Catégorisation des questions/réponses

XU Yizhou JIANG Chunyang



10 avril 2019

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

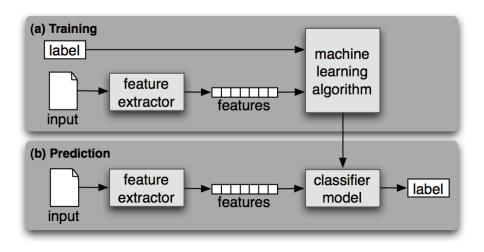


Figure – classification supervisée

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

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

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- 6 Paramétrage de classifieurs
- 6 Évaluation
- 7 Module de prédiction

Jeu de données

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

Jeu de données

• déséquilibre

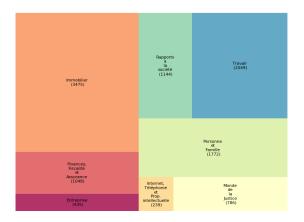


Figure – Distribution de classes

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
- 6 Paramétrage de classifieurs
- 6 Évaluation
- 7 Module de prédiction

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
- χ^2
- information mutuelle
- ..

Filtrage et Nettoyage

 $\textbf{Outil:} \ \ \textit{sklearn.feature_extraction.text.TfidfVectorizer}$

- mots vides et mots fréquents (corpus-specific stop words)
- $\Rightarrow \max_{d} = 0.7$
 - mots rares (cut-off)
- $\Rightarrow \min_{d} = 5$
 - 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
- 6 Paramétrage de classifieurs
- 6 Évaluation
- 7 Module de prédiction

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
- 7 Module de prédiction

Paramétrage

- Outil: sklearn.model_selection.GridSearchCV
- Exemple:

Random Forest

- * n_estimators : $20,30,40,...,200 \Rightarrow 130$
- * $\max_{\text{depth}} : 10,20,30,...,100 \Rightarrow 60$
- * 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
- 6 Paramétrage de classifieurs
- **6** Évaluation
- 7 Module de prédiction

Évaluation

	\mathbf{BL}	RF	GB	LR	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

- Qu'est-ce un bon modèle (dans le cadre du projet)?
 - * Léger & rapide
 - ⇒ économie de mémoire RAM
 - ⇒ prévention de surcharge serveur
 - * Bonne F1-mesure

Modèle choisi

- * Caractéristiques ⇒ lemma + POS
- * Classifieur \Rightarrow SVM
- * Taille \Rightarrow 1,8 Mo
- * F1-mesure (micro) $\Rightarrow 78\%$

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

FIGURE - SVM - matrice de confusion

- Introduction
- 2 Données
- 3 Ingénierie de caractéristiques
- 4 Sélection de classifieurs
- 6 Paramétrage de classifieurs
- 6 Évaluation
- 7 Module de prédiction

Module de prédiction

Scripts: make_prediction.py test_make_prediction.py Fonctionnalités:

load_model

- * Chargement d'un modèle en mémoire
 - ⇒ « une fois pour toutes »

make_prediction

- * Prétraitement de phrase en entrée ⇒ dépend des caractéristiques du modèle chargé
- * Fit et prédiction