# BKWork: A System for Exporation and Integration of Job Portals in Vietnam

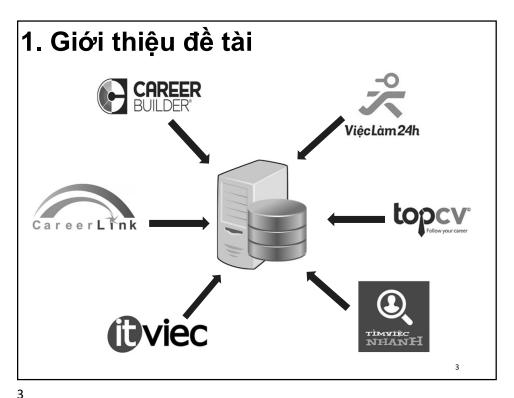
1

# Nội dung

- 1. Giới thiệu đề tài
- 2. Cơ sở lý thuyết
- 3. Xây dựng hệ thống
- 4. Kết luận Hướng phát triển



2



Ĭ



# 2. Cơ sở lý thuyết

- 2.1. Phương pháp kho dữ liệu
- 2.2. Dự báo chuỗi thời gian
- 2.3. Độ tương đồng WMD

5

5

## 2.1 Phương pháp kho dữ liệu



Quy trình phương pháp kho dữ liệu - ELT

- Extract: Truy cập dữ liệu nguồn để trích rút dữ liệu.
- Transform: Đối sánh, làm sạch và chuẩn hóa dữ liệu.
- Load: Lưu dữ liệu được chuyển đổi vào CSDL.

6

#### 2.2 Dự báo chuỗi thời gian

- Một chuỗi thời gian là chuỗi các định lượng quan sát tại các thời điểm liên tiếp.
- · Vượt trội cho dự báo ngắn hạn.
- ❖ Mô hình trung bình tích hợp tự hồi quy ARIMA Chuỗi thời gian không dừng  $\longrightarrow$  Chuỗi dừng

$$\Delta^{d}y_{t} = c + \sum_{i=1}^{p} a_{i} \Delta^{d}y_{t-i} + \varepsilon_{t} + \sum_{i=0}^{q} \beta_{i} \varepsilon_{t-i}$$

$$AR(p) \qquad MA(q)$$

$$\Rightarrow Mô hình ARIMA(p,d,q)$$

$$\Rightarrow Mô hình ARIMA(p,d,q)$$

Biến đối sai phân ngược => giá trị  $y_t$ 

#### 2.2 Dự báo chuỗi thời gian

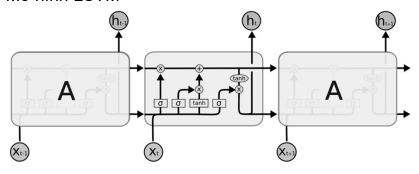
ARIMA (p,d,q)

$$\Delta^d y_t = c + \sum_{i=1}^p a_i \, \Delta^d y_{t-i} + \, \varepsilon_t + \sum_{i=0}^q \beta_i \, \varepsilon_{t-i}$$

- Trong đó:
  - $y_t$ : quan sát thứ t đối với biến phụ thuộc
  - -c: hằng số
  - $\varepsilon_t$  : nhiễu trắng
  - $\alpha_i$ ,  $\beta_i$ : hệ số ước lượng
  - $\Delta^d$  : sai phân bậc d
- Biến đổi sai phân ngược => giá trị  $y_t$

#### 2.2 Dự báo chuỗi thời gian

❖ Mô hình LSTM



- · Một dạng đặc biệt của RNN
- · Có khả năng học được các phụ thuộc xa
- Gồm 4 tầng (3 tầng  $\sigma$  và 1 tầng tanh)

9

#### 2.2 Dự báo chuỗi thời gian

Phương pháp đánh giá mô hình dự báo Sai số RMSE

$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{1}^{N} (y_i - \hat{y}_i)^2}$$

- Trong đó:
  - N: số lượng quan sát
  - y<sub>i</sub> : giá trị quan sát trong thực tế
  - $\hat{y}_i$  : giá trị dự đoán
- RMSE nhỏ => Mô hình dự báo cho kết quả tốt.

