

Universidade do Minho

Escola de Ciências da Universidade do Minho Departamento de Informática

Mestrado em Matemática e Computação Mestrado Integrado em Engenharia Informática

Redes Neuronais Recorrentes para previsão do fluxo de tráfego rodoviário

Alunos:

Andreia Costa (PG37013) Henrique Faria (A82200) Paulo Barbosa (PG40160) Rui Teixeira (PG37021)

Docentes:

Bruno Fernandes Victor Alves

Unidade Curricular: Classificadores e Sistemas Conexionistas

Maio 2020

Conteúdo

| 1 | Intr | odução | 1 |
|---|---------|----------------------------|---|
| 2 | Dataset | | 2 |
| | 2.1 | Traffic Flow Braga | 2 |
| | 2.2 | Traffic Incidents Braga | 3 |
| | 2.3 | Weather Braga Descriptions | 3 |
| | 2.4 | Weather Braga | 4 |
| | 2.5 | Preparação dos dados | 4 |

1 Introdução

2 Dataset

Aquando da apresentação do presente trabalho foram disponibilizados dados referentes a duas cidades: Braga e Porto, sendo que o grupo escolheu os dados relativos à cidade de Braga para trabalhar.

Os dados encontram-se distribuídos em 4 datasets:

- Traffic Flow Braga Until 20191231;
- Traffic Incidents Braga Until 20191231;
- Weather Braga Descriptions Until 20191231;
- Weather Braga Until 20191231.

Todos os datasets contêm dados relativos ao período entre 15 Janeiro 2019 e 31 Dezembro 2019.

2.1 Traffic Flow Braga

O dataset "Traffic Flow Braga" é constituído pelos seguintes atributos:

- $city_name$;
- *road_num*;
- road_name;
- functional_road_class_desc;
- current_speed;
- free_flow_speed;
- \bullet speed_diff;
- current_travel_time;
- $free_flow_travel_time$;
- $time_diff$;
- \bullet creation_date.

2.2 Traffic Incidents Braga

- \bullet $city_name;$
- \bullet description;
- \bullet cause_of_incident;
- $from_road$;
- *to_road*;
- affected_roads;
- $\bullet \ incident_category_desc;$
- $\bullet \ magnitude_of_delay_desc;$
- length_in_meters;
- \bullet $delay_in_seconds;$
- \bullet incident_date;
- latitude;
- $\bullet \ longitude.$

$2.3\quad Weather\ Braga\ Descriptions$

- $city_name$;
- cloudiness;
- \bullet atmosphere;
- \bullet snow;
- thunderstorm;
- *rain*;
- sunrise;
- \bullet sunset;
- \bullet creation_date.

2.4 Weather Braga

- $city_name$;
- temperature;
- atmospheric_pressure;
- humidity;
- wind_speed;
- clouds;
- precipitation;
- current_luminosity;
- sunrise;
- sunset:
- creation_date.

2.5 Preparação dos dados

Após análise dos quatro datasets concluiu-se que, antes de se desenvolver o modelo para a previsão DE QQ COISA, era necessário fazer uma prévia preparação dos dados.

Começou-se por fazer o tratamento do dataset Weather_Descriptions_Braga, tendo-se removido as colunas: city_name, snow e cloudiness. A coluna snow apresentava apenas missing values, daí se ter optado pela sua remoção. Relativamente à coluna cloudiness, optou-se por fazer a remoção da mesma, uma vez que existe uma coluna que está diretamente relacionada com esta, a coluna cloud, e que não apresenta missing values.

De seguida, procedeu-se à remoção das colunas city_name e precipitation do dataset Weather_Braga. A remoção da coluna precipitation deveu-se ao facto desta apenas apresentar um único valor, o 0.

De modo a unir o resultado da preparação dos dados feita para os datasets anteriores, recorreu-se ao nodo Joiner, e uniram-se os datasets por creation_date, tendo-se efetuado, de seguida, a extração da data e do tempo.

