

Plongements temporels et lexicaux

Expériences sur des microblogs culturels

CLEF 2017 MC2 lab

Projet ANR GaFes

Cassandra Ollivier⁽¹⁾, Mathias Quillot⁽²⁾, Eric SanJuan^(1,2)

1. Inst. Univ. Tech. (IUT) Statistique Informatique Décisionnelle (STID)

2. Laboratoire d'Informatique (LIA)

Université d'Avignon

Sommaire

I. Introduction

II. Données Microblogs

A. structure

B. Infrastructure

C. Visualisation

III. Plongements

A. Temporels

B. Lexicaux

C. Hybride

IV. Conclusion

I. Introduction

Le projet ANR Galerie des Festivals

Etude des publics des Festivals :

- GECE Cabinet d'études et de sondages : enquêtes public par questionnaires,
- CNE-UAPV Centre Norbert Elias : études sociologiques,
- EURECOM: Analyse des images partagées,
- LIA-UAPV Laboratoire Informatique d'Avignon : Sciences des données,
- SYLLABS : Analyse sémantique.

I. Introduction

Lexiques proposés par sociologues

Listes de mots clés choisis par les sociologues pour réaliser des études et répondre à des hypothèses :

Auteur

Avignon

Billetterie

Cour d'honneur

Ecole du spectateur

Festival

Festivaliers

Jean Vilar...

Béatrice Macé

Jean Louis

Brossard

Publics

Numérique

Affiche

Rennes

Punk...

Avignon

Cannes

Cinéma

Cool

Fest

Jazz

Music

Rock...

I. Introduction

Lexiques issus du Wikipedia

Les plus agréables à vivre :

- Berlin, Copenhagen...

Festivals de musique :

- Miami, Boom...

Festivals de théâtre :

- Edinburgh, Avignon...

Festivals de cinéma :

- Hollywood, Cannes...

Thèmes théâtre :

- International Theatre
- Teatri
- Thespian Festival...

Thème de la musique :

- musique
- historic music
- electronic...

Thème du cinéma :

- Film
- international
- showcasing...

