



# Agenda

- 01 Problems & Objectives
- 02 Scope of data
- 03 Data Analysis
- 04 Conclusion

## Problems

Fake goods detection from customer's review on marketplace platform



## Cannot see and try the real product

May be a risk of receiving counterfeit product or no quality.



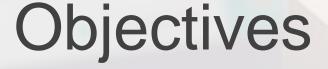
### Spend a long time

To decide which stores should buy.



#### **Money loss**

No repeat purchase in the next time





## Recommend where store you should buy

That will receive quality products or low risk of receiving counterfeit product.



#### Reduce the time

To make a purchase decision of the buyer.



# Scope of data



Get data from Shopee API

- Get reviews of ESTEE LAUDER **Advanced Night Repair Synchronized** Recovery Complex II from Shopee Thailand.
- 15 stores from Shopee Thailand (4,117 review)



ความคิดเห็น (1.2พัน)

5 ดาว (4.1พัน) 4 ดาว (555)

3 ดาว (87)



เนื้อครีมเหลวผิดปกติ เหมือนผสมมา

2019-09-19 15:41

มีประโยชน์กับคณ?



★☆☆☆☆

เนื้อและกลื่นแปลกๆค่ะ

2019-08-15 21:38

ที่ ที่ประโยชน์กับคณ?



คิดว่าเจอปลอมค่ะ เพราะใช้อยู่ทุกวันค่ะ เนื้อและกลิ่นไม่ใช่เลยค่ะ เสียใจง่า สั่ง 15 ml มาด้วย

2019-07-25 22:42



เคยใช้ของแท้แล้วเนื้อสัมผัสไม่เหลวขนาดนี้ ตัวหนังสือที่เขียนบนขวดดหนา คิดว่าไม่น่าแท้ค่ะ เสียความรัสึกมาก



ใสและมีกลิ่นและสีแปลก เนื้อบางไหลง่ายเกินไป ไม่เหมือนที่เคยใช้จากเคาเตอร์



ชื่อร่านนี้ประจำ ชื่อมาหลายครั้ง และหลายๆตัวแล้ว ส่งไวตลอด ของแท่แน่นอน ไม่เคยคิดหวัง การบรรุก็แน่นหนาตลอด ชื่อร่านนี้ประจำ ชื่อมาหลาย ครั้ง และหลายๆตัวแล้ว ล่งไวตลอด ของแท่แน่นอน ไม่เคยคิดหวัง การบรรก็แน่นหนาตลอด ชื่อร้านนี้ประจำ ชื่อมาหลายครั้ง และหลายๆตัวแล้ว ส่งไว ตลอด ของแท่นเบลน ไม่เคยคิดหวัง การบรรภ์แน่นหนาตลอด เชื่อร้านนี้ประจำ ชื่อมาหลายครั้ง และหลายๆตัวและ และหลาย



เป็น มีประโยชน์กับคุณ?



ห่อมาดีค่ะ ไม่มีข่ารุดหรือเสียหาย ขอบคุณค่ะ ห่อมาดีค่ะ ไม่มีข่ารุดหรือเสียหาย ขอบคุณค่ะ ห่อมาดีค่ะ ไม่มีข่ารุดหรือเสียหาย ขอบคุณค่ะ ห่อมาดีค่ะ ไม่มีข่ารุดหรือเสียหาย ขอบคุณค่ะ ห่อมาดีค่ะ ไม่มีข่ารุดหรือเสียหาย ขอบคุณค่ะ







## Data Analysis

Label 0, 1 to data

Remove punctuation



Feature Engineering



Modeling



Model Performance

Remove emoji

Edit wrong typing

**Oversampling** 

- Tokenize
  - Maximum matching (newmm)
  - deepcut
  - attacut
- Remove Stop word
- Feature
  - CountVectorizer
  - TF-IDF

- Naive Bayes
- Logistic Regression
- Random Forest
- Boosting Model (XGBoost)

