Premiers résultats

Claire He Réunion du 10/09

Résumé

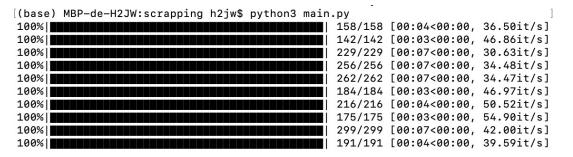
- Scrapping automatisé : exécuter le fichier main.py du dossier scrapping dans le terminal de commande python.
- > Stat desc, nettoyage complémentaire (voir notebook html)
- ➤ Réimplémentation de l'approche *bag of words* pour la LDA avec *scikit-learn*, comparaison avec techniques NMF
- Pistes bibliographiques

Scrapping automatisé

Fonctionnement sur terminal/console de commandes python3

Télécharger le dossier scrapping. Après exécution en suivant les commandes suivantes, tous les transcripts de la FOMC à partir de la date renseignée par l'utilisateur dans le script jusqu'aux derniers publiés. Détails dans le fichier README.md.

- Installer python3
- Ouvrir le terminal ou la console
 - macOS : > dossier Utilitaires > Terminal
 - Windows : > Invite de commandes
 - Linux : > Terminal ou Ctrl+Alt+T
- Aller dans le dossier du package scrapping (voir détail ci contre)
- Taper *python3 main.py*



Pour macOS et Linux (UNIX systèmes) : commandes en bash

- Pour dérouler le dossier courant : *ls*
- Pour accèder à un dossier : cd



Pour Windows:

- Pour dérouler le dossier courant : pwd ou cwd
- Pour accéder à un dossier : cd

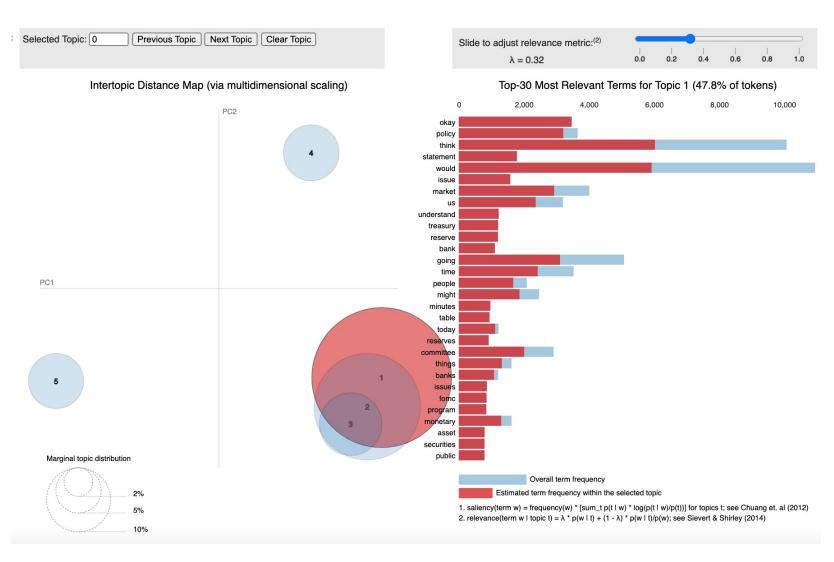
Perspective : topic modelling et influence des chairs/chairman/audience ? Ouverture : autre technique de topic modelling NMF en annexe dans les résultats

- > LDA sur tout le corpus en variant le nombre de topics
 - Approfondissement possible : nombre de topics optimal via clustering T-SNE/K-means après l'approche bag of words avec TF-idf
- > LDA par chair et sur les personnes en tandem entre deux chairs
 - Observation via pyLDAvis d'un possible impact (apparition ou disparition d'un topic conséquent)
 - Critique : corpus trop petit, donc résultats non statistiquement significatifs, à voir sur le point suivant
- > LDA sur tout le corpus, observation de la fréquence des topics par chair
 - Ouverture : observation des fréquences pour les personnes entre deux chairs des topics obtenus sur « tout le corpus »

LDA sur un extrait de corpus (5000 lignes)

- 3 zones dédiées à la terminologie macro
- 2 zones correspondant
 à la structure de la
 réunion (tours de parole
 etc.)

