

Xây dựng mô hình phân tích cảm xúc người dùng Chủ đề: Đại học UEH Tài nguyên: Google Maps

- LÊ THỊ NGỌC ÁNH
- TRÂN PHẠM HẢI NAM
- LÝ MINH NGUYÊN

Học phần: Xử lý ngôn ngữ tự nhiên

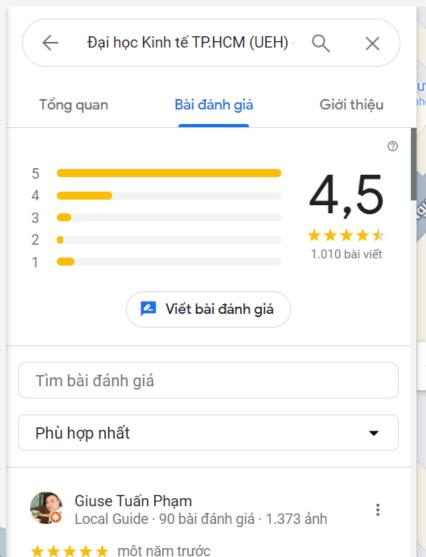


Tính cấp thiết

- · Áp dụng tri thức giải quyết vấn đề liên quan tới UEH;
- Nắm được và đề xuất giải pháp cho nhu cầu của người học;
- Xây dựng mô hình dự đoán cảm xúc người học, từ đó cải thiện những điểm chưa tốt của các đánh giá tiêu cực.



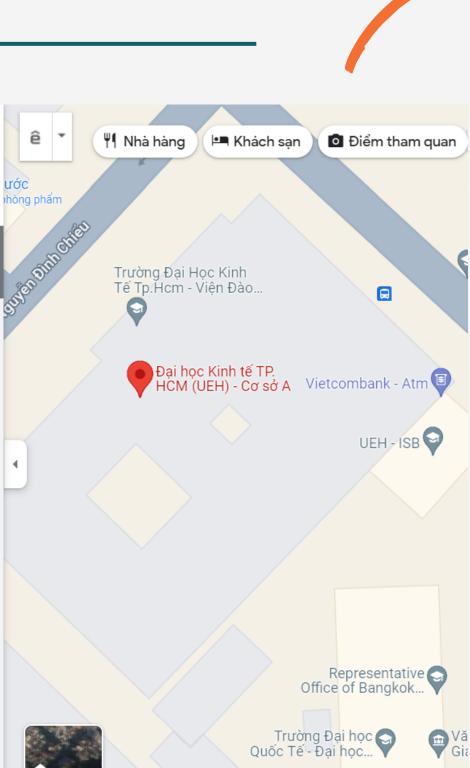


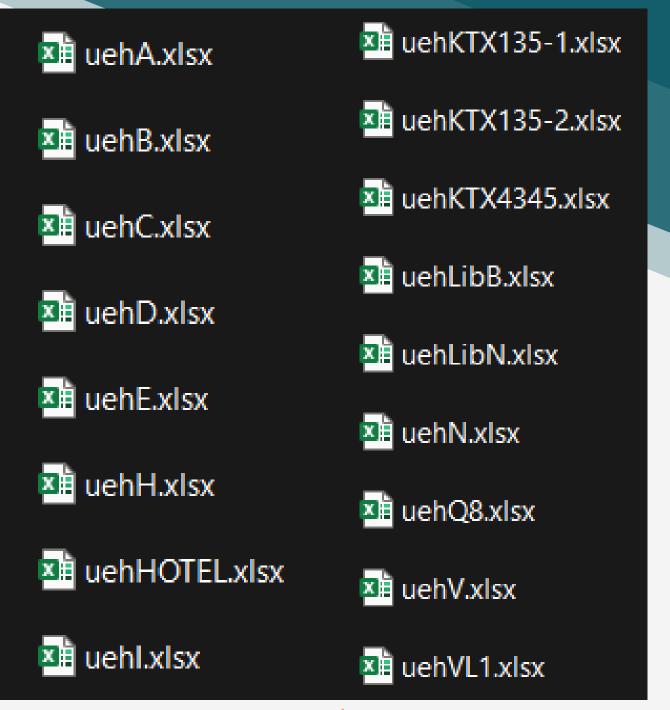


Ngày 27.10.1976, là cột mốc quan trọng đánh dấu một bước chuyển mình mới cho giáo dục của Việt Nam - Một trường đại học khối ngành kinh tế, quản lý đầu tiên ra đời

