Processamento de Linguagens (3° ano de Engenharia Informática)

Trabalho Prático 1

Machine Learning: datasets de treino

Daniela Fernandes (a73768)

Marco Sampaio (a85508) Mário Real (a72620)

12 de abril de 2021

Resumo

Como primeiro trabalho da Unidade Curricular de Processamento de Linguagens, do 3° ano da Licenciatura em Engenharia Informática, foi-nos proposto a realização de um parser a um ficheiro .txt para a criação de um website em HTML, baseando-se na estrutura de um dataset de treino disponibilizado pela Google para treino docente TensorFlow, datasets esses cada vez mais utilizados como fontes de informação utilizados em treinos dos algoritmos de $Machine\ Learning$. Neste relatório iremos explicar todas as decisões tomadas para o desenvolvimento de $Processadores\ de\ Linguagens\ Regulares\ e\ filtros\ de\ texto\ (FT)\ com\ utilização\ do\ módulo\ 'er'\ do\ Python\ e\ posterior\ construção\ do\ nosso\ website,\ as\ especificações\ de\ como\ a\ nossa\ solução\ foi\ construída,\ as\ dificuldades\ que\ tivemos\ e\ como\ as\ ultrapassamos.$

Conteúdo

1	\mathbf{Intr}	rodução	2
	1.1	Enquadramento e Contexto	2
	1.2	Problema e Objectivo	2
	1.3	Decisões, Contributos e Resultados	3
	1.4	Estrutura do Relatório	3
2	Aná	álise e Especificação	4
	2.1	Descrição informal do problema	4
	2.2	Especificação de Requisitos	4
		2.2.1 Dados	4
		2.2.2 Pedidos e Relações	4
3	Cor	ncepção/desenho da Resolução	5
	3.1	Estruturas de Dados	5
	3.2	Algoritmos	5
		3.2.1 Text to HTML	5
		3.2.2 Alínea Extra - Style.css	7
4	Coc	dificação e Testes	8
	4.1	Alternativas, Decisões e Problemas de Implementação	8
	4.2	Testes realizados e Resultados	8
5	Cor	nclusão	L 2
\mathbf{A}	Cóc	digo do Programa	13
	A.1	texttohtml.py	13
	A.2	style.css	15

Introdução

Supervisor: Pedro Rangel Henriques, José Carlos Ramalho e Pedro Paiva Moura

Titulo: Machine Learning: datasets de treino

Área: Processamento de Linguagens

1.1 Enquadramento e Contexto

Atualmente as tecnologias e metodologias de *Machine Learning* são um recurso cada vez mais utilizado, desenvolvido e inserido nas mais diversas necessidades da nossa sociedade. Este conjunto de tecnologias tem como recurso algoritmos que precisam de ser treinados com *datasets* especificamente construídos e anotados como fonte de informação preciosa às suas necessidades e objectivos.

Posto este enquadramento, o nosso projecto consiste no desenvolvimento de uma solução de software capaz de realizar a extração e a organização de diversos elementos informativos presentes em um dataset de treino disponibilizado pela Google para treino docente TensorFlow, para posteriormente serem apresentados de forma apelativa e de eficaz acesso através de um website construído.

1.2 Problema e Objectivo

O primeiro problema a solucionar passa por limpar e filtrar todas as categorias e seus respetivos elementos nelas contidas, diferenciando-as dos outros diversos dados que não interessam anotar e recolher. Com o fim de obter um dicionário com as desejadas *Tags* encontradas no *Dataset* e seus respectivos elementos.

Após isso, o problema e objectivo seguinte será inserir toda essa informação em ficheiros HTML, organizados pelas Tags identificadas, sendo possível ter cada categoria separada por diferentes links devidamente interligados, e com opção de retrocesso para uma navegação dinâmica pelo nosso website.

Este documento terá como objectivo explicar todas as decisões tomadas para o desenvolvimento de Processadores de Linguagens Regulares e filtros de texto (FT) e posterior construção do website, tais como as especificações detalhadas de como a nossa solução de software foi construída.