- Recall
- Precision
- F1 score

## Model Performance

Model	Feature	Raw data			Ec	dit wrong typi	ng	Edit wrong typing Oversampling			
	i eature	Precision	Recall	F1-score	Precision	Recall	F1-score	Precision	Recall	F1-score	
	newmm	0.26	0.5	0.35	0.44	0.73	0.55	0.26	0.95	0.41	
Naïve Bayes	deepcut	0.32	0.39	0.35	0.43	0.68	0.53	0.22	0.91	0.36	
	attacut	0.26	0.5	0.35	0.44	0.73	0.55	0.26	0.95	0.41	
	newmm	0.18	0.11	0.14	0.67	0.55	0.6	0.47	0.77	0.59	
Logistic Regression	deepcut	0.33	0.17	0.22	0.53	0.36	0.43	0.47	0.68	0.56	
3	attacut	0.18	0.11	0.14	0.67	0.55	0.6	0.47	0.77	0.59	
	newmm	0.67	0.11	0.19	0.71	0.23	0.34	0.75	0.41	0.53	
Random Forest	deepcut	0.67	0.11	0.19	0.88	0.32	0.47	0.64	0.32	0.42	
	attacut	0.33	0.06	0.1	0.57	0.18	0.28	0.45	0.23	0.3	
Gradient	newmm	0.12	0.06	0.08	0.6	0.27	0.37	0.27	0.77	0.4	
Boosting - XGBoosting	deepcut	0	0	0	0.57	0.18	0.28	0.34	0.73	0.46	
	attacut	0.12	0.06	0.08	0.6	0.27	0.37	0.27	0.77	0.4	

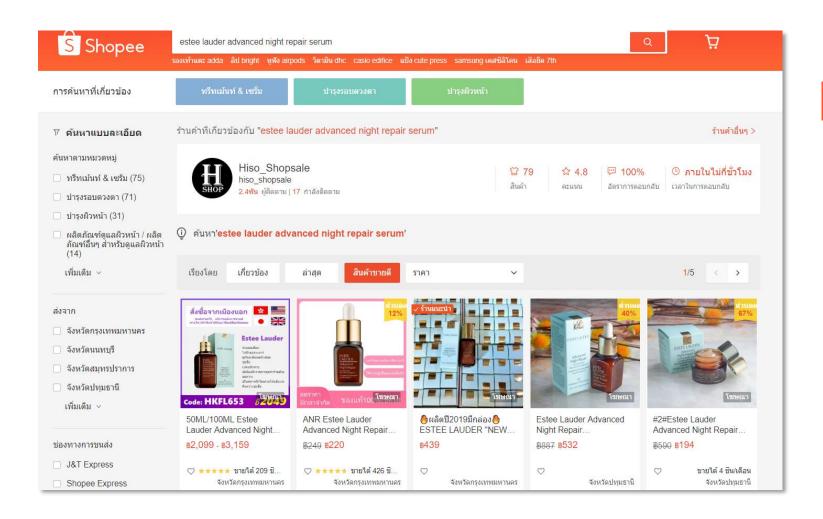
## Result

(Shop ID: 1514953) Beautymaniashop (Shop ID: 4343306) Pinaza / ร้านแนะปา (Shop ID: 773245) NaNaNa\_h nanana\_th (Shop ID: 50796065) BEAUTY STUFFS **Beautystuffss** (Shop ID: 83258020) ssuuuh

Predicted probability	Actual probability
1%	1%
1%	2%
2%	1%
3%	3%
38%	46%



## Business idea



### **Key points**



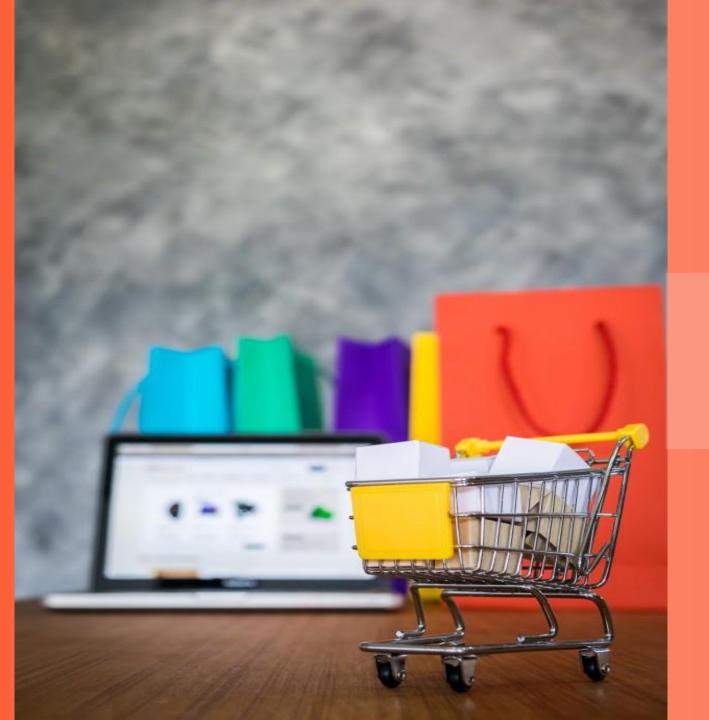
Quick win closing sell
Spend less time shopping