Problème à explorer : Choix de la bonne métrique pour évaluer la pertinence d'un topic modelling



Intertopic Distance Map (via multidimensional scaling)

De la **chair Greenspan**: évolution au passage à **Bernanke**? LDA sur les individus à cheval sur les deux mandats.

2

Greenspan

1 : rate growth percent inflation year policy us panel prices forecast

2 : press commitee saving recall swap assets figure budget break raise banking

3: signal recommendation compensation uncertainties reports wage bluebook power

PC1₁

4: results parts series probability momentum budget orders

5: previous maintain lead record reserves product export consequence

Bernanke

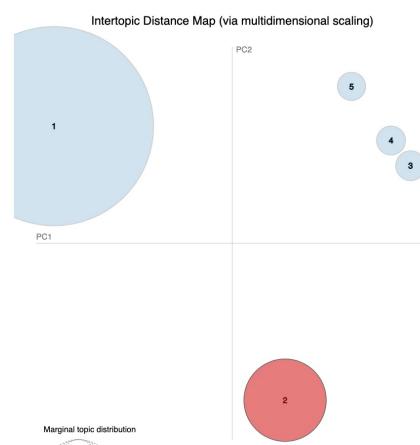
1 : rate inflation market funds federal reserve securities financial risk treasury credit

2 : central projections percent unemployment gdp growth forecast panel assessments greenbook

3: production management materials reducing estimates extent positive side chart

4: liftoff premiums overnight moreover memo implication probability deleveraging commodity

5: remittances sheet board repo judge look rather facility structural stress scenario weaker



Intertopic Distance Map (via multidimensional scaling)

De la **chair Greenspan**: évolution au passage à **Bernanke**? LDA sur les individus à cheval sur les deux mandats. Idem pour Yellen/Bernanke

2

Greenspan

1 : rate growth percent inflation year policy us panel prices forecast

2 : press commitee saving recall swap assets figure budget break raise banking

3: signal recommendation compensation uncertainties reports wage bluebook power

PC1₁

4: results parts series probability momentum budget orders

5: previous maintain lead record reserves product export consequence

Bernanke

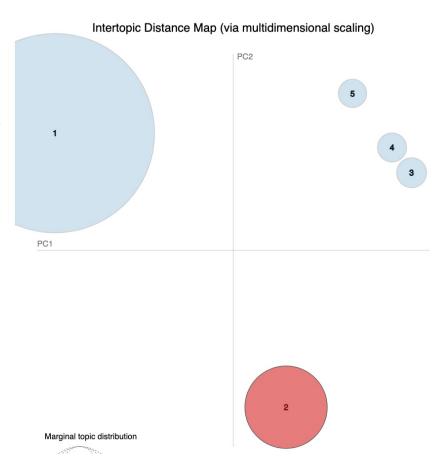
1 : rate inflation market funds federal reserve securities financial risk treasury credit

2 : central projections percent unemployment gdp growth forecast panel assessments greenbook

3: production management materials reducing estimates extent positive side chart

4: liftoff premiums overnight moreover memo implication probability deleveraging commodity

5: remittances sheet board repo judge look rather facility structural stress scenario weaker



LDA sur tout le corpus. Observation des topics dominant selon les chair :

Topic 1: Inflation et conjoncture économique

ex. mots clés: growth, percent, inflation, year, rate, prices, forecast, unemployment, labor, economy

Topic 2: Aspects financiers et régulation

ex mots clés : president, market, governor, purchases, chairman, billion, asset, meeting, december, bank

Topic 3: Anticipation de la réponse d'une politique monétaire (?)

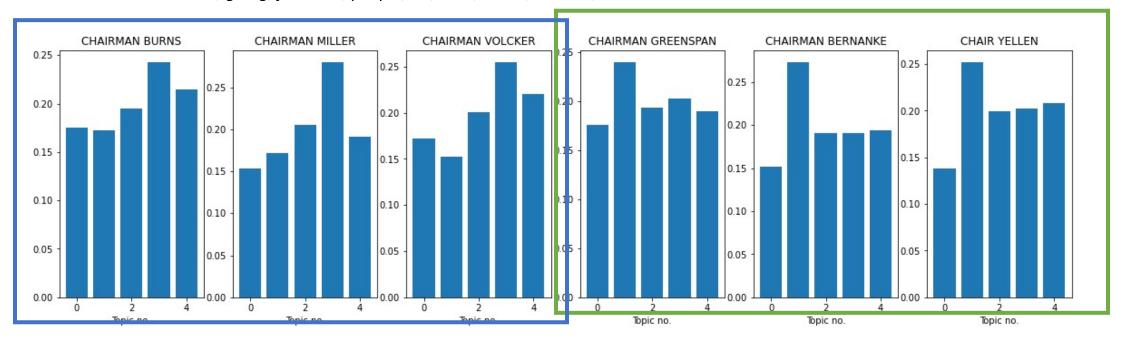
Ex mots clés: policy, inflation, rates, monetary, right time, economy, expectations, going

