Quelle modélisation de l'espace politique français sur Twitter ?

Nicolas HERVÉ

INA

27 jan. 2021

Contexte et objectifs

Démarche globale d'analyse de l'écosystème médiatique :

- analyse de la propagation des informations sur Internet et dans les médias
- choix éditoriaux guidés par des considérations économiques, journalistiques ou politiques ?
- influence des discussions sur Twitter sur ces choix ? [Cagé et al., 2020]

Objectifs:

- construire un espace politique latent pour analyser des contenus : hashtags, URLs, médias, événements, images, . . .
- valider, interpréter et visualiser cet espace
- quantifier la polarisation politique de ces contenus

Approches

Deux approches possibles

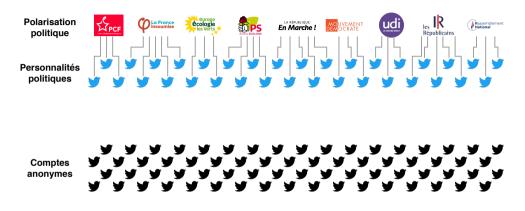
- [Barberá, 2015] : AFC sur matrice d'adjacence
- [Garimella and Weber, 2017] : simple combinaison linéaire pondérée

Travaux existants en France: [Briatte and Gallic, 2015]



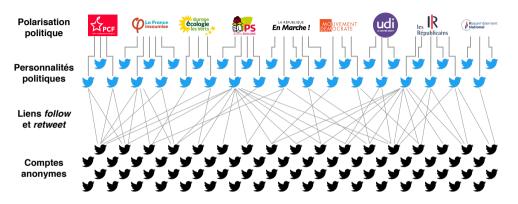


Contenus #hashtag1 #hashtag2 #hashtag3



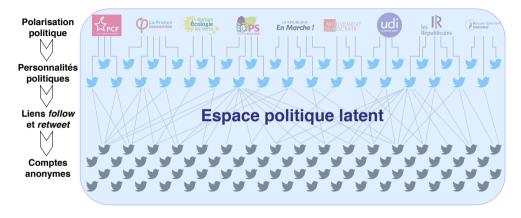
Contenus #hashtag1 #hashtag2 #hashtag3

Nicolas HERVÉ (INA) EGC 2021 27 jan. 2021 4/15

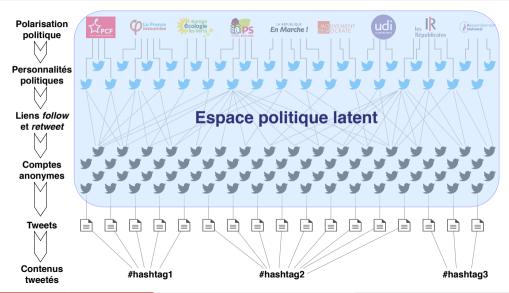


Contenus #hashtag1 #hashtag2 #hashtag3

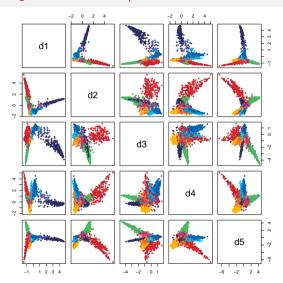
Nicolas HERVÉ (INA) EGC 2021 27 jan. 2021 4/15



Contenus tweetés #hashtag1 #hashtag2 #hashtag3

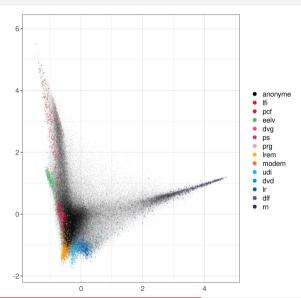


Espace Barberá/follow

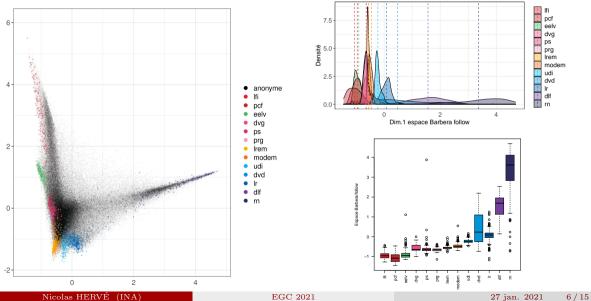


- 4 377 comptes politiques suivis par au moins 25 comptes anonymes
- 184 229 comptes actifs suivant au moins 5 comptes politiques
- ces comptes couvrent 12.5% des tweets captés, 8% de journalistes
- 2 235 comptes politiques sont également actifs

Espace Barberá/follow - interprétation

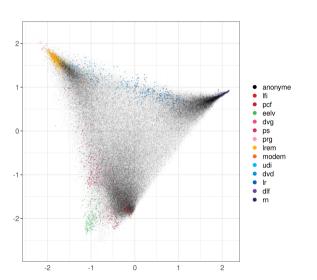


Espace Barberá/follow - interprétation

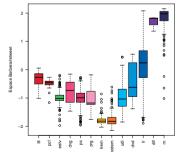


Nicolas HERVÉ (INA) 27 jan. 2021 EGC 2021

Espace Barberá/retweet



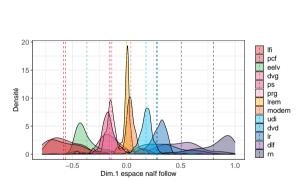
- 1 438 comptes politiques retweetés par au moins 25 comptes anonymes
- 168 393 comptes actifs ayant retweeté au moins 5 comptes politiques
- ces comptes couvrent 22.8% des tweets captés, 3% de journalistes