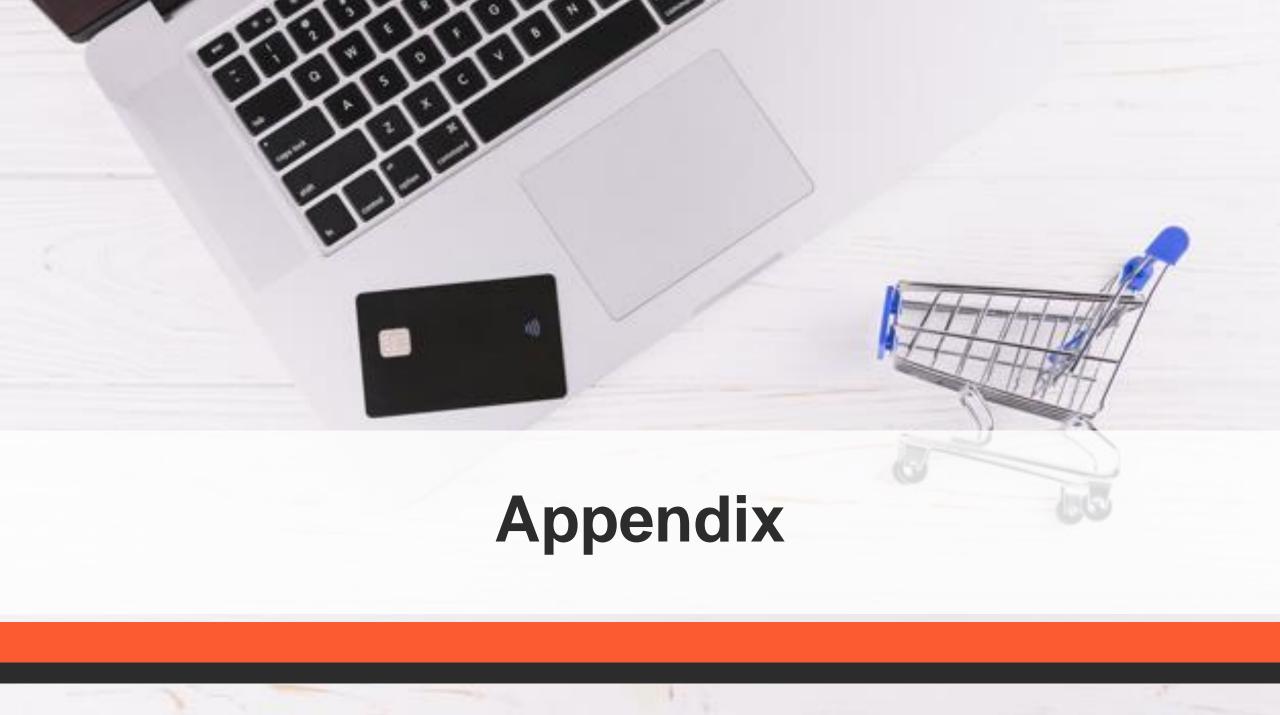
Trustworthy on flatform
Get more product quantity



Positive Customer Satisfaction Be happy



# Thank You



# Data preparation

### 1. Data preprocessing

Remove punctuation

Punctuation that remove are !"#\$%&\'()\*+,-./:;<=>?@[\\]^\_`{|}~ and "!!

Remove emoji



Edit wrong typing

```
'แพค', 'แพ็ค', 'แพ็ก' → pack
'เซรั่ม', 'ซีรั่ม', 'เซลั่ม', 'ซีลั่ม' → serum
'เคาน์เตอร์', 'เคาเตอร์', 'เคาห์เตอ' → counter
'แฟลตเซล', 'แฟลสเซล', 'แฟลชเซลล์' → flash sale
'เวป', 'เว็บ', 'เวปไซส์', 'เวฟไซต์' → website
'โค้ด', 'โค๊ด', 'โค๊ซ', 'โค็ต', 'โคด' → code
```

## Data preparation

### 2. Feature Engineering

#### Tokenize

- newmm

Maximum Matching algorithm for Thai word segmetation (dictionary-based)

#### - deepcut

Deep Learning based Thai word segmentation (learning-based approach)

#### - attacut

wrapper for AttaCut. (learning-based approach)

#### Remove stop word

A stop word is a commonly used word (such as "the", "a", "an", "in") that a search engine has been programmed to ignore, both when indexing entries for searching and when retrieving them as the result of a search query.

