## TP1 - SentiPT

# Grupo 4

Vasco Oliveira (pg54269), João Loureiro (pg53924) and Luís Fernandes (pg54019)

**Resumo:** Este relatório aborda o desenvolvimento de um Trabalho Prático para a cadeira SPLN, que consistiu na construção de uma ferramenta de *sentiment analysis* de texto que calcula a intensidade de um texto, conforme um *dataset* fornecido. Possui também uma comparação com ferramentas semelhantes, de forma a medir o seu desempenho.

**Palavras-chave:** Sentiment Analysis, spacey, polaridade, sentimento, LEIA, VADER, texto, palavras

## Table of Contents

1	Introdução	1
2	Dataset    2.1 Criação     2.2 Tipagem	
3	Lógica do Programa	2
4	Flags do Projeto/Comandos	3
5	Comparação com outras ferramentas	4
6	Conclusão	6

### 1 Introdução

Este trabalho teve como objetivo criar uma *script* para determinar o sentimento de um dado texto, que pode ser encontrada no ficheiro *sentiPT.py*, que, através de um *dataset* contendo várias palavras e o seu valor positivo ou negativo, calcula a polaridade de uma determinada frase ou texto, isto é, se é uma frase de sentimento positivo ou negativo.

#### 2 Dataset

#### 2.1 Criação

Para podermos calcular com maior precisão a polaridade de cada frase, foi necessário criar um *dataset* único com base em vários *datasets* diferentes de análise de sentimento: o *final lema.csv*.

O *CSV* contém três colunas: **palavra** (a palavra em questão), **polaridade** (valor de polaridade da palavra) e **tipo** (tipo da palavra, se aplicável - a aprofundar na próxima secção). Usando o *dataset* do *LEIA* como base, decidimos que os valores de polaridade se iam enquadrar numa escala de -4 (sentimento negativo) a 4 (sentimento positivo), tomando o 0 um valor neutro.

Após pesquisarmos por vários *datasets* e observarmos o seu conteúdo, utilizamos aqueles que seguiam formatos consistentes e racionais:

- vader\_lexicon\_ptbr.txt: dataset utilizado pela biblioteca LEIA, versão portuguesa do dataset utilizado pela biblioteca VADER.
- sentilex2.txt: dataset fornecido pelo o docente na diretoria LinguaKit.
- sentiment\_lexicon\_twitch.csv: dataset encontrado no site Zenodo que contem alguns emojis frequentemente usados na plataforma de streaming Twitch com a sua polaridade associada.

O datset vader não necessitou de tratamento adicional, já que se encontravam no formato pretendido para o dataset final. Apenas foi necessário guardar no dataset cada palavra ou emoticon e a polaridade média a ela associada.

No caso dos *emojis*, estes também se encontravam no formato pretendido, no entanto continham *strings* relacionadas a *emojis* exclusivos à *Twitch* e que não possuem correspondente no formato *unicode* (por exemplo *'residentsleeper'*). Assim, extraímos, através do uso de expressões regulares, os *emojis unicode* bem como a polaridade a eles associada, que são posteriormente acrescentados ao *dataset* final.

Finalmente, o dataset sentilex2, em vez de apresentar o valor da polaridade de cada palavra, apenas identificava se esta era positiva ou negativa. Como rever manualmente cada palavra é um processo demorado e inconcebível para o tempo estipulado para a conclusão deste trabalho, caso seja detetada uma palavra ausente do dataset final, decidimos atribuir um valor de polaridade escolhido ao calhas entre intervalos de valor médios conforme o seu identificador: entre [-1.3, -0.5] se for negativo e [0.5, 1.3] se for positivo.

Ainda sobre este dataset, ao analisá-lo, reparamos que todas as palavras a partir da linha 3789 são explícitas. De forma a diferenciar estas das restantes palavras negativas, aumentamos os valores dos intervalos negativos para [-3.4, -2.2], para que o seu efeito no

cálculo de polaridade seja mais notável. A palavra 'trepar', apesar de se encontrar no meio dos explícitos, encontra-se isenta deste acréscimo, já que o seu significado não é tão explicito em português europeu como é no português brasileiro, em qual está escrito este dataset.

A script utilizada para gerar este dataset encontra-se no ficheiro generateDataset.py que tem como output o dataset intermédio sentiment.csv, não possuindo as palavras tipadas.

