# Relatório

# Trabalho Prático nº1

Teoria da Informação

Licenciatura em Engenharia Informática

Entropia, Redundância, Informação Mútua

João Moreira - 2015230374

Pedro Gonçalves - 2013150557

Ricardo Tavares – 2014230130

# Índice

Introdução – P. 2

Exercício 1 – P. 3

Exercício 2 – P. 3

Exercício 3 – P. 4 – 10

#### Imagens:

- Lena.bmp - P.5

- CT1.bmp - P.6

- Binaria.bmp - P.7

### Áudio:

- saxriff.wav - P.8

#### Texto:

- Texto.txt - P.9

Exercício 4 – P. 11

Exercício 5 – P. 12

Exercício 6 – P. 13 – 15

Alínea a) - P. 13

Alínea b) - P. 14

Alínea c) - P. 15

## Introdução

Neste primeiro trabalho prático da disciplina de Teoria da Informação, pretendemos explorar melhor o conceito de entropia, redundância e informação mútua.

Nas páginas que se seguem, explicamos de forma geral todos estes conceitos, e conseguimos visualizar na prática os conceitos expostos, como por exemplo, todos estes valores iram variar quando estudamos ficheiros com semelhanças ou ficheiros que não partilhem qualquer tipo de semelhança.

Primeiramente, o exercício pede uma função que receba como parâmetros de entrada duas matrizes (uma fonte de informação "P" e um alfabeto "A"). Esta função devolve os dados necessários para fazer um histograma<sup>1</sup>.

Para tal, criámos uma função (histograma.m) que recebe esses parâmetros como argumentos. Para a fonte de informação transformamo-la numa matriz unidimensional e passamos o alfabeto a double. De seguida usamos a função do MatLab "histc" que calcula o número de ocorrências de cada símbolo do alfabeto na respetiva fonte, devolvendo numa matriz essas ocorrências. Para representar o histograma usamos a função "bar" sobre a matriz obtida com o respetivo alfabeto.

<sup>1</sup> - Um histograma é a representação gráfica, em colunas, de um conjunto de dados consoante a frequência no intervalo da classe.

#### Exercício 2

Neste exercício, queremos calcular a entropia<sup>2</sup>. A fórmula que estamos a usar é:

$$H(A) = \sum_{i=1}^{n} P(a_i)i(a_i) = -\sum_{i=1}^{n} P(a_i)\log_2 P(a_i)$$

No ficheiro entropia.m, começamos por obter a matriz de ocorrência que vem da função que foi feita no exercício 1 e recriamos uma matriz de zeros onde teremos as probabilidades de cada símbolo do alfabeto na fonte de informação.

Como necessitamos do tamanho da fonte, fazemos a multiplicação das linhas pelas colunas.

Após percorrermos a matriz de ocorrência, colocamos em cada índice da mesma, a probabilidade de ocorrer cada um dos símbolos, sendo que as probabilidades que são maiores que zero são colocadas em x1.

Por fim utilizamos a fórmula da entropia e enviamos o valor da entropia através da variável de retorno.

<sup>2</sup> – A entropia é o limite mínimo teórico para o número médio de bits por símbolo.

Para resolver este exercício começámos por ler as fontes:

Imagens (imread):

- Lena.bmp
- CT1.bmp
- Binaria.bmp

Áudio (audioread e audioinfo):

- saxriff.wav

Texto (fopen e fscanf):

- Texto.txt

Depois definimos os alfabetos:

Imagens de 0 a 255, com passo 1

Áudio de -1 a (1-d), compasso d, sendo  $d=1/(2^nbits)$ 

Texto de 'A' a 'Z' em maiúsculas e minúsculas (['A':'Z' 'a':'z'])

Depois, fazemos o histograma e entropia individualmente para cada um dos ficheiros:

#### Imagens:

Estas têm uma fonte de informação que se traduz na codificação da cor dos pixéis em 8 bits, sendo que o seu alfabeto é composto por 256 símbolos logo está contido no intervalo de [0, 255].

#### - Lena.bmp

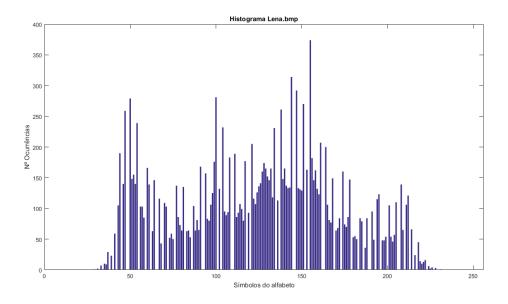


Figura 1 – Histograma de ocorrência de Lena.bmp

Em média, é necessário 6,9153 bits p/símbolo para codificar esta fonte. Este é um valor que se encontra relativamente perto do valor máximo teórico de 8 bits p/símbolo.

