Election Campaign Dynamics

Updates, Website, Future additions

Anahita Poulad Emre Canbazer Amir Jamali Melina Chioutakou December 10, 2021

OUTLINE

1. Updates

2. Website

3. Future additions

Updates

UPDATES

- Updates for the YouTube Dataset
 - speech split into time sequences to modelize topics along a long speech.
 - · challenge: auto-generated subtitles

nous avons été obligés en cette période	10.650	50:25	2021-07-04 14:03:32	SII Nous avons besoin de vous dès maintenant	REPLAY - Crise sanitaire: Marine Le Pen dénonc
étrange de composer avec les exigences	12.480	50:25	2021-07-04 14:03:32	Nous avons besoin de vous dès maintenant	REPLAY - Crise sanitaire: Marine Le Pen dénonc
sanitaires	14.670	50:25	2021-07-04 14:03:32	Nous avons besoin de vous dès maintenant	REPLAY - Crise sanitaire: Marine Le Pen dénonc
je salue donc les personnes qui nous	15.920	50:25	2021-07-04 14:03:32	Nous avons besoin de vous dès maintenant	REPLAY - Crise sanitaire: Marine Le Pen dénonc

UPDATES

- · Updates for the website
 - · from C# to Flask
 - challenge: installing required Python packages to the Microsoft Azure server
 - · temporarily local server

Website

WEBSITE WITH FLASK

- Previous Plan: Using two services in C# and Python, which talk together (It has unnecessary complexity)
- Now: we developed the same website with Python Flask

BUILDING DOCKER IMAGE

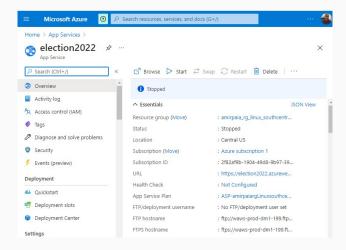
A docker image has been built locally



Election2022

DEPLOYMENT ON AZURE

This task is already started, but will be finished for the next presentation



Future additions

BERTOPIC

Add customizable dynamic topic modeling with BERTopic:

- updated preprocessing (from NLTK lemmatizer to spaCy)
- · export all topics over time

Figure 1: Topics over time .csv

1	Topic Words	Frequency	Timestamp	Name
2	0 populaire, conventionpopulaire, voter, campagne, conventionpopulair	55	24:10.5	0_pouvoir_élection_voter_sondage
3	0 élection, vote, voter, présidentiel, liberté	38	38:50.9	0_pouvoir_élection_voter_sondage
4	0 falloir, mort, présidentiel, candidat, débat	36	52:39.8	0_pouvoir_élection_voter_sondage
5	-1 jesoutiensmelenchon, france, débat, culture, contre	34	52:39.8	-1_france_macron_guerre_contre
6	0 vote, sondage, assemblée, pouvoir, politique	30	41:52.4	0_pouvoir_élection_voter_sondage
7	0 sondage, participation, élection, liberté, politique	29	59:34.2	0_pouvoir_élection_voter_sondage
В	-1 france, macron, euro, monsieur, kiosque	28	24:10.5	-1_france_macron_guerre_contre
9	-1 guerre, avenir, afghanistan, maritime, politique	27	38:50.9	-1_france_macron_guerre_contre
10	3 élève, éducation, vacciné, lycée, interdire	23	48:46.8	3_radiopeyi_école_élève_enseignant
11	-1 jlmescp, france, avion, allemagne, combat	20	34:57.9	-1_france_macron_guerre_contre
12	-1 melenchonguyane, france, scolariser, monde, contre	18	48:46.8	-1_france_macron_guerre_contre
13	1 alimentaire, milliard, million, fiscal, pauvreté	18	24:10.5	1_alimentaire_million_milliard_payer
14	-1 france, étranger, débat, confrontation, algérie	17	59:34.2	-1_france_macron_guerre_contre
15	0 police, média, stratégie, dire, lutte	17	45:45.3	0_pouvoir_élection_voter_sondage
16	1 alimentaire, million, besoin, social, pays	17	52:39.8	1_alimentaire_million_milliard_payer
17	0 pouvoir, liberté, syndicaliste, président, condamner	16	48:46.8	0_pouvoir_élection_voter_sondage
8	-1 contre, urgence, pandémie, net, euro	14	45:45.3	-1_france_macron_guerre_contre
9	-1 débat, contre, république, france, révolutionnaire	14	10:21.6	-1_france_macron_guerre_contre
0	0 réconciliation, publier, sondage, voter, journeemondialedesanimau	13	17:16.1	0_pouvoir_élection_voter_sondage
1	1 argent, payer, capitalisme, milliard, société	13	45:45.3	1_alimentaire_million_milliard_payer
22	4 nucléaire, centrale, énergie, renouvelable, besoin	13	52:39.8	4 nucléaire énergie réacteur plan

KEYBERT

```
1 from keybert import KeyBERT
 In [ ]:
           2 kw model = KevBERT()
In [36]:
           2 df_candidate_tweets['keywords_list'] = df_candidate_tweets['preprocessing_spacy2'].apply(kw_model.extract_keywords)
           1 df candidate tweets['keywords'][0]
In [18]:
Out[18]: [('surveillance', 0.4894),
          ('terroristes', 0.4589),
          ('palpation', 0.3328),
          ('affaires', 0.2849),
          ('bien', 0.2825)]
In [40]:
          1 def get keywords(key list):
                 kevs-"
                 if key list:
                     for key, score in key list:
                         if scores0.3:
                             keys = keys+' '+key
                 return keys.strip()
In [42]: 1 df candidate tweets['keywords'] = df candidate tweets['keywords list'].apply(get keywords)
```

Figure 2: Implementing KeyBERT

KEYBERT

```
1 df_candidate_tweets['keywords'] = df_candidate_tweets['keywords_list'].apply(get_keywords)
          1 tweets k = df candidate tweets.keywords.to list()
In [43]:
In [44]:
          1 topic model = BERTopic(language="French")
             topics, probs = topic model.fit transform(tweets k)
In [50]:
          1 type(topics over time)
          2 topics over time.to csv('keyword topics overtime.csv',index = False)
In [45]:
             topics over time = topic_model.topics_over_time(tweets_k, topics, timestamps,
                                                             global tuning=False,
                                                             evolution tuning-True,
                                                             nr bins=20)
             # topics_over_time = topic_model.topics_over_time(tweets, topics, timestamps, nr_bins=20)
          6 # visualization
          7 topic model.visualize topics over time(topics over time, top n topics=6)
```

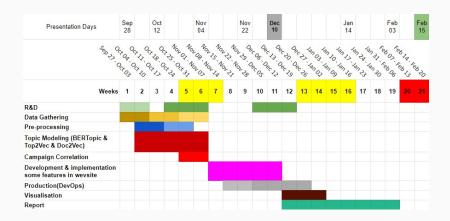
Figure 3: BERTopic on keywords

KEYBERT



Figure 4: BERTopic on keywords

TIMELINE



Thank you!