## TRƯỜNG ĐẠI HỌC QUY NHƠN KHOA CÔNG NGHỆ THÔNG TIN

# BÁO CÁO BÀI TẬP LỚN XỬ LÝ NGÔN NGỮ TỰ NHIÊN



## ĐỀ TÀI: PHÁT HIỆN TIN TỰC GIẢ MẠO

GIẢNG VIÊN: TS. LÊ QUANG HÙNG SINH VIÊN THỰC HIỆN: LÊ THỊ NHƯ TRÂM LỚP: CNTT K41C

**Quy Nhơn, 11/2021** 

-----

# MỤC LỤC

1.	Mở đầu	1
2.	Giới thiệu chung	1
	Tổng quan:	1
	Khó khăn trong ngăn chặn tin tức giả mạo:	2
3.	Định nghĩa bài toán	4
	Phát hiện tin giả dựa trên nội dung	4
	Phát hiện tin tức giả dựa trên URL	4
4.	Một số hệ thống phát hiện tin tức giả mạo	4
	Politifact.com	4
	Snope.com	5
5.	Cách tiếp cận	6
	Xử lý ngôn ngữ tự nhiên:	6
	Học máy:	6
6.	Demo chương trình	7
	Phát hiện tin giả dựa trên nội dung	7
	Phát hiện tin giả dựa trên ngữ cảnh xã hội	11
7.	Kết luận	14
8.	Tài liệu tham khảo	14

#### 1. Mở đầu

Với sự phát triển của công nghệ thông tin, mạng Internet đã lan rộng và phủ sóng toàn cầu. Bên cạnh những lợi ích to lớn mà mạng xã hội mang lại, chúng ta đang đối mặt với nhiều nguy cơ, thách thức không nhỏ, thậm chí đe dọa đến an ninh quốc gia và trật tự an toàn xã hội. Trong đó, phải kể đến những ảnh hưởng tiêu cực từ các thông tin xấu, độc được lan truyền trên mạng xã hội cũng như vấn nạn tin giả - Fake News. Hệ lụy của việc lan truyền "tin giả" không chỉ dừng lại ở những cá nhân đơn lẻ, những nhóm người ở từng địa phương nhất định mà còn có tác động rộng lớn hơn, đe dọa trực tiếp tới an ninh quốc gia.

Tin giả lan tràn như con virus, dịch bệnh gây ra rất nhiều tổn thất không những với cá nhân mà với cả các tổ chức kinh tế. Như việc tung tin thất thiệt về dịch tả lợn châu Phi của một tài khoản Facebook khiến dư luận hoang mang, tẩy chay thịt lợn, ảnh hưởng tới chăn nuôi của người nông dân, khiến nhiều người hoảng loạn, mất phương hướng trong cuộc sống, hay mất lòng tin vào những chỉ đạo của các cơ quan quản lý nhà nước. Ngoài những thiệt hại về kinh tế, một trong những hậu quả nghiêm trọng nhất mà tin giả gây ra là làm suy giảm niềm tin của công chúng vào truyền thông nói chung và báo chí chủ lưu nói riêng. Tin giả khiến công chúng không xác định được đâu là những nguồn tin đáng tin cậy để tiếp nhận, luôn ở trạng thái ngờ vực, tham khảo cả những nguồn tin không chính thống dẫn đến bị nhiễu loạn thông tin.

## 2. Giới thiệu chung

## <u>Tổng quan:</u>

Vài năm trở lại đây, đặc biệt là từ cuối năm 2016 đến nay, thế giới đề cập nhiều về tin tức giả, từ định nghĩa, hiện trạng tin tức giả đến các biện pháp ứng phó. Tuy nhiên, đến nay vẫn chưa có định nghĩa rõ ràng, thống nhất về tin tức giả. Theo định nghĩa của từ điển Collins, tin tức giả là "những thông tin sai, thưởng là giật gân, được phát tán dưới vỏ bọc tin tức. Trong khi đó một số hãng tin tức định nghĩa, tin tức giả là những tin tức hoặc câu chuyện trên internet không đúng sự thật.