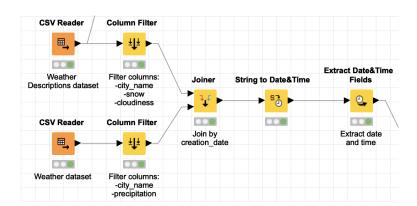


Figura 1: Preparação dos datasets Weather_Descriptions_Braga e Weather_Braga.

De seguida, procedeu-se à preparação do dataset Traffic_Flow_Braga, procedendo-se à remoção das colunas city_name e road_name, seguida da extração da data e hora e agrupamento dos dados por road_num, hora, dia do mês e mês. De modo a juntar este dataset ao obtido anteriormente, recorreu-se ao nodo Joiner, unindo-se os datasets por hora, dia do mês e mês.

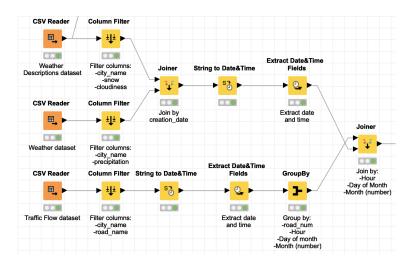


Figura 2: Preparação do dataset Traffic_Flow_Braga.

Após a junção dos datasets, eliminou-se a coluna creation_date e transformaram-se os valores "N/A", das colunas rain, thunderstorm e atmosphere, em missing values, recorrendo ao nodo String Manipulation. De seguida, fez-se um merge das colunas rain e thunderstorm, tendo-se alterado alguns dos valores ("trovoada com chuva fraca" \rightarrow "chuva fraca", "trovoada com chuva forte" \rightarrow "chuva forte" e "trovoada" \rightarrow "chuva"), tendo-se removido, no final, a co-

luna thunderstorm. Por fim, com os valores da coluna clouds construíram-se 6 intervalos:

- 1. céu claro: $] \inf, 17[;$
- 2. céu pouco nublado: [17, 34];
- 3. nuvens dispersas: [34, 51];
- 4. nuvens quebradas: [51, 68];
- 5. nublado: [68, 85];
- 6. muito nublado: $[85, +\inf]$;



Figura 3: Preparação dos dados.

Por fim, tratou-se o dataset Traffic_Incidents_Braga, procedendo-se à extração do dia e da hora e removendo-se as colunas cause_of_accidents e affected_roads. Após tratado este dataset, e recorrendo ao nodo Joiner, uniu-se este dataset com o obtido anteriormente por hora, dia do mês e mês. Deste modo, uniram-se os 4 datasets iniciais num único.

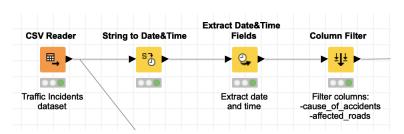


Figura 4: Preparação do dataset Traffic_Incidents_Braga.

Após se ter apenas um dataset, e tendo em conta que as colunas at-mosphere e rain apresentam muitos missing values, procedeu-se ao tratamento dos mesmos.

Começou-se, então, por tratar os missing values da coluna atmosphere, tendo-se separado o dataset em dois, recorrendo ao nodo Rule-based Row Splitter. Um dataset apresenta a coluna atmosphere apenas com missing

values e o outro apresenta a coluna atmosphere com os vários valores. De seguida, utilizaram-se Random Forest para fazer a previsão dos missing values, para isso, particionou-se o dataset que apresentava os valores do atributo atmosphere, tendo-se usado 80% dos dados para treino. Após feita a previsão dos missing values, procedeu-se à previsão dos missing values do atributo rain, tendo-se utilizado o mesmo raciocínio.

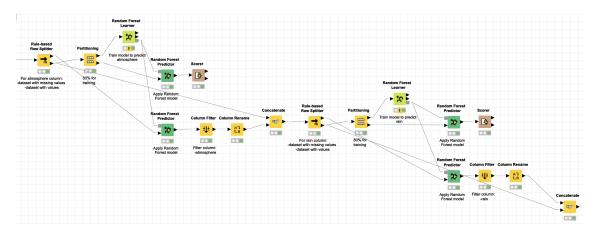


Figura 5: Previsão de missing values.

