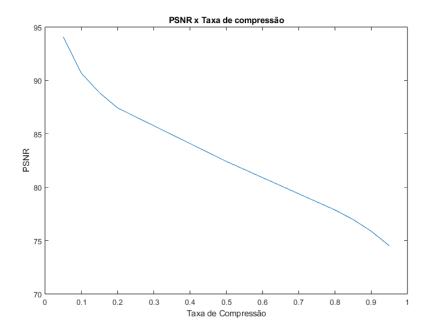
```
vet_psnr(9) = PSNR_db;
```

#### Avaliação subjetiva

Com essa taxa a imagem já está bem embaçada, fazendo com que se torne bem diferente da original, porém ainda dá pra notar alguns traços de semelhança.

#### Plotando gráfico de PSNR versus Taxa de Compressão

plot(vet\_taxa,vet\_psnr);title("PSNR x Taxa de compressão");xlabel("Taxa de
Compressão");ylabel("PSNR");



#### Avaliação subjetiva sobre o gráfico

Com esse gráfico foi possível notar que os pontos onde se há mais diferença nesta relação são nas extremidades, ou seja, caso a taxa de compressão seja muito pequena ou muito grande a curva é maior, tanto que entre 20% e 80% o gráfico é quase linear.

### Conclusões gerais

O trabalho realizado foi bem interessante e satisfatório, com ele foi possível colocar em prática o estudo de processamento de imagens e foi possível entender melhor o funcionamento de algumas funções do Matlab e conhecer algumas funções novas.

#### Cálculo da relação sinal-ruído

```
function [MSE,PSNR_db] = rel_sinal_ruido(X,Y)
    [L,C] = size(X);
    num = 0;
    den = 0;
    for i = 1 : L
        for j = 1 : C
            num = num + (X(i,j)-Y(i,j))^2;
            den = den + (X(i,j))^2;
        end
    end
    MSE = num / den;
    PSNR_db = 10*log10(65025/MSE);
end
```

#### Procedimento para comprimir e recuperar imagem

```
function X_modif = comp_and_rec(X,partial_dim)
    X_dct = dct2(X);
    X_dct_modif = zeros(size(X_dct));
    [L,C] = size(X_dct);
    L_final = round(partial_dim*L) ; C_final = round(partial_dim*C);
    X_dct_modif(1:L_final,1:C_final) = X_dct(1:L_final,1:C_final);
    qtd_coeficientes = L_final*C_final;
    fator_compressao = 1 - qtd_coeficientes/(L*C);
    X_modif = idct2(X_dct_modif);
    imshow(X_modif);
end
```