Lab work no 3

Relatório



Teoria Algorítmica da Informação

Gil Teixeira João Relva Vera Oliveira



Índice

1	Intr	rodução	3
2	Des	senvolvimento	4
	2.1	Design	4
	2.2	charizam.py	5
		accuracy.py	
		sultados	
		nclusões	
		pject Repository	



1 Introdução

Neste segundo trabalho prático da unidade curricular de Teoria Algorítmica da Informação, os alunos tinham como objetivo desenvolver um programa cujo objetivo seria a identificação de músicas com base num pequeno segmento (*sample*) de uma música, por exemplo, 10 segundos.

O princípio base para o desenvolvimento deste programa seria calcular a NCD - Normalized Compression Distance - entre todas as representações das músicas presentes na base de dados e o sample a analisar. A música identificada estaria associada ao menor valor resultante do cálculo da NCD. Para realizar a compressão foram utilizados os seguintes compressores: gzip, bzip2 e lzma. A base de dados de músicas e os samples contêm 50 ficheiros .wav para realizar os testes à aplicação. Existem samples com vários tempos de duração (5, 12 e 30 segundos) e também com ruído, de maneira a testar a robustez do programa.

O programa *GetMaxFreqs* foi nos previamente fornecido e tem a função de identificar as frequências mais significativas de um ficheiro .wav e de seguida criar um ficheiro .freqs que permite representar o áudio (assinatura).

Foi desenvolvido também um programa para realizar a classificação da aplicação calculando a *accuracy*.

Este relatório contém a explicação do código desenvolvido, os vários resultados obtidos e as conclusões finais.

O trabalho desenvolvido foi disponibilizado num repositório no GitHub.



2 Desenvolvimento

2.1 Design

Para o desenvolvimento deste trabalho continuámos a utilizar a linguagem de programação usada nos trabalhos anteriores (Python) e todo o código foi implementado e testado em Linux.

Considerando todo o contexto do trabalho e as tarefas que deveriam ser implementadas, foram criados dois ficheiros .py: charizam.py, accuracy.py. O charizam.py permite a identificação de músicas com base num sample que é passado como argumento do programa. Existem 3 compressores que podem ser utilizados durante a execução do programa para o cálculo da NCD que permitirá a identificação das músicas, pelo que o tipo de compressor a utilizar também deverá ser passado como argumento do programa:

-g : gzip-b : bzip2-l : lzma

O Projeto contém 7 pastas:

- 1. samples 50 ficheiros .wav com duração de 12 segundos que representam um segmento de uma música
- 2. 05sSmpl 50 ficheiros .wav com duração de 5 segundos que representam um segmento de uma música
- 3. 30sSmpl 50 ficheiros .wav com duração de 30 segundos que representam um segmento de uma música
- 4. noisySp 50 ficheiros .wav com presença de ruído que representam um segmento de uma música
- 5. database 50 músicas diferentes (.wav)
- 6. DbFreqs Ficheiros .freqs que representam todas as músicas da base de dados (database)
- 7. GetMaxFreqs Contém o programa que permite criar os ficheiros .freqs

Este programa permite também a utilização de uma *flag* "-u", que permite atualizar a pasta DbFreqs.

O programa accuracy.py permite realizar a classificação da aplicação calculando a accuracy. O programa recebe como argumento o nome da pasta referente ao tipo de samples que serão utilizados no cálculo da accuracy e o tipo de compressor a utilizar.

Existe ainda um ficheiro excel (samples.xlsx) que contém a associação dos samples às músicas a que pertencem.

As instruções para a execução dos vários programas estão presentes no ficheiro "README" do repositório do projeto (link na secção "Project Repository").