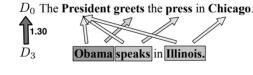
#### 2.3 Độ tương đồng WMD

- WMD (Word Mover's Distance)
- Đo khoảng cách văn bản dựa trên ngữ nghĩa
- Tận dụng kết quả của kỹ thuật word embedding
- (Word2Vec, Glove...)
- $doc = [w_1, w_2, \dots, w_n]$

Vec-to nBOW d:

nBOW 
$$d$$
:
$$d_i = \frac{c_i}{\sum_{j=1}^n c_j}$$

$$D_3$$



 $c_i$ : tần suất xuất hiện từ i trong văn bản

- $\forall i \in doc \longrightarrow j \in doc'$
- $T_{ij}$ : số lần dịch chuyển từ i tới j

1:

12

11

#### 2.3 Độ tương đồng WMD

distance\_{WMD} = 
$$\min_{T \geq 0} \sum_{i,j=1}^{n} T_{ij}c(i,j)$$
  
Trong đó: 
$$\sum_{j=1}^{n} T_{ij} = d_i \ \forall i \in \{1,2,...,n\}$$

$$\sum_{i=1}^{n} T_{ij} = d'_j \ \forall i \in \{1,2,...,n\}$$

$$c(i,j): \text{ khoảng cách Euclide}$$

$$D_1 \quad \text{Obama speaks to the media in Illinois.}$$

$$1.07 = 0.45 + 0.24 + 0.20 + 0.18$$

$$D_0 \text{ The President greets the press in Chicago.}$$

$$D_1 = 0.45 + 0.24 + 0.20 + 0.18$$

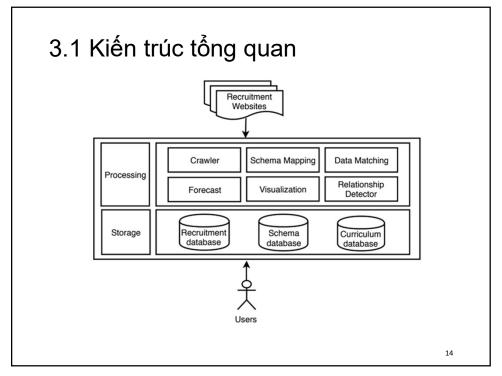
$$D_2 \quad \text{The band gave a concert in Japan.}$$

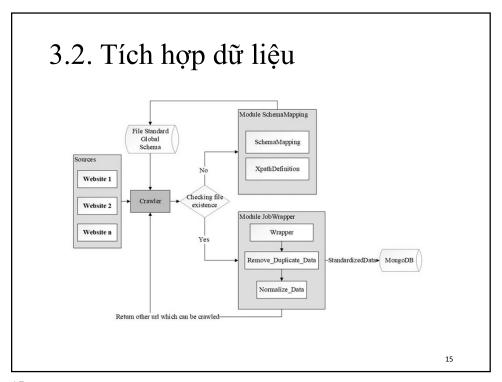
# 3. Xây dựng hệ thống

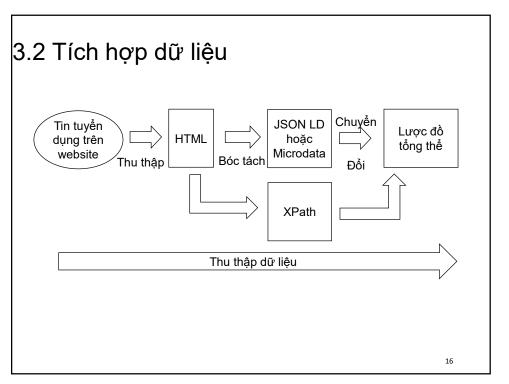
- 3.1 Kiến trúc tổng quan
- 3.2 Tích hợp dữ liệu
- 3.3 Dự báo
- 3.4 Mối liên quan tuyển dụng CTĐT

13

13







```
3.2 Tích hợp dữ liệu
                                        'title': ",
                                        'description': ",
                                        'jobBenefits': ",
                                        'skills': ",
                                        'qualifications': ",
                                        'experienceRequirements': ",
                                        'datePosted': datetime,
                                        'validThrough': datetime,
 Lược đồ tổng thể
                                        'employmentType': ",
                                        'hiringOrganization_name': ",
                                        'jobLocation_address_addressRegion': ",
                                        'jobLocation_address_addressCountry': ",
                                        'jobLocation_address_addressLocality': ",
                                        'baseSalary_currency': ",
                                        'baseSalary_minValue': 0,
                                        'baseSalary_maxValue': 0,
                                        'baseSalary_unitText': ",
                                        'occupationalCategory': [],
                                        'totalJobOpenings': 0,
                                        'language': "
```