(trực thuộc Bộ Đại học và Trung học chuyên nghiệp) với

nhiệm vụ đào tạo cán ... Thêm





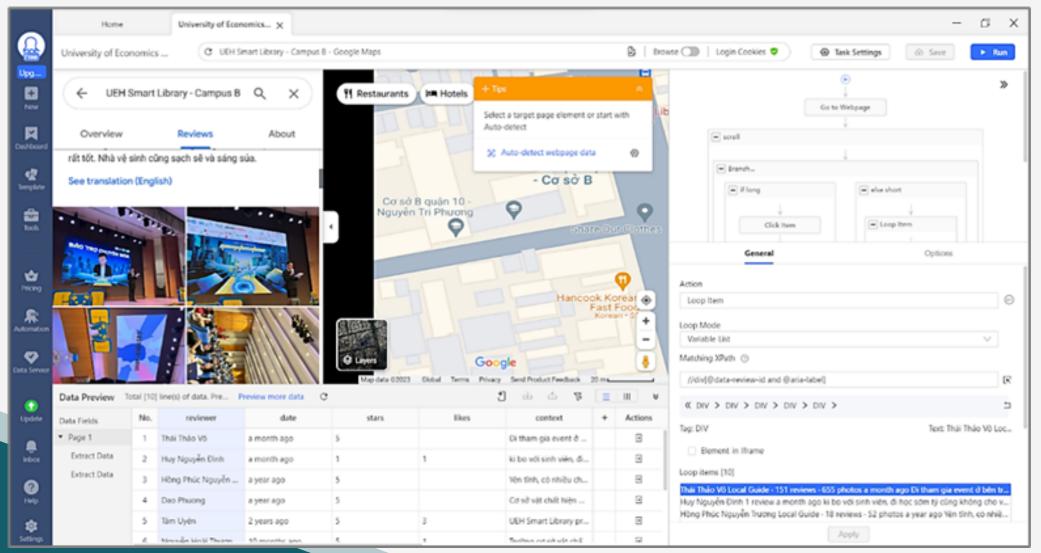


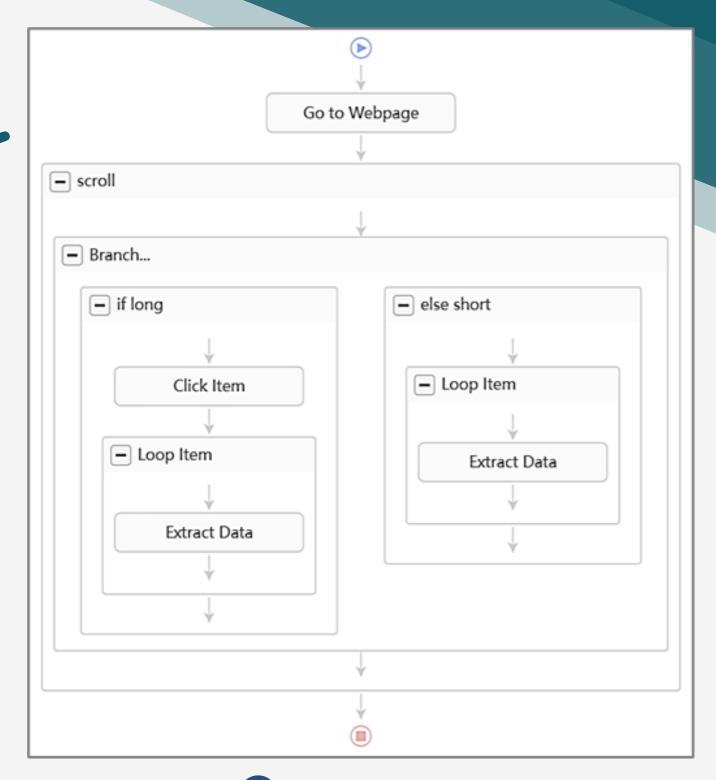
UEH-reviews-cleaned.xlsx



Data Crawling







Octoparse

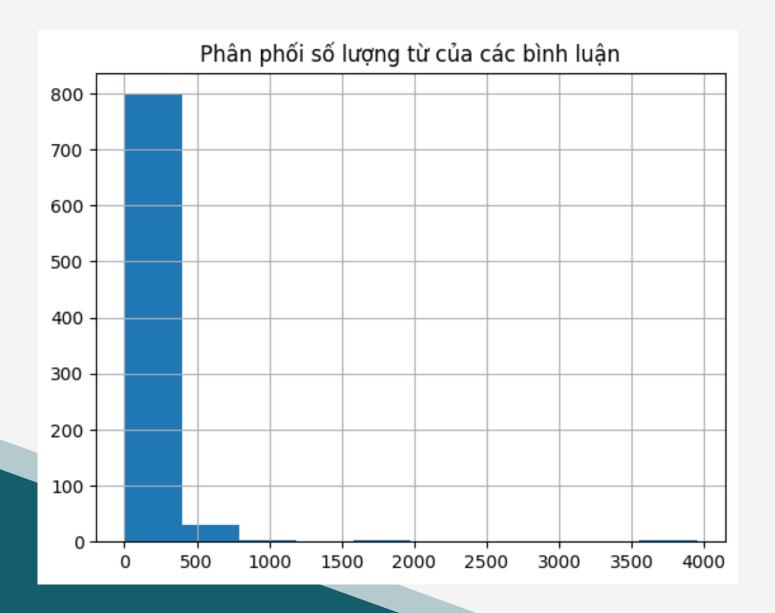


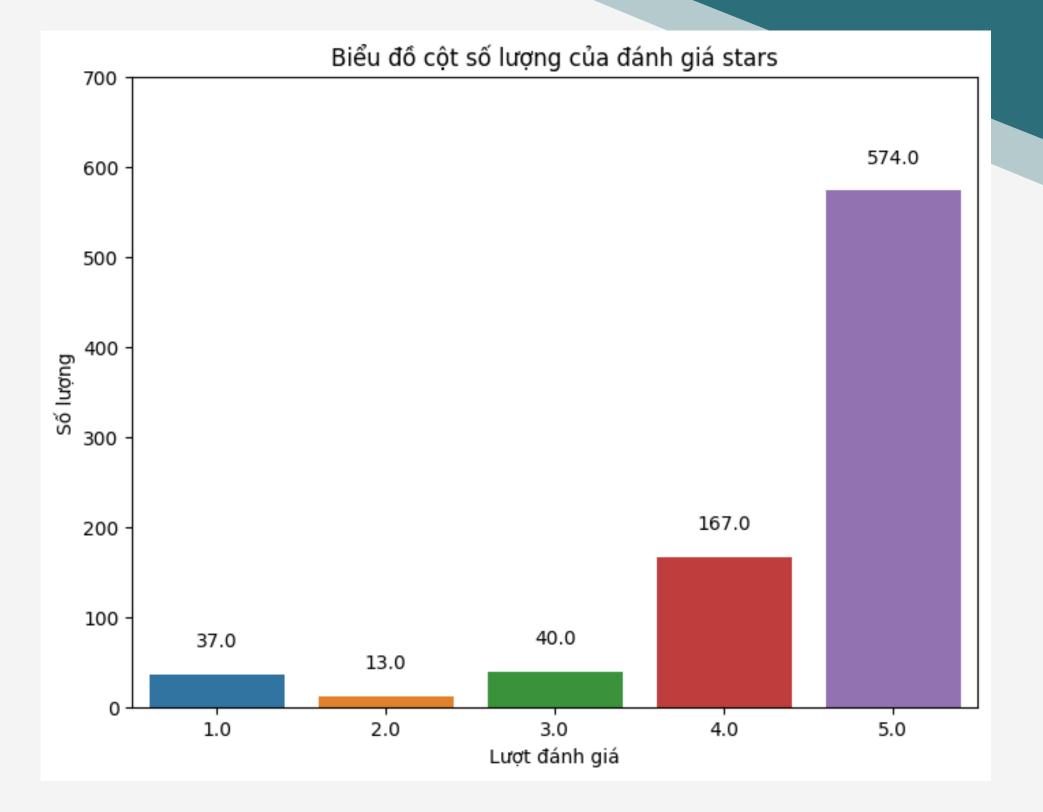


TÊN THUỘC TÍNH	MÔ TẢ	CHÚ THÍCH
reviewer	Tên của người đánh giá dựa theo tài khoản Google	Những tên này có thể không tuân theo quy luật bình thường
date	Thời điểm người đánh giá đăng bài đánh giá	Thời gian từ lúc bắt đầu đánh giá tới thời điểm ngày 10/11/2023
stars	Số lượng sao người đánh giá đăng trong bài đánh giá	Mức độ hài lòng đối với địa điểm đó
likes	Số lượt thích của đánh giá	Mức độ đồng cảm (độ tin cậy) đối với nội dung đánh giá
context	Nội dung bài đánh giá	Bao gồm tiếng Anh và tiếng Việt
location	Địa điểm đánh giá đề cập trong bài viết	Đây là một trong các cơ sở của UEH
sentiment	Cảm xúc của bài đánh giá	Có 2 giá trị là "positive" (tích cực) và "negative" (tiêu cực)



EDA







Preprocess

```
def remove_punctuation(text):
   return ''.join([i for i in text if i not in string.punctuation])
def remove_emoji(text):
    emoji_pattern = re.compile('['
                              u'\U0001F600-\U0001F64F' # emoticons
                              u'\U0001F300-\U0001F5FF' # symbols & pictographs
                              u'\U0001F680-\U0001F6FF' # transport & map symbols
                              u'\U0001F700-\U0001F77F' # alchemical symbols
                              u'\U0001F780-\U0001F7FF' # Geometric Shapes Extended
                              u'\U0001F800-\U0001F8FF' # Supplemental Arrows-C
                                                       # Supplemental Symbols and Pictographs
                              u'\U0001F900-\U0001F9FF'
                                                       # Chess Symbols
                              u'\U0001FA00-\U0001FA6F'
                                                       # Symbols and Pictographs Extended-A
                              u'\U0001FA70-\U0001FAFF'
                              u'\U00002702-\U000027B0'
                                                       # Dingbats
                              u'\U000024C2-\U0001F251'
                              ']+', flags=re.UNICODE)
   return emoji_pattern.sub(r' ', text)
def preprocess(text):
   text = remove_punctuation(text)
   text = remove_emoji(text)
   text = text.lower()
    return text
```



Tạo cột để phân biệt 2 ngôn ngữ Anh-Việt
def detect_language(text):
 return langid.classify(text)[0]

```
from vietnam_number import n2w
```

```
def convert_n2w_vn(text):
    if text.isdigit():
        return n2w(text)
    else:
        return text
```

tokens = ViTokenizer.tokenize(sentence).split()

num2words



```
def convert_n2w_eng(text):
    if text.isdigit():
        return num2words(text)
    else:
        return text
```