1.3 Decisões, Contributos e Resultados

Devido à existência de um dataset tão extenso a ser analisado e tratado foi necessário recorrer a bibliotecas e módulos da linguagem Python como o 'ER'. Para além disso devido ao tamanho e relacionamento dos dados foi preciso tomar a decisão de utilizarmos estruturas de dados como dicionários e coleçções a partir das ferramentas disponíveis no Python para um correcto armazenamento e organização dos dados. Posteriormente foi também decidido aplicar um estudo e desenvolvimento de mecanismos em CSS para aprimorar o website desenvolvido.

1.4 Estrutura do Relatório

a construção da solução.

Este documento será estruturado por cinco capítulos centrais. No capítulo 1 foi apresentado uma introdução ao projecto desenvolvido, expondo o enquadramento e contexto em que está inserido, quais os problemas e objetivos a solucionar e apresentar, e pequenos pontos sobre principais decisões tomadas para a construção da solução e seus resultados. Em seguida, no capítulo 2 é exposta a análise e especificação do nosso projecto onde será descrito informalmente o problema e uma especificação dos requisitos indispensáveis para

No capítulo 3 é exibida toda a concepção e desenho da resolução do nosso problema, onde será possível analisar detalhadamente como está construída a nossa solução final de software.

Subsequentemente, no capítulo 4 pode ser explorada a codificação e testes realizados à nossa solução, podendo ser visto vários resultados obtidos.

Por fim, no capítulo 5 concluí-se este documento com uma síntese e análise crítica do projecto realizado, aos resultados obtidos, e quais os planos futuros para a aplicação.

Análise e Especificação

2.1 Descrição informal do problema

Sendo fornecido o dataset TensorFlow: 'train.txt', é requisitado a filtragem e recolha de todas as suas categorias e diferentes elementos nelas contidas e identificadas por diversas e especificas tags, com objectivo de ser construído um website com uma página principal onde será exposto todas as categorias existentes e seu número de elementos. Para além disso cada categoria terá de ter a sua devida página com a listagem dos seus distintos elementos, devidamente interligada à página principal do website.

2.2 Especificação de Requisitos

Na especificação de requisitos foi necessário ter em conta duas fases principais, tratamento de dados, e produção do *website*

2.2.1 Dados

Para o tratamento e processamento dos dados recebidos temos os seguintes requisitos como especificação dos padrões de categoria e elementos nas frases alvo do texto-fonte, através da utilização de expressões regulares; Construção de ações semânticas para realizar ações após reconhecimento de cada um desses padrões identificado; Desenho e implementação de estruturas de dados para armazenamento e organização temporária da informação recolhida; E desenvolvimento de um *Processador de Linguagens Regulares* ou *Filtro de Texto* com utilização do módulo 'er' da linguagem *Python* que realize toda a filtragem e transformação textual com base no conceito de regras de produção "Condição-Acção".

2.2.2 Pedidos e Relações

O nosso programa terá de ter a capacidade de conseguir apresentar através da criação de ficheiros HTML todas as categorias existentes sem repetições; calcular e apresentar o número correcto de elementos distintos contidos em cada categoria; dentro de cada categoria uma página de website, devidamente interligada, onde será apresentada uma listagem dos seus elementos distintos; e por fim, todos os links de website de cada categoria terão como requisito a opção de retrocesso para a página principal.

Concepção/desenho da Resolução

3.1 Estruturas de Dados

Para que fosse possível armazenar temporariamente a informação referente a todas as categorias e seus referentes elementos, evitando a repetição de dados recolhidos, foi necessária a utilização de um dicionário com distintas chaves para assim conseguirmos diferenciar as categorias no nosso dataset. Dentro deste dicionário como segundo elemento e associada às nossas chaves categoria foi preciso a utilização de uma outra estrutura de dados coleção set onde serão armazenadas uma lista de elementos para cada categoria sem ocorrência de duplicação de dados.

```
dicionario = dict([('CategoriaX', set(ElemsX)), ('CategoriaY', set(ElemsY)),...])
```