Sommaire

I. Introduction

II. Données Microblogs

A. structure

B. Infratstructure

C. Visualisation

III. Plongements

A. Temporels

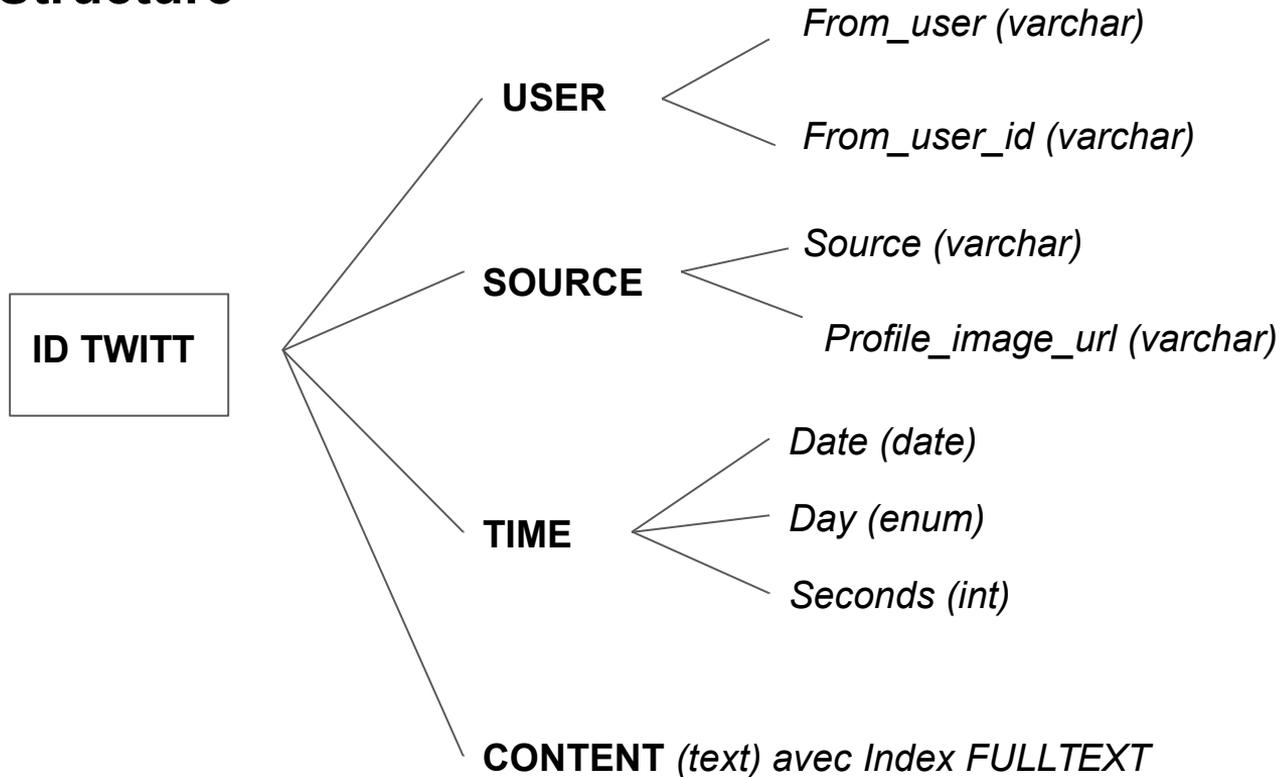
B. Lexicaux

C. Hybride

IV. Conclusion

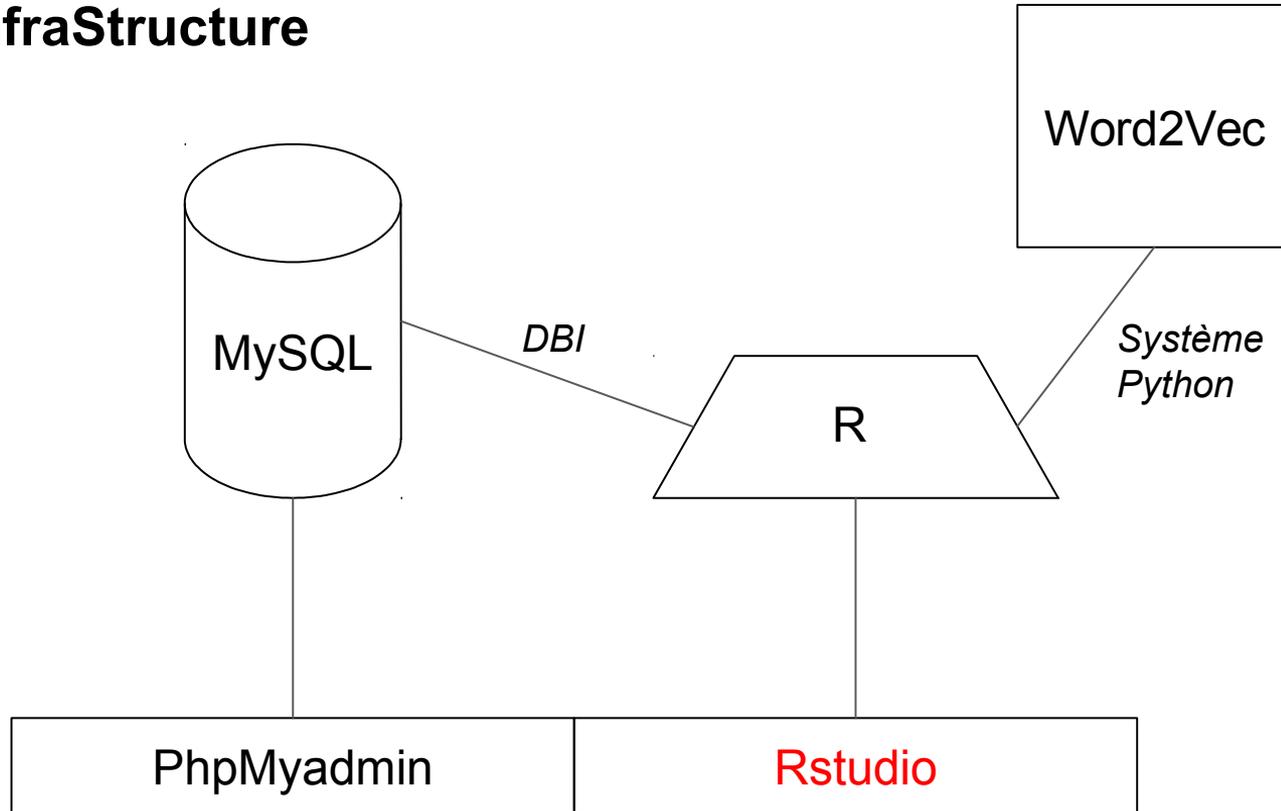
II. Données Microblogs

A) Structure



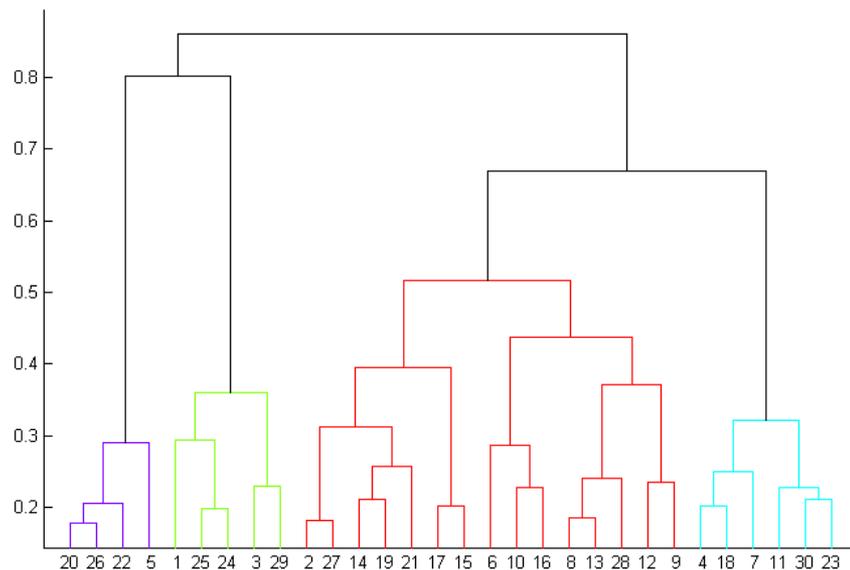
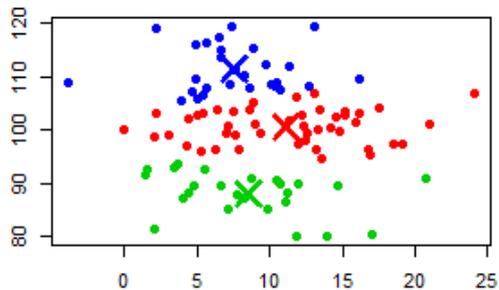
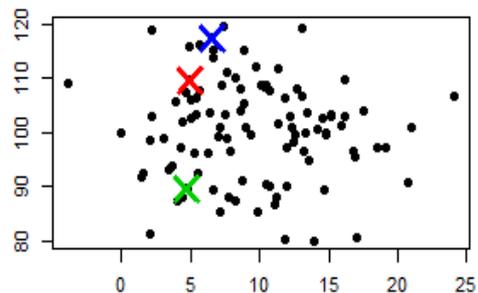
II. Données Microblogs

B) InfraStructure