Topic 4: Opposition des points de vue/apport d'idée

Ex mots clés : alternative, percent, statement, committee, rate, funds, language, point, want

Topic 5: Marchés financiers et consommateurs

Ex mots clés: market, going, financial, people, lot, little, credit, number, markets



Pistes et bibliographie :

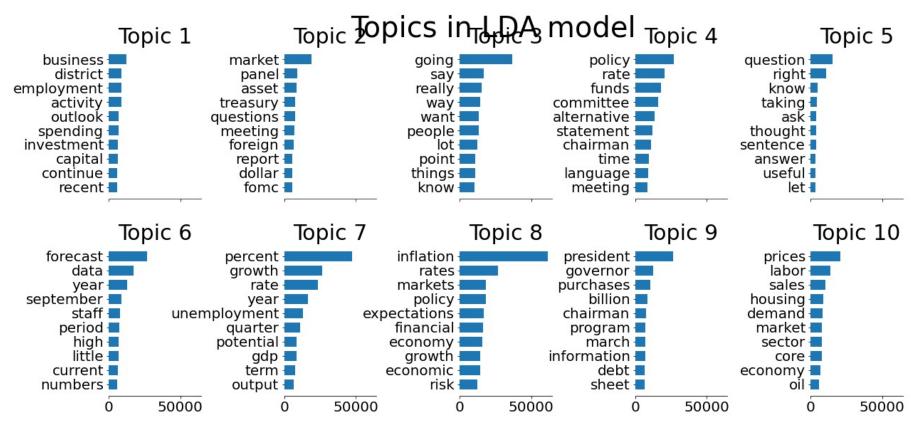
- Perspectives complémentaires sur l'article sur la Révolution Française : avec détail de la modélisation de la novelty, transience and resonance et LDA
 - https://www.pnas.org/content/pnas/suppl/2018/04/16/1717729115.DCSupplemental/pnas.1717729115.sapp.pdf
- LDAvis : https://nlp.stanford.edu/events/illvi2014/papers/sievert-illvi2014.pdf (intègre du clustering pour paramètrer le modèle)
- LDA avec online learning (pour le paramétrage)
 https://papers.nips.cc/paper/2010/file/71f6278d140af599e06ad9bf1ba03cb0-Paper.pdf (pour l'implémentation)
 https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.decomposition.LatentDirichletAllocation.html
- ouverture sur autre modèle de topic modelling non supervisé : https://medium.com/voice-tech-podcast/topic-modelling-using-nmf-2f510d962b6e
- Ouverture: clustering pré-LDA pour définir le nombre de topics : https://towardsdatascience.com/visualizing-word-embedding-with-pca-and-t-sne-961a692509f5
- LDA2VEC : modèle mixte : https://arxiv.org/abs/1605.02019 papier