Định nghĩa của từ điển Collins sát nhất với nghĩa của từ "fake news" hiện đang được đề cập nhiều trên truyền thông trong khi định nghĩa còn lại bao hàm rộng hơn, ngoài những thông tin sai dưới vỏ bọc tin tức còn có những thông tin, câu chuyện không đúng sự thật được lan truyền trên internet. Theo các định nghĩa kể trên, có thể phân loại tin tức giả thành hai loại.

Loại thứ nhất là những thông tin hoàn toàn không chính xác (bao gồm cả những thông tin thông thường và những thông tin được trình bày giống như một tin báo chí) được cố tình đăng tải, lan truyền vì một mục đích nào đó.

- Loại thứ hai là những thông tin có thể có một phần sự thật nhưng không hoàn toàn chính xác do người viết chúng không kiểm chứng toàn bộ sự thật trước khi đăng tải chia sẻ hoặc có thể họ phóng đại một phần của câu chuyện đỏ. Trên thế giới và Việt Nam đều có những trường hợp xảy ra đối với hai loại tin tức giả này.

Ngoài tạo ra các tin tức sai sự thật, còn một hình thức giả mạo khác được các đối tượng sử dụng đó là mạo danh các tổ chức, công ty, các tờ báo lớn, chính thống hay các cá nhân là người nổi tiếng là lãnh đạo, nguyên thủ quốc gia để đưa tin theo chủ đích của chúng. Nhiều lãnh đạo Đảng, Nhà nước tại Việt Nam cũng bị mạo danh đặt tên là các trang tin tổng hợp hay các tài khoản, fanpage trên mạng xã hội.

Có thể nói dù cố ý hay vô ý các tin tức giả đã, đang và sẽ xuất hiện trên các phương tiện truyền thông từ báo chí chủ lưu đến các loại hình truyền thông xã hội. Những câu chuyện giả mạo được chia sẻ rộng rãi trên truyền thông xã hội và sau đó được Google và các công cụ tìm kiếm khác xếp hạng cao giúp chúng được tìm thấy dễ dàng hơn và gia tăng cảm giác tin tưởng của người đọc đối với chúng. Hiện Google và Facebook nằm trong số những nền tảng phân phối tin tức giả lớn nhất.

#### Khó khăn trong ngăn chặn tin tức giả mạo:

#### - Lợi ích lớn và sự đa dạng của các tác nhân tham gia.

Do mức độ lan truyền của tin giả trên mạng xã hội trong một thời gian ngắn, tin giả tạo ra mối đe dọa đối với các nguồn thông tin truyền thống, chẳng hạn như báo chí truyền thống. Việc lan truyền tin tức giả mạo xảy ra như một sự kiện được phân phối và liên quan đến nhiều thực thể và nền tảng công nghệ. Do đó, ngày càng có nhiều khó khăn trong việc nghiên cứu và thiết kế các chiến lược tính toán, công nghệ và kinh doanh để chống lại tin tức giả mạo mà không ảnh hưởng đến tốc độ và khả năng truy cập cộng tác vào thông tin chất lượng cao.

#### - Ý đồ xấu của đối thủ.

Nội dung tin tức giả được thiết kế để khiến con người khó xác định tin tức giả mạo, khai thác kỹ năng nhận thức, cảm xúc và định kiến tư tưởng của chúng ta. Hơn nữa, các phương pháp tính toán để phát hiện tin tức giả là một thách thức, vì cách thức trình bày tin tức giả tương tự như tin tức thật và đôi khi tin tức giả sử dụng các chứng cứ để gây khó khăn cho việc xác định nguồn tin hoặc làm sai lệch nguồn tin tức thực sự.

## - Tính nhạy cảm và thiếu nhận thức của cộng đồng

Người sử dụng mạng xã hội phải hứng chịu một lượng lớn thông tin có nguồn gốc không rõ ràng, từ thông tin có tính chất hài hước, như châm biếm, đến thông tin nhằm đánh lừa người tiêu dùng về thông tin được coi là tin tức hợp pháp. Tuy nhiên, người sử dụng

mạng xã hội không thể phân biệt tin tức giả mạo với tin tức hợp pháp chỉ bằng nội dung. Người dùng không có thông tin về độ tin cậy của nguồn hoặc các hình thức lan truyền tin tức trên mạng. Do đó, để nâng cao nhận thức của công chúng, một số bài báo và chiến dịch quảng cáo được chạy để cung cấp các mẹo về cách phân biệt giữa tin tức sai và tin tức hợp pháp.