tokens = word_tokenize(sentence)





```
def create_data_tuples(df):
    data_tuples = []
    for index, row in df.iterrows():
        # Extract the list of words
        word_list = row['tokens']

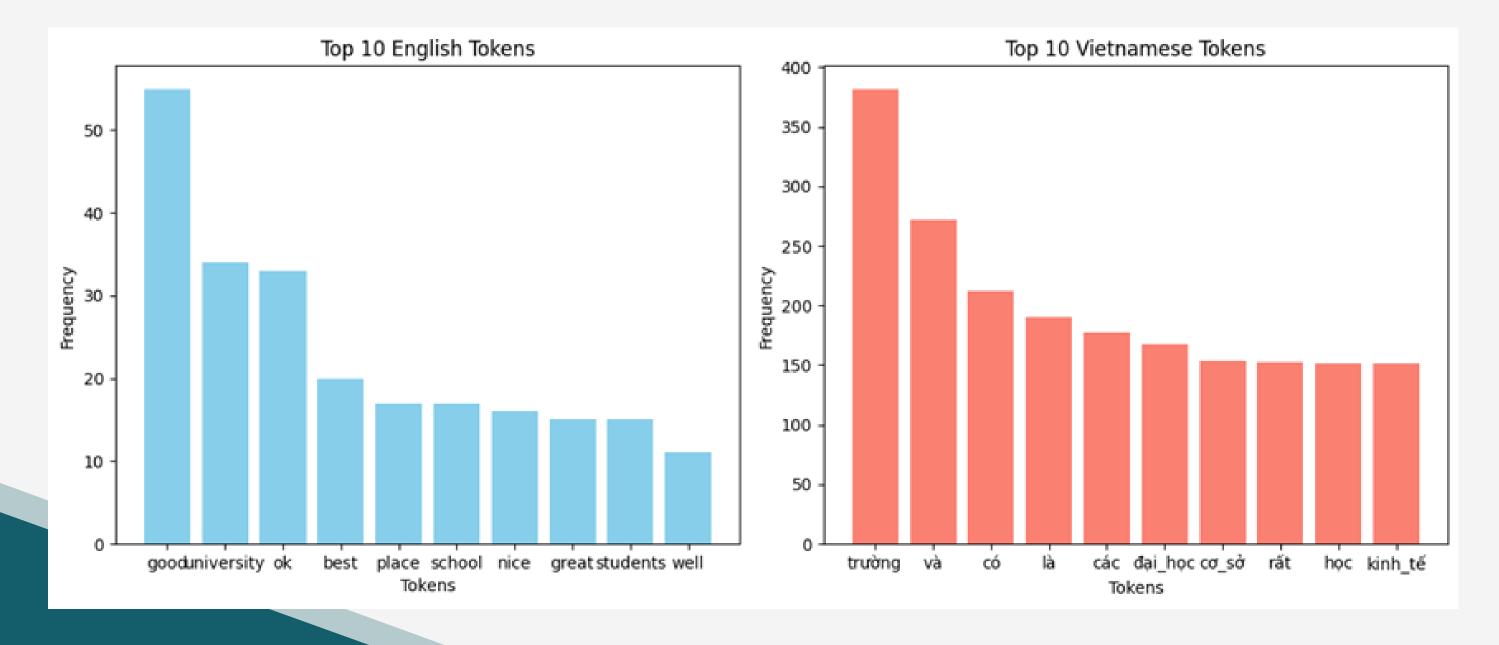
# Create a feature dictionary
        feature_dict = {word: True for word in word_list}

        data_tuples.append((feature_dict, row['sentiment']))
        return data_tuples
```

```
[ ] def wt_predicted(sentence, lang):
    if lang == 'en':
        tokens = word_tokenize(sentence)
    else:
        tokens = ViTokenizer.tokenize(sentence).split()
    return dict([(token, True) for token in tokens])
```