II. Données Microblogs

C) Visualization relations sémantiques entre termes du lexique



Sommaire

I. Introduction

II. Données Microblogs

A. structure

B. Infratstructure

C. Visualisation

III. Plongements

A. Temporels

B. Lexicaux

C. Hybride

IV. Conclusion

III. Plongements

A) Temporels

Mots clés



147162 twitts contenant
"London" en septembre 2015

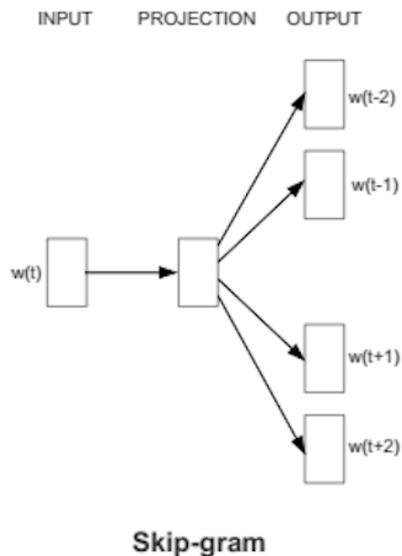
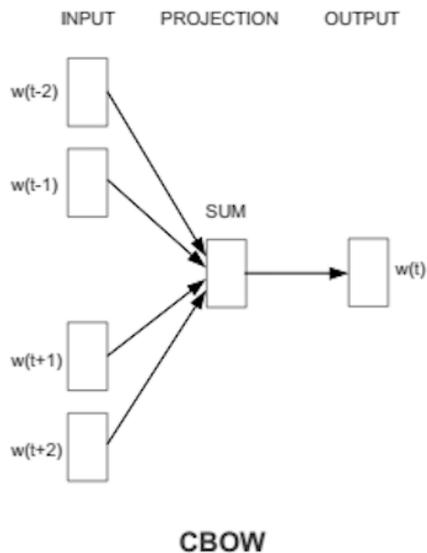
Mois