2.2 charizam.py

Este programa recebe como *inputs* obrigatórios um *sample* e o tipo de compressor a utilizar no cálculo da NCD. A classe "CHARIZAM" é responsável pelo funcionamento do programa, classe essa que é usada também no *accuracy.py*. A aplicação utiliza a função *createFreqsFile()* que em conjunto com o programa *GetMaxFreqs* permite a criação de todos os ficheiros *.freqs* para as músicas da base de dados. Esses ficheiros são agrupados e movidos para uma pasta que é criada com o nome "*DbFreqs*" (*createFreqsFolder(), moveToFreqsFolder())*. Ao executar o programa, se a pasta *DbFreqs* já existir não serão criados novos ficheiros *.freqs* para as músicas, uma vez que os mesmos já se encontram disponíveis (isDbFreqs()). No entanto é possível passar como argumento uma *flag (-u)* que permite atualizar esta pasta criando novos ficheiros (updateDbFreqs()). De seguida é calculada a NCD entre cada música existente e o *sample* que se pretende analisar (ncd(),createDistances()), utilizando a seguinte fórmula:

$$NCD(x, y) = \frac{C(x, y) - \min\{C(x), C(y)\}}{\max\{C(x), C(y)\}},$$

A distância de similaridade que é retornada após esse cálculo é adicionada a um dicionário (distances) e associada à música correspondente. A música a que o segmento pertence será aquela que tiver um menor valor de distância de similaridade associado. Durante a execução do programa são criados alguns ficheiros temporários que são eliminados quando o mesmo termina (deleteFiles()).

2.3 accuracy.py

Este programa recebe como *inputs* a pasta pertencente aos segmentos que serão analisados e ao compressor que será utilizado. Esta aplicação utiliza o programa anterior para identificar a que músicas pertencem todos os *samples* existentes na base de dados. É feita a comparação do *sample* com a música que foi identificada utilizando a função *classification()* que contém um dicionário com as associações corretas de cada *sample* a cada música. É guardado na variável *correct_guesses* o número de vezes que foram identificadas as músicas corretas e de seguida calculada a *accuracy* através da seguinte fórmula:

accuracy = (correct_guesses / len(samples)) * 100



3 Resultados

Todos os testes foram realizados num *laptop* com um processador Intel Core i7-4558U e 8GB de RAM dentro de uma máquina virtual com o sistema operativo Kali Linux 5.14.16.

Os seguintes resultados foram obtidos da através da utilização do programa accuracy.py. Foi analisado o tempo de execução de cada compressor na identificação de todos os samples e foi também analisado a accuracy de cada compressor, isto para cada diferente tipo de sample.

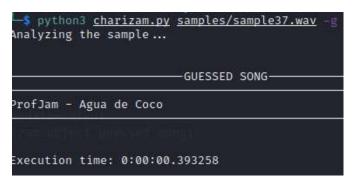
_		~		
Iamnae	dΔ	DYDCIICAO	nor	compressor
i cilipus	uc	CACCUÇAC	PUI	COILIBLESSOI

Pasta de Samples/Compressor	gzip	bzip2	Izma
samples	0:22.40	0:37.53	01:27.39
05sSmpl	0:18.70	0:31.31	01:36.46
30sSmpl	0:29.60	0:42.41	01:49.80
noisySp	0:20.59	0:32.65	01:33.98

Accuracy por compressor

Pasta de Samples/Compressor	gzip	bzip2	Izma
samples	100%	100%	66%
05sSmpl	100%	100%	12%
30sSmpl	100%	100%	98%
noisySp	100%	100%	52%

As seguintes imagens são exemplos de *outputs* do dois programas implementados:



```
sample Folder: noisySp
Compressor: bzip2

Accuracy: 100.0%

Execution time: 0:00:32.650067
```



4 Conclusões

Após a análise dos resultados foram retiradas as seguintes conclusões:

- O compressor *gzip* é o mais rápido enquanto o *lzma* é o compressor mais lento.
- Tanto o compressor gzip como o bzip2 obtiveram uma accuracy de 100% para todos os tipos de samples (com várias durações e com ruído)
- O Izma foi o compressor com pior performance. Este tipo de compressor demonstrou ser bastante sensível ao ruído e à duração de tempo dos vários segmentos. Para segmentos de 12 segundos obteve uma accuracy de 66%, mas para segmentos com pouco segundos a accuracy desceu bastante. No aumento da duração dos samples já se verificou uma performance bastante melhor. Comparando os samples com 12 segundos com os samples com ruído (que têm a mesma duração de tempo 12 segundos) verificou-se que a accuracy baixou ligeiramente.

Concluímos que para este tipo de soluções o *gzip* seja o melhor compressor. Apesar de o *bzip2* conseguir também identificar todos os segmentos, o *gzip* acaba por se tornar um pouco mais rápido.



5 Project Repository

• GitHub Repository: https://github.com/bearkillerPT/TAI