Résultats annexes

Divers tests exploratoires

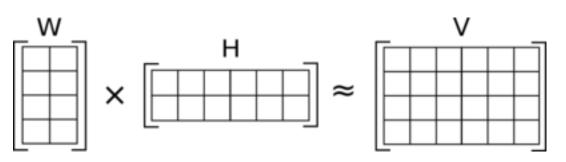
Résultats: LDA à 10 topics

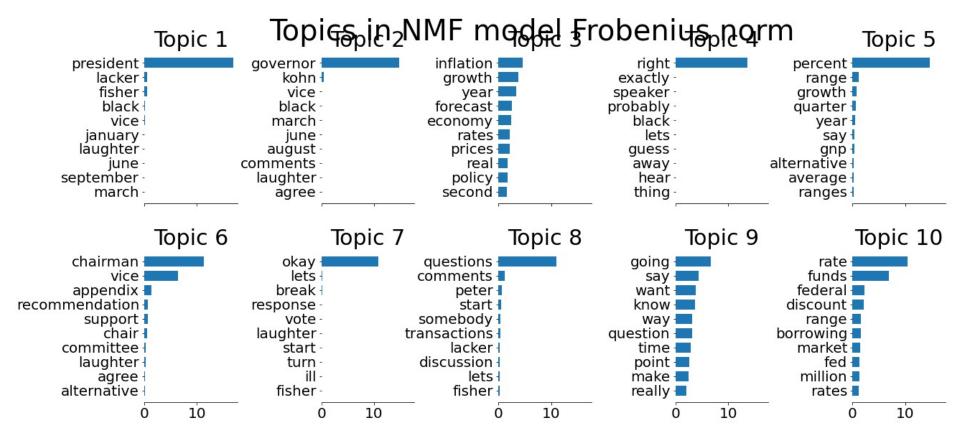
Réimplémentation LDA bag of words



Résultats: NMF

Non-Negative Matrix Factorization (NMF):

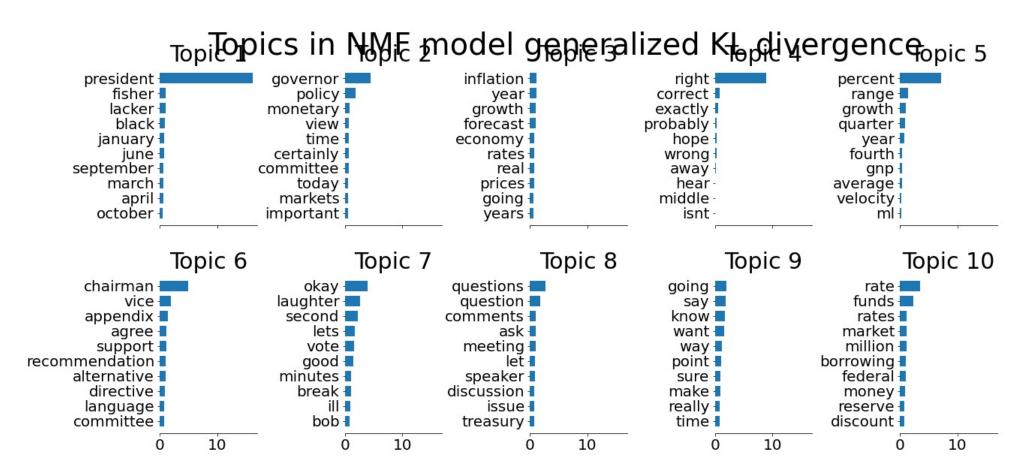




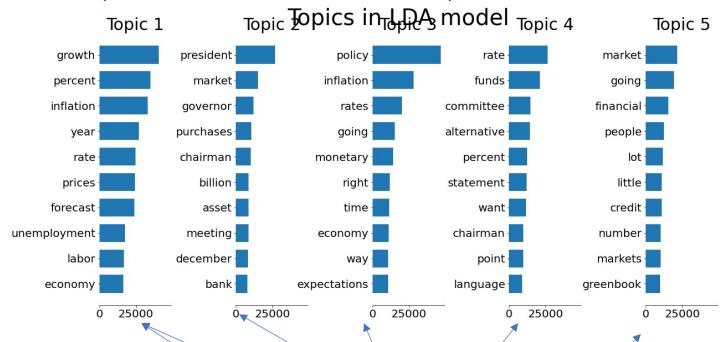
Résultats: NMF

 $\text{kl_div}(x,y) = \begin{cases} x \log(x/y) - x + y & x > 0, y > 0 \\ y & x = 0, y \geq 0 \\ \infty & \text{otherwise} \end{cases}$

Non-Negative Matrix Factorization (NMF):



LDA à 5 topics exécutée sur l'ensemble du corpus de statements



Comparaison au travail d'Etienne

Le dataset a été mis à jour sur l'année 2015.

Je n'ai pas réussi à exploiter les codes d'Etienne sur la LDA (pas trouvé le code correspondant).

Résultats d'Etienne

Topic 0 : president market governor policy committee

Topic 1/: percent rate growth time range

Topić 2 : inflation policy market economy financial

Topic 3: forecast prices gdp market unemployment data

Topic 4: economy year time district people