# Catégorisation des questions/réponses

### XU Yizhou JIANG Chunyang



27 mars 2019

- 1 Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **6** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

- 1 Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **5** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

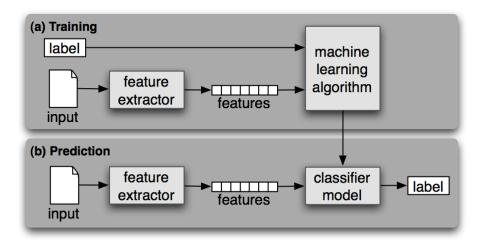


FIGURE – classification supervisée

(source: http://www.nltk.org/)

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **5** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

# Jeu de données

- multi-classe (8)
- $\Rightarrow immobilier (imm)$
- $\Rightarrow travail (trv)$
- $\Rightarrow$  entreprise (ent)
- ⇒ personne et famille (per)
- ⇒ finances, fiscalité et assurance (fin)
- ⇒ société (soc)
- $\Rightarrow$  justice (jus)
- ⇒ internet, téléphonie et prop. intellectuelle (int)

### Jeu de données

# • déséquilibre

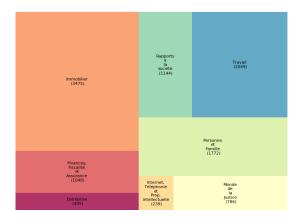


Figure – Distribution de classes

# Jeu de données

- Taille: 12308 doc(questions/réponses)
- Répartition :
  - $\triangleright$  train 80%(9848)
  - $\triangleright$  test 20%(2460)

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **5** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

# Caractéristiques

- Caractéristiques lexicales (sac de mots)
- Caractéristiques sémantiques (plongement)
- Caractéristiques d'apprentissage en profondeur
- Caractéristiques à base de règles

# Caractéristiques Sac de X

### Mot (Token ou Unigram)

« notre », « syndic », « indique », « cette »

#### Lemma + POS

- « notre/DET :pos », « syndic/NOM »,
- « indiquer/VER :pres », « ce/DET :dem »

### N-Gram+Lemma (Bigram, Trigram)

« notre syndic », « syndic indiquer », « indiquer ce »

# Représentation

- présence/absence
- nombres d'occurrences (fréquence)
- tf-idf
- $\chi^2$
- information mutuelle
- ...

# Filtrage et Nettoyage

 ${\bf Outil:} \ \ sklearn. feature\_extraction. text. \ Tfidf Vectorizer$ 

- mots vides et mots fréquents (corpus-specific stop words)
- $\Rightarrow \max_{d} = 0.7$ 
  - mots rares (cut-off)
- $\Rightarrow \min_{df=5}$
- accents
- ⇒ strip\_accents='ascii'

Premature optimization is the root of all evil.

— Donald Knuth

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **5** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

# Classifieurs

- Baseline (BL)
- Random Forest (RF)
- Gradient Boosting (GB)
- Logistic Regression (LR)
- Naive Bayes (NB)
- Support Vector Machines (SVM)

### scikit-learn

- $\Rightarrow$  DummyClassifier
- $\Rightarrow$  RandomForestClassifier
- $\Rightarrow$  GradientBoostingClassifier
- $\Rightarrow$  LogisticRegression
- $\Rightarrow$  ComplementNB
- $\Rightarrow$  LinearSVC

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **5** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

# Paramétrage

- Outil: sklearn.model\_selection.GridSearchCV
- Exemple :

#### **Random Forest**

- \* n\_estimators :  $20,30,40,...,200 \Rightarrow 130$
- \*  $max_depth : 10,20,30,...,100 \Rightarrow 60$
- \* min\_samples\_split : 2, 5,  $10 \Rightarrow 10$
- \* min\_samples\_leaf : 1, 2,  $4 \Rightarrow 2$

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- **5** Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation

# Évaluation

|           | $\mathbf{BL}$ | $\mathbf{RF}$ | $\mathbf{G}\mathbf{B}$ | $\mathbf{L}\mathbf{R}$ | NB   | SVM  |
|-----------|---------------|---------------|------------------------|------------------------|------|------|
| Token     | 0.18          | 0.72          | 0.77                   | 0.77                   | 0.76 | 0.78 |
| Lemma+POS | 0.18          | 0.72          | 0.76                   | 0.78                   | 0.76 | 0.78 |
| N-Gram    | 0.19          | 0.72          | 0.75                   | 0.76                   | 0.69 | 0.79 |

Table - Micro F1

| ent    | 52.6%<br>50/95 | 6.3%<br>6        | 7.4%<br>7        | 6.3%<br>6      | 1.1%             | 6.3%<br>6        | 11.6%<br>11      | 8.4%<br>8        | - 600 |
|--------|----------------|------------------|------------------|----------------|------------------|------------------|------------------|------------------|-------|
| £ -    | 1.6%<br>4      | 57.1%<br>145/254 | 12.2%<br>31      | 0.4%<br>1      | 3.9%<br>10       | 10.6%<br>27      | 8.3%<br>21       | 5.9%<br>15       | 000   |
| ë.     | 0.9%<br>7      | 1.6%<br>12       | 91.3%<br>685/750 |                | 1.5%<br>11       | 2.4%<br>18       | 1.3%<br>10       | 0.9%<br>7        | - 450 |
| Actual | 1.9%<br>1      |                  | 3.8%             | 58.5%<br>31/53 | 5.7%<br>3        | 7.5%<br>4        | 22.6%<br>12      |                  |       |
| Act    | 1.0%           | 6.5%<br>13       | 9.5%<br>19       | 1.0%           | 49.8%<br>100/201 | 11.4%<br>23      | 17.4%<br>35      | 3.5%<br>7        | - 300 |
| per    |                | 4.4%<br>17       | 3.9%<br>15       | 1.0%           | 3.6%<br>14       | 83.2%<br>323/388 | 2.1%<br>8        | 1.8%<br>7        |       |
| 20C    | 3.0%<br>8      | 8.2%<br>22       | 9.7%<br>26       | 1.9%<br>5      | 8.2%<br>22       | 5.2%<br>14       | 58.0%<br>156/269 | 5.9%<br>16       | - 150 |
| Ţ.     | 1.1%<br>5      | 1.1%<br>5        | 0.4%<br>2        | 0.9%<br>4      | 0.9%<br>4        | 0.7%<br>3        | 2.0%<br>9        | 92.9%<br>418/450 | 0     |
|        | ent            | fin              | imm              | int<br>Pred    | jus<br>icted     | per              | soc              | trv              | - 0   |

Figure – SVM - matrice de confusion