Neste histograma conseguimos observar uma dispersa distribuição sobre a incidência de cada símbolo visto que a imagem é composta por, maioritariamente pixéis em tons de cinzento, logo concluímos que isto implica uma incerteza elevada.

#### - CT1.bmp

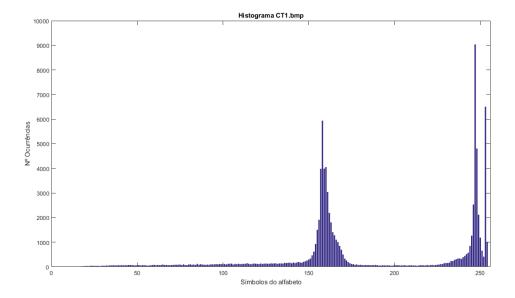


Figura 2 – Histograma de ocorrência de CT1.bmp

Sendo que na imagem anterior tínhamos variados tons de cinza, nesta temos uma variedade menor, sendo necessário 5.9722 bits p/símbolo para codificar esta fonte, sendo este um valor mais afastado do máximo de 8 bits p/símbolo.

O histograma apresenta uma dispersão menor, sendo que apenas têm picos na zona do branco e cinza.

#### - Binaria.bmp

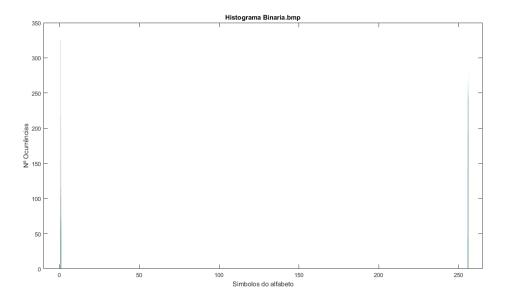


Figura 3 – Histograma de ocorrência de Binaria.bmp

Neste caso, apenas necessitamos de 0.9755 bits p/símbolo para codificar a fonte. O afastamento dos 8 bits p/símbolo é assim tão grande pelo simples facto de termos apenas 2 cores: o preto e o branco, ou seja, ou é 0 ou 255. O histograma mostra-nos exatamente isso visto que nos apresenta esses dois símbolos apenas, sendo que isto implica uma incerteza baixíssima.

#### Áudio:

O áudio é uma fonte de informação com as suas amostras codificadas em 8 bits, sendo que o seu alfabeto varia entre [-1, 1] com intervalos de d (2/(2^nbits)).

#### - saxriff.wav

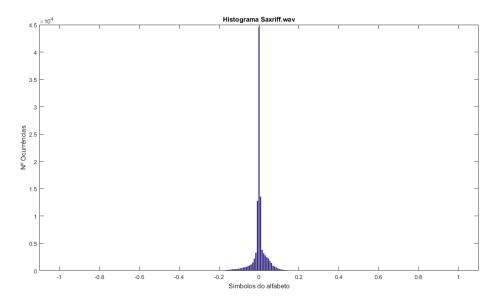


Figura 4 – Histograma de ocorrência de saxriff.wav

Neste caso necessitamos de 3.5356 bits p/símbolo para codificar a fonte.

Este histograma tem uma distribuição pouco dispersa, sendo que incide maioritariamente no 0. Isto deve-se ao facto do ficheiro ser quase monocórdico.

#### Texto:

Esta fonte de informação é um Texto em português com um alfabeto composto por 52 símbolos, símbolos estes compreendidos entre [A, Z] e [a, z], sendo que estes símbolos estão a ser trabalhados nos seus correspondentes códigos ASCII.

#### - Texto.txt

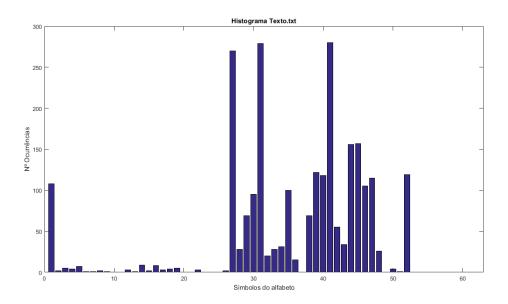


Figura 5 – Histograma de ocorrência de Texto.txt

Para esta fonte de informação, o resultado obtido foi diferente do que era suposto, sendo que neste caso necessitamos de 4.3130 bits p/símbolo para codificar a fonte. A diferença altera todos os resultados em que o ficheiro Texto.txt está presente como ficheiro a ser estudado, esta diferença pode vir da compressão utilizada para extrair o ficheiro, sendo que não podemos afirmar com toda a certeza.