Para além destas duas principais estruturas da nossa solução, durante a captura pelas nossas expressões regulares foi necessário uma estrutura da dados temporária usada como auxílio no armazenamento e tratamento de cada linha de informação pertinente do nosso dataset. Assim poder conseguirmos obter e separar a referente tag, categoria e elemento é utilizada uma lista adaptada às necessidades e à informação encontrada.

```
list = re.findall(r'er', dataset)
list = [tag, categoria, elemento]
```

3.2 Algoritmos

3.2.1 Text to HTML

Para realizarmos o processamento/filtragem de texto e a criação do website desejado foi criado um ficheiro txttohtml.py de onde serão executados os nossos algoritmos com base nas regras de produção "Condição-Acção". Após análise do dataset disponibilizado train.txt, reconhecemos que cada linha não vazia possuí uma tag de classificação que nos indica se estamos perante uma linha de informação sobre uma categoria (**B-categoriaX**(Begin) significa que está a iniciar uma categoria, quando aparece **I-categoriaX**(In) é a continuação da categoria que foi inicializada na linha anterior) seguido de uma possível elemento associado, ou então se estamos perante algum tipo de informação não relevante a anotar/recolher apresentada com a tag **O**.

Após a análise inicial foi tomada como estratégia, depois de uma prévia criação da página web inicial(train.html), primeiramente recolher e armazenar toda a informação desejada

do dataset para estruturas de dados temporárias e posteriormente aplicar a escrita de toda essa informação para as páginas web desejadas. Para isso construiu-se um filtro de texto que ao ser accionado, por encontrado informação útil, tivesse a acção de separar e armazenar devidamente os dados por grupos ['tag', 'categoria', 'elemento'], ao que chamamos respectivamente de ["primeiraletra", "categoria", "nome"]. Com auxilio da função findall do módulo re, a expressão regular para os nossos dados desejados do dataset declarado como docTXT, e armazenamento na lista linha é a seguinte:

```
1 \ln ha = re. findall(r'([BI]) - ([A-Z\setminus]+)(\t[A-Za-z0-9]+)?', docTXT)
```

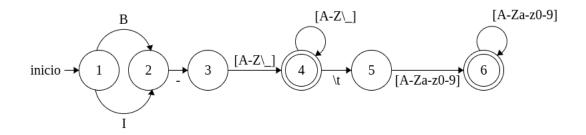


Figura 3.1: Autómato finito determinista simplificado/resumido para captura de Linha

Após isto, é executado um ciclo para percorrer a lista de dados para povoar e organizar a informação no nosso dicionário, assim conseguimos filtrar os inícios e continuação de cada elemento numa categoria, guardando assim cada categoria e seus elementos de forma interligada por chave categoria e sem repetição de dados em nenhum dos lados.

```
for primeiraletra, categoria, nome in linha:
      nome = nome.strip()
2
           if primeiraletra == 'B':
3
                dicionario.setdefault (cur_categoria, set ())
4
5
                     dicionario [cur_categoria].add(nome_aux.strip())
6
                    nome_aux = ""
                cur categoria = categoria
8
                nome aux = nome aux + "<sub>\sqcup</sub>" + nome
9
10
           elif primeiraletra='I':
11
                    nome_aux = nome_aux + "_{\sqcup}" + nome
12
```

Depois de termos todos os dados filtrados e devidamente armazenados, podemos passar à segunda fase nuclear do nosso algoritmo que é a criação do website produzindo os ficheiros HTML página principal(train.html) e para cada uma das categorias recolhidas.

Para isso precisamos de primeiramente percorrer o nosso dicionário por cada categoria e respectivas listas de elementos. Começando por inserir cada distinta categoria na nossa página principal com respectivo número de elementos calculados na lista que lhe está associada:

```
for cat, lis in dicionario.items():
docHTML.write("<div_class=...".format(categor=cat, total= len(lis))
```

Em seguida, ainda dentro do nosso ciclo de acesso ao dicionário, é realizada a criação de cada ficheiro *categoriaX.html* com onde estará presente a listagem de todos os seus distintos elementos associados. Para isso é executado um segundo ciclo que irá percorrer toda a lista associada a tal categoria e realizar a sua escrita. É também escrito e associado ao título da página, com o nome da respectiva categoria, uma hiperligação para a página principal para que o retrocesso à página principal, e assim uma navegação dinâmica pelo *website* seja possível.