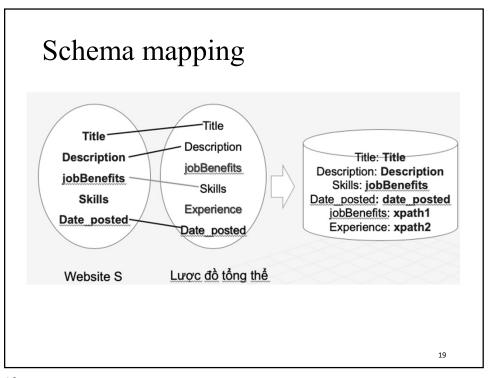
```
"schema": {
    "datePosted": "datePosted",
    "baseSalary_value_unitText": "baseSalary_unitText",
    "employmentType": "employmentType",
    "validThrough": "validThrough",
    "baseSalary_currency": "baseSalary_currency",
    "skills": "occupationalCategory",
    "title": "title",
    "hiringOrganization_name": "hiringOrganization_name",
    "jobLocation_address_addressRegion": "jobLocation_address_addressRegion",
    "jobLocation_address_addressCountry": "jobLocation_address_addressCountry",
    "jobLocation_address_streetAddress": "jobLocation_address_addressLocality",
    "baseSalary_value_minValue": "baseSalary_minValue",
    "baseSalary_value_maxValue": "baseSalary_maxValue",
    "description": "description"
```

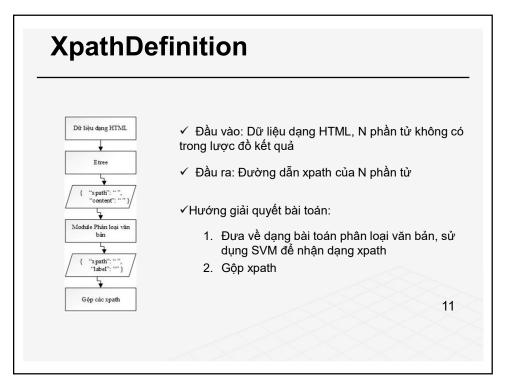
10

Global Schema của TopCV

18

},





# "selectors": { "job\_url": "//\*[@id='box-job-result']/div[1]/div/div/div[2]/h4/a", "next\_page": "//\*[@id='box-job-result']/div[2]/ul/li[last()]/a", "job\_selectors": { "jobBenefits": "/html/body/div[3]/div[1]/div[4]/div[1]/div[1]/div[2]/p", "skills": "/html/body/div[3]/div[1]/div[4]/div[1]/div[3]/p", "experienceRequirements": "/html/body/div[3]/div[1]/div[4]/div[1]/div[4]/div[2]/div[2]/div[5]/span" }

12

21

# Kết quả thử nghiệm

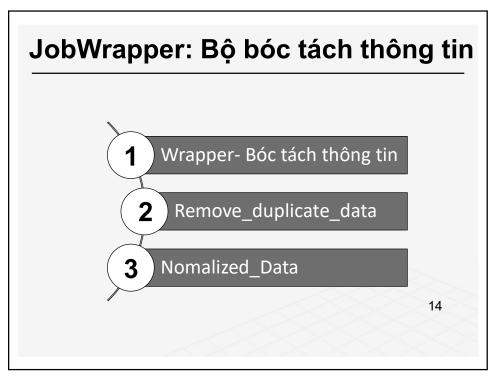
> Bảng 1. Kết quả thử nghiệm các mô hình phần ánh xạ lược đồ

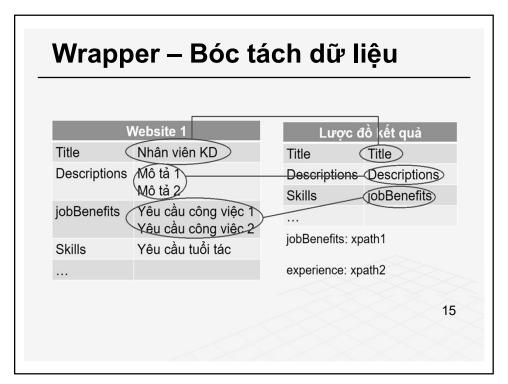
Mô hình	NB	DT	LG	NB-DT	NB-LG
Kết quả(%)	98.27	98.87	98.17	99.01	98.21