#### 2.2 Tipagem

Depois de termos coletado informação e definido o formato do *dataset*, estava na altura de definir os diferentes **tipos** de cada palavra:

- **EMOJI**: este tipo já é definido no processo de criação do *dataset*, e define se uma palavra é simplesmente um *emoji*.
- **NEG:** é o tipo que define se uma palavra é uma negação, isto é, se a palavra irá negar a próxima palavra, dando à próxima palavra polaridade negativa se ela tiver polaridade positiva e polaridade positiva se tiver polaridade negativa. exemplo: "não". As palavras que são consideradas negações estão contidas no ficheiro "negate.txt".
- NEGT: é o tipo que define se uma palavra é uma negação e um termo ao mesmo tempo, isto é se a palavra contém mais do que duas palavras e se nega a próxima palavra exemplo: "não querer". As palavras que são consideradas negações estão contidas no ficheiro "negate.txt".
- INCR: é o tipo que define se uma palavra é um booster positivo, isto é, se intensifica a próxima palavra. exemplo: excepcionalmente. As palavras que são consideradas boosters estão contidas no ficheiro "booster.txt".
- **DECR**: é o tipo que define se uma palavra é um *booster* negativo, isto é, se diminui a intensidade da próxima palavra. exemplo: excepcionalmente. As palavras que são consideradas *boosters* estão contidas no ficheiro "booster.txt".
- TERM: caso uma palavra não seja nenhum dos tipos apresentados anteriormente, e contenha mais do que duas palavras, ela será definido como um termo. exemplo: muito adorável
- (tipo vazio): caso uma palavra não seja nenhum dos tipos apresentados anteriormente, ela não terá um tipo. exemplo: chá

Depois de ter-se atribuido os tipos ao dataset sentiment.csv, também foram adicionados todos os negadores e boosters que não estavam nesse dataset, passando este novo dataset a ser chamado de final.csv.

Por fim, também foi criado o dataset final\_lema.csv, que é igual ao dataset final.csv mas todos os verbos estão no seu lemma.

## 3 Lógica do Programa

O dataset final\_lemma foi guardado numa estrutura de dados para posteriormente ser utilizado no cálculo da polaridade dos textos.

A nova estrutura, divide as diferentes palavras por tipo, sendo essa estrutura, um dicionário com os tipos a keys.

Este tratamento foi efetuado, pois diferentes tipos exigem diferentes tratamentos.

Relativamente ao texto recebido como input, sendo ele uma frase ou um ficheiro. Para analisar a polaridade do texto, é necessário fazer alguns tratamentos, relativamente aos verbos e aos acentos.

De forma a simplificar a análise sobre o texto, todos os verbos existentes nele são transformado para a sua forma *lemma* utilizando a biblioteca *spacy*, assim em vez de ter uma entrada por cada conjugação do verbo, apenas temos uma para o lema do verbo. Uma outra transformação foi a remoção de todos os acentos existentes no texto.

Após este tratamento, a análise da polaridade do texto é inicializada.

Como paço inicial, iremos percorrer uma lista das palavras do tipo *TERM*, *EMOJI* e sem tipo. Isto é feito desta forma, pois esta palavras são dependentes dos outros tipos, isto é, o restantes tipo afetam a polaridade destas, logo é necessário haver uma análise cuidadosa.

Por cada palavra encontrada, iremos procurar as palavras anteriores a esta, com o intuito de encontrar palavras dos tipos NEG, NEGT INCR e DECR com o objetivo de identificar se a polaridade da palavra sofrerá alterações.

Com isto temos diferentes casos, que podem ocorrer nesta análise:

- Não encontra nenhum ⇒ a polaridade da palavra é mantida;
- Existe um  $DECR \Rightarrow Polaridade$  original é reduzida para metade;
- Existe um  $INCR \Rightarrow Polaridade$  original é aumentada para o dobro;
- Existe um NEG ou  $NEGT \Rightarrow Polaridade$  original é negada;

Assim sendo, sempre que uma palavra do dataset é encontrada, o que foi explicado anteriormente será efetuado. Contudo, no caso de EMOJI não acontece o que foi descrito. No final da análise, o valor de polaridade obtido é normalizado, e escrito no output.

## 4 Flags do Projeto/Comandos

Para melhorar a experiência do utilizador decidimos criar flags opcionais ao projeto, sendo estas as flags definindas (mesmo com ou sem flags o programa dará sempre a polaridade do texto):

- -a: Fornece o número total de palavras no texto onde for classificada a polaridade.
- -n: Fornece o número total de "palavras" que tiveram um efeito negativo na polaridade.
- -p: Fornece o número total de "palavras" que tiveram um efeito positivo na polaridade.
- -f: Para além da flag é necessário introduzir a diretoria dum ficheiro .txt. O programa irá calcular a polaridade desse que foi introduzido.