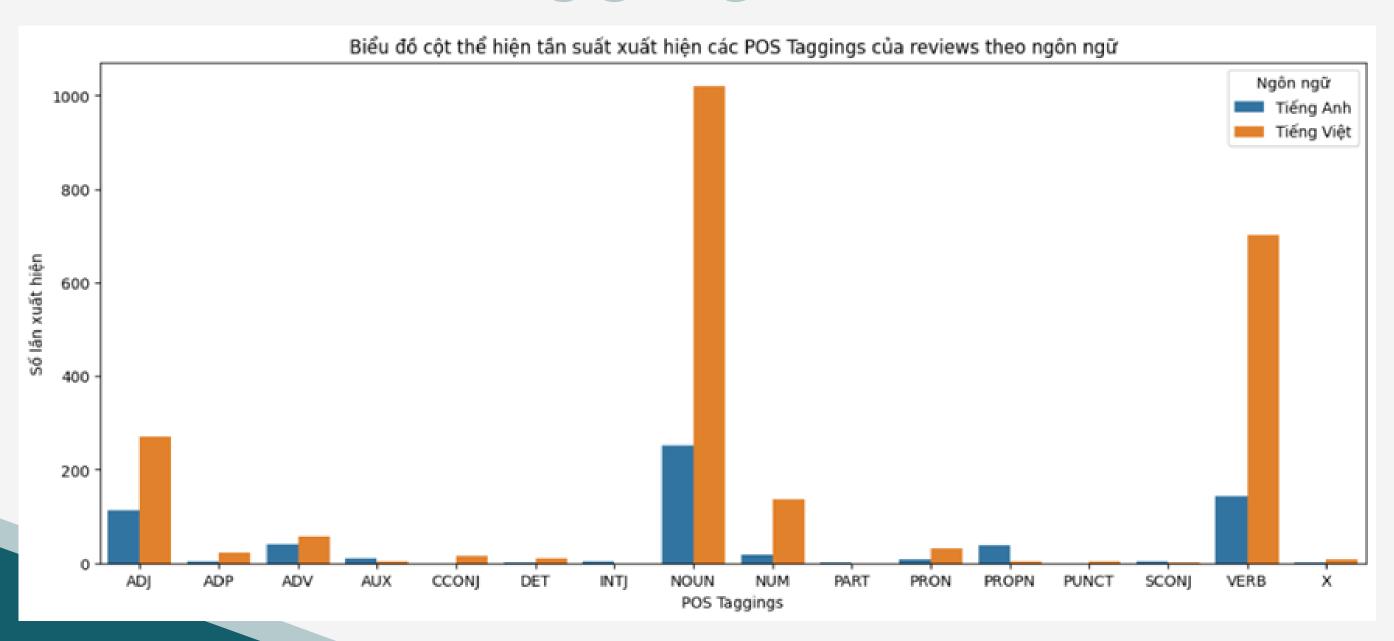


Tokenize & POS tagging



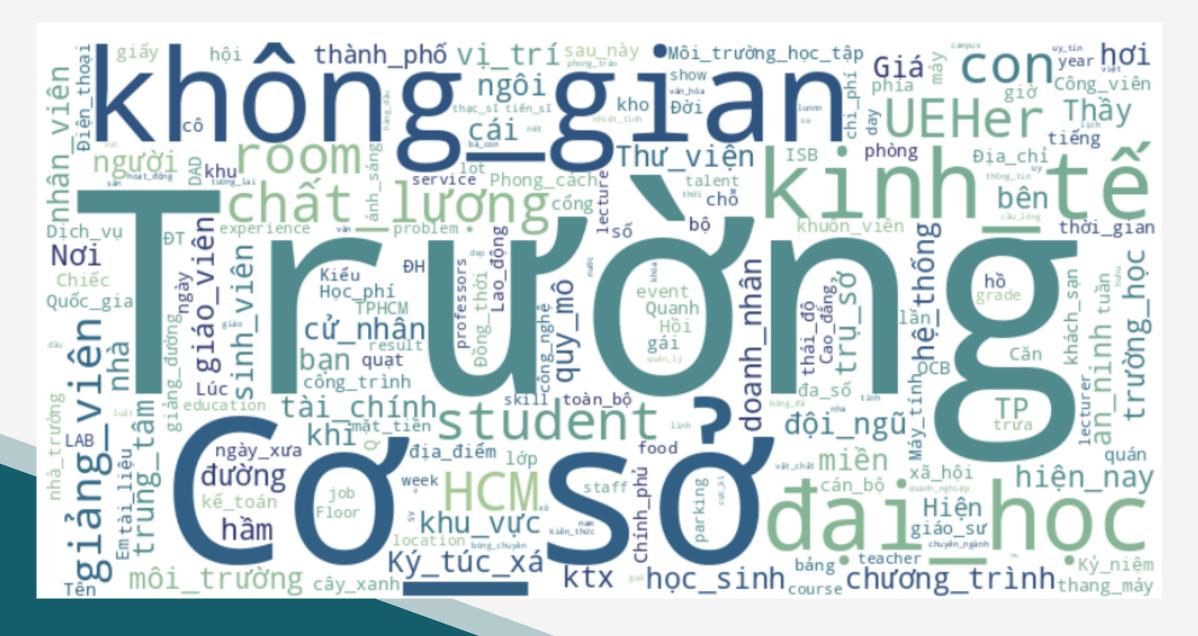


Tokenize & POS tagging





Tokenize & POS tagging



- Giảng viên
- Cơ sở vật chất
- · Hoạt động sinh viên



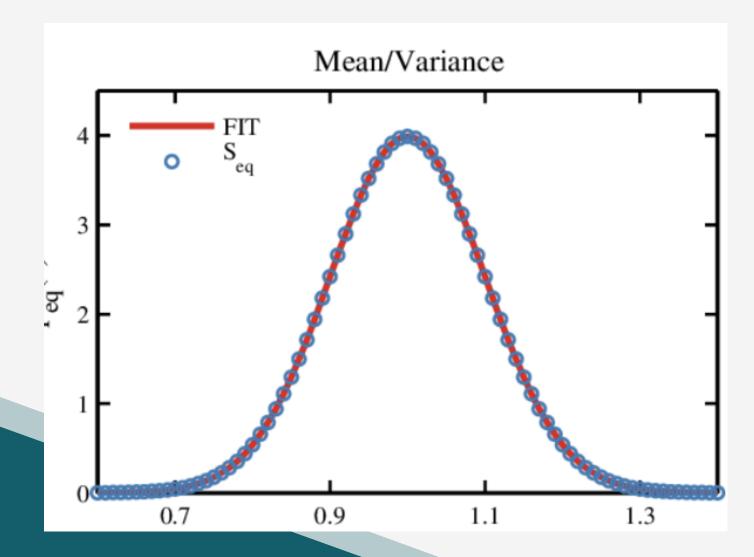
Mô hình Naive Bayes (nltk.NaiveBayesClassifier)

```
[ ] # Train Naive Bayes Classifier
    classifier = NaiveBayesClassifier.train(train data)
    time: 68 ms (started: 2023-12-21 06:43:47 +00:00)
[ ] predicted labels = [classifier.classify(example[0]) for example in test data]
    true labels = [example[1] for example in test data]
    accuracy = accuracy_score(true_labels, predicted_labels)
    print("Accuracy:", accuracy)
    Accuracy: 0.8047337278106509
    time: 14.8 ms (started: 2023-12-21 06:43:47 +00:00)
```



Mô hình Maxent

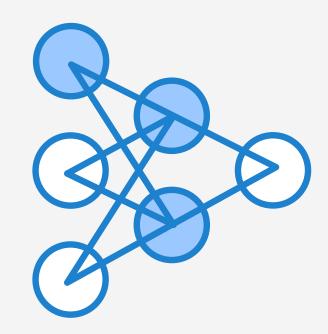
(nltk.MaxentClassifier)