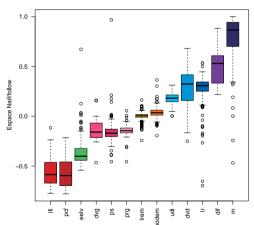


Espace Naïf/follow

lfi	pcf	eelv	dvg	ps	prg	lrem	modem	udi	dvd	lr	dlf	rn
0.1	0.1	0.25	0.4	0.4	0.4	0.5	0.5	0.6	0.6	0.7	0.9	1.0

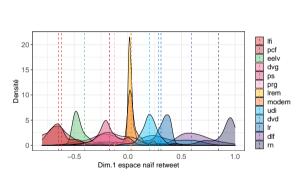
Table: Poids attribués aux partis politiques

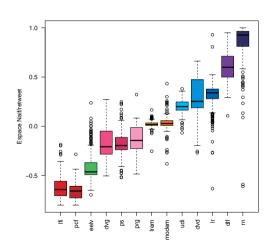




8 / 15

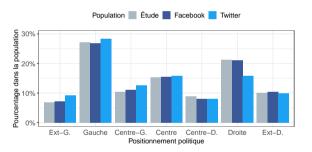
Espace Naïf/retweet



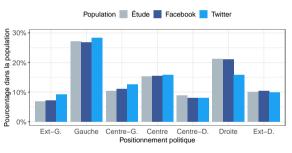


9 / 15

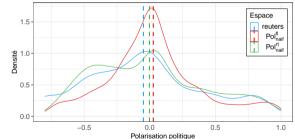
Validation partielle



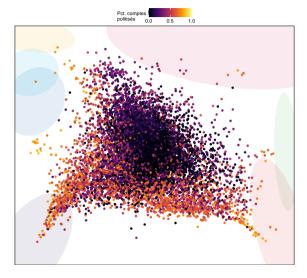
Validation partielle



Corrélation avec les résultats d'un sondage : sur Pol_{naif}^{rt} ($\rho=0.940$) et Pol_{naif}^{flw} ($\rho=0.909$)



Visualisation des hashtags - Barberá/follow (carte de Kohonen)



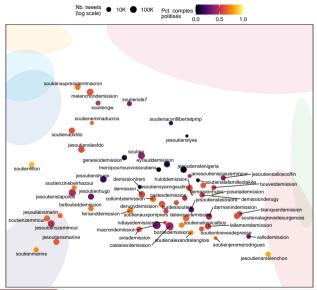
Captation de Twitter francophone selon [Mazoyer et al., 2018]

- 07/2018 à 07/2020, ~ 5 millions tweets / jour, ~ 3.8 milliards au total
- 1.2M comptes actifs (min. 200 tweets captés, min. 50% fr)

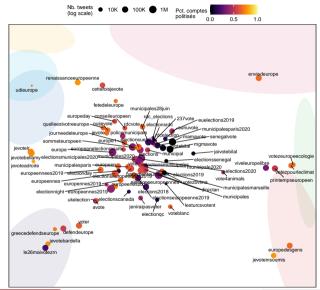
Hashtags sélectionnés dans notre corpus :

- top 100 des hashtags sur une journée ou top 1 000 sur la période
- total de 13 377 hashtags, détectés dans 13.15% des tweets
- visualisation des 12 267 tweetés par au moins 10 comptes politisés

Visualisation des hashtags partisans



Visualisation des hashtags partisans



Conclusions

L'espace francophone sur Twitter est clairement tripolaire

Conclusions

L'espace francophone sur Twitter est clairement tripolaire

Modélisation sur une dimension unique droite-gauche :

- Barberá (AFC) : bon résultat avec les liens de follow mais pas avec les retweet
- Garimella (naïf) : résultats équivalents, mise en œuvre plus simple et plus souple

Conclusions

L'espace francophone sur Twitter est clairement tripolaire

Modélisation sur une dimension unique droite-gauche :

- Barberá (AFC) : bon résultat avec les liens de follow mais pas avec les retweet
- Garimella (naïf) : résultats équivalents, mise en œuvre plus simple et plus souple

Pour une même base de comptes politiques de référence :

- informations de follow ou retweet : caractériser des ensembles de comptes Twitter différents
- donc observer des contenus différents
- bien cerner ce périmètre avant d'interpréter les polarisations induites pour les contenus

Bibliographie

- [Barberá 2015] BARBERÁ, Pablo: Birds of the Same Feather Tweet Together: Bayesian Ideal Point Estimation Using Twitter Data. In: *Political Analysis* 23 (2015), Nr. 1
- [Briatte and Gallic 2015] BRIATTE, François; GALLIC, Ewen: Recovering the French Party Space from Twitter Data. In: Science Po Quanti. Paris, France, Mai 2015
- [Cagé et al. 2020] CAGÉ, Julia ; HERVÉ, Nicolas ; MAZOYER, Beatrice: Social Media and
 Newsroom Production Decisions / Social Science Research Network. Rochester, NY, Juli 2020
 (ID 3663899). SSRN Scholarly Paper
- [Garimella and Weber 2017] Garimella, Venkata Rama K.; Weber, Ingmar: A long-term analysis of polarization on Twitter. In: 11th International Conference on Web and Social Media, ICWSM 2017, 2017
- [Mazoyer et al. 2018] MAZOYER, Béatrice ; CAGÉ, Julia ; HUDELOT, Céline ; VIAUD, Marie-Luce: Real-time collection of reliable and representative tweets datasets related to news events. In: *BroDyn 2018 (ECIR 2018)*, 2018

Merci

http://www.herve.name/twitter-polarization