Bibliométrie Indirecte par Analyse de Réseaux Complexes

J. Raimbault^{1,2}

¹Géographie-cités (UMR 8504 CNRS) ²LVMT (UMR-T 9403 IFSTTAR)

Séminaire *Cartha-Géo-Prisme* Mercedi 17 février 2016

Données massives ?

Caractéristiques nécessaires possibles

- Taille relative : algorithmes et/ou structures de stockage non-conventionnels
- Temps réel : traitement d'un flux de données en temps réel
- Hétérogénéité : différentes sources, types, nature

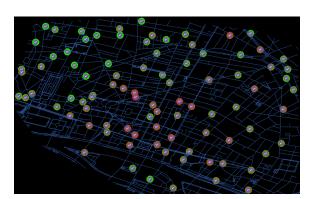
Cas d'étude

Revue scientifique Cybergeo: analyse bibliométrique par approches variées

- \rightarrow Enjeu par rapport au positionnement de la revue : interdisciplinarité ; contre une bibliométrie quantitative pure en SHS
- \rightarrow Elaboration d'une approche par Hyperr'eseau : croisement du réseau de citations au réseau sémantique.
- → Données difficiles d'accès : base à construire

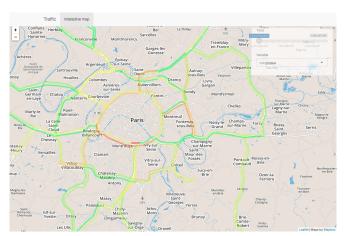
Crawling de données semi-ouvertes : exemples en géographie

Données de mobilité : statuts des stations Vlib en temps réel (API) [Raimbault, 2015]



Exemples en géographie (suite)

Traffic routier : collecte de sytadin (pas d'API : scrapping nécéssaire)



Données des articles : bases de fonctionnement (production de la revue)

- Structuration : rétro-ingénierie de la base relationelle ; architecture ; extraction.
- Nettoyage : Formatage des textes ; encodage.
- Consolidation : sources différentes sans id de lien.

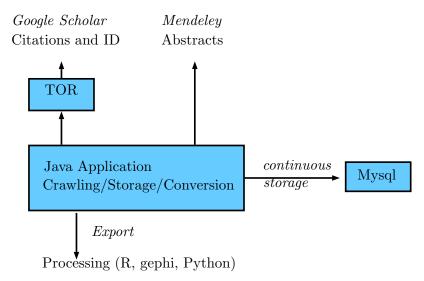
Données de citation : revue non référencée par base "classiques" (de plus non libres !)

ightarrow crawling de google scholar par utilisation de l'option "cité par" [Noruzi, 2005]

Données textuelles : besoin des résumés pour l'ensemble des références liées

 \rightarrow utilisation de l'API Mendeley [Mendeley, 2015] (gratuite mais non ouverte).

Architecture de collecte des données

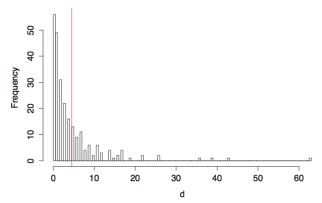


Caractéristiques du réseau

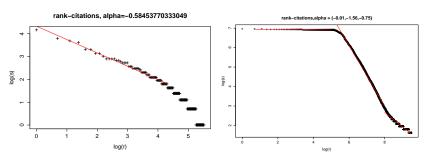
 \to Après raffinement, \simeq 947 références de cybergeo exploitables, sur \simeq 1200 ; certaines inexistantes, d'autres mal enregistrées sur scholar

 \rightarrow 418670 Noeuds et 570352 Liens ; Diamétre : 9 ; Densité : 3.25E-6 ; degré moyen : 2.724284

Degree distribution, mean (impact factor) = 3 18



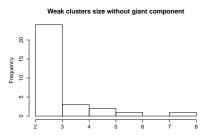
Degrés : Loi rang-taille

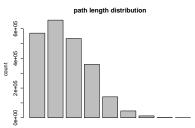


Gauche : Cybergéo ; Droite : Ensemble du réseau

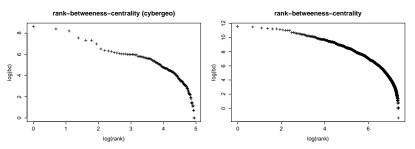
Clustering

Composante géante : plus de 99% des noeuds.





Centralité



Centralités faibles (rq : impossibilité des clusters forts pour des citations car causalité temporelle). Gauche : Cybergéo ; Droite : Ensemble du réseau

Cliques

viz cliques

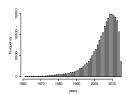
Réseau sémantique

Réseau sémantique. Collection des résumés/années/auteurs/mots-clés pour les 400000 références via l'API Mendeley $\to \sim 215000$ références avec données complètes.