3.2.2 Alínea Extra - Style.css

Adicionalmente ao pedido no enunciado, para tornar o nosso website visualmente mais apelativo e para uma utilização mais eficaz por parte do utilizador, foi construído um código na linguagem de estilo CSS, código esse devidamente invocado em todos os ficheiros html contruídos previamente. A seu código realiza aprimoramento nas cores, fontes e posicionamento dos textos, e a invocação e apresentação de uma imagem de fundo 'bg.jpg' na página principal do website, alusiva à temática de cinema associada ao tipo de informação recolhida nos dados do dataset recebido.

```
(\ldots)
1
  .container {
2
3
       . . .
       background-image: url('bg.jpg');
4
       background-position: center;
       background-repeat: no-repeat;
6
       background-size: cover;}
8
  (\ldots)
9
  .item a{
       display: table;
10
       color: #fff;
11
       font-size: 16px;
12
       line-height: 1.4;
13
14 }
  (\ldots)
```

Codificação e Testes

4.1 Alternativas, Decisões e Problemas de Implementação

Após a realização das nossas expressões regulares e posterior filtragem com sucesso na obtenção dos dados pretendidos, tivemos a difícil escolha de qual seria a estrutura de dados que melhor serviria para armazenar os nossos dados de maneira a solucionar e evitar os problemas que para nós eram os mais importantes. Neste caso decidimos dar prioridade a solucionar o problema de ter os dados devidamente interligados entre categorias e listas de elementos, evitando o problema de repetições dentro do extenso dataset recebido. Recorrendo a dicionários (dict) e colecções de dados (set), estruturas essas eficientes em resolver o problema de não permitir o armazenamento de valores duplicados. No entanto não há soluções perfeitas, e tínhamos a noção que a nossa escolha iria solucionar o problema que para nós era o principal, mas iria nos deixar com algumas dificuldades numa possível ordenação alfabética dos dados como objectivo extra ao enunciado, pois não seriam as estruturas mais amigáveis para o efeito. Assim decidimos escolher pelo caminho, para nós, mais importante, garantindo os nossos dados bem filtrados, associados e armazenados sem duplicações.

4.2 Testes realizados e Resultados

Durante os testes aplicamos sempre a abertura, leitura e utilização do dataset(train.txt) que nos foi disponibilizado, abaixo apresentamos um pequeno excerto do formato de texto lido pelo nosso programa:

```
B-TITLE
                      mississippi
       O
            in
2
       O
            the
       O
            title
       0
            show
5
       0
            me
6
       B-GENRE
                      science
       I-GENRE
                      fiction
8
       I-GENRE
                      films
9
       O
            directed
10
       O
            by
```

```
B-DIRECTOR
12
       I-DIRECTOR spielberg
13
       O
            do
14
       O
            you
15
       O
            have
16
       0
            any
17
       B-GENRE
                      thrillers
            directed
19
            by
20
       B-DIRECTOR
                      sofia
^{21}
       I-DIRECTOR
                      coppola
22
23
       O
            what
24
       B-SONG
                      leonard
25
```

Depois inserirmos e ser processado o dataset completo na nossa aplicação, concluímos através dos outputs gerados pelos algoritmos executados que as categorias distintas existentes nos dados de entrada são:

```
ACTOR
2
    YEAR
    TITLE
3
    GENRE
    DIRECTOR
    SONG
6
    PLOT
    REVIEW
    CHARACTER
    RATING
10
    RATINGS AVERAGE
11
    TRAILER
```

Assim podemos concluir que de cada categoria podemos retirar a seguinte informação:

- actor informação sobre o nome dos atores
- year informação sobre o ano em que foi lançado
- title informação sobre o título do filme
- **genre** informação sobre o género de filme
- director informação sobre o diretor de realização do filme
- song informação sobre o nome da música
- plot informação sobre o enredo do filme
- review críticas ao filme
- character informação sobre as personagens

- rating a avaliação do filme
- ratings_average avaliação média
- trailer informação sobre a antevisão do filme

Nas nossas estruturas de dados estão neste momento guardadas todas a categorias e sua respectiva lista individual de elementos. Após a recolha e tratamento dos dados estar completa, a nossa solução cria os ficheiros html com os dados devidamente organizados. De seguida serão apresentadas imagens da página principal do website gerado com todas as categorias e referente contagem numérica de elementos, e uma das suas páginas secundárias, neste caso a de categoria Director com a listagem de todos os seus diferentes elementos, e com a opção de retrocesso para a página principal a testada e a funcionar correctamente.