| | Los Angeles | Venise | Cannes | Hollywood | London | Berlin | San Sebastián | Anncy | Deauville |
|----------------|-------------|--------|---------|-----------|--------|--------|---------------|-------|-----------|
| mai 2015 | 1769 | 68 | 1696985 | 13564 | 6392 | 2510 | 25 | 115 | 70 |
| juin 2015 | 12787 | 40 | 417999 | 4455 | 37305 | 11451 | 5 | 4022 | 524 |
| juillet 2015 | 6582 | 215 | 135047 | 3215 | 48372 | 4764 | 13 | 368 | 248 |
| août 2015 | 22502 | 103 | 99887 | 2494 | 75568 | 5046 | 72 | 241 | 2928 |
| septembre 2015 | 4459 | 665 | 100574 | 6086 | 147162 | 5906 | 227 | 365 | 7451 |
| octobre 2015 | 5399 | 74 | 148400 | 4315 | 43998 | 8869 | 16 | 242 | 296 |
| novembre 2015 | 2654 | 14 | 272246 | 2789 | 16790 | 2769 | 3 | 168 | 281 |
| decembre 2015 | 2014 | 13 | 71524 | 2222 | 8754 | 6183 | 1 | 83 | 186 |
| janvier 2016 | 18146 | 52 | 78817 | 3135 | 23312 | 5164 | 20 | 149 | 233 |
| février 2016 | 3297 | 356 | 76767 | 2738 | 13301 | 40245 | 1 | 207 | 510 |
| mars 2016 | 5264 | 45 | 140035 | 3860 | 18741 | 6315 | 2 | 437 | 500 |
| avril 2016 | 8214 | 60 | 209694 | 4815 | 23223 | 4478 | 9 | 700 | 901 |
| mai 2016 | 13783 | 56 | 1949047 | 17319 | 34928 | 6419 | 5 | 563 | 703 |
| juin 2016 | 12296 | 75 | 342273 | 7128 | 42452 | 5409 | 3 | 4397 | 732 |
| juillet 2016 | 7180 | 307 | 142265 | 2624 | 50265 | 5460 | 37 | 285 | 1282 |
| août 2016 | 5305 | 336 | 242631 | 3025 | 37099 | 6517 | 35 | 146 | 1437 |
| septembre 2016 | 2401 | 497 | 46471 | 2040 | 25452 | 2733 | 78 | 144 | 5218 |
| octobre 2016 | 3494 | 81 | 59718 | 2709 | 40856 | 5916 | 139 | 258 | 325 |

III. Plongements

B. Lexical (Word2Vec)



- **CBOW** recherche la représentation vectorielle qui permet de prédire un mot manquant dans context donné.
- **Skip** recherche le modèle qui permette de prédire le contexte pour un mot ciblé.