## - Động lực lan truyền

Việc lan truyền tin tức giả trên mạng xã hội làm phức tạp việc phát hiện và giảm thiểu, vì thông tin giả có thể dễ dàng tiếp cận và ảnh hưởng đến số lượng lớn người dùng trong thời gian ngắn. Thông tin được truyền đi một cách nhanh chóng và dễ dàng, ngay cả khi tính xác thực của nó còn bị nghi ngờ. Việc xác minh tính xác thực phải được thực hiện một cách nhanh chóng, nhưng nó cũng phải xem xét các mô hình lan truyền thông tin trong toàn mạng.

## - Thay đổi liên tục trong các đặc điểm của tin tức giả mạo

Sự phát triển trong việc xác định tự động tin tức giả mạo cũng thúc đẩy sự thích nghi của việc tạo ra nội dung thông tin sai lệch mới để tránh bị phân loại như vậy. Việc phát hiện tin tức giả dựa trên phong cách viết, phân biệt tin tức giả và tin tức hợp pháp bằng phân tích dựa trên Xử lý ngôn ngữ tự nhiên, là một trong những giải pháp thay thế được sử dụng nhiều nhất do những thách thức chưa được giải quyết trong việc xác minh thực tế tự động từ các cơ sở kiến thức được xác định trước. Do đó, các phương pháp tiếp cận hiện tại để xác định tin tức giả dựa trên nội dung tập trung vào việc trích xuất sự kiện trực tiếp từ nội dung tin tức và xác minh sự thật sau đó dựa trên cơ sở tri thức.

## - Tấn công vào việc học ngôn ngữ tự nhiên

Ta có thể xác định được ba cuộc tấn công: sự bóp méo sự thật, sự trao đổi giữa chủ thể và khách thể, và sự nhầm lẫn về nguyên nhân. Sự bóp méo, trên thực tế, là để phóng đại hoặc sửa đổi một số từ. Các yếu tố văn bản, chẳng hạn như ký tự và thời gian, có thể bị bóp méo để dẫn đến giải thích sai. Sự trao đổi giữa chủ thể và khách thể nhằm mục đích khiến người đọc nhầm lẫn giữa những người thực hành và những người phải chịu đựng hành động được báo cáo. Sự tấn công của sự nhầm lẫn nguyên nhân bao gồm việc tạo ra các mối quan hệ nhân quả không tồn tại giữa hai sự kiện độc lập hoặc cắt các phần của một câu chuyện, chỉ để lại những phần mà kẻ tấn công muốn trình bày cho người đọc.

Các cơ hội nghiên cứu để xác định và giảm thiểu tin tức giả tập trung vào việc phát hiện nguồn tin nhanh chóng hoặc theo thời gian thực, kiểm soát sự lan truyền của thông tin sai lệch và giảm tác động của tin tức giả đối với xã hội. Tập dữ liệu được thu thập trong thời gian thực, tự động phát hiện tin đồn và vị trí của nguồn là những câu hỏi nghiên cứu đầy thách thức.

#### 3. Định nghĩa bài toán

#### Phát hiện tin giả dựa trên nội dung

Dữ liệu đầu vào là văn bản, mẫu tin ngắn đến toàn bộ bài báo (gọi chung là bài báo). Gọi  $A = \{a_1, a_2, ..., a_n\}$  là tập hợp gồm n bài báo. Giả sử bài toán cần xác minh a có thể được biểu diễn dưới dạng véc-tơ đặc trưng  $v \in R^k$  (k là số chiều của dữ liệu). Nhiệm vụ xác minh bài báo a dựa trên nội dung là xác định hàm f, sao cho:

$$f: v \stackrel{D}{\rightarrow} \hat{y}$$

Trong đó  $\hat{y} \in \{0 \text{ (tin đúng)}, 1(\text{tin giả})\}\ là nhãn của bài báo được dự đoán và$ 