Figura 4.1: Página principal do website (train.html)

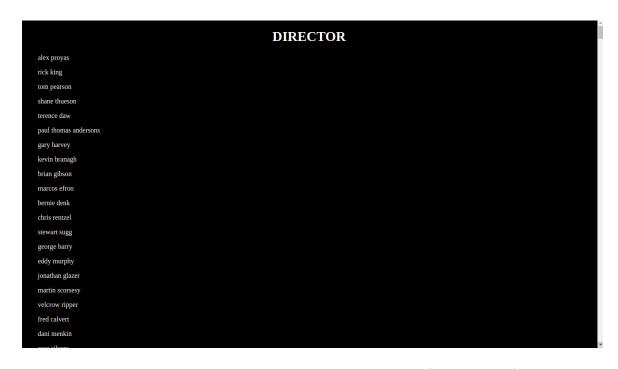


Figura 4.2: Página da categoria Director do website (director.html)

Conclusão

Síntese do Documento Estado final do projecto; Análise crítica dos resultados [?]. Trabalho futuro. Após o término do projecto realizado foi possível entregar uma solução de software capaz de aplicar com sucesso a extracção de vários elementos informativos em um dataset de treino utilizado na área de $Machine\ Learning$. Com o estudo e implementação de software utilizando a linguagem Python e seu módulo 'er', foi nos possível o desenvolvimento de processadores de linguagens regulares e filtros de texto (FT), a partir de expressões regulares préviamente desenhadas e estruturadas para descrição de padrões de frases dentro dos dados recebidos, construindo assim uma solução capaz de filtrar e transformar o dataset nos nossos resultados pretendidos com base em conceitos de regras de produção Condição-Ação como foi requisitado.

Ao explorar o website criado pela nossa solução, é possível visualizar uma página principal apelativa com um fundo temático relacionado com os dados recolhidos sobre cinema, nessa página é ainda possível aceder à listagem de todas as categorias distintas existentes no dataset e quantos elementos estão associados a cada categoria. Clicando numa categoria dessa lista, o website leva-nos à visualização de uma nova página dedicada a essa categoria específica, onde é apresentada a lista completa dos seus distintos elementos. Estas páginas de categoria possuem todas um link no título inicial para que seja possível o retrocesso à página principal, tornando assim o website fluído e agradável na sua navegação entre páginas.

Dado o amplo dataset fornecido seria possível, e desejável pela equipa de trabalho como plano futuro, alargar as capacidades da nossa aplicação para a apresentação de novas relações entre categorias através da realização de outros filtros de texto, e possíveis melhorias na ordenação de determinados dados.