Statistiques

Langues: anglais 206607, français 4109, espagnol 2029, allemand 892, portugais 891, néerlandais 124, autres 182

Repartitions par années :



Extraction des mots-clés brute

Text-mining en python avec nltk [Bird, 2006], méthode adaptée de [Chavalarias a

- Detection de la langue par stop-words (mots vides de sens)
- Parsing et tokenizing (isolation des mots) /pos-tagging (fonction des mots) /stemming (extraction de la racine) effectués différemment selon la langue :
 - Anglais : pos-tagger intégré à nltk, combiné à un PorterStemmer
 - Français ou autre : utilisation de TreeTagger [Schmid, 1994]
- Selection des <u>n-grams</u> potentiels (avec $1 \le n \le 4$) : anglais $\bigcap \{NN \cup VBG \cup JJ\}$; franais $\bigcap \{NOM \cup ADJ\}$
- Insertion en base pour extraction quasi-instantane plus tard (10j \rightarrow 5min)

Méthodes et Résultats

Estimation exacte de la pertinence via la repartition statistique des cooccurrences (score de χ^2) : termhood définie, avec M_{ij} nombre d'articles o i et j apparaissent simultanment,

$$t_i = \sum_{j \neq i} \frac{\left(M_{ij} - \sum_k M_{ik} \sum_k M_{jk}\right)^2}{\sum_k M_{ik} \sum_k M_{jk}}$$

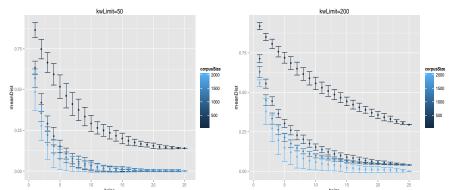
en $\Theta(\sum_i N_i^2)$ (N_i taille des résumés) : impossible sur un corpus où $\sum_i N_i^2 \simeq N < N_i >^2 \simeq 4 \cdot 10^6$ 82016802

Estimation de la pertinence par bootstrap

 \rightarrow Estimation par *boootstrap* sur des échantillons du corpus : moyenne de la *termhood* sur B échantillons de taille C, avec nombre de mots clés K_L

Bootstrap : convergence de l'estimateur

Pas



Construction du réseau sémantique

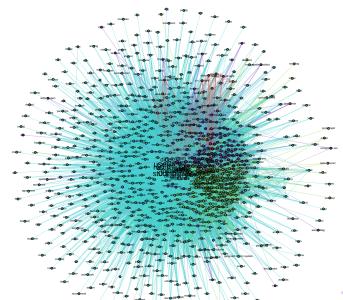
Noeuds : Mots-clés avec la plus grande pertinence cumulée

Liens: Co-occurrences pondérées

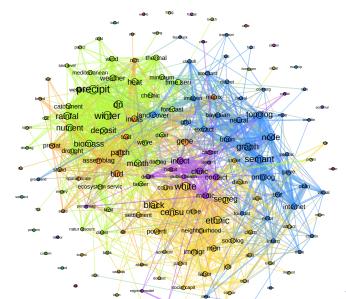
Filtrage des liens en dessous d'un seuil ; ajustement manuel de mots parasites

Detection de communautés par maximisation de modularité [Blondel et al., 2008] après suppression des *hubs* (model, space, structure, process)

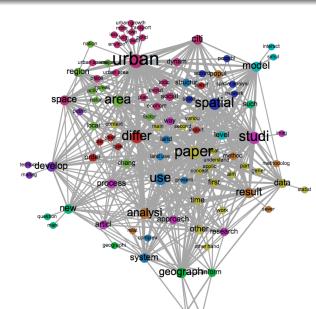
Réseau sémantique : réseau brut



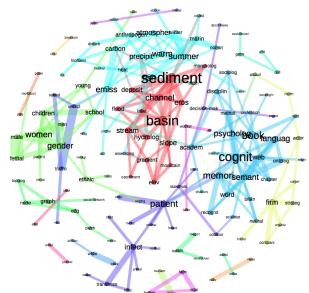
Réseau sémantique : corpus complet (avec filtrage)



Réseau sémantique : corpus cybergeo



Retour au corpus complet



Rôle des paramtres

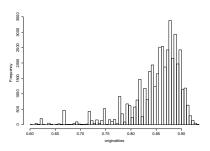
Importance du règlage fin des paramètres bla bla openmole.

Application : degré d'interdisciplinarité

Un article peut être associé aux communautés sémantiques par ses mots clés : probas p_i pour chaque communauté.

Mesure d'interdisciplinarité (pour un article, au premier ordre) :

$$o=1-\sum p_i^2$$



Perspectives

TBW

References I



Bird, S. (2006).

Nltk: the natural language toolkit.

In Proceedings of the COLING/ACL on Interactive presentation sessions, pages 69–72. Association for Computational Linguistics.



Blondel, V. D., Guillaume, J.-L., Lambiotte, R., and Lefebvre, E. (2008).

Fast unfolding of communities in large networks.

Journal of statistical mechanics: theory and experiment, 2008(10):P10008.



Chavalarias, D. and Cointet, J.-P. (2013).

Phylomemetic patterns in science evolution—the rise and fall of scientific fields.

Plos One, 8(2):e54847.

References II



Mendeley (2015).

Mendeley reference manager.

http://www.mendeley.com/.



Noruzi, A. (2005).

Google scholar: The new generation of citation indexes.

Libri, 55(4):170-180.



Raimbault, J. (2015).

User-based solutions for increasing level of service in bike-sharing transportation systems.

In Complex Systems Design & Management, pages 31–44. Springer.



Schmid, H. (1994).

Probabilistic part-of-speech tagging using decision trees.

In Proceedings of the international conference on new methods in language processing, volume 12, pages 44-49. Citeseer.