 $D = \{(v_i, y_i) | v_i \in R^k, y_i \in \{0, 1\}, i = 1...m\} \text{ là dữ liệu huấn luyện. Dữ liệu huấn luyện D} \\ \text{(bao gồm m bài báo, mỗi bài báo } a_i \in D \text{ được biểu diễn bới véc-tơ đặc trưng } v_i \text{ với nhãn } y_i \text{) giúp ước lượng các tham số trong hàm f.}$ 

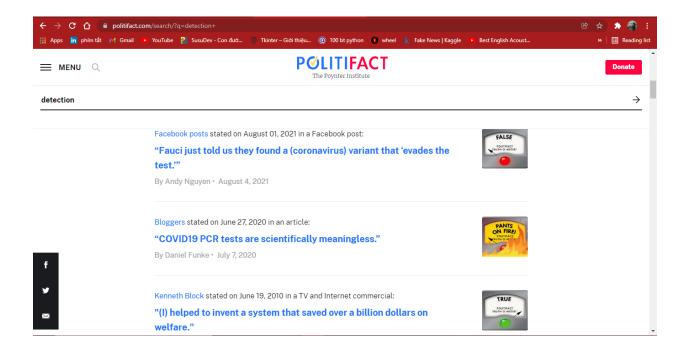
#### Phát hiện tin tức giả dựa trên URL

Xem xét một tập hợp T các URL,  $\{(u_1\,,\,y_1\,),\,...,\,(u_T\,,\,y_T\,)\}$ , trong đó  $u_t$  với  $t=1,\,...,T$  đại diện cho một URL và  $y_t\in\{0,\,1\}$  biểu thị nhãn của URL, với  $y_t=1$  tương ứng "bad" là URL độc hại và  $y_t=0$  tương ứng "good" là một URL không độc hại. Bước đầu tiên trong quy trình phân loại là biểu diễn véc tơ đặc trưng  $u_t\to x_t$  trong đó  $x_t\in R^n$  là véc tơ đặc trưng n chiều đại diện cho URL  $u_t$ . Bước tiếp theo là học một hàm dự đoán  $f\colon R^n\to R$  là điểm dự đoán việc gán lớp cho một cá thể URL x.

## 4. Một số hệ thống phát hiện tin tức giả mạo

#### Politifact.com

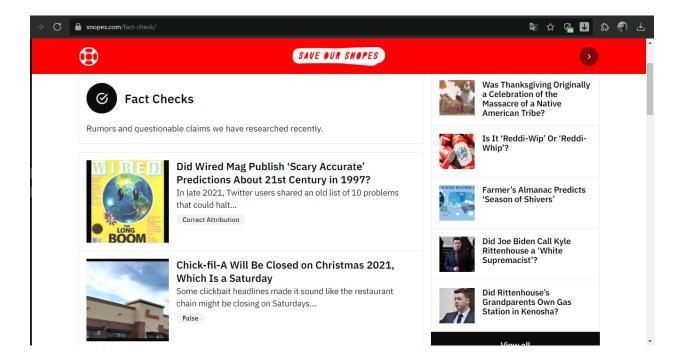
PolitiFact.com là một dự án phi lợi nhuận của Mỹ được điều hành bởi Viện Poynter ở Washington, DC. Nó bắt đầu vào năm 2007 như một dự án của Tampa Bay Times (sau đó là St. Petersburg Times ), với các phóng viên và biên tập viên của tờ báo và các đối tác truyền thông liên kết của nó báo cáo về tính chính xác của các tuyên bố của các quan chức và những người khác có liên quan đến chính trị Hoa Kỳ. Các nhà báo đánh giá các tuyên bố ban đầu và xuất bản phát hiện của họ trên trang web PolitiFact.com, nơi mỗi tuyên bố nhận được xếp hạng "Truth-O-Meter". Xếp hạng từ "True" cho các tuyên bố mà các nhà báo cho là chính xác đến "Pants on fire" cho các tuyên bố mà các nhà báo cho là sai hoặc lố bịch và "False" cho các tuyên bố sai sự thật.



