

Relatório do Trabalho Prático 1

André Santos
João Botelho
Tiago Martins

Faculdade de Ciências e Tecnologia
da Universidade de Coimbra

30 de Outubro de 2017

Conteúdo

1	Introdução	2
2	Histograma da Ocorrência de Símbolos	2
3	Calculo da Entropia	2
4	Distribuição estatística e Entropia	3
5	Código de Huffman	3
6	Entropia para simbolos agrupados	4
7	Informação Mútua	5
8	Conclusão	6

1 Introdução

No âmbito da disciplina de Teoria da Informação, da Licenciatura em Engenharia Informática da Universidade de Coimbra foi proposto a execução de trabalho prático para aprofundar os conhecimentos lecionados nas aulas Teóricas.

A integralidade do projeto foi na no ambiente de Matlab, que proporcionou a aprendizagem de uma nova linguagem. No trabalho foram implementados 3 conceitos, a entropia, códigos de huffman e a informação mútua.

2 Histograma da Ocorrência de Símbolos

Usando as duas funções, `histc` e `bar`, é implementada a funcionalidade de construir o histograma com a frequência dos símbolos .

```
function symbols_frequency(source, alphabet)

    bar(histc(source, alphabet));
    xtickangle(90), xlabel('alphabet'), ylabel('frequency');

end
```

3 Calculo da Entropia

Com a função `reshape` transforma-se a fonte de informação para um vetor. Depois a função `tabulate` retorna as probabilidades. Assim já é possível calcular a entropia.

$$H(X) = \sum P(X) * \log_2(P(X)) \quad (1)$$

```
function entropy = calc_entropy(source, alphabet)

    new_source = reshape(source, 1, []);
    tbl = tabulate(new_source);
    probability = nonzeros(tbl(:,3))/100;
    entropy = -sum(probability .* log2(probability));

end
```

4 Distribuição estatística e Entropia

Resultados obtidos para a entropia:

```
kid.bmp = 6.954143 bits/simbolo  
homer.bmp = 3.465865 bits/simbolo  
homerbin.bmp = 0.644781 bits/simbolo  
guitarSolo.wav = 7.358020 bits/simbolo  
english.txt = 4.228071 bits/simbolo
```

Os resultados obtidos adequam-se às imagens analisadas, sendo mais evidente na homerBin porque esta é binária.

É possível comprimir as fontes de informação de forma não destrutiva em que o limite mínimo de bits por símbolo é o valor da entropia.

5 Código de Huffman

A frequência é calculada usando a função `tabulate`, que recebe um vetor, então é utilizada a função `reshape`. Tendo a frequência, já é possível calcular a variância e o tamanho médio de bits por símbolo.

```
function [bmean, v] = bmean_var(source)  
  
    new_source = [];  
  
    new_source = reshape(source', 1, [])';  
  
    tbl = tabulate(new_source);  
  
    probabilities = tbl(:,3) / 100;  
    freq = tbl(:,2);  
  
    hl = hufflen(freq);  
    bmean = sum(probabilities .* hl);  
    v = var(hl, probabilities);  
  
end
```

6 Entropia para símbolos agrupados

Parâmetros de entrada:

source - fonte de informação

n_column = número de colunas que é necessário agrupar

n_symbols = número de símbolos por linha depois de ser agrupado

Primeiro faz-se reshape da fonte para ter o número de colunas correto. Se a fonte tem 2 elementos por linha então é necessário passar para 1, assim aplica-se:

$$(x, y) = \max_value * x + y \quad (2)$$

Cada par (x,y) vai ter um valor único. De seguida usa-se a função tabulate para o cálculo das probabilidades. Agora já foi calculada toda a informação para a entropia.

```
function entropy = entropy_grouped(source, n_column, n_symbols)

    new_source = [];
    max_value = max(max(source)) + 1;

    new_source = reshape(source', n_column, [])';

    if n_column == 1
        tbl = tabulate(new_source);
    elseif n_column == 2
        mul_matrix = [max_value + 1; 1];
        tbl = tabulate(new_source * mul_matrix);
    end

    probs = nonzeros(tbl(:,3) / 100);

    entropy = -sum(probs .* log2(probs))/n_symbols;
end
```

7 Informação Mútua

Dado que:

$$I(X, Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y) \quad (3)$$

Recorrendo á função já implementada para o cálculo da entropia, podemos obter facilmente a informação mútua.

```
function mut_inf = mutual_inf(query, target, step)

mut_inf = [];

h_query = entropy_grouped(query, 1, 1);
limit = ceil((size(target,2) - size(query, 2) + 1) / step);

for i = 0:limit-1

    if i == 0
        first_pos = 1;
        last_pos = size(query, 2);
    else
        first_pos = i * step;
        last_pos = i * step + size(query, 2) - 1;
    end

    window = target(first_pos:last_pos);

    h_target = entropy_grouped(window, 1, 1);

    h_grouped = entropy_grouped([query', window'], 2, 1);
    mut_inf(i + 1) = h_query + h_target - h_grouped;
end
end
```

8 Conclusão

A realização deste projeto, propôs um desafio para cada elemento do grupo de trabalho, sendo assim enriquecedor para a aprendizagem destes conceitos chave para a compressão de dados.

Terminando este projeto, alcançou-se o objetivo final. No decorrer do mesmo surgiram algumas dificuldades, sendo a maior calcular a entropia agrupada dos símbolos. Mas com o auxílio dos professores foi possível ultrapassá-las.

Sugerimos assim, a continuidade da realização destes projetos, como forma a desenvolver espírito criativo, indispensável á prática da nossa profissão.