#### Good to know

#### **Dictionary-based:**

Algorithms in this category rely on the use of dictionaries with a mechanism to decide whether to tokenize a particular sequence of characters. Some of algorithms are Chrome's v8BreakIterator and PyThaiNLP's newmm.

#### Learning-based:

Unlike dictionary-based, algorithms in this group learn to split words based on labelled data. The learning problem is typically formulated as binary classification on sequence of characters.

# Data preparation

### 2. Feature Engineering

#### CountVectorizer

CountVectorizer converts text documents to vectors which give information of token counts.

#### TF-IDF

It is a method to convert documents into vector such that vector reflects the importance of a term to a document in the corpus.

## 1. Naïve Bayes

			Edit wrong typing				rong typii ersmpling	_	Raw data			
model	tokenize	feature	precision	recall	f1	precision	recall	f1	precision	recall	f1	
		CountVectorizer	0.44	0.73	0.55	0.26	0.95	0.41	0.26	0.5	0.35	
	newmm	TF-IDF Vectors	0	0	0	0.24	0.86	0.38				
Naivo Pavos		CountVectorizer	0.43	0.68	0.53	0.22	0.91	0.36	0.32	0.39	0.35	
Naive Bayes	deepcut	TF-IDF Vectors	0	0	0	0.24	0.91	0.38				
		CountVectorizer	0.44	0.73	0.55	0.26	0.95	0.41	0.26	0.5	0.35	
	attacut	TF-IDF Vectors	0	0	0	0.24	0.86	0.38				

## 2. Logistic regression

			Edit wrong typing				rong typii ersmpling	_	Raw data			
model	tokenize	feature	precision	recall	f1	precision	recall	f1	precision	recall	f1	
		CountVectorizer	0.67	0.55	0.6	0.47	0.77	0.59	0.18	0.11	0.14	
	newmm	TF-IDF Vectors	1	0.09	0.17	0.41	0.82	0.55				
Logistic		CountVectorizer	0.53	0.36	0.43	0.47	0.68	0.56	0.33	0.17	0.22	
Regression	deepcut	TF-IDF Vectors	0.5	0.05	0.08	0.33	0.77	0.47				
		CountVectorizer	0.67	0.55	0.6	0.47	0.77	0.59	0.18	0.11	0.14	
	attacut	TF-IDF Vectors	1	0.09	0.17	0.41	0.82	0.55				

### 3. Random forest

			Edit wrong typing				wrong typi ersmpling	_	Raw data			
model	tokenize	feature	precision	recall	f1	precisio	recall	f1	precision	recall	f1	
		CountVectorizer	0.71	0.23	0.34	0.55	0.27	0.36	0.67	0.11	0.19	
	newmm	TF-IDF Vectors	0.75	0.14	0.28	0.83	0.23	0.36				
Random		CountVectorizer	0.88	0.32	0.47	0.58	0.32	0.41	0.67	0.11	0.19	
Forest	deepcut	TF-IDF Vectors	0.44	0.18	0.34	0.86	0.27	0.41				
		CountVectorizer	0.57	0.18	0.28	0.0	0.36	0.5	0.33	0.06	0.1	
	attacut	TF-IDF Vectors	0.67	0.18	0.29	0.71	0.23	0.34				

### 4. Boosting Model (XGBoost)

			Edit wrong typing				wrong typi ersmpling	_	Raw data			
model	tokenize	feature	precision	recall	f1	precisio	recall	f1	precision	recall	f1	
		CountVectorizer	0.6	0.27	0.37	0.2	0.77	0.4	0.12	0.06	0.08	
	newmm	TF-IDF Vectors	0.56	0.23	0.32	0.20	0.64	0.37				
Boosting	deepcut	CountVectorizer	0.57	0.18	0.28	0.34	0.73	0.46	0	0	0	
Model		TF-IDF Vectors	0.62	0.23	0.33	0.36	0.64	0.46				
		CountVectorizer	0.6	0.27	0.37	0.2	0.77	0.4	0.12	0.06	0.08	
	attacut	TF-IDF Vectors	0.56	0.23	0.32	0.20	0.64	0.37				