#### Snope.com

Snopes, trước đây gọi là trang tham khảo Urban Legends, là một thực tế kiểm tra trang web. Nó đã được mô tả là một "tài liệu tham khảo được đánh giá cao để phân loại các tin đồn" trên Internet. Trang web cũng được coi là một nguồn để xác thực và bóc tách các truyền thuyết đô thị cũng như những câu chuyện tương tự trong văn hóa đại chúng Hoa Kỳ.

Snopes là một bách khoa toàn thư trực tuyến chủ yếu trình bày kết quả tìm kiếm về các cuộc thảo luận của người dùng. Trang web đã phát triển để bao gồm nhiều đối tượng và trở thành một nguồn tài nguyên mà người dùng Internet bắt đầu gửi những bức ảnh và câu chuyện đáng nghi vấn về tính xác thực.



## 5. Cách tiếp cận

#### Xử lý ngôn ngữ tự nhiên:

- Xử lý ngôn ngữ tự nhiên (natural language processing NLP) là một nhánh của trí tuệ nhân tạo tập trung vào các ứng dụng trên ngôn ngữ của con người. Trong trí tuệ nhân tạo thì xử lý ngôn ngữ tự nhiên là một trong những phần khó nhất vì nó liên quan đến việc phải hiểu ý nghĩa ngôn ngữ-công cụ hoàn hảo nhất của tư duy và giao tiếp.
- Trong bài báo cáo này kỹ thuật làm sạch và định hình dữ liệu được áp dụng bao gồm mã hóa, loại bỏ dấu chấm câu và các ký tự đặc biệt, loại bỏ các từ dừng.
- Công nghệ sử dụng:
  - Mô đun re: Mô-đun này cung cấp các phép toán so khớp biểu thức chính quy.
  - Bộ công cụ nltk: là một thư viện Python mã nguồn mở để Xử lý Ngôn ngữ
     Tự nhiên. Cụ thể là sử dụng lớp porterstemmer và stopword.

#### Học máy:

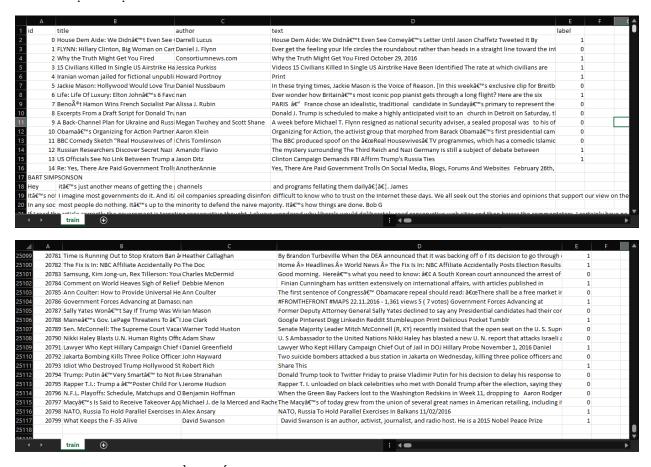
- Học máy là một lĩnh vực của trí tuệ nhân tạo liên quan đến việc nghiên cứu và xây dựng các kĩ thuật cho phép các hệ thống "học" tự động từ dữ liệu để giải quyết những vấn đề cụ thể.
- Công nghệ sử dụng:

- tfidfVectorizer: Chuyển đổi một bộ sưu tập các tài liệu thô sang một ma trận TF-IDF để mã hóa và đếm số lần xuất hiện từ của một kho tài liệu văn bản tối giản.
- O Logistic Regression: Hồi quy logistic là một mô hình thống kê ở dạng cơ bản của mô hình logistic, sử dụng một hàm logistic để mô hình hóa một biến phụ thuộc nhị phân.