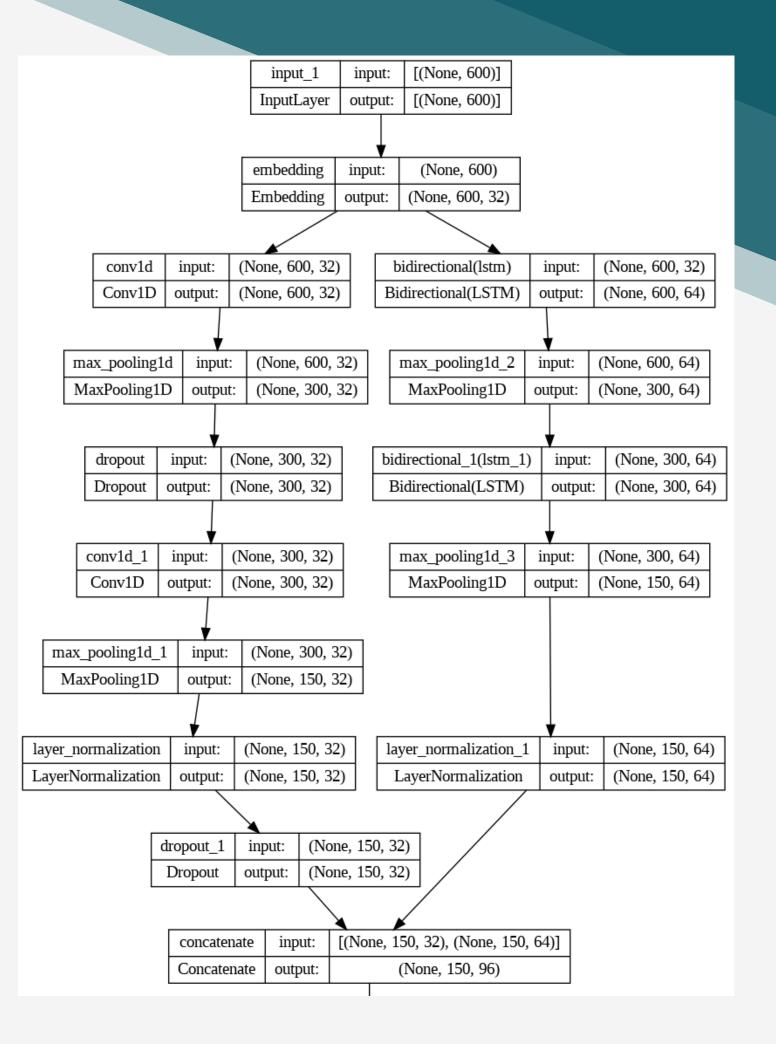


==> Training (20 iterations) Iteration Log Likelihood Accuracy -0.69315 0.866 -0.34073 0.900 -0.27419 0.943 -0.24059 0.957 -0.21844 0.967 -0.20195 0.970 -0.18884 0.976 0.978 -0.17797 0.982 -0.16871 10 -0.16068 0.982 11 -0.15362 0.982 0.984 12 -0.14734 13 -0.14170 0.987 14 -0.13660 0.991 15 -0.13195 0.993 16 -0.12770 0.993 -0.12379 0.993 17 18 -0.12017 0.993 19 -0.11681 0.993 Final 0.993 -0.11369