Este histograma tem uma distribuição bastante dispersa, sendo que incide maioritariamente nas letras mais utilizadas na língua portuguesa.

#### Pergunta:

Será possível comprimir cada uma das fontes de forma não destrutiva? Se Sim, qual a compressão máxima que se consegue alcançar? Justifique.

R: Teoricamente, estas fontes são possíveis de comprimir de forma não destrutiva, visto que todas elas, são nos dadas de forma não comprimida e cada símbolo é codificado com um determinado número de bits.

Neste caso, cada uma das fontes tem um valor mínimo teórico para o número médio de bits para o qual pode codificar um símbolo.

Se existir um algoritmo capaz de codificar as fontes para estes limites que encontramos, então obteríamos as seguintes taxas de compressão:

Fonte	Bits	Entropia	Entropia Arredondada	Taxa de Compressão
Lena.bmp	8	6.9153	7	12.5%
CT1.bmp	8	5.9722	6	25%
Binaria.bmp	8	0.5755	1	87.5%
Safriff.wav	8	3.5356	4	50%
Texto.txt	6	4.3130	4	33.3%

Tabela 1 – Fonte, Bits de codificação, Entropia e Entropia Arredondada e Taxa de Compressão

O problema disto é no mundo real não conseguirmos este tipo de valores, visto que estamos limitados pelos códigos ótimos que satisfazem esta condição:

$$H(S) \leq L < H(S) + 1$$

Isto significa que podemos não conseguir comprimir de forma não destrutiva certos ficheiros que se encontrem muito perto do valor limite.

Neste exercício utilizamos um ficheiro com o nome de hufflen.m. Este ficheiro contem a codificação de Huffman, sendo este um código de compressão que utiliza as probabilidades para atribuir um número de bits a cada elemento do alfabeto. Portanto: os que têm maior probabilidade de ocorrência são codificados com um menor número de bits e os que têm menor probabilidade de ocorrência, um maior número de bits.

$\sim$		1 1 1			
Os resul	tadac	antidas	toram	$\Delta c c \Delta c$	ni iintac:
O3 1 C3 O1	10003	ODIIGOS	IOIGIII	03 309	4011 11 C3.

Fonte	Entropia	Huffman - Média de Bits	Huffman - Variância
Lena.bmp	6.9153	6.9425	0.0272
CT1.bmp	5.9722	6.0075	0.0353
Binária.bmp	0.5755	1	0.4245
Saxriff.wax	3.5356	3.5899	0.0543
Texto.txt	4.3130	4.3466	0.0336

Tabela 2 – Resultados do Código de Huffman

Os valores são todos relativamente próximos aos do exercício 3, com exceção do ficheiro Binaria.bmp. Este apresenta um valor significativamente maior, isto porque o ficheiro tem apenas dois valores observáveis no alfabeto de 0 a 255, sendo estes valores o 0 e o 255. Com huffman, a probabilidade de ocorrer os valores entre 1 a 254 é nula, portanto não lhes é concedida uma representação, sendo que o número de bits utilizados para os representar é 0, logo a variância do número de bits é bem mais elevada.

#### Pergunta:

Será possível reduzir-se a variância? Se sim, como pode ser feito em que circunstância será útil?

R: Sim, é possível reduzir-se a variância.

Para fazermos isto temos de equilibrar a árvore de Huffman, sendo que quando existem mais de dois nós com probabilidades iguais, devemos escolher os que estão mais a baixo e mais alto na árvore e combiná-los. Como estamos a combinar nós de baixa e alta probabilidade, reduzimos a profundidade da árvore e a sua variância.

O objetivo deste exercício é repetir o anterior, recorrendo ao agrupamento de símbolos, sendo que um símbolo é na verdade uma sequência de símbolos contíguos.

Para o resolver, criámos três funções: "hist5IMG.m", "hist5SOM.m" e "hist5TXT.m", ou seja, um para cada tipo de fonte. Todos este ficheiros percorrem a fonte de modo a juntar os símbolos contíguos e devolvem uma matriz com o número de ocorrências. A função reshape é utilizada para colocar a matriz com apenas uma linha.

Para calcular a entropia também criamos um ficheiro diferente que é "entropia5.m", sendo que este ficheiro faz exatamente o mesmo que o ficheiro entropia que tínhamos anteriormente com a diferença de dividir por dois o tamanho da fonte, visto que juntamos os caracteres contíguos dois a dois.