> Bảng 2. Kết quả thử nghiệm mô hình xác định xpath

Mô hình	SVM	Logistic	Naïve Bayes	Random Forest
Kết quả( %)	88.44	87.85	75.25	86.43

13





# Loại bỏ trùng lặp

Một tin tuyển dụng được coi là trùng lặp nếu:

 $softTFIDF(x, y) \ge 90\%$ 

x: là bộ 3 phần tử (title, jobLocation, hiringOrganization) của tin tuyển dụng đầu vào

y: là bộ 3 phần tử (title, jobLocation, hiringOrganization) của tin tuyển dụng trong CSDL

Hướng giải quyết:

- ⇒ Đánh chỉ mục ngược
- ⇒Tìm ra tập Y chứa các tin có khả năng trùng khớp ( size filtering, prefix filtering, position filtering)
- $\Rightarrow$  Tính độ tương tự giữa tin x và các tin trong Y bằng softTF-IDF

25

# Chuẩn hóa dữ liệu

- > Nguyên nhân: Sai khác cách biểu diễn dữ liệu trên các website
- Chuẩn hóa:
  - ✓ jobLocation (Tỉnh, thành phố):
    - Đưa về tên đầy đủ, ví dụ: Hà Nội, Hồ Chí Minh,...
  - √ occupationalCategory (Ngành nghề):
    - Xây dựng từ điển ngành nghề (Thủ công)
    - Ánh xạ dữ liệu thu thập được với từ điển

#### 3.2 Tích hợp dữ liệu

- Ánh xạ lược đồ: Naïve Bayes và cây quyết định
- Xác định Xpath cho thuộc tính thiếu: SVM
- · Kiểm tra trùng lặp: 5 thuộc tính
  - title
  - jobLocation
  - hiringOrganization
  - datePosted
  - validThrough

 $sim(x, y) \ge 0.9$ 

và

 $month\_range(x, y) < 1$ 

- Kết quả thu thập dữ liệu:
  - > 14 websites
  - ➤ Hơn 700,000 tin tuyển dụng (2015 2020)

27

27

#### 3.3 Dự báo

• 2 nguồn dữ liệu: timviecnhanh.com và topcv.vn



• 10 tập dữ liệu dự báo (8 ngành/nghề + 2 thành phố)

Công nghệ thông tin	Kế toán – Kiểm toán
Dệt may – Da giày – Thời trang	Dịch vụ – Khách sạn – Nhà hàng – Du lịch
Kinh doanh – Tư vấn – CSKH	Bảo hiểm – Chứng khoán
Bất động sản	Thành phố Hà Nội
Tài chính – Ngân hàng	Thành phố Hồ Chí Minh

28

- 59 điểm quan sát (1/2015 11/2019)
- Tập huấn luyện 70%
- Tập kiểm thử 30%
- Xây dựng mô hình dự báo ARIMA

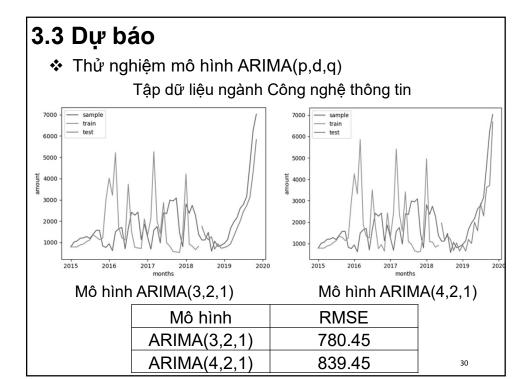
B1. Tiền xử lý

$$\hat{y}_i = \ln y_i$$

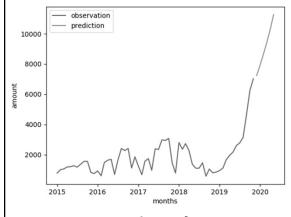
- B2. Xác định p, q, d
- B3. Huấn luyện mô hình ARIMA(p,d,q) Sử dụng thuật toán Rolling ARIMA
- B4. Đánh giá mô hình trên tập kiểm thử
- B5. Lựa chọn mô hình phù hợp

29

29



❖ Kết quả dự báo ARIMA(p,d,q)



Tháng	Số lượng
12 – 2019	7,235
1 – 2020	7,938
2 – 2020	8,684
3 – 2020	9,430
4 – 2020	10,293
5 – 2020	11,259