III. Plongements

B. Lexical (Word2Vec)

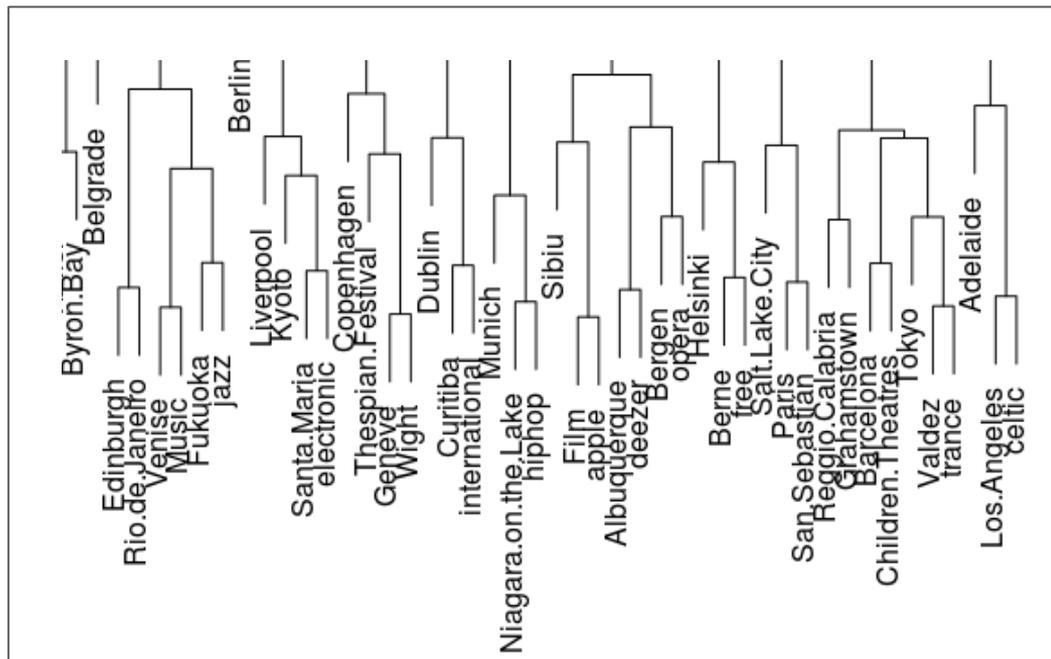
Table des distances cosinus : $1 - \cos(u, v)$

| | International.Theatre | Teatri | Garden | jardin | Music | musique | historic.music |
|-------------------|------------------------------|---------------|---------------|---------------|--------------|----------------|-----------------------|
| Tokyo | 0.7536 | 1.0200 | 0.8112 | 1.0622 | 0.7884 | 1.1086 | 0.9936 |
| Berlin | 0.7033 | 1.0219 | 0.7946 | 1.0450 | 0.8762 | 1.0840 | 0.9401 |
| Vienna | 0.7112 | 0.9683 | 0.7804 | 1.0291 | 0.8495 | 1.0236 | 0.8729 |
| Copenhagen | 0.7427 | 0.9980 | 0.8101 | 1.0137 | 0.8503 | 1.0500 | 0.9324 |
| Munich | 0.8327 | 1.0662 | 0.8608 | 0.9757 | 0.9105 | 1.0021 | 0.9498 |

III. Plongements

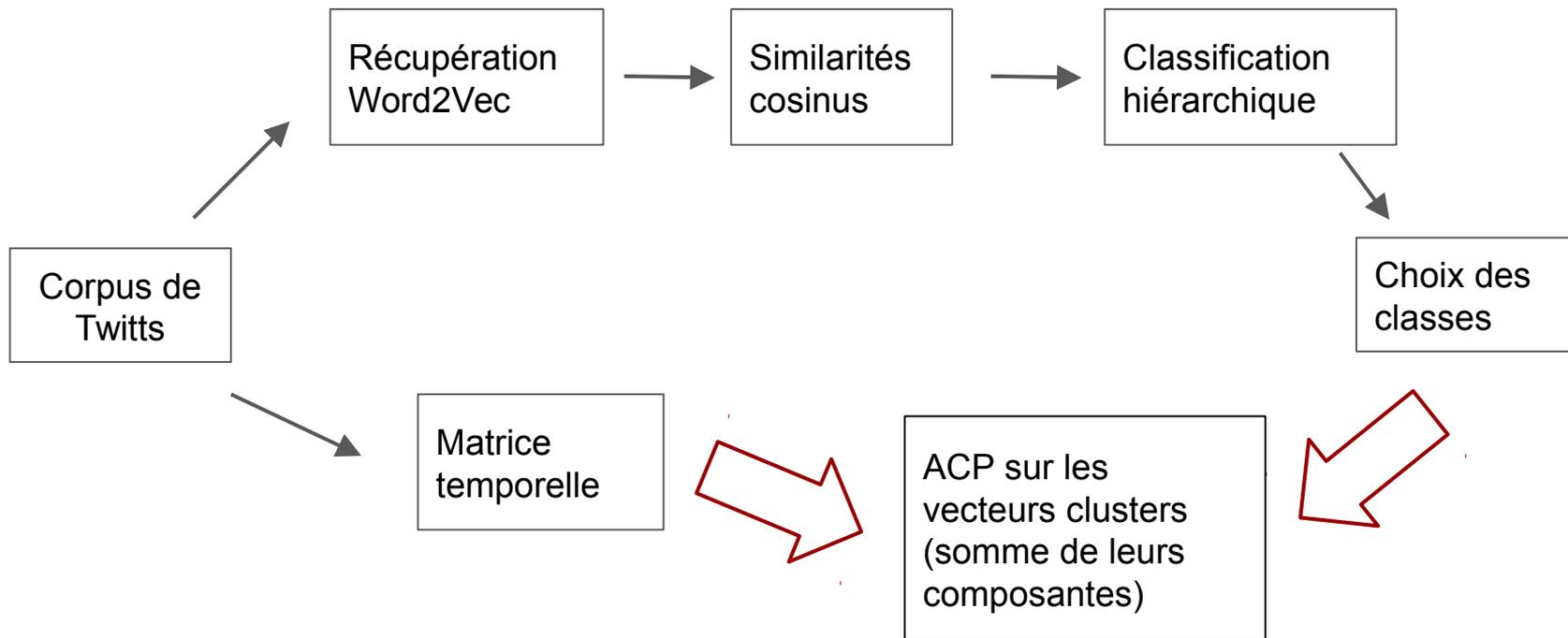
B. Lexical (Word2Vec)