#### 6. Demo chương trình

#### Phát hiện tin giả dựa trên nội dung

- Bộ dữ liệu:



- Nhập Packages cần thiết:

```
import numpy as np
import pandas as pd
import re
from nltk.corpus import stopwords
from nltk.stem.porter import PorterStemmer
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import accuracy_score
```

```
import nltk
   nltk.download('stopwords')

/ 0.3s

Inltk_data] Downloading package stopwords to
   [nltk_data] C:\Users\lethi\AppData\Roaming\nltk_data...
   [nltk_data] Package stopwords is already up-to-date!

True
```

Đọc bộ dữ liệu:

- Thay thế các giá trị null bằng chuỗi rỗng, đồng thời hợp nhất tên tác giả và tiêu đề tin tức

- Tách nhãn ra khỏi dữ liệu

- Loại bỏ các hậu tố hoặc tiền tố được sử dụng với một từ

- Trả dữ liệu về values

```
y = dataset["label"]
x = dataset["content"]

$\square$ 0.7s
```

- Chuyển đổi dữ liệu văn bản sang dữ liệu số

```
vectorizer = TfidfVectorizer(tokenizer=stemming)
X = vectorizer.fit_transform(x.values.astype('U'))

$\square$ 3m 0.1s$
```

- Tách tập dữ liệu thành dữ liệu đào tạo và kiểm tra

- Huấn luyện mô hình hồi quy Logistic

- Đánh giá
  - Độ chính xác trên tập dữ liệu huấn luyện

```
print("Accuracy ",logit.score(X_train, y_train))

✓ 0.9s
Accuracy 0.8073918269230769
```

Độ chính xác trên tập dữ liệu kiểm tra

```
print("Accuracy ",logit.score(X_test, y_test))

    0.7s

Accuracy 0.8069711538461538
```

- Kiểm tra Hệ thống Dự đoán

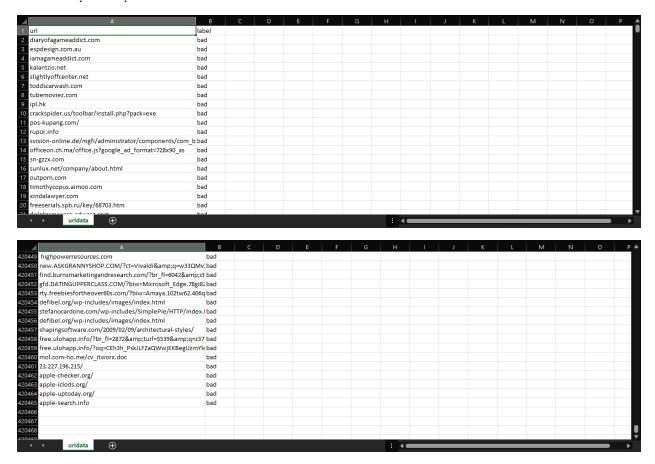
X\_predict = ["""Ever get the feeling your life circles the roundabout rather than heads in a straight line toward the intended destination? / [Hillary Clinton remains the big woman on campus in leafy, liberal Wellesley, Massachusetts. Everywhere else votes her most likely to don her / inauguration dress for the remainder of her days the way Miss Navisham forever wove that deding dress. Speaking of Great Expectations, / Hillary Rodham overflowed with them 48 years ago when she first addressed a Wellesley graduating class. The president of the college informed those/ gathered in 1969 that the students needed å@ano debate so far as I could ascertain as to who their spokesman was to beb@@ kind of the like the / Democratic primaries in 2816 minus the terms unknown then even at a seven Sisters school). 3@al and very glad that Miss Adams made it clear that / what I am speaking for today is all of us a@" the 400 of us,a@D Miss Rodham told her classmates. After appointing herself Edger Bergen to the Charlie/ McCanthys and Mortimer Seneds in attendance, the bespectacled in granny glasses (awarding her matronly wisdom a@" or at least John Lennon wisdom) / took issue with the previous speaker. Despite becoming the first to win election to a seat in the U. S. Senate since Reconstruction, Edward Brooke / came in for criticism for calling for a@emempthy#a@ for the goals of protestors as he criticized tactics. Though Clinton in her senior thesis on Saul / Alinsky lamented a@aBlack Power demagoguesa@ and a@emetical base and are repressive intolerancea@ within the New Left, similar words coming out of a / Republican necessitated a brief rebuttal. a@eminuts\_a@eminuts

```
X_predict = vectorizer.transform(X_predict)
New_predict = logit.predict(X_predict)
if (New_predict==0):
    print('The news is Real')
else:
    print('The news is Fake')

    0.4s
The news is Real
```

