Twitter et les sondages automatiques

Laura Nguyen et Arij Riabi Encadrants : Vincent Guigue et Nicolas Baskiotis

Sorbonne Université

4 juin 2019

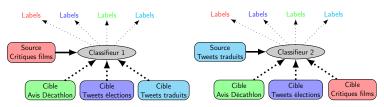
Problématique

- Analyse de sentiments : identifier l'opinion ou le sentiment exprimé dans un texte
- Applications
 - Fouille d'avis
 - Recommandation
 - Détection de spams
- Données
 - Tweets collectés durant les présidentielles 2017 et non annotés
 - Jeux de données étiquetées en sentiments
 - Critiques de films
 - Tweets traduits
 - * Avis Décathlon
- Objectif: identifier
 - ▶ le sentiment lié à un tweet
 - l'opinion politique d'un utilisateur



Problématique : démarche

• Transfert de plusieurs classifieurs de sentiments



Extraction de communautés

Blondel et al. (2008)



• Classification de sentiments sur données faiblement supervisées

Analyse de sentiments et transfert

- Objectif : déterminer la polarité d'un tweet (positif ou négatif)
- Transfer learning

Jeux de données étiquetées :

Données	Taille	Taux de sentiments positifs
Critiques de films	50000+	16%
Tweets traduits	1.5M+	50%
Avis Décathlon	15000+	87%

- Chaîne de traitements standard
 - Pré-traitements du texte
 - Vocabulaire et représentation vectorielle
 - Optimisation d'un SVM linéaire

Pang et al. (2002)

- Analyses
 - quantitatives sur bases étiquetées
 - qualitatives sur tweets des élections

Apprentissage sur des bases étiquetées

- Apprentissage sur les critiques de films
 - ► Termes les plus polarisés : spécifiques au domaine, peu interprétables

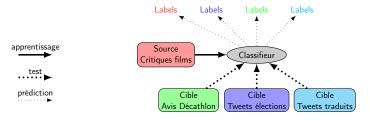
Avis	Termes
Négatif	dowhatyoucan, empapaout, mâtur,
	évit, natur, tribun, match,
	méchancon, ignorent, doutent
Positif	parfait, coraliecarm, sénior,
	longtemp, cpasbourdinleboss, medefdt,
	equivalent, fumister, 4m, be

- Apprentissage sur les tweets traduits
 - Termes les plus polarisés : interprétables

Sentiment	Termes
Négatif	triste, neige, déteste, manque, malade,
	froid, perdu, Pourquoi, désolé, mal
Positif	adore, merci, Salut, heureux, haha, génial, cool, bonne, Bonjour, Merci

Domaine source : critiques de films

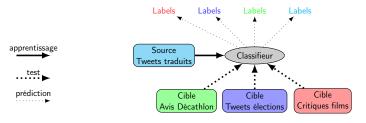
- Transfert des connaissances issues de critiques de films sur les bases de données étiquetées
- Domaine asymétrique



	Taux de reconnaissance		Score F1	
	SVM linéaire	Aléatoire	SVM linéaire	Aléatoire
Critiques de films	91%	73%	67%	17%
Tweets traduits	50%	50%	66%	62%
Avis sur des produits Décathlon	13%	25%	22%	22%

Domaine source: tweets traduits

- Transfert des connaissances issues de tweets traduits sur les bases de données étiquetées
- Domaine symétrique



	Taux de reconnaissance		Score F1	
	SVM linéaire Aléatoire SVM linéaire A		Aléatoire	
Critiques de films	37%	50%	27%	24%
Tweets traduits	72%	50%	72%	49%
Avis sur des produits Décathlon	74%	50%	21%	13%

Application des modèles sur les tweets des présidentielles

- Négatif: @FrancoisFillon La seule question qu'on doit vous poser c'est: QUAND EST CE QUE VOUS NE MENTEZ PAS ??!!
- Positif: La révolution citoyenne est train de se produire ! #Melenchon2017
- Sarcastique : Best-of du grand poète Macron
- Neutre: #Rediff François Fillon refuse de se rendre chez Jean-Jacques Bourdin

Prédiction des classifieurs :

Nature du tweet	Classifieur basé critiques de films	Classifieur basé tweets traduits
Positif	×	√
Négatif	\checkmark	\checkmark
Sarcastique	\checkmark	×
Neutre	\checkmark	\checkmark

Analyse de communautés

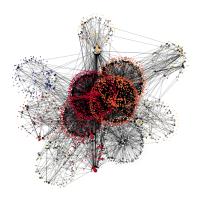
- Objectif : extraire des communautés d'utilisateurs favorables à un seul candidat
- Graphe basé sur les interactions utilisateurs

► Nœud : utilisateur

Arc : retweet/citation/réponse

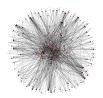
Méthode de Louvain

Blondel et al. (2008)

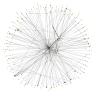


Filtrage des communautés et affectation à un candidat

- Supprimer les utilisateurs
 - qui ne font que retweeter
 - qui ne font pas assez partie de leur communauté (degré de centralité)
 Opsahl et al. (2010)
- Affecter à une communauté le candidat le plus mentionné
 Mélenchon
 Fillon
 Hamon







• Hypothèse : les utilisateurs d'une communauté parlent positivement de leur candidat, négativement des autres

Classification de sentiments

- Objectif : déterminer la polarité d'un tweet
- Pseudo-labels : soit la communauté d'un candidat,
 - Tweets positifs: tweets qui mentionnent uniquement ce candidat
 - ► Tweets négatifs : les autres