Apêndice A

Código do Programa

A.1 texttohtml.py

```
1 import re
з def txttohtml(docTXT):
        dicionario = dict()
        total = 0
        with open("train.html", "w") as docHTML:
6
             docHTML.write("<!DOCTYPE_html>\n")
             docHTML.write("<html>\n")
             docHTML. write ("<head>\n")
             docHTML. write ("<title >Machine \sqcup Learning : \sqcup datasets \sqcup de \sqcup treino </
10
                  title > n"
             docHTML.write("<meta_charset=\"utf8\">_{\sqcup}</meta>\n")
11
             docHTML.\ write\ (\ "<\! link_{\,\sqcup} c<\! link_{\,\sqcup} rel = \setminus "stylesheet \setminus "_{\,\sqcup} type = \setminus "text/css
12
                  docHTML.write("</head>\n")
13
             docHTML.write("<body_bgcolor=\"\#B0C4DE\">\n")
             docHTML. write ("<h1><center>Categorias</center></h1>\n")
15
             docHTML. write ("<div_class=\"container\">\")
16
18
19
             {\rm linh}\, a \ = \ {\rm re} \, . \, \, \\ {\rm fin} \, d \, a \, l \, l \, (\, {\rm r} \, \, ' \, (\, [\, {\rm BI}\, ]\, ) \, - ([A\!-\!Z\!\setminus\!\!\_]+) \, (\, \backslash \, t \, [\, A\!-\!Za\!-\!z0\,-\!9]+) \, ? \, \, ' \, , \\
20
                  docTXT)
              dicionario = \{\}
             \mathrm{nome} \; = \; ""
22
             nome_aux = ""
             __, cur_categoria , _ = linha [0]
             for primeiraletra, categoria, nome in linha:
                   nome = nome.strip()
26
                   if primeiraletra == 'B':
27
                         dicionario.setdefault (cur_categoria, set ())
28
                              dicionario [cur_categoria].add(nome_aux.strip())
30
                             nome\_aux = ""
                        cur_categoria = categoria
                        nome aux = nome aux + "<sub>\sqcup</sub>" + nome
33
```

```
34
                  elif primeiraletra=='I':
35
                      nome aux = nome aux + "<sub>\(\sigma\)</sub>" + nome
37
38
            for cat, lis in dicionario.items():
39
                 docHTML.write("< div_{\square} class = \"item\">< a_{\square} href = \"{categoria}.
                      html">{categoria}</a><span>{total}</span></div>".
                      format(categoria=cat, total = len(lis)))
                  with open("{categoria}.html".format(categoria=cat), "w") as
41
                       f2:
                       f2.write("<!DOCTYPE_html>\n")
42
                       f2.write("<html>\n")
43
                       f2. write ("<head>\n")
44
                       f2. write ("<title>{categoria}</title>\n".format(
45
                           categoria=cat))
                       f2 . write ( "<meta_ charset=\"utf8\">_ </meta>\n" )
46
                       f2. write ("<link_{\Box}rel=\"stylesheet_{\Box}type=\"text/css_{\Box}
                       \begin{array}{c} \text{href=\'`style.css\'`\_id=\'`css\_0\''>\'n")} \\ \text{f2.write("</head>\'n")} \end{array}
48
                       f2.write("<body_bgcolor=\"\#B0C4DE\">\n")
49
                       f2.write ("<\!h1>\!\!\!<\!center>\!\!<\!a_{\sqcup}href=\!\!\backslash"train.html\">\!\!\{categoria
                           </a></center></h1>\n". format(categoria=cat))
                       f2. write ("<dd>_{\sqcup}")
51
52
                       for name in lis:
                            f2. write ("<dl>\{lista\}</dl>". format(lista=name))
54
55
                       f2.write("</dd>_{\sqcup}")
56
                       f2.write("</body>\n")
                       f2. write("</html>\n")
58
59
            docHTML.write("</div>_")
            docHTML. write ("</body>\n")
            docHTML.write("</html>\n")
62
63
64
65
       print (docHTML)
66
67
  with open("train.txt", encoding="utf8") as f:
       conteudo = f.read()
70
       txttohtml (conteudo)
```

A.2 style.css

```
72 body,
73 html{
        padding: 0;
74
       margin: \ 0;
75
       height: 100%;
        color: #fff;
77
        background:#000;
78
   }
79
80 a {
        text-decoration: none;
81
82 }
вз a:focus,
84 a: visited {
85
        color: #fff;
86
   h1{
87
        color: #fff;
88
89
   .container {
90
        display: block;
        width: 100%;
        height: 100%;
93
        text-align: center;
94
       background-image: url('bg.jpg');
96
        background-position: center;
97
       {\tt background-repeat: no-repeat;}
98
       background-size: cover;
99
100
   .item{
101
        display: inline-block;
102
        vertical-align: top;
103
        text-align: center;
104
        padding: 16px;
105
106
   .item a{
107
        display: table;
108
        color: #fff;
109
        font-size: 16px;
110
       line-height: 1.4;
112 }
   .item span {
113
        display: block;
114
        color: #fff;
115
        font-size: 20px;
116
       line-height: 1.4;
117
118
```