#### Phát hiện tin giả dựa trên ngữ cảnh xã hội

Bộ dữ liệu:



- Nhập các Packages

```
import pandas as pd
import numpy as np
import random
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.model_selection import train_test_split
✓ 2.9s
```

Đọc bộ dữ liệu

- Tách các kí tự

```
def makeTokens(f):
    tkns_BySlash = str(f.encode('utf-8')).split('/')
    total_Tokens = []
    for i in tkns_BySlash:
        tokens = str(i).split('-')
        tkns_ByDot = []
        for j in range(0,len(tokens)):
            temp_Tokens = str(tokens[j]).split('.')
            tkns_ByDot = tkns_ByDot + temp_Tokens
            total_Tokens = total_Tokens + tokens + tkns_ByDot
        total_Tokens = list(set(total_Tokens))
        if 'com' in total_Tokens:
            total_Tokens.remove('com')
        return total_Tokens
```

- Tách nhãn ra khỏi dữ liệu

```
y = urls_data["label"]

$\square$ 0.3s

url_list = urls_data["url"]

$\square$ 0.3s
```

```
vectorizer = TfidfVectorizer(tokenizer=makeTokens)

    0.3s
```

- Tách tập dữ liệu thành dữ liệu đào tạo và kiểm tra

- Huấn luyện mô hình hồi quy Logistic

```
logit = LogisticRegression()
logit.fit(X_train, y_train)
```

- Độ chính xác trên tập dữ liệu huấn luyện

Độ chính xác trên tập dữ liệu kiểm tra

```
print("Accuracy ", logit.score(X_test, y_test))

✓ 0.3s
Accuracy 0.9618041929768233
```

- Kiểm tra hệ thống dự đoán

### 7. Kết luận

Nhiệm vụ phân loại tin tức theo cách thủ công đòi hỏi kiến thức chuyên sâu về lĩnh vực và kiến thức chuyên môn để xác định các điểm bất thường trong văn bản. Phương pháp được sử dụng trong bài báo cáo này cụ thể là hồi quy Logistic.

Trong quá trình nghiên cứu, tìm hiểu và hoàn thành bài báo cáo, em đã thu nhận được thêm những kiến thức và em cũng nhận thấy xử lý ngôn ngữ tự nhiên là một lĩnh vực nghiên cứu rộng lớn, còn nhiều điều cần phải khám phá. Trong đề tài "Phát hiện tin tức giả mạo" em đã cố gắng tập trung tìm hiểu về xử lý ngôn ngữ tự nhiên, một số thuật toán phân lớp. Từ đó em đã xây dựng được chương trình mô phỏng "Phát hiện tin tức giả mạo". Do thời gian thực hiện bài báo cáo còn hạn chế nên em mới chỉ tìm hiểu được một số bước trong quá trình xử lý ngôn ngữ tự nhiên và chương trình mô phỏng còn chưa được hoàn thiện như mong muốn. Trong thời gian tới em sẽ cố gắng tiếp tục nghiên cứu và hoàn thiện việc tìm hiểu xử lý ngôn ngữ tự nhiên và chương trình mô phỏng "Phát hiện tin tức giả mạo".

#### 8. Tài liệu tham khảo

- [1] <a href="https://www.kaggle.com/teseract/urldataset">https://www.kaggle.com/teseract/urldataset</a>
- [2] https://www.kaggle.com/c/fake-news/data

- [3] https://www.kaggle.com/jihenbelhoudi/fake-news-classification-using-logistic-regression
- [4] https://www.hindawi.com/journals/complexity/2020/8885861/
- [5] NICT24\_paper\_66.pdf

[6]https://www.researchgate.net/publication/348580170 Identifying Fake News on Social Networks Based on Natural Language Processing Trends and Challenges