Zoom sur la classification hiérarchique réalisée à partir des similarités cosinus entre les vecteurs



III. Plongements

C. Hybride



III. Plongements

C. Hybride

Propriété d'additivité

Mathématiquement, si on note RC la fonction de répartition chronologique d'un sous ensemble de twitts, pour deux mots A et B on a :

$$\mathbf{RC(A ET B) = RC(A) + RC(B) - RC(A INTER B)}$$

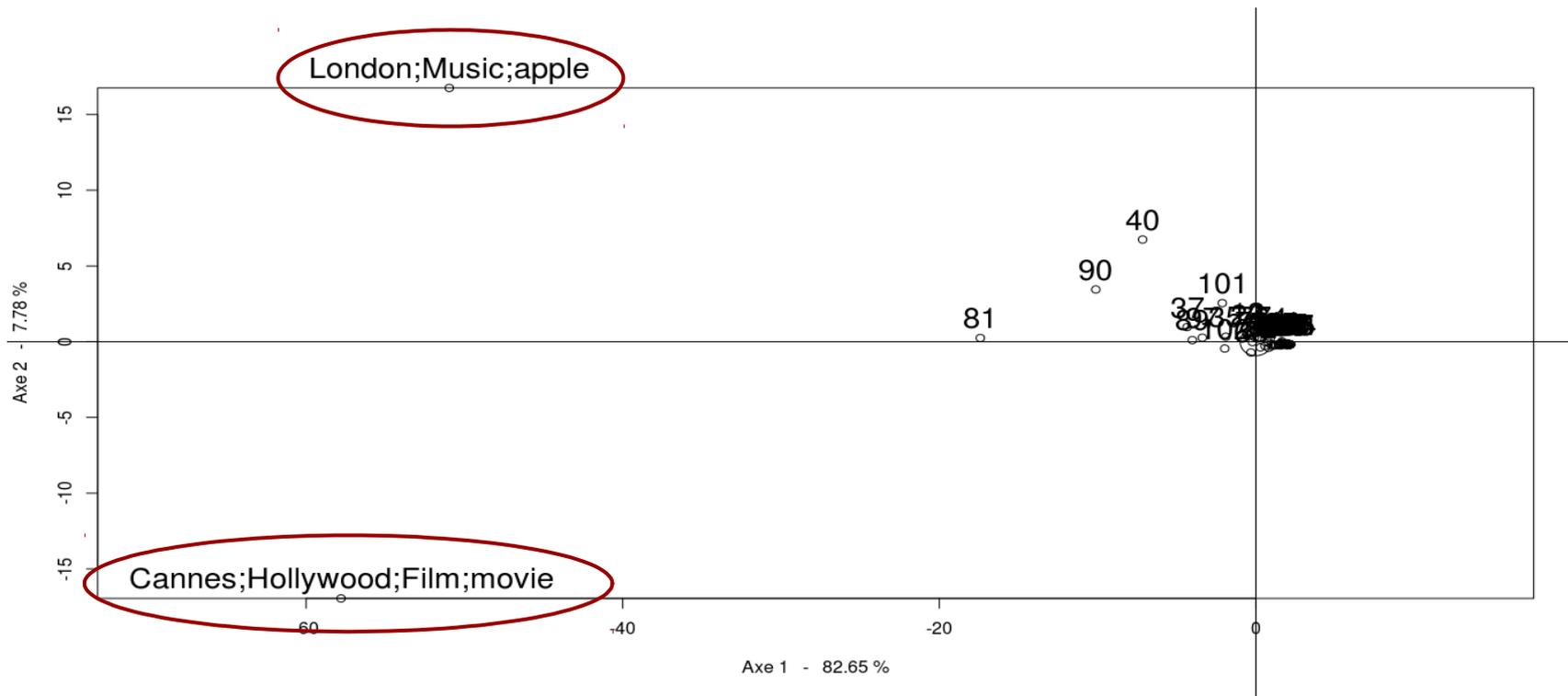
La propriété d'additivité que j'ai voulu démontrer pour pouvoir appliquer la méthode hybride s'applique si A et B sont distincts, c'est à dire s'ils n'apparaissent pas dans les mêmes twitts, car dans ce cas :