Candidat	Pourcentage de tweets positifs
Fillon	46.7%
Hamon	53.5%
Le Pen	31.5%
Macron	41.1%
Mélenchon	53.5%
Tout candidat confondu	45.8 %

- Optimisation d'un SVM linéaire par validation croisée sur données d'entraînement
- Score F1 sur données test : 65.5%
- Termes les plus polarisés selon le classifieur

Avis	Termes
Négatif	dupontaignan, clairock, feedly,
	fillonpresident, scolair,
	jevotefillondeslepremiertour, erichacquemand,
	jacqu, stopmelenchon, benoît
Positif	jlmtoulous, franceinsoumis, bisounour,
	corrompu, marineàpar, manson_fx,
	ptit, emmanuelholland, hamon2017, stopmacron

Prédiction d'opinions

- Objectif : déterminer l'opinion d'un utilisateur vis-à-vis d'un candidat donné
- Un classifieur par candidat
- Pseudo-labels : pour chaque candidat,
 - ► Tweet positifs : les tweets de sa communauté qui ne mentionnent que lui
 - Tweets négatifs : tous les autres

Fort déséquilibre des classes :

Candidat spécifique au classifieur	Pourcentage de tweets positifs
Fillon	8.2%
Hamon	8.3%
Le Pen	5.6%
Macron	11.2%
Mélenchon	17.9%

Prédiction d'opinions : résultats

• Score F1 de chaque modèle :

Candidat spécifique au classifieur	Score F1
Fillon	50.3%
Hamon	80.1%
Le Pen	63.1%
Macron	53.0%
Mélenchon	76.5%

• Termes les plus polarisés selon le classifieur spécifique à Mélenchon :

Sentiment	Termes
Négatif	macron, fillon, hamon, hamon2017,
	clairock, marin, envi, francoisfillon,
	mlp, mlp_officiel
Positif	jlm_2017, penicheinsoumis,
	avenirencommun, révolutionfiscal,
	jlmtoulous, insoumis, manson_fx,
	jlm2017, franceinsoumis, jlmdesintox

 Termes les plus polarisés selon le classifieur spécifique à Macron :

Sentiment	Termes
Négatif	fillon, hamon, francoisfillon, jlm2017,
	aucoeurdudébat, marin, jevotefillon,
	pen, hamon2017, édito
Positif	consid, ridiculetv, impostur, incohérent,
	étouff, bariza khiar, saougat,
	emmanuelholland, stopmacron, bisounour

Conclusion

- transfer learning sur des bases étiquetées
- Extraction de communautés de partisans politiques
- Grâce aux pseudo-labels, classification des tweets selon le sentiment/l'opinion politique
- Difficultés
 - Classes déséquilibrées
 - Absence de vraie supervision : évaluation difficile
 - ► Fiabilité des hypothèses pour l'affectation communauté-candidat
- Perspectives
 - Techniques de transfer learning
 - Raffinement des communautés
 - Sémantique du vocabulaire appris

- Blondel, V. D., Guillaume, J.-L., Lambiotte, R. & Lefebvre, E. (2008). Fast unfolding of communities in large networks. In *Journal of statistical mechanics: theory and experiment* 2008.10, P10008.
- Opsahl, T., Agneessens, F. & Skvoretz, J. (2010). Node centrality in weighted networks: Generalizing degree and shortest paths. In *Social networks* 32.3, p. 245–251.
- Pang, B., Lee, L. & Vaithyanathan, S. (2002). Thumbs up?: sentiment classification using machine learning techniques. In *Proceedings of the ACL-02 conference on Empirical methods in natural language processing*. T. 10. Association for Computational Linguistics, p. 79–86.

15 / 16

Analyse des tweets de chaque communauté

• Fillon :

- ▶ Il montre enfin son vrai visage ce pourri #fillonlahonte
- Avec l'élection de M. Fillon, les journalistes, comme les Juges, seront remis au pas ! #JeVoteFillon
- ©FrancoisFillon sera le prochain président car il est courageux, solide et déterminé face à la violence des attaques

• Hamon:

- Raison de plus pour voter pour lui #Hamon2017
- Soyons nombreux ce soir à la République avec @benoithamon
- Ceux qui attaquent #HAMON feraient mieux d'attaquer Macron, l'espion de la droite chargé de semer la zizanie à gauche. Ne soyez pas collabos

• Le Pen:

- Bonne chance !! Moi #JeVoteMarine #Marine2017 ???? #LaFranceVoteMarine #AuNomDuPeuple ????
- Mélenchon n'a prononcé le mot "islamiste" dans aucun de ses meetings, pas une fois. Vu la période 2012-2017, c'est presque de la complicité.
- Hors antenne sur #BeurFM, #Macron reconnait que #MohamedSaou est un #islamiste radical, mais un type "très bien"

Macron:

- "MACRON, PRÉSIDENT, MACRON, PRÉSIDENT, MACRON, PRÉSIDENT" #MacronPrésident
- Une raison supplémentaire de ne pas voter Macron
- Macron , je ne le sens pas ce type là, il se regarde parlé,il ne doit pas être net

Mélenchon :

- Le vote @JLMelenchon pour donner plus de forces à nos luttes pour le progrès social !
- L'#AvenirEnCommun s'offre dans cette élection. Ensemble, il est à portée de #vote. A dimanche, les gens! #JLM2017
- L'avenir de la France ENTIÈRE C'est le vote Mélenchon ! #JLM2017 #LaForceDuPeuple