Nhu cầu tuyển dụng ngành CNTT (6 tháng)

31

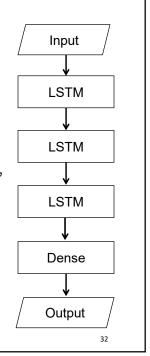
31

#### 3.3 Dự báo

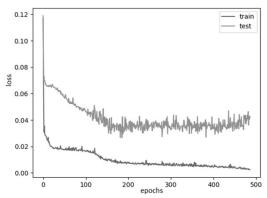
- Xây dựng mô hình dự báo LSTM
  - B1. Tiền xử lý

Chuẩn hóa giá trị trong phạm vi 0 - 1

- B2. Xác định p
- B4. Huấn luyện mô hình LSTM
- B5. Đánh giá mô hình trên tập kiểm thử
- B6. Lựa chọn mô hình phù hợp
- ❖ Mô hình LSTM
  - · Hàm kích hoạt ReLU
  - Hàm lỗi mse
  - Thuật toán tối tư Adam



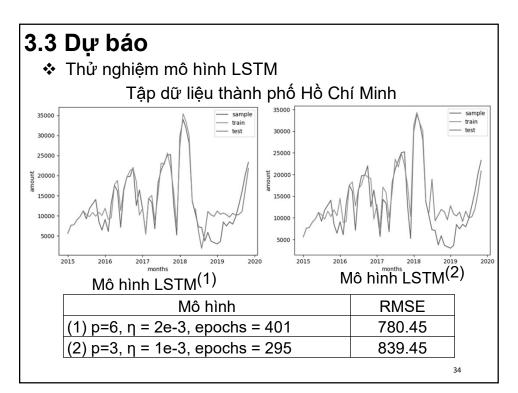
- Tối ưu tham số
  - Phương pháp Early Stopping
  - · Phương pháp Model Checkpoint



Lỗi trong quá trình học mô hình

33

33



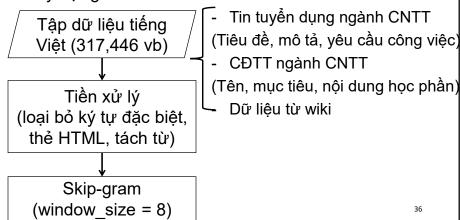
❖ So sánh ARIMA và LSTM

TA 12 12	RM	SE	ΔRMSE
Tập dữ liệu	LSTM	ARIMA	(%)
Công nghệ thông tin	806.88	780.45	3.28
Dệt may – Da giày – Thời trang	396.92	405.57	-2.13
Kế toán – Kiểm toán	658.23	642.55	2.38
Bất động sản	925.86	740.39	20.03
Tài chính – Ngân hàng	1545.55	982.91	36.40
Dịch vụ - Khách sạn – Nhà hàng –	4000.00	4404.20	07.50
Du lịch	1933.62	1401.39	27.52
Bảo hiểm – Chứng khoán	706.49	450.20	36.28
Kinh doanh – Tư vấn – CSKH	4183.96	2294.60	28.42
Thành phố Hồ Chí Minh	6350.14	3729.18	41.27
Thành phố Hà Nội	5068.08	2343.31	53.76
			25

35

## 3.3 Mối liên quan tuyển dụng - CTĐT

- Thống kê mức độ phù hợp học phần yêu cầu tuyển dụng (1)
- Top 5 học phần liên quan tới công việc cụ thể (2)
- ❖ Xây dựng mô hình Word2Vec



# 3.3 Mối liên quan tuyển dụng - CTĐT

- ❖ Xác định độ tương đồng WMD
  - B1. Loại bỏ từ dừng
  - B2. Tính độ tương đồng giữa các văn bản

instance = WmdSimilarity(wmd\_corpus, model, num\_best)
sims = instance[query]

	Vấn đề 1	Vấn đề 2
wmd_corpus	tập tin tuyển dụng	CTĐT ngành
	CNTT (c <sub>1</sub> )	CNTT (c <sub>2</sub> )
num_best	kích thước c <sub>1</sub>	kích thước c <sub>2</sub>
query	học phần	tin tuyển dụng

- (1)  $sim(job, course) \ge \theta$
- => Học phần phù hợp với công việc tuyển dụng.