Mô hình CNN kết hợp BiLSTM

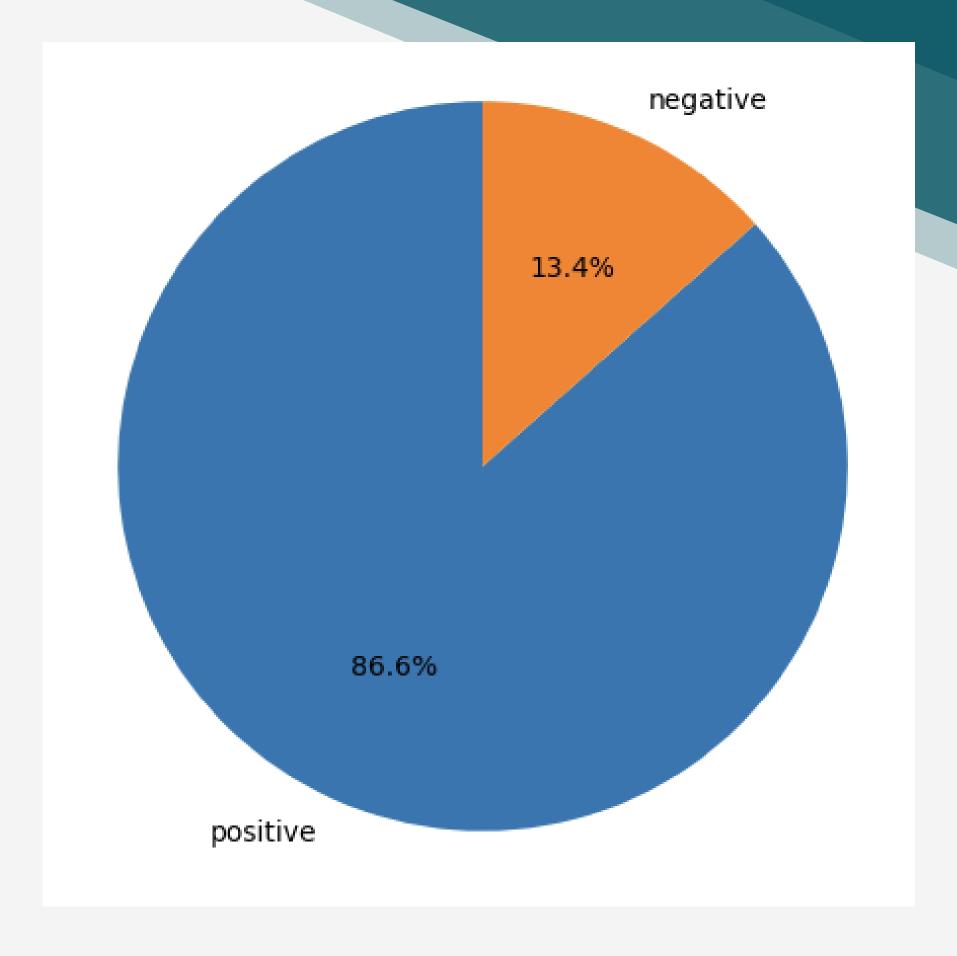






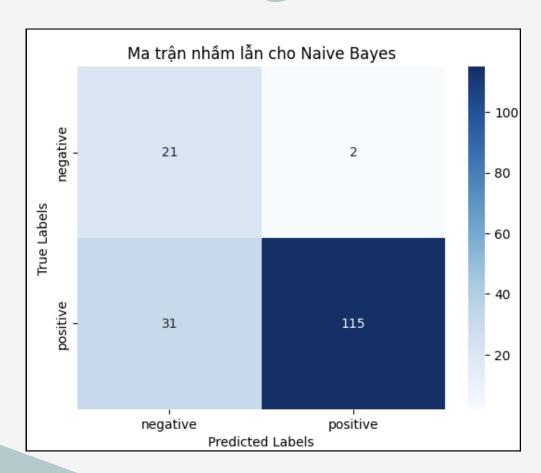
positive: 728

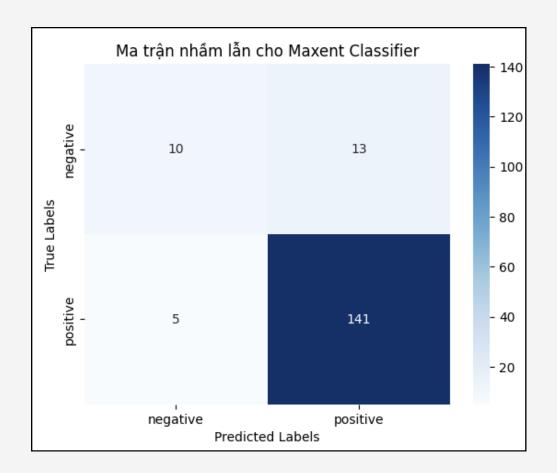
negative: 113

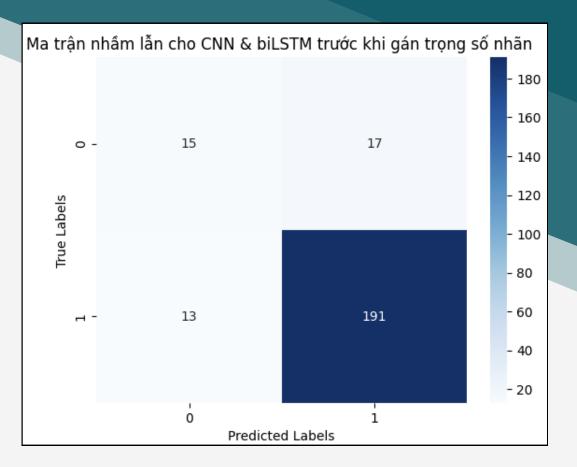


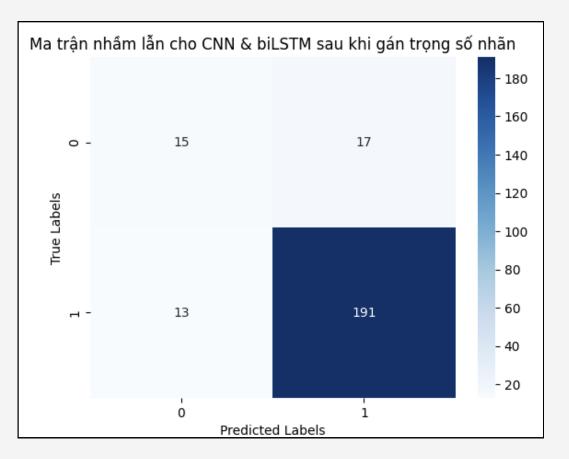


Đánh giá

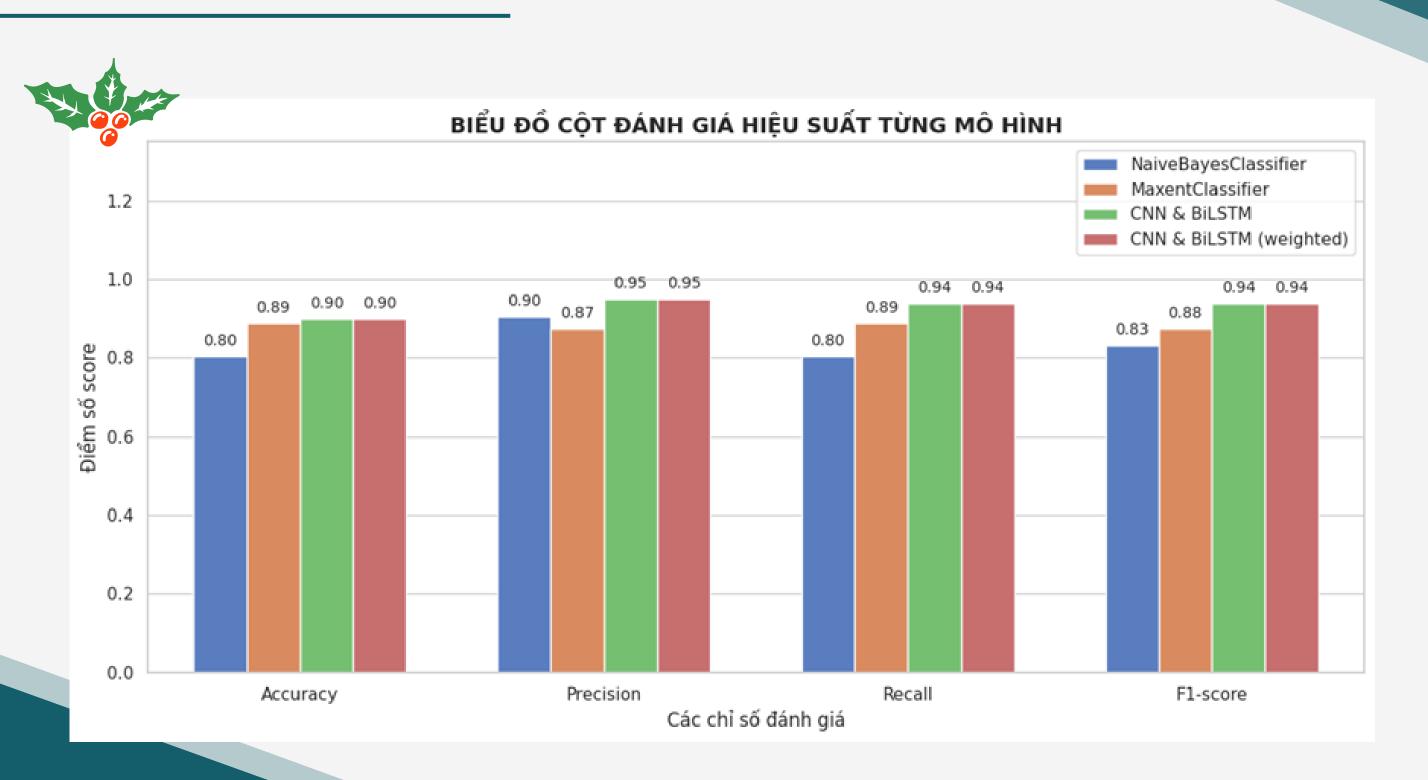












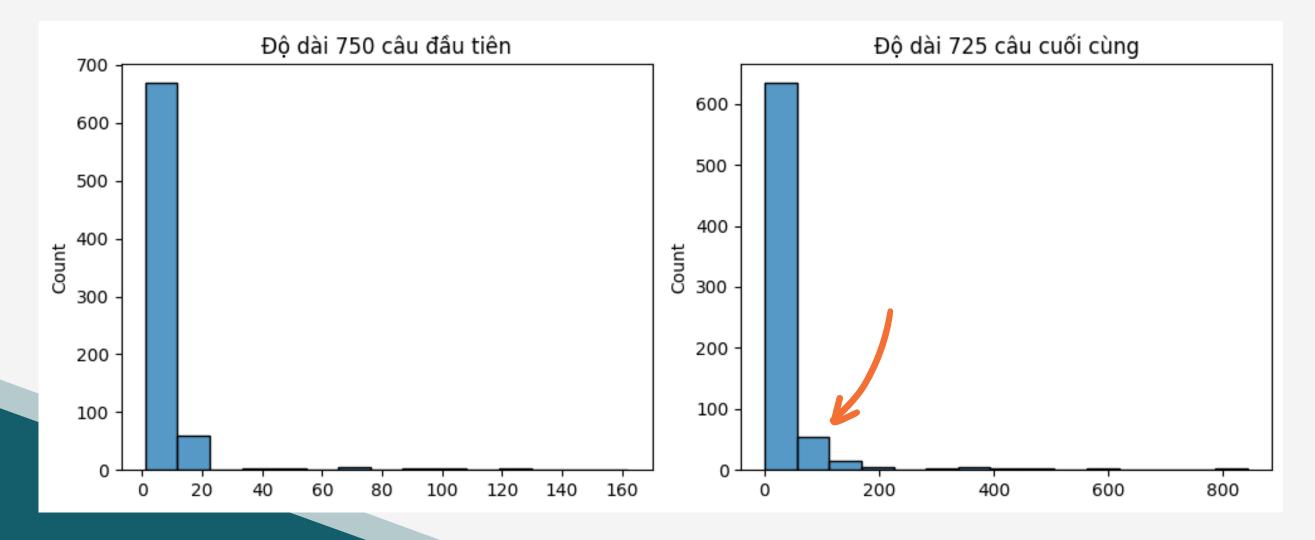


		Naïve Bayes	Maxent	CNN & BiLSTM	CNN & BiLSTM (weighted)
Accuracy		0.80	0.89	0.90	0.90
Execution	Execution time (giây)		54.9	268	262
Precision	1	0.90	0.87	0.95	0.95
Precision	0	0.40	0.64	0.62	0.63
Recall	1	0.80	0.89	0.94	0.94
Recuii	0	0.91	0.39	0.66	0.69
E1 ccore	1	0.83	0.88	0.94	0.94
F1-score	0	0.56	0.49	0.64	0.66



Hạn chế & cải thiện

- Bộ dữ liệu ít quan sát → khó khắc phục imbalanced dataset
- Vecto embedding chỉnh maxlen quá lớn (600)





Demo