• -t: Para além da flag é necessário introduzir uma string dentro de aspas. O programa irá calcular a polaridade dessa string que foi introduzida.

Para usar o programa basta começar com o comando "flit install" para instalar o pacote sentiPT, e de seguida introduzir no terminal "sentiPT" mais as flags que forem pretendidas a serem usadas.

## 5 Comparação com outras ferramentas

Para poder comparar o LEIA, Vader e a nossa ferramenta, SentiPT, decidimos calcular a polaridade de sentimento para cada capítulo do livro 'Harry Potter e a Pedra Filosofal', tendo os resultados sido organizados nos seguintes histogramas:

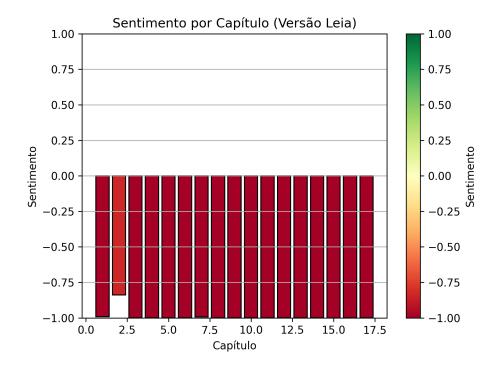


Figure 1: Variação de Polaridade/Capítulo usando o LeIA

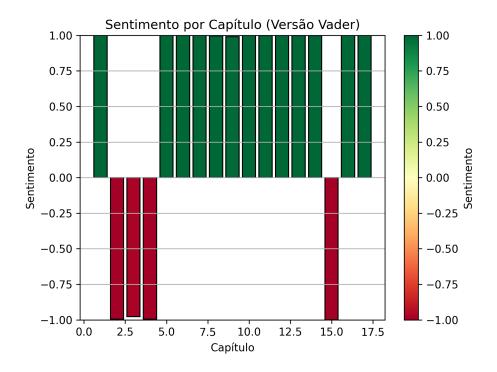


Figure 2: Variação de Polaridade/Capítulo usando o vader

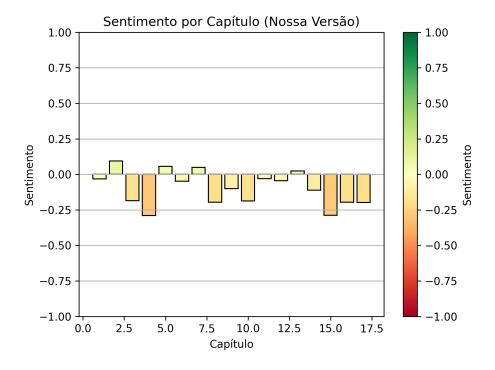


Figure 3: Variação de Polaridade/Capítulo usando o nosso programa

Podemos observar que ambos *Leia* e *Vader* apenas apresentam valores extremos para cada um dos capítulos, tendo o *Leia* apenas apresentado valores negativos, enquanto que o *Vader* também apresenta valores positivos.

Já a nossa ferramenta, apresenta valores muito mais centralizados, não possuindo nenhum valor no extremo que qualquer intervalo. Estes resultados resultam das diferentes filosofias de cálculo entre as ferramentas: o *vader* e o *leia* funcionam mais pela percentagem de palavras positivas ou negativas que foram encontradas (sendo esta percentagem muito baixa, visto que a maior parte das palavras era neutra, acabando por encontrar muito poucas palavras positivas ou negativos num capítulo), já no nosso caso a polaridade está constantemente a aumentar e a diminuir, acabando por não ter uma grande divergência na polaridade negativa e positiva dos diferentes capítulos.

#### 6 Conclusão

Com este projeto conseguimos aplicar alguns dos conhecimentos adquiridos nas aulas desta cadeira, e conseguimos desenvolver uma ferramenta, que calcula, para a maioria dos casos, o sentimento de um texto com alguma precisão.

Em termos de aspetos a melhorar, apesar de acharmos que o dataset gerado tem uma quantidade considerável de entradas, este podia ser sempre expandido com mais datasets que pudessem eventualmente surgir. Podíamos também ter aplicado mais funcionalidades da biblioteca spacy que foram eventualmente lecionadas, mas não a tempo de serem integradas neste projeto.

Concluindo, estamos satisfeitos com o resultado final da ferramenta, e temos a certeza que, com mais tempo, podíamos torná-la numa ferrementa mais robusta e fiável.