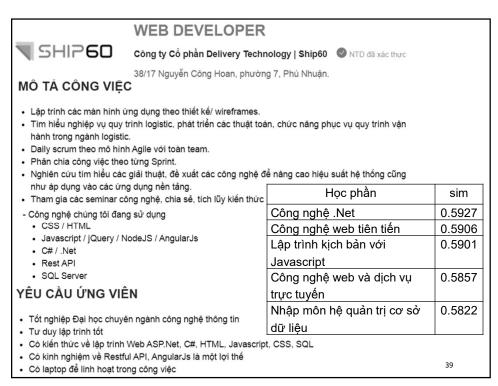
3

37

#### 3.3 Mối liên quan tuyển dụng - CTĐT

Top 10 học phần đáp ứng công việc ngành CNTT (10,272 vị trí tuyển dụng,  $\theta$  = 0.525)

Số lượng công việc	Tỷ lệ (%)
7,845	76.37
7,711	75.07
7,606	74.05
7,372	71.77
7,311	71.17
7 303	71.10
,	
6,704	65.26
6,662	64.86
6,400	62.31
6,328	61.60
	7,845 7,711 7,606 7,372 7,311 7,303 6,704 6,662 6,400







		ển dụng - CTĐT		Search for G
Thống k	kê học phần (n	ngurỡng=0.525)		
STT	Mã học phần	Học phần	Số lượng tin	Tỷ lệ (%)
1	IT4080	Nhập môn công nghệ phần mềm	7845	76.37266355140187
2	IT4403	Phát triển hệ thống Web an toàn	7711	75.06814641744549
3	IT4409	Công nghệ web và dịch vụ trực tuyến	7606	74.04595015576324
4	IT4541	Quản lý dự án phần mềm	7372	71.76791277258567
5	IT4421	Đồ án: Các công nghệ xây dựng hệ thống thông tin	7311	71.17406542056075
6	IT3110	LINUX và phần mềm nguồn mở	7303	71.09618380062304
7	IT4551	Đồ án môn học: Phát triển phần mềm chuyên nghiệp	6704	65.26479750778816
8	IT4785	Phát triển ứng dụng cho thiết bị di động	6662	64.85591900311525
9	IT4766	Lập trình kịch bản với JavaScript	6400	62.305295950155774
10	IT4786	Lập trình hệ thống	6328	61.604361370716504



# 4. Kết luận

- Kết quả đạt được
  - Phát triển module tích hợp dữ liệu
  - Thu thập hơn 700,000 tin tuyển dụng từ 2 nguồn chính: topcv.vn và timviecnhanh.com
  - · Cải thiện thuật toán kiểm tra trùng lặp
  - Tìm hiểu và xây dựng các mô hình dự báo
  - Áp dụng dự báo xu hướng nghề nghiệp 10 tập dữ liệu
  - Tìm hiểu độ tương đồng WMD
  - Xác định danh sách học phần phù hợp với công việc dựa trên độ tương đồng WMD

44

#### 4. Kết luận

- ❖ Han chế:
  - Tiền xử lý đơn giản => Chưa loại bỏ nhiễu
  - Chưa chứng minh kết quả dự báo là phù hợp
  - Chọn giá trị ngưỡng mang tính chủ quan
- Hướng phát triển
  - Thu thập dữ liệu tuyển dụng 2015 trở về trước
  - Kết hợp các yếu tố ảnh hưởng cho bài toán dự báo
  - Áp dụng mô hình ARIMA online
  - Thu thập chi tiết nội dung học phần
  - Kết hợp mô hình word embedding BERT và WMD

45

45

#### 4. Tài liệu tham khảo

- [1] Đ. T. T. Nga, "BKWorks Hệ thống tích hợp và khai thác dữ liệu việc làm," 2019.
- [2] P. H. Quang, "Github," [Online]. Available: https://github.com/quangph-1686/FramgiaBlog/tree/master/Blog01\_Word\_embedding.
- [3] Kusner, Matt and Sun, Yu and Kolkin, Nicholas and Weinberger, Kilian, "From word embeddings to document distances," in *International conference on machine learning*, 2015.
- [4] Thục Đoan và Hào Thi, Nhập môn kinh tế lượng với các ứng dụng, Hồ Chí Minh: Trường chính sách công và quản lý Fulbright, 2013.
- [5] T. Mikolov, M. Karafiát, L.Burget, J. Cernocký and S. Khudanpur, "Recurrent neural network based language model," in *Eleventh annual conference of the international speech communication association*, 2010.