$$\mathbf{RC(A ET B) = RC(A) + RC(B)}$$

III. Plongements

C. Hybride

Résultats



Plongements

C. Hybride

Comparaison

Test de **Wilcoxon-Mann-Whitney**, test de comparaison de médianes qui représente l'équivalent non paramétrique du test de Student sur les moyennes : p-value < **$2.2 \cdot 10^{-16}$**

Test de **Kendall**, test non paramétrique de comparaison d'ordonnancement qui s'apparente à un test de corrélation : p-value < **$2.5 \cdot 10^{-6}$**

V. Conclusion

Réseaux construits par plongements

Hybridation pour détecter des événements diffus

Approches automatiques à partir d'un choix de lexique et d'un corpus

Analyses interactives et incrémentales

Références

- Thèse réalisée par Mohammed El Malki sur les données multidimensionnelles NoSQL. Technique permettant de gérer des mégadonnées :
https://pdfs.semanticscholar.org/f277/c9f615f01ebe6cab7bf4327d1ebb9eab2aae.pdf?_ga=1.230207636.965685276.1492084013 <https://hal.archives-ouvertes.fr/hal-01360873/document>
- Cours sur les séries chronologiques et les lissages réalisé par Agnès Lagnoux, qui m'a permis une bonne réalisation des lissages sur mes données : http://www.math.univ-toulouse.fr/~lagnoux/Poly_SC.pdf
- Cours sur les similarités entre les mots (partie sur la similarité cosinus qui nous intéresse particulièrement) réalisé par Matthieu Constant : <http://igm.univ-mlv.fr/ens/Master/M2/2007-2008/TAL/cours/mstal-1-3-m2.pdf>
- Méthodes pour classification hybride et librairie factoextra : <http://www.sthda.com/english/wiki/hybrid-hierarchical-k-means-clustering-for-optimizing-clustering-outputs-unsupervised-machine-learning>
- Exposé réalisé par Terrence Szymanski sur le “Word Embeddings Over Time” :
<http://www-personal.umich.edu/~tdszyman/misc/InsightSIGNLP16.pdf>
- Présentation de Youssef ESSTAFI sur l'estimation des modèles FARIMA avec un bruit non corrélé mais non indépendant : <http://jds2017.sfds.asso.fr/program/Soumissions/subm242.pdf>
- Présentation de Pascal MONESTIEZ sur la Modélisation statistique des données d'observation issues des Sciences Participatives : <http://jds2017.sfds.asso.fr/program/Soumissions/subm160.pdf>

Merci pour votre attention !

Cassandra Ollivier⁽¹⁾, Mathias Quillot⁽²⁾, Eric SanJuan^(1,2)

1. Inst. Univ. Tech. (IUT) Statistique Informatique Décisionnelle (STID)

2. Laboratoire d'Informatique (LIA)

Université d'Avignon