Neste caso, obtivemos os resultados esperados exceto para o ficheiro "Texto.txt" que contem o mesmo erro referido no exercício 3.

Para o cálculo da entropia agrupada do ficheiro "saxriff.wav" usámos um algoritmo com a mesma lógica das outras fontes, mas que não se encontra a funcionar corretamente, por um possível erro de "alocamento de memória".

Fonte	Lena.bmp	CT1.bmp	Binaria.bmp	Saxriff.wav	Texto.txt
Entropia	5.5965	4.4813	0.5424	ND	2.1727
Agrupada					

Tabela 3 – Resultados da Entropia Agrupada

A informação mútua é uma medida de correlação de informação que uma variável contém de outra.

#### Alínea a)

Nesta primeira alínea, o objetivo é calcular o vetor de calores da informação mútua em cada janela. Para isto criamos uma função ("6a.m") que tem como inputs a query, o target, o alfabeto e o step. Nesta função calculamos o número de janelas existentes, com esta informação definimos um ciclo em que calculamos o valor da informação mútua, utilizando outra função criada: "calcprobinfo.m" (o cálculo é feito através da probabilidade de cada acontecimento no respetivo conjunto e com a probabilidade conjunta dos diversos elementos.), para cada uma das janelas móveis do target. Os valores obtidos são guardados num array: "MutualInfo". Após isto tudo, a informação mútua é calculada com recurso à regra da cadeia.

#### Resultados:

Ex 6a:										
Columns 1	through 11									
2.1219	1.9219	1.6464	2.1710	1.9710	1.7710	2.0464	2.1219	2.3219	2.5219	2.2464
Columns 12	through 2	2								
2.2464	2.2464	2.2464	2.4464	2.4464	2.5219	2.7219	2.5219	2.3219	2.3219	2.1219
Columns 23	through 3	3								
2.3219	2.3219	2.1219	2.0464	2.0464	2.0464	2.0464	2.0464	2.3219	2.3219	2.0464
Columns 34	through 4	1								
2.1219	2.1219	1.8464	1.7710	1.8464	2.0464	2.0464	2.3219			

#### Alínea b)

Nesta alínea temos de determinar a variação da informação mútua entre o ficheiro "saxriff.wav" e os ficheiros "target01- repeat.wav" e "target02- repeatNoise.wav".

Em ambos os casos temos como query o "saxriff.wav".

No primeiro caso, o nosso target é "target01- repeat.wav". O gráfico mostra que o valor da informação mútua é bastante elevado nas janelas 1, 5 e 9, sendo quase nulo nas restantes, ou seja, a nossa query aparece na target 3 vezes.

O gráfico está de acordo com o esperado, visto que o target é uma repetição da nossa query.

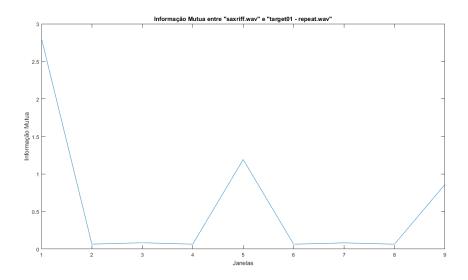


Imagem 6 – Evolução da informação mútua entre "saxriff.wav" e "target01- repeat.wav"

No segundo caso, o nosso target é "target02- repeatNoise.wav". O gráfico da informação mútua mostra valores bastantes elevados na mesmas janelas e quase nulos nas restantes. Obtemos valores mais baixos pelo ruído que está presente na primeira e última repetição.

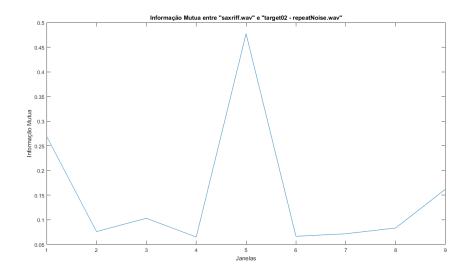


Imagem 6 — Evolução da informação mútua entre "saxriff.wav" e "target02- repeatNoise.wav Alínea c)

Nesta alínea são nos fornecidas 7 targets diferentes. As informações mútuas são quase nulas em todos menos nos targets "Song05.wav", "Song06.wav" e "Song07.wav". No 05, temos o saxriff mas com bastante ruido, portanto a informação mútua é ligeiramente superior às anteriores. Nos ficheiros 06 e 07 temos muito mais semelhança, portanto a informação mutua é bastante maior do que todas as anteriores. Possivelmente deveria haver maior diferença entre os valores da "Song06" e "Song07" pois esta última tem menos ruído do que a anterior.

#### Resultados:

#### Ex 6c: