

Masters Intelligence stratégique, analyse des risques et territoires &
Information, lobbying et médias sociaux
13/04/2023 – IFIS (Serris)

Analyse de données textuelles en pratique : logiciels de textométrie et arbres de mots

Philippe Gambette

LIGM
Université Gustave Eiffel



Plan

Panorama des logiciels de textométrie

- Alceste, Hyperbase, Lexico, TXM, Iramuteq
- Exemple d'exploration textométrique
- Analyse textuelle à Paris-Est

Arbres de mots

- Concept et construction des nuages arborés
- Méthodologie et cas d'usage
- Construction des arbres
- Comparaison avec d'autres visualisations
- Implémentations et bibliographie

Recueil et prétraitements de corpus

- Prétraitements de textes
- Prétraitements de textes obtenus par OCR
- Extraction de contextes avec Voyant Tools

Panorama des logiciels de textométrie

Quelques logiciels de textométrie

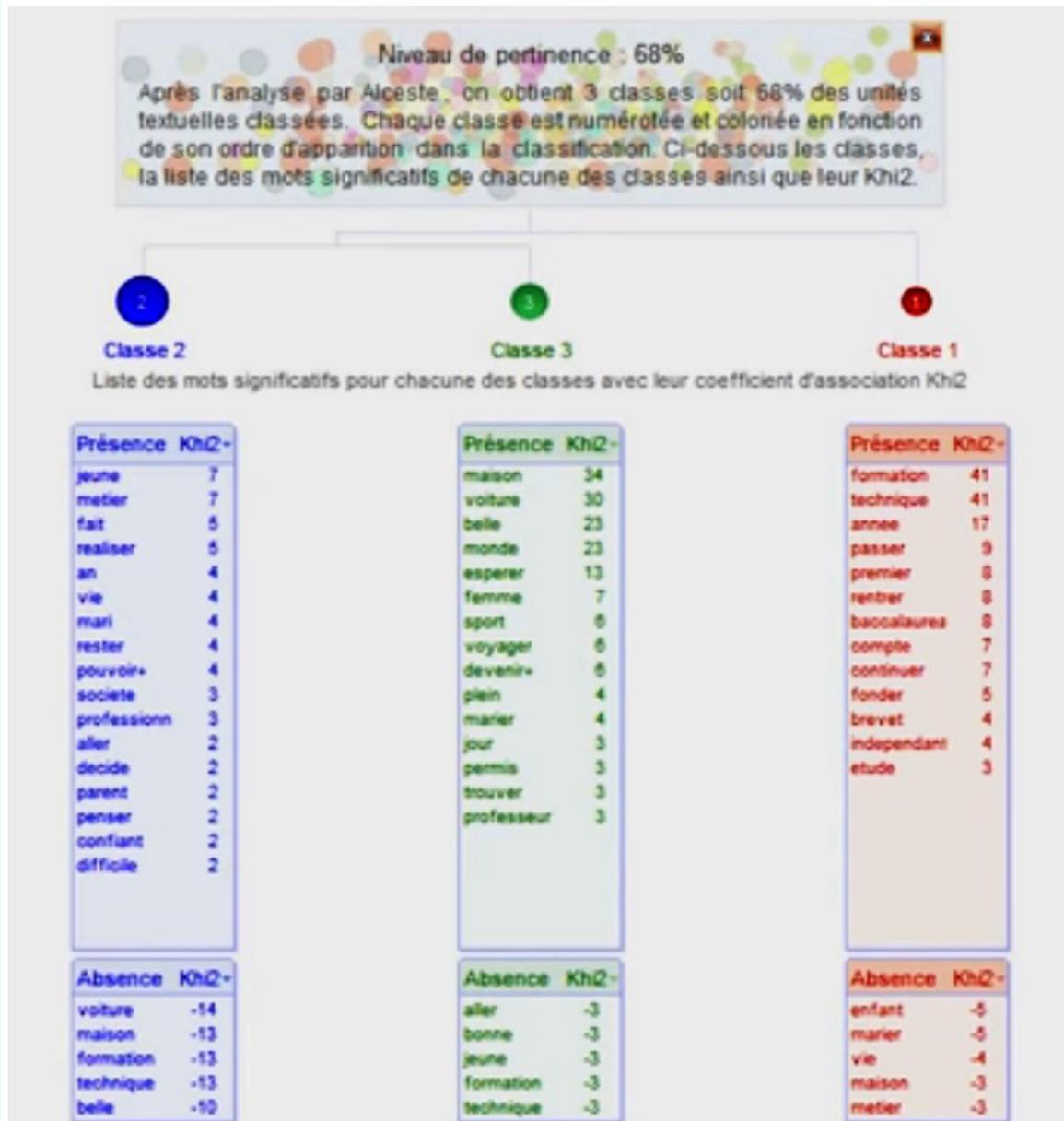
Alceste (depuis 1983)



Société IMAGE

<http://www.image-zafar.com/Logiciel.html>

La méthode Alceste



Répartition des phrases du texte en différentes classes
→ vocabulaire de chaque classe

-
- Etape 1**
 - Lecture du corpus et extraction des formes
 - Catégorisation et lemmatisation des formes
 - Calcul des dictionnaires des formes réduites
 - Etape 2**
 - Définition des unités textuelles du corpus
 - Construction des tableaux de données
 - Classification Descendante Hiérarchique
 - Etape 3**
 - Définition et sélection des classes à retenir
 - Présences et absences des formes
 - Analyse Factorielle des Correspondances
 - Etape 4**
 - Sélection des unités textuelles par classe
 - Segments répétés des classes et du corpus
 - Classification Ascendante Hiérarchique
 - Etape 5**
 - Réseaux de proximité de formes
 - Cartographies du corpus en unités textuelles
 - Courbes d'accroissement du vocabulaire
 - Classement des individus et des variables
 - Création des rapports détaillé et de synthèse

Quelques logiciels de textométrie

Hyperbase (depuis 1989)



Université de Nice Sophia-Antipolis
<http://logometrie.unice.fr>

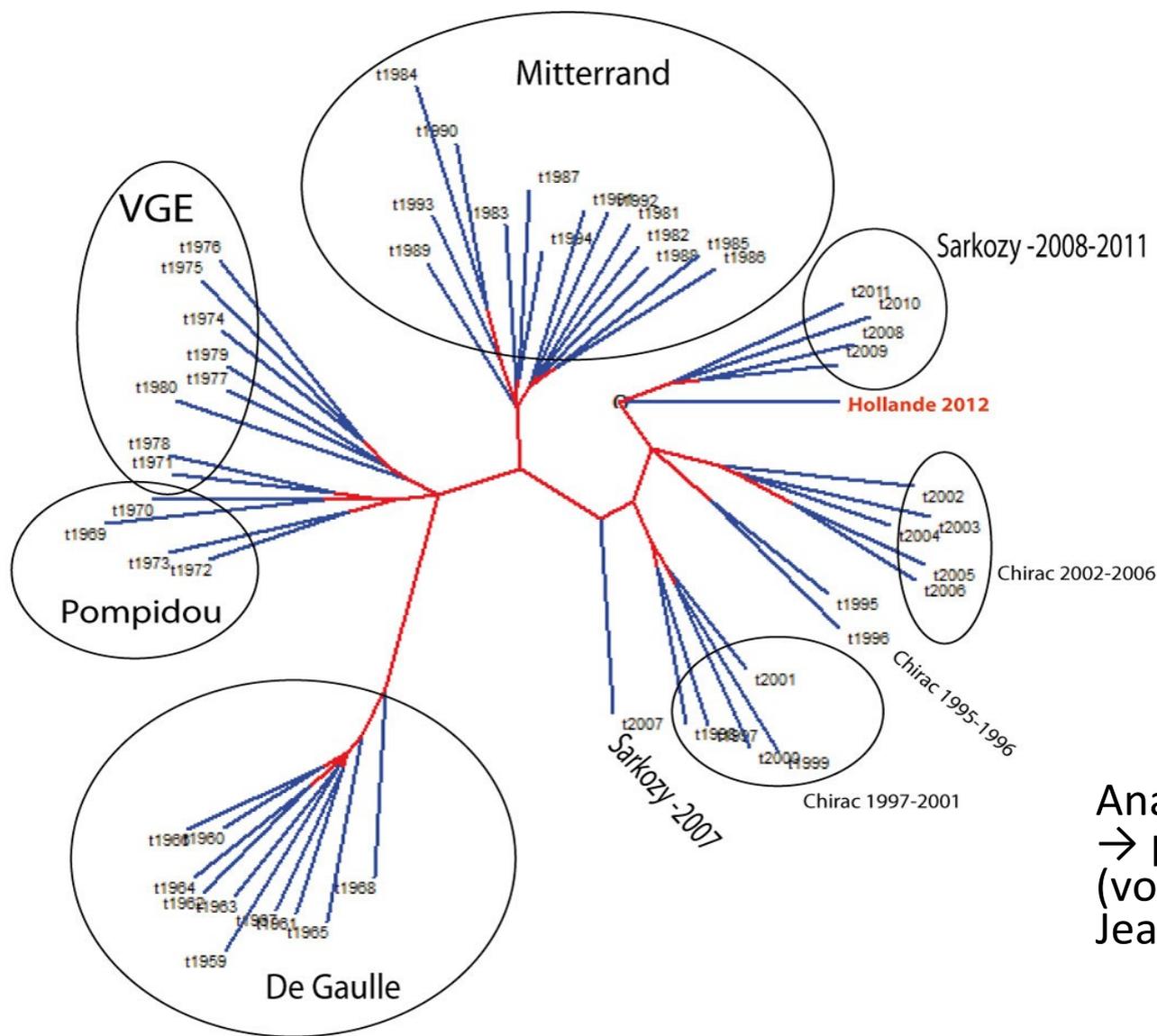
Alceste (depuis 1983)



Société IMAGE

<http://www.image-zafar.com/Logiciel.html>

Hyperbase



Analyse arborée
→ proximité des textes
(voeux présidentiels,
Jean-Marc Leblanc)

Quelques logiciels de textométrie

Hyperbase (depuis 1989)



Université de Nice Sophia-Antipolis
<http://logometrie.unice.fr>

Lexico (depuis 1990)



Université Sorbonne nouvelle
<http://lexi-co.com/>

Alceste (depuis 1983)



Société IMAGE
<http://www.image-zafar.com/Logiciel.html>

Lexico

The screenshot shows the Lexico3 software interface. The title bar reads "Lexico3 - [Section - Délimiteurs : \$ - vue n°1]". The menu bar includes "Fichier", "Traitement", and "Fenêtre". The toolbar contains various icons for file operations and editing. The main window is divided into several panes:

- Navigation**: Includes "Rapport", "Dictionnaire", and "Segments répétés".
- Segments répétés**: A table listing segments and their frequencies.
- Grid**: A large grid of small squares representing sections, with a dropdown menu showing "9" and "<Aucune>".
- Section**: A text area displaying a specific section of text.

Lg	Segment	Frq
2	la constitution	40
2	la contre	39
3	la convention a	15
2	la convention	187
2	la cour	11
2	la crête	11
2	la danse	12
2	la dernière	15
2	la disette	10
2	la famine	14
2	la fête	12
2	la fin	22
2	la force	16
2	la foudre	13
2	la garce	10
2	la gloire	17
6	la grande colère du *père *duch...	54
3	la grande colère	55
6	la grande joie du *père *duchesne	36
4	la grande joie du	37
2	la grande	113
3	la guerre civile	32
2	la guerre	99
2	la guillotine	32
2	la journée	17
2	la justice	13
2	la langue	10
4	la liberté et l	12
3	la liberté et	14
2	la liberté	202
2	la linotte	34
2	la loi	38
3	la louve autrichienne	19
2	la louve	21
2	la main	80
2	la même	19
2	la misère	20
2	la moitié	13
2	la montagne	22
2	la mort	43

Section :

la grande douleur du *père *duchesne au sujet de la mort de *marat assassiné à coups de couteau par une garce du *calvados , dont l' évêque *fauchet était le directeur . ses bons avis aux braves *sans - culottes pour qu' ils se tiennent sur leurs gardes , attendu qu' il y a dans *paris plusieurs milliers de tondues de la *vendée qui ont la patte graissée pour égorger tous les bons citoyens . <edito=1>\$

Occurrence :

Section

Quelques logiciels de textométrie

Hyperbase (depuis 1989)



Université de Nice Sophia-Antipolis
<http://logometrie.unice.fr>

Lexico (depuis 1990)



Université Sorbonne nouvelle
<http://lexi-co.com/>

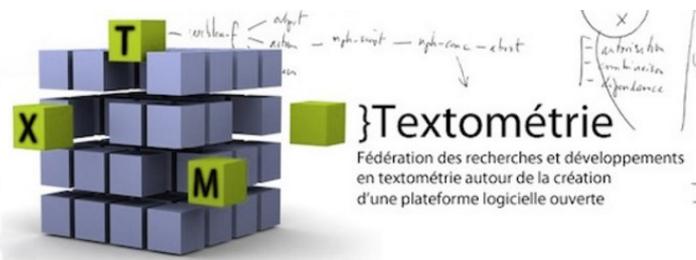
Alceste (depuis 1983)



Société IMAGE

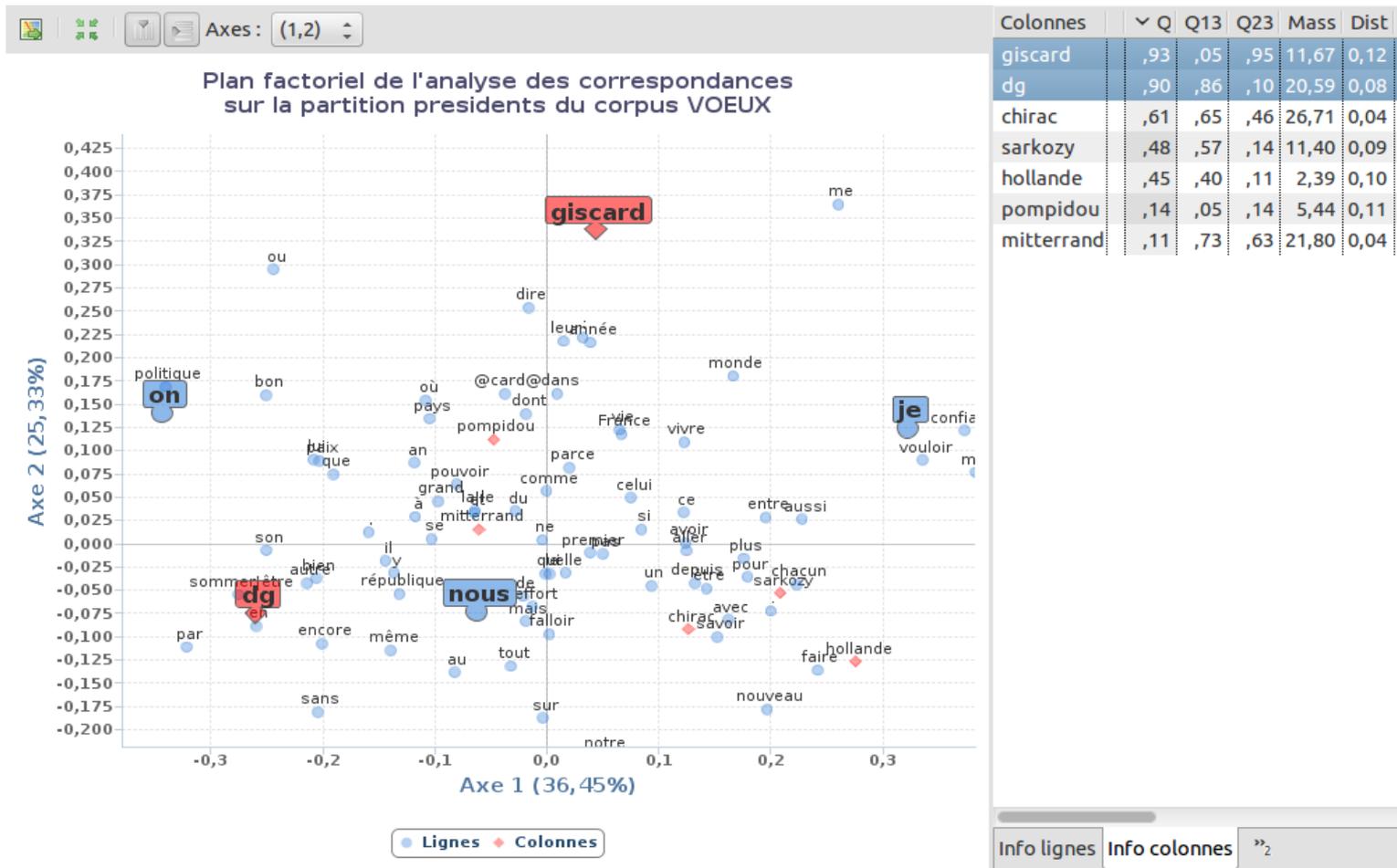
<http://www.image-zafar.com/Logiciel.html>

TXM (depuis 2008)



ENS Lyon

<http://textometrie.ens-lyon.fr/>



Analyse factorielle des correspondances
 → Affichage des points lignes (mots) et des points colonnes (discours) pour les discours de voeux présidentiels

<http://txm.sourceforge.net/doc/manual/manual39.xhtml>

Quelques logiciels de textométrie

Hyperbase (depuis 1989)



Université de Nice Sophia-Antipolis
<http://logometrie.unice.fr>

Lexico (depuis 1990)



Université Sorbonne nouvelle
<http://lexi-co.com/>

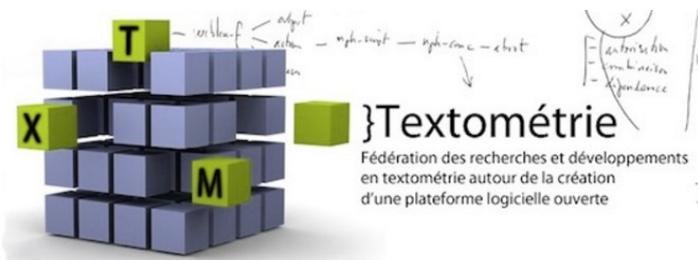
Alceste (depuis 1983)



Société IMAGE

<http://www.image-zafar.com/Logiciel.html>

TXM (depuis 2008)



}Textométrie

Fédération des recherches et développements
en textométrie autour de la création
d'une plateforme logicielle ouverte

ENS Lyon

<http://textometrie.ens-lyon.fr/>

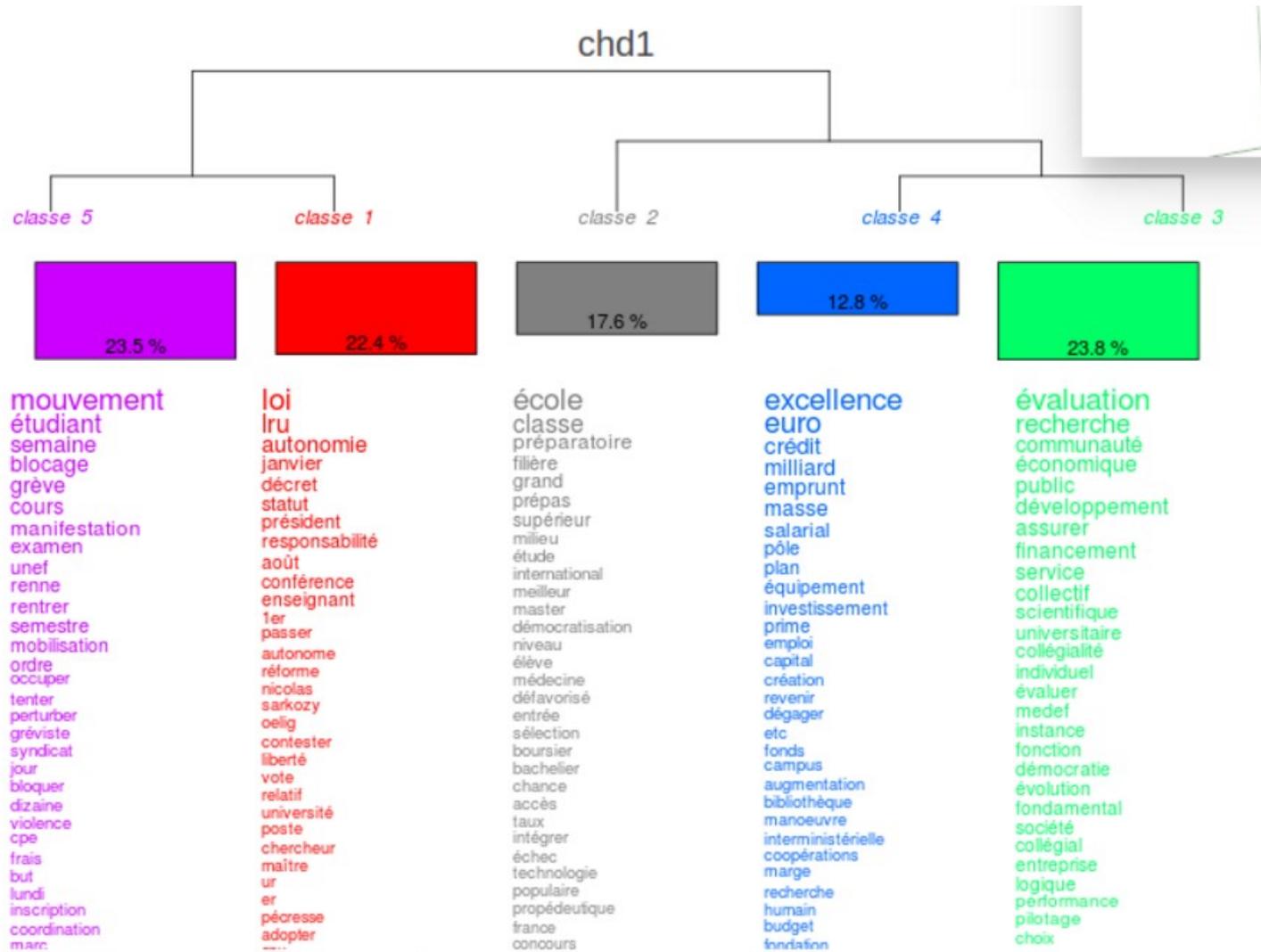
Iramuteq (depuis 2009)



Université de Toulouse

<http://www.iramuteq.org/>

Iramuteq



Iramuteq

IRaMuTeQ 0.7 alpha 2

Historique

- Corpus textuel
 - lru4_M2R
 - Sublru4_test
 - Sublru4_test
 - Sublru4_test
 - Sublru4_test
 - souscorpuscl
 - reforme
 - lru4_test
 - lru4_stat_1
 - lru4_spec
 - lru4_alcest
 - lru4_cluste
 - lru4_simitx
 - lru4_stat_2
 - lru4_corpus
 - lru4_corpus
 - gaymariage
 - mpt_europre
 - discours_cor
 - discoursTXM
 - corpus_from
 - corpus_from
 - discoursfrom
 - Subjgauche
 - Sublru4_for
 - q101112
 - jgauche
 - lru4_classe5
 - etudiant
 - lru4_FFS
 - sab_thema1
 - figaro
 - lru4_ESS
 - ASPA051116

Classification - lru4_test x

AFC x

AFC Facteur Graphe 3D

num eff. s.t. eff. tota

num	eff.	s.t.	eff. tota
0	49		66
1	95		204
2	24		28
3	18		19
4	25		32
5	30		44
6	15		15
7	21		26
8	18		22
9	19		24
10	19		24

RGL device 1 [Focus]

facteur 2 - 26.25%

facteur 3 - 21.72%

chd1

Quelques logiciels de textométrie

Hyperbase (depuis 1989)



Université de Nice Sophia-Antipolis
<http://logometrie.unice.fr>

Lexico (depuis 1990)



Université Sorbonne nouvelle
<http://lexi-co.com/>

Alceste (depuis 1983)



Société IMAGE
<http://www.image-zafar.com/Logiciel.html>

TXM (depuis 2008)



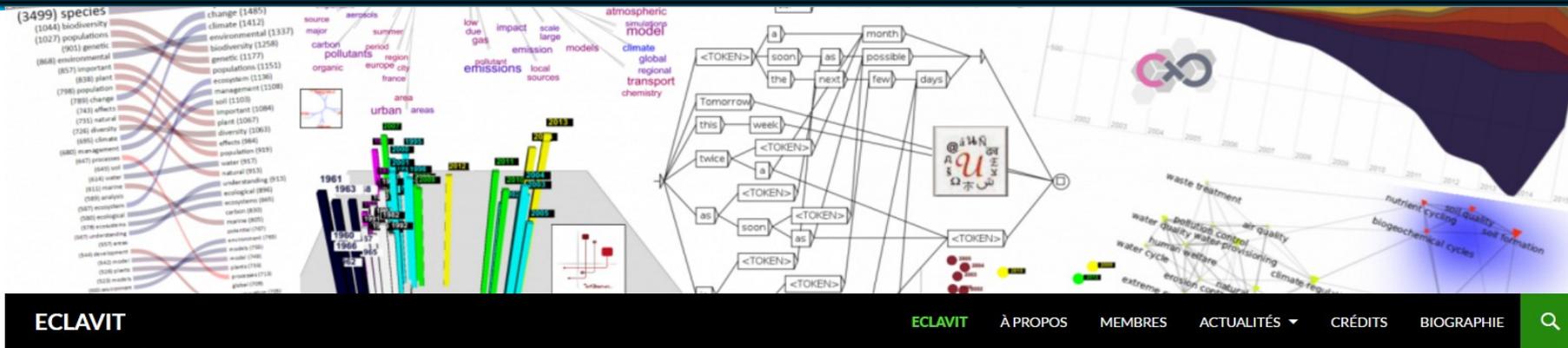
ENS Lyon
<http://textometrie.ens-lyon.fr/>

Iramuteq (depuis 2009)



Université de Toulouse
<http://www.iramuteq.org/>

Logiciels d'analyse textuelle à Université Paris-Est



ECLAVIT

Extraction, classification et visualisation de données textuelles, mutualisation de méthodes et interopérabilité d'outils textuels existants

Recherche...

<https://eclavit.hypotheses.org/>

Logiciels développés à Université Paris-Est :

- Unitex (LIGM, <http://www-igm.univ-mlv.fr/~unitex/>) : annotation de textes, extraction d'informations par recherche de patrons grammaticaux ou lexicaux
- Cortext (LISIS, <http://www.cortext.net/>) : analyses textométriques sur le web
- TextObserver (CEDITEC, <http://textopol.u-pec.fr/textobserver/>) : analyses textométriques avec interactivité et mise à jour dynamique
- TreeCloud (LIGM, <http://www.treecloud.org>) : arbres de mots

Caractéristiques des logiciels de textométrie

Approches **exploratoires**

→ explorer, générer des hypothèses : **visualisations**

→ évaluer la pertinence d'une hypothèse :

- indicateurs **statistiques**

- **retour au texte**

Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 1) Récupération du corpus (Scopus) et formatage (Lexico 3)

<annee=2015> <type=article> <doc=a1> background: lateral, or horizontal, gene transfers are a type of asymmetric evolutionary events where genetic material is transferred from one species to another. in this paper we consider lgt networks, a general model of phylogenetic networks with lateral gene transfers which consist, roughly, of a principal rooted tree with its leaves labelled on a set of taxa, and a set of extra secondary arcs between nodes in this tree representing lateral gene transfers. an lgt network gives rise in a natural way to a principal phylogenetic subtree and a set of secondary phylogenetic subtrees, which, roughly, represent, respectively, the main line of evolution of most genes and the secondary lines of evolution through lateral gene transfers. results: we introduce a set of simple conditions on an lgt network that guarantee that its principal and secondary phylogenetic subtrees are pairwise different and that these subtrees determine, up to isomorphism, the lgt network. we then give an algorithm that, given a set of pairwise different phylogenetic trees t_0, t_1, \dots, t_k on the same set of taxa, outputs, when it exists, the lgt network that satisfies these conditions and such that its principal phylogenetic tree is t_0 and its secondary phylogenetic trees are t_1, \dots, t_k .

<annee=2015> <type=article> <doc=a2> this article presents an innovative approach to phylogenies based on the reduction of multistate characters to binary-state characters. we show that the reduction to binary characters' approach can be applied to both character- and distance-based phylogenies and provides a unifying framework to explain simply and intuitively the similarities and differences between distance- and character-based phylogenies. building on these results, this article gives a possible explanation on why phylogenetic trees obtained from a distance matrix or a set of characters are often quite reasonable despite lateral transfers of genetic material between taxa. in the presence of lateral transfers, outer planar networks furnish a better description of evolution than phylogenetic trees. we present a polynomial-time reconstruction algorithm for perfect outer planar networks with a fixed number of states, characters, and lateral transfers.

<annee=2015> <type=article> <doc=a3> background: many problems in comparative biology are, or are thought to be, best expressed as phylogenetic "networks" as opposed to trees. in trees, vertices may have only a single parent (ancestor), while networks allow for multiple parent vertices. there are two main interpretive

Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 1) Récupération du corpus (Scopus) et formatage (Lexico 3)

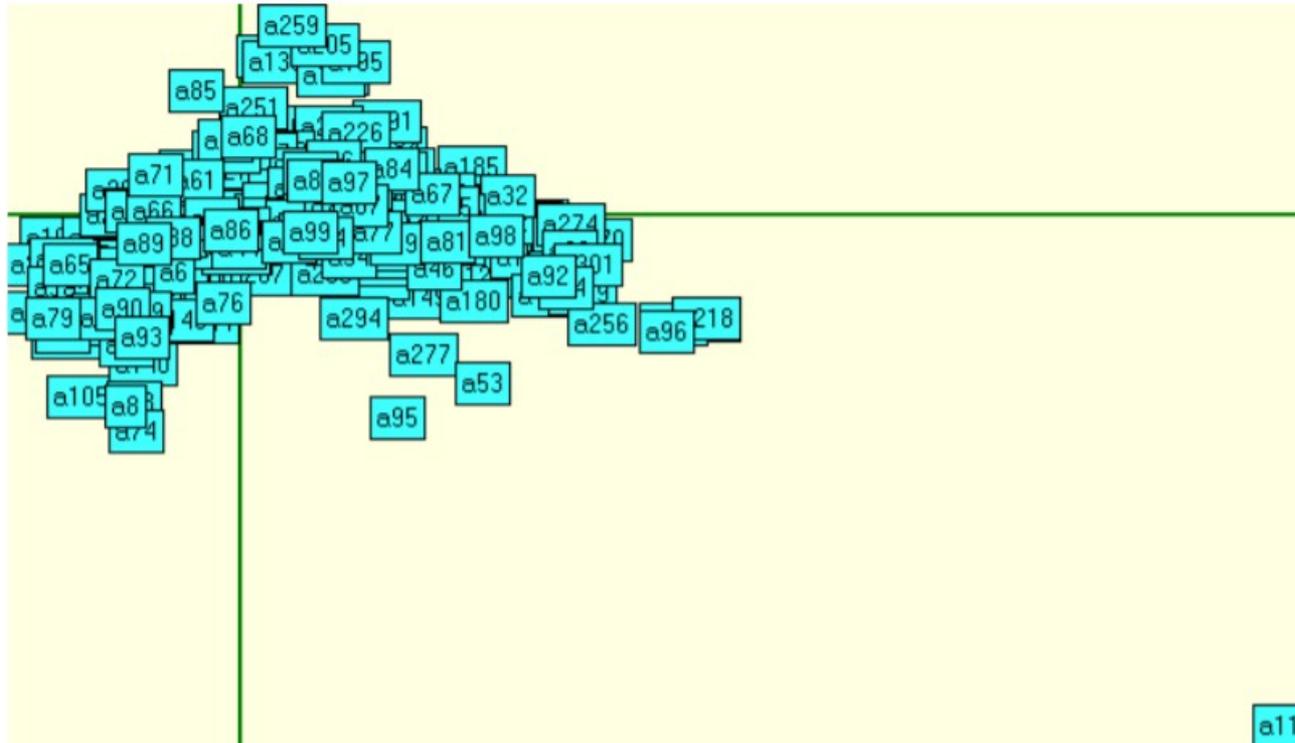
<annee=2015> <type=article> <doc=a1> background: lateral, or horizontal, gene transfers are a type of asymmetric evolutionary events where genetic material is transferred from one species to another. in this paper we consider lgt networks, a general model of phylogenetic networks with lateral gene transfers which consist, roughly, of a principal rooted tree with its leaves labelled on a set of taxa, and a set of extra secondary arcs between nodes in this tree representing lateral gene transfers. an lgt network gives rise in a natural way to a principal phylogenetic subtree and a set of secondary phylogenetic subtrees, which, roughly, represent, respectively, the main line of evolution of most genes and the secondary lines of evolution through lateral gene transfers. results: we introduce a set of simple conditions on an lgt network that guarantee that its principal and secondary phylogenetic subtrees are pairwise different and that these subtrees determine, up to isomorphism, the lgt network. we then give an algorithm that, given a set of pairwise different phylogenetic trees t_0, t_1, \dots, t_k on the same set of taxa, outputs, when it exists, the lgt network that satisfies these conditions and such that its principal phylogenetic tree is t_0 and its secondary phylogenetic trees are t_1, \dots, t_k .

<annee=2015> <type=article> <doc=a2> this article presents an innovative approach to phylogenies based on the reduction of multistate characters to binary-state characters. we show that the reduction to binary characters' approach can be applied to both character- and distance-based phylogenies and provides a unifying framework to explain simply and intuitively the similarities and differences between distance- and character-based phylogenies. building on these results, this article gives a possible explanation on why phylogenetic trees obtained from a distance matrix or a set of characters are often quite reasonable despite lateral transfers of genetic material between taxa. in the presence of lateral transfers, outer planar networks furnish a better description of evolution than phylogenetic trees. we present a polynomial-time reconstruction algorithm for perfect outer planar networks with a fixed number of states, characters, and lateral transfers.

<annee=2015> <type=article> <doc=a3> background: many problems in comparative biology are, or are thought to be, best expressed as phylogenetic "networks" as opposed to trees. in trees, vertices may have only a single parent (ancestor), while networks allow for multiple parent vertices. there are two main interpretive

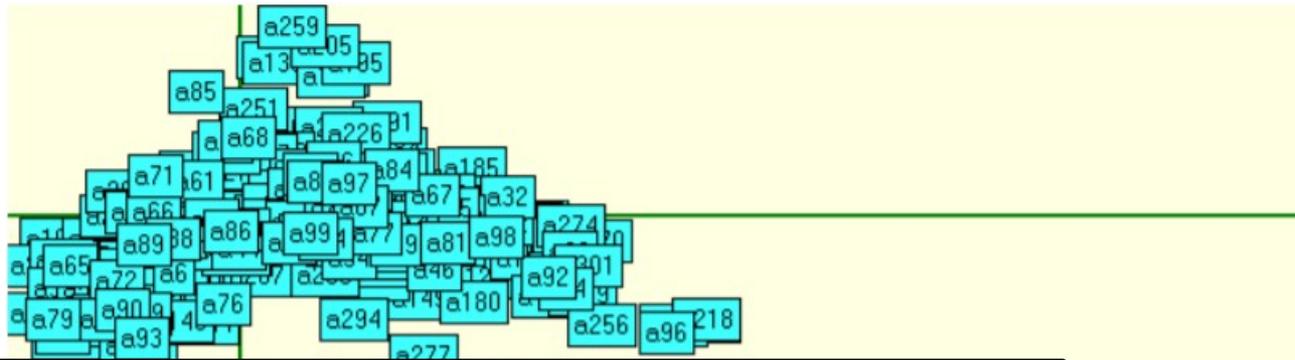
Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 2) Analyse factorielle des correspondances



Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 2) Analyse factorielle des correspondances

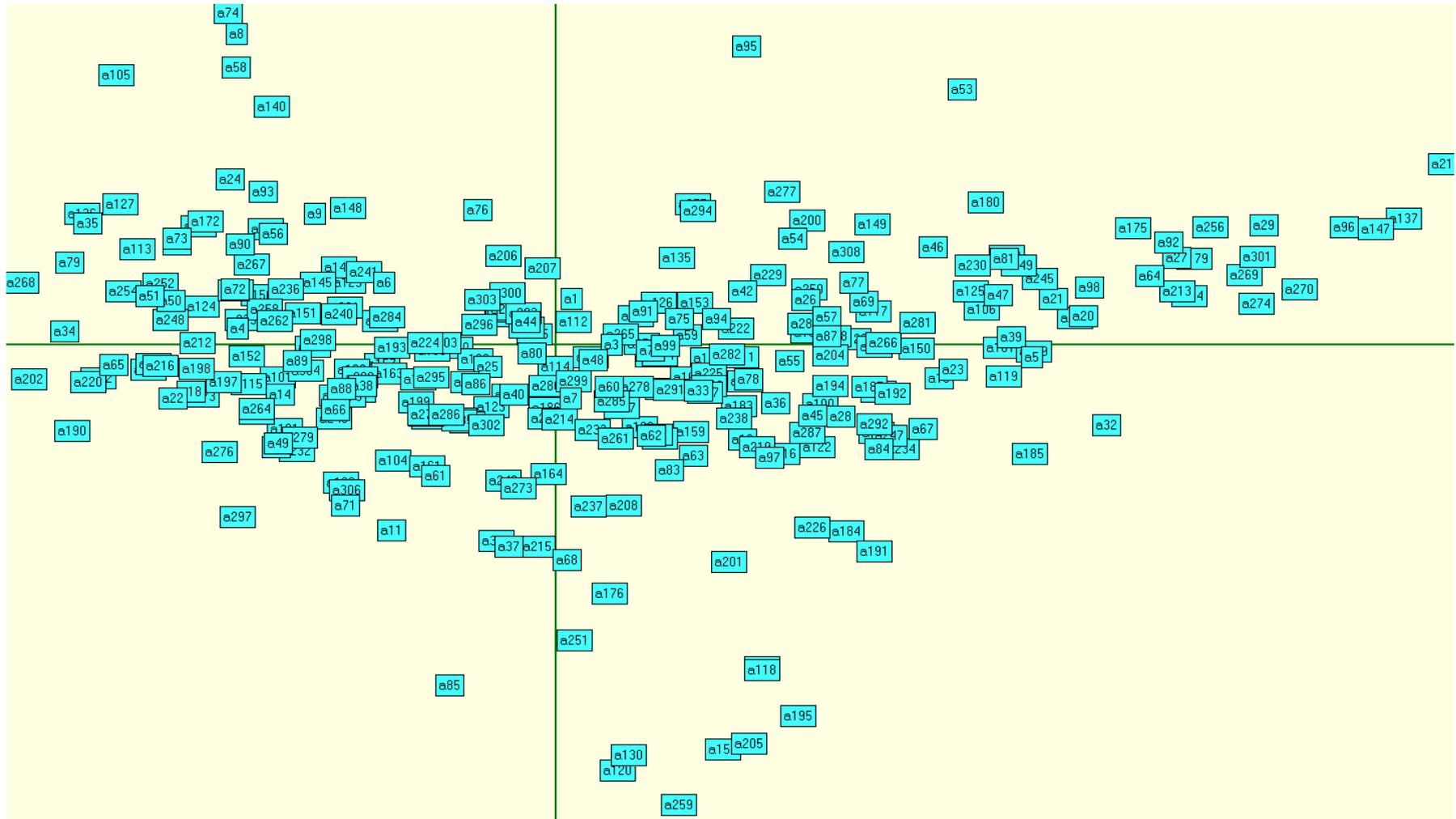


we study the asymptotic behavior of a new type of maximization recurrence, defined as follows. let k be a positive integer and $p_k(x)$ a polynomial of degree k satisfying $p_k(0) = 0$. define $a_0 = 0$ and for $n \geq 1$, let $a_n = \max_{0 \leq i \leq n} \{a_{i+n} + p_k(i/n)\}$. we prove that $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n/n = \sup\{p_k(x)/(1-x)^k : 0 \leq x \leq 1\}$. we also consider two closely related maximization recurrences s_n and s'_n , defined as $s_0 = s'_0 = 0$, and for $n \geq 1$, $s_n = \max_{0 \leq i \leq n} \{s_i + i(n-i)(n-i-1)/2\}$ and $s'_n = \max_{0 \leq i \leq n} \{s'_i + (3n-i) + 2i(2n-i) + (n-i)(2i)\}$. we prove that $\lim_{n \rightarrow \infty} s'_n/3(3n) = 2(\sqrt{3}-1)/3 \approx 0.488033\dots$, resolving an open problem from bioinformatics about rooted triplets consistency in phylogenetic networks.

a111

Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 2) Analyse factorielle des correspondances (sans a110)



Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 3) Analyse statistique

Termes **sur-représentés** à gauche

Terme	Frq Tot.	Frq Pa...	Spécif
gene	412	342	44
hgt	110	110	34
reconciliation	70	68	19
transfer	134	111	15
genes	88	77	14
and	1320	792	14
methods	208	154	13
species	261	186	12
lineage	32	32	11
model	130	101	11
method	168	122	10
event	34	33	10
phylogeny	52	47	10
accurate	32	31	9
data	227	155	9
horizontal	77	63	9
events	232	160	9
population	26	26	9
genome	49	44	9
likelihood	39	36	9
evolutionary	279	188	9
coalescent	31	30	9
consensus	24	24	8
inference	40	36	8
role	30	29	8
detection	24	24	8
families	27	26	8
sorting	29	28	8
inferring	47	41	8
vertical	23	23	8

Termes **sous-représentés** à gauche

Terme	Frq Tot.	Frq Pa...	Spécif
child	24	1	-7
2	47	8	-7
m	37	4	-7
split	79	19	-7
e	53	10	-7
constructing	53	8	-8
galled	40	4	-8
construct	48	7	-8
graph	60	11	-8
binary	75	16	-8
t	51	6	-9
input	83	16	-9
given	137	36	-9
distance	120	30	-9
d	33	1	-9
consistent	54	7	-9
class	34	2	-9
x	47	4	-10
polynomial	62	7	-11
problem	240	72	-11
number	206	56	-12
level	93	14	-13
1	71	7	-13
a	1675	701	-13
is	922	360	-13
leaves	54	2	-14
if	95	12	-15
set	252	68	-15
k	69	4	-16
o	73	4	-17
time	191	39	-18
...

Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 3) Analyse statistique

Termes sur-représentés à gauche

Terme	Frq Tot.	Frq Pa...	Spécif
gene	412	342	44
hgt	110	110	34
reconciliation	70	68	19
transfer	134	111	15
genes	88	77	14
and	1320	792	14
methods	208	154	13
species	261	186	12
lineage	32	32	11
model	130	101	11
method	168	122	10
event	34	33	10
phylogeny	52	47	10
accurate	32	31	9
data	227	155	9
horizontal	77	63	9
events	232	160	9
population	26	26	9
genome	49	44	9
likelihood	39	36	9
evolutionary	279	188	9
coalescent	31	30	9
consensus	24	24	8
inference	40	36	8
role	30	29	8
detection	24	24	8
families	27	26	8
sorting	29	28	8
inferring	47	41	8
vertical	23	23	8

Spécificité
>2 ou <-2 :
statistiquement
significatif !

Termes sous-représentés à gauche

Terme	Frq Tot.	Frq Pa...	Spécif
child	24	1	-7
2	47	8	-7
m	37	4	-7
split	79	19	-7
e	53	10	-7
constructing	53	8	-8
galled	40	4	-8
construct	48	7	-8
graph	60	11	-8
binary	75	16	-8
t	51	6	-9
input	83	16	-9
given	137	36	-9
distance	120	30	-9
d	33	1	-9
consistent	54	7	-9
class	34	2	-9
x	47	4	-10
polynomial	62	7	-11
problem	240	72	-11
number	206	56	-12
level	93	14	-13
1	71	7	-13
a	1675	701	-13
is	922	360	-13
leaves	54	2	-14
if	95	12	-15
set	252	68	-15
k	69	4	-16
o	73	4	-17
time	191	39	-18
...

Une parenthèse sur la spécificité

Comparer des nombres d'occurrences ?

Mot présent 10 fois dans le corpus 1 et 5 fois dans le corpus 2

A-t-il plus d'importance dans le corpus 1 que dans le corpus 2 ?

Une parenthèse sur la spécificité

Comparer des nombres d'occurrences ?

Mot présent 10 fois dans le corpus 1 et 5 fois dans le corpus 2

A-t-il plus d'importance dans le corpus 1 que dans le corpus 2 ?

Le nombre d'occurrences ne suffit pas :

il peut s'expliquer par différences de tailles de sous-corpus
(par exemple, corpus 1 deux fois plus grand que le corpus 2)

Une parenthèse sur la spécificité

Comparer des fréquences ?

Mot présent à une fréquence de :

- 2% dans le corpus 1
- 1% dans le corpus 2

Deux fois plus présent dans le corpus 1

A-t-il plus d'importance dans le corpus 1 que dans le corpus 2 ?

Une parenthèse sur la spécificité

Comparer des fréquences ?

Mot présent à une fréquence de :

- 2% dans le corpus 1
- 1% dans le corpus 2

Deux fois plus présent dans le corpus 1

A-t-il plus d'importance dans le corpus 1 que dans le corpus 2 ?

La différence de fréquences ne suffit pas,
elle pourrait être due au hasard !

Exemple : si le corpus 1 et le corpus 2 contiennent chacun 100 mots ,
seulement une occurrence d'écart !

Une parenthèse sur la spécificité

Modèle **hypergéométrique** :

on imagine que les mots sont jetés au hasard dans les sous-corpus, avec des probabilités proportionnelles à la taille de chacun.

Si corpus 1 et corpus 2 de même taille (100 mots chacun), un mot présent 3 fois dans la totalité du corpus :

Une parenthèse sur la spécificité

Modèle **hypergéométrique** :

on imagine que les mots sont jetés au hasard dans les sous-corpus, avec des probabilités proportionnelles à la taille de chacun.

Si corpus 1 et corpus 2 de même taille (100 mots chacun), un mot présent 3 fois dans la totalité du corpus :

- 1 chance sur 2 que la première occurrence soit dans le corpus 1
- 1 chance sur 4 que les 2 premières occurrences soient dans le corpus 1
- 1 chance sur 8 que les 3 occurrences soient dans le corpus 1

Une parenthèse sur la spécificité

Modèle **hypergéométrique** :

on imagine que les mots sont jetés au hasard dans les sous-corpus, avec des probabilités proportionnelles à la taille de chacun.

Si corpus 1 et corpus 2 de même taille (100 mots chacun), un mot présent 3 fois dans la totalité du corpus :

- 1 chance sur 2 que la première occurrence soit dans le corpus 1
- 1 chance sur 4 que les 2 premières occurrences soient dans le corpus 1
- 1 chance sur 8 que les 3 occurrences soient dans le corpus 1
- 2 chances sur 8 (= 1 chance sur 4) que les 3 occurrences soient dans le corpus 1, ou les trois dans le corpus 2

Une parenthèse sur la spécificité

Modèle **hypergéométrique** :

on imagine que les mots sont jetés au hasard dans les sous-corpus, avec des probabilités proportionnelles à la taille de chacun.

Si corpus 1 et corpus 2 de même taille (100 mots chacun), un mot présent 3 fois dans la totalité du corpus :

- 1 chance sur 2 que la première occurrence soit dans le corpus 1
- 1 chance sur 4 que les 2 premières occurrences soient dans le corpus 1
- 1 chance sur 8 que les 3 occurrences soient dans le corpus 1
- 2 chances sur 8 (= 1 chance sur 4) que les 3 occurrences soient dans le corpus 1, ou les trois dans le corpus 2
- 3 chances sur 4 d'avoir une répartition avec deux occurrences dans un corpus et une occurrence dans l'autre

Une parenthèse sur la spécificité

Modèle **hypergéométrique** :

on imagine que les mots sont jetés au hasard dans les sous-corpus, avec des probabilités proportionnelles à la taille de chacun.

Si corpus 1 et corpus 2 de même taille (100 mots chacun), un mot présent 3 fois dans la totalité du corpus :

- 1 chance sur 2 que la première occurrence soit dans le corpus 1
- 1 chance sur 4 que les 2 premières occurrences soient dans le corpus 1
- 1 chance sur 8 que les 3 occurrences soient dans le corpus 1
- 2 chances sur 8 (= 1 chance sur 4) que les 3 occurrences soient dans le corpus 1, ou les trois dans le corpus 2
- 3 chances sur 4 d'avoir une répartition avec deux occurrences dans un corpus et une occurrence dans l'autre
- **la situation observée (2% de fréquence dans le corpus 1, 1% dans le corpus 2) avait 75% de chances d'arriver avec cette répartition "au hasard" !**

Une parenthèse sur la spécificité

La spécificité d'un mot dans un sous-corpus est un score :

- supérieur à 2 si le mot est sur-représenté dans ce sous-corpus, et qu'il est peu probable que ce soit dû au hasard ;
- compris entre -2 et 2 s'il est impossible de déterminer si le mot est sur-représenté ou sous-représenté dans le corpus ; le mot est considéré comme "banal" dans ce sous-corpus
- Inférieur à -2 si le mot est sous-représenté dans le corpus, et qu'il est peu probable que ce soit dû au hasard.

Lebart, L. & Salem, A. (1994). *Statistique Textuelle*.

Chapitre 6 : Éléments caractéristiques, réponses ou textes modaux

Une parenthèse sur la spécificité

La **spécificité** d'un mot dans un sous-corpus est un score :

- supérieur à 2 si le mot est sur-représenté dans ce sous-corpus, et qu'il est peu probable que ce soit dû au hasard ;
- compris entre -2 et 2 s'il est impossible de déterminer si le mot est sur-représenté ou sous-représenté dans le corpus ; le mot est considéré comme "banal" dans ce sous-corpus
- Inférieur à -2 si le mot est sous-représenté dans le corpus, et qu'il est peu probable que ce soit dû au hasard.

La "valeur absolue" de la spécificité est d'autant plus **grande** qu'il est **peu probable** que le phénomène soit dû au hasard :

- spécificité = 1,96 : 5% de chances
- spécificité = 2,33 : 1% de chances
- spécificité = 3,09 : 1 chance sur 1000

Une parenthèse sur la spécificité

La **spécificité** d'un mot dans un sous-corpus est un score :

- supérieur à 2 si le mot est sur-représenté dans ce sous-corpus, et qu'il est peu probable que ce soit dû au hasard ;
- compris entre -2 et 2 s'il est impossible de déterminer si le mot est sur-représenté ou sous-représenté dans le corpus ; le mot est considéré comme "banal" dans ce sous-corpus
- Inférieur à -2 si le mot est sous-représenté dans le corpus, et qu'il est peu probable que ce soit dû au hasard.

La "valeur absolue" de la spécificité est d'autant plus **grande** qu'il est **peu probable** que le phénomène soit dû au hasard :

- spécificité = 1,96 : 5% de chances
- spécificité = 2,33 : 1% de chances
- spécificité = 3,09 : 1 chance sur 1000

Scores similaires :
écart réduit, TF-IDF

Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 3) Analyse statistique

Termes sur-représentés à gauche

Terme	Frq Tot.	Frq Pa...	Spécif
gene	412	342	44
hgt	110	110	34
reconciliation	70	68	19
transfer	134	111	15
genes	88	77	14
and	1320	792	14
methods	208	154	13
species	261	186	12
lineage	32	32	11
model	130	101	11
method	168	122	10
event	34	33	10
phylogeny	52	47	10
accurate	32	31	9
data	227	155	9
horizontal	77	63	9
events	232	160	9
population	26	26	9
genome	49	44	9
likelihood	39	36	9
evolutionary	279	188	9
coalescent	31	30	9
consensus	24	24	8
inference	40	36	8
role	30	29	8
detection	24	24	8
families	27	26	8
sorting	29	28	8
inferring	47	41	8
vertical	23	23	8

Spécificité
>2 ou <-2 :
statistiquement
significatif !

Termes sous-représentés à gauche

Terme	Frq Tot.	Frq Pa...	Spécif
child	24	1	-7
2	47	8	-7
m	37	4	-7
split	79	19	-7
e	53	10	-7
constructing	53	8	-8
galled	40	4	-8
construct	48	7	-8
graph	60	11	-8
binary	75	16	-8
t	51	6	-9
input	83	16	-9
given	137	36	-9
distance	120	30	-9
d	33	1	-9
consistent	54	7	-9
class	34	2	-9
x	47	4	-10
polynomial	62	7	-11
problem	240	72	-11
number	206	56	-12
level	93	14	-13
1	71	7	-13
a	1675	701	-13
is	922	360	-13
leaves	54	2	-14
if	95	12	-15
set	252	68	-15
k	69	4	-16
o	73	4	-17
time	191	39	-18

Attention aux
conclusions
tirées : tests
multiples...

Déclaration de
2016 de l'AAS
sur l'usage des
p-values

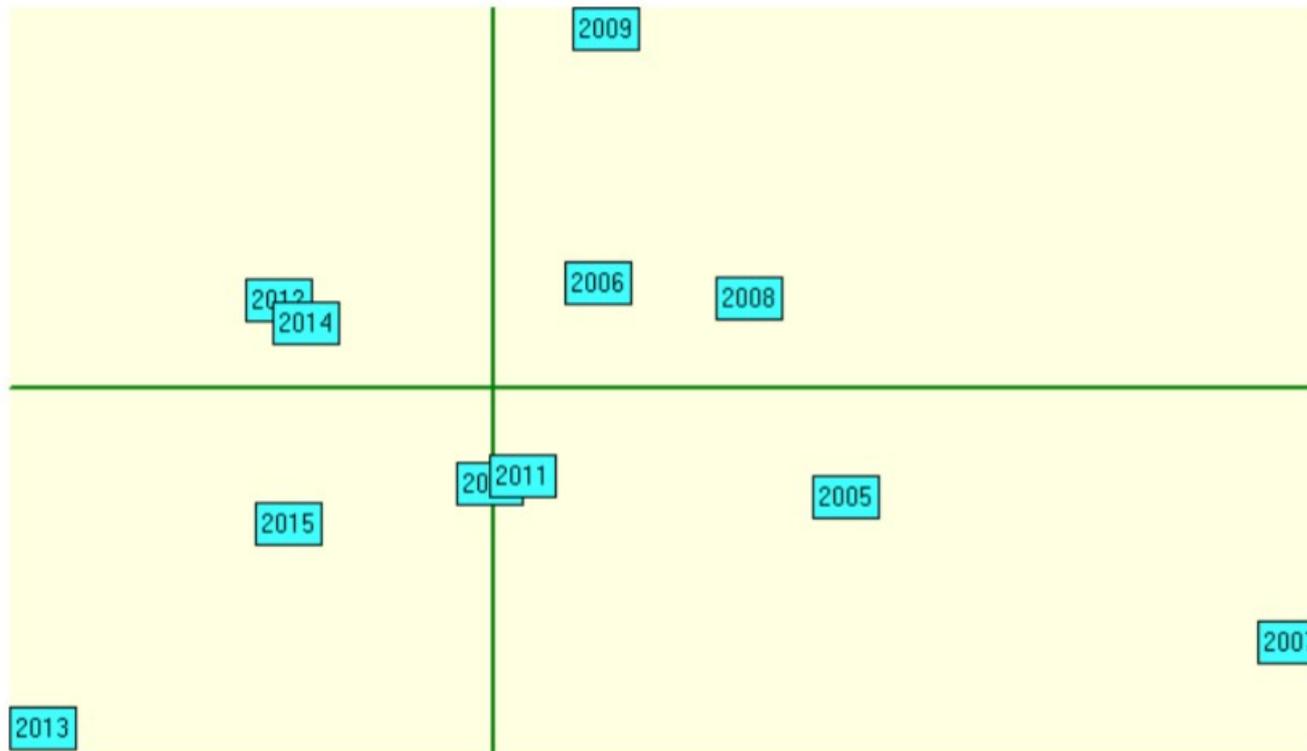
Exemple d'exploration : articles scientifiques

Etape 4) Retour au texte : concordance

n is a normal network , a binary tree - child network , or a level - k network . rec
table networks include normal and tree - child networks , they claim that important e
general networks , and 5 / 4 for tree - child and normal networks . we also show tha
hat the number of leaf - labelled tree - child and normal networks with n leaves ar
ons , or lateral gene transfers . tree - child reticulate networks (tc networks) ar
ary level - 2 networks and binary tree - child networks are also encoded by their tri
etworks that is more general than tree - child networks . background : the advent of
high pairs of individuals are parent and child . new methods to automate this process
rtices that are not leaves have a tree - child . background : phylogenetic networks a
for normal networks , for binary tree - child networks , and for level - k networks
it possible the generalization to tree - child time consistent (tctc) hybridization
of phylogenetic networks , called tree - child phylogenetic networks , and we provide
l algorithms for reconstructing a tree - child phylogenetic network from its path mul
omputing the distance between two tree - child phylogenetic networks and for aligning
tworks and for aligning a pair of tree - child phylogenetic networks , are provided .
s also a metric on the classes of tree - child phylogenetic networks , semibinary tre
sis and comparison of metrics for tree - child time consistent phylogenetic networks
they are metrics on any class of tree - child time consistent phylogenetic networks
t only to establish properties of tree - child time consistent phylogenetic networks
uction , but also to generate all tree - child time consistent phylogenetic networks
sis and comparison of metrics for tree - child time consistent phylogenetic networks
ain tight bounds on the size of a tree - child time consistent phylogenetic network .
ed them as regular , tree sibling , tree - child , or galled trees . we show that , as
netic networks , which generalize tree - child time consistent phylogenetic networks

Exemple d'exploration : articles scientifiques

Test de l'effet d'un paramètre : l'année de publication



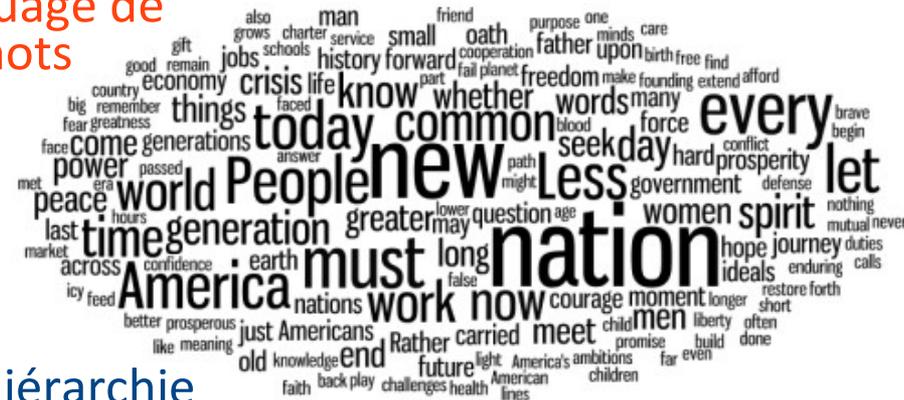
Tushar Agarwal, Philippe Gambette, David Morrison (2016) *Who is Who in Phylogenetic Networks: Articles, Authors and Programs*.

<https://hal-upec-upem.archives-ouvertes.fr/hal-01376483>

Arbres de mots

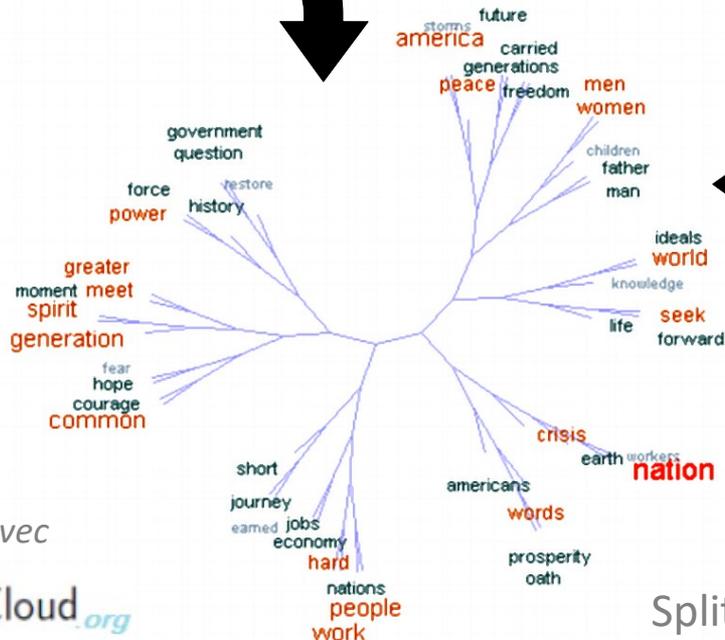
Le « nuage arboré », une information double

nuage de mots



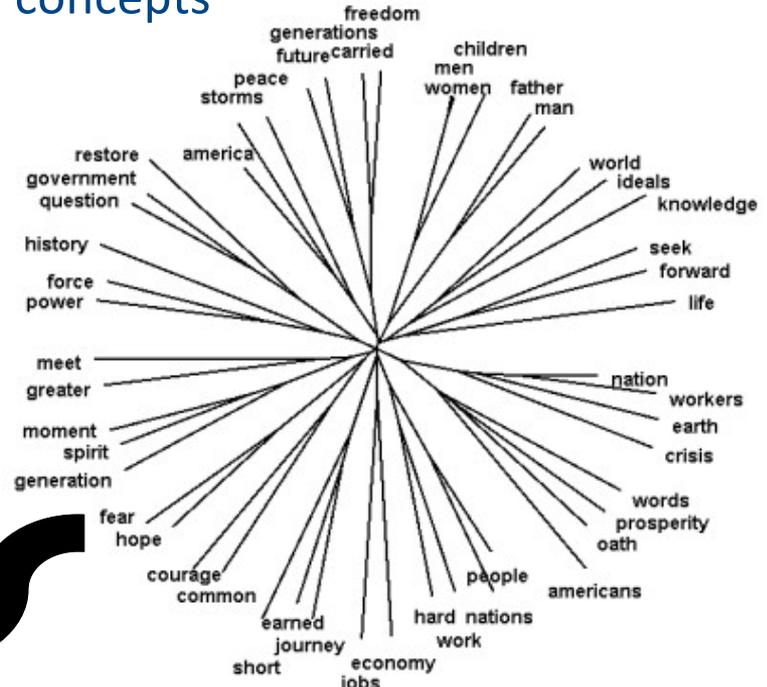
hiérarchie des mots

occurrences



hiérarchie des concepts

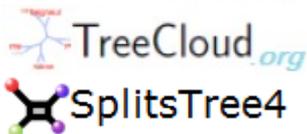
arbre de mots



cooccurrences

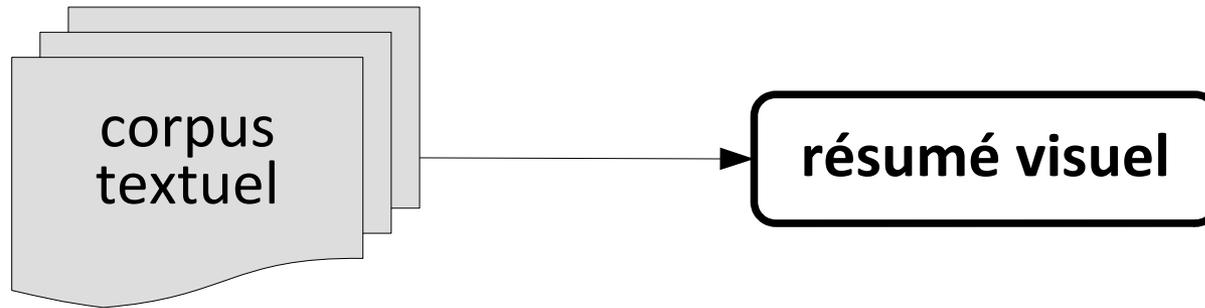
Discours inaugural de Barack Obama

construit avec

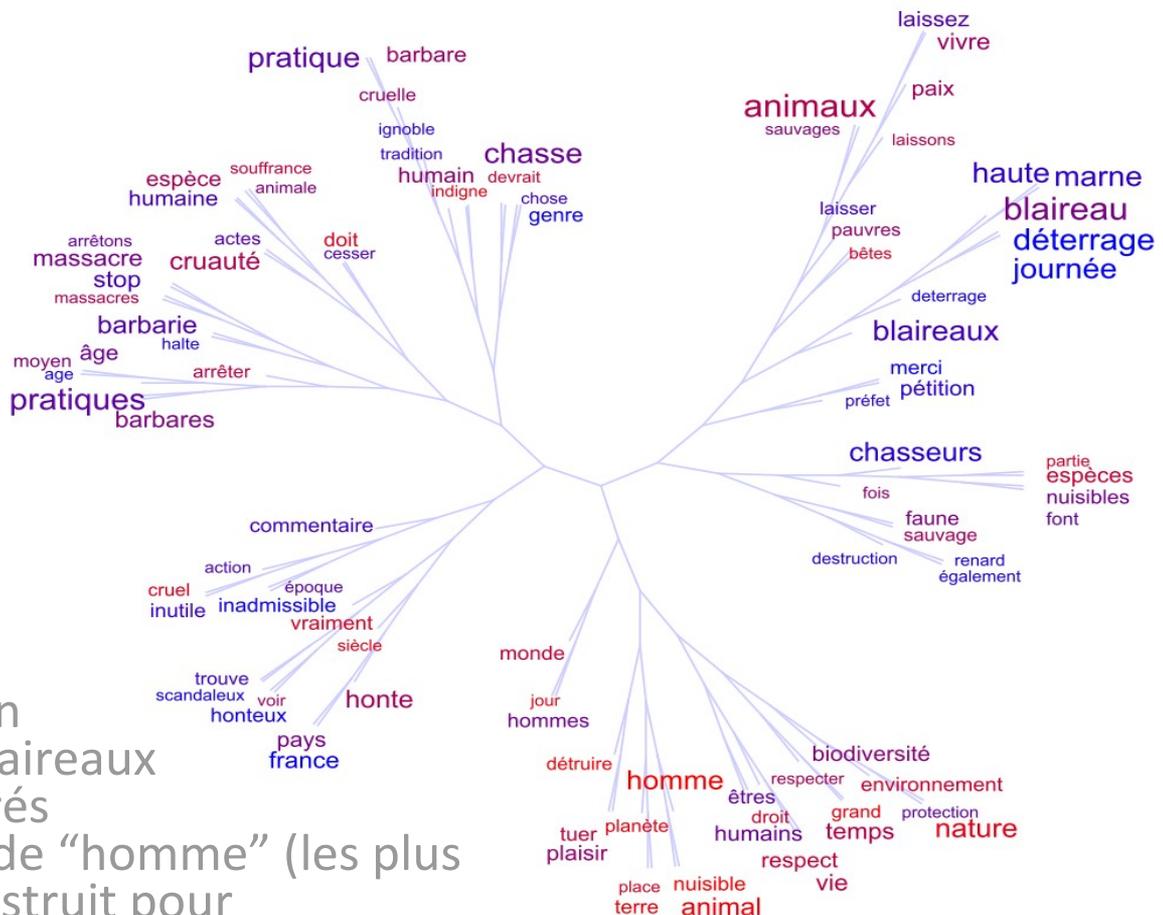
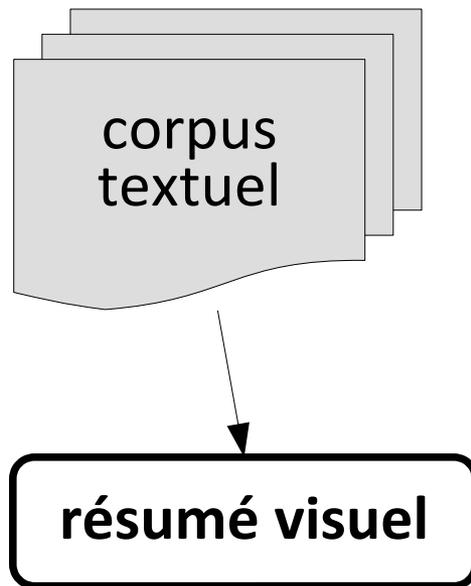


SplitsTree : Huson & Bryant, *Bioinformatics*, 2006
TreeCloud : Gambette & Véronis, *IFCS'09*

Le « nuage arboré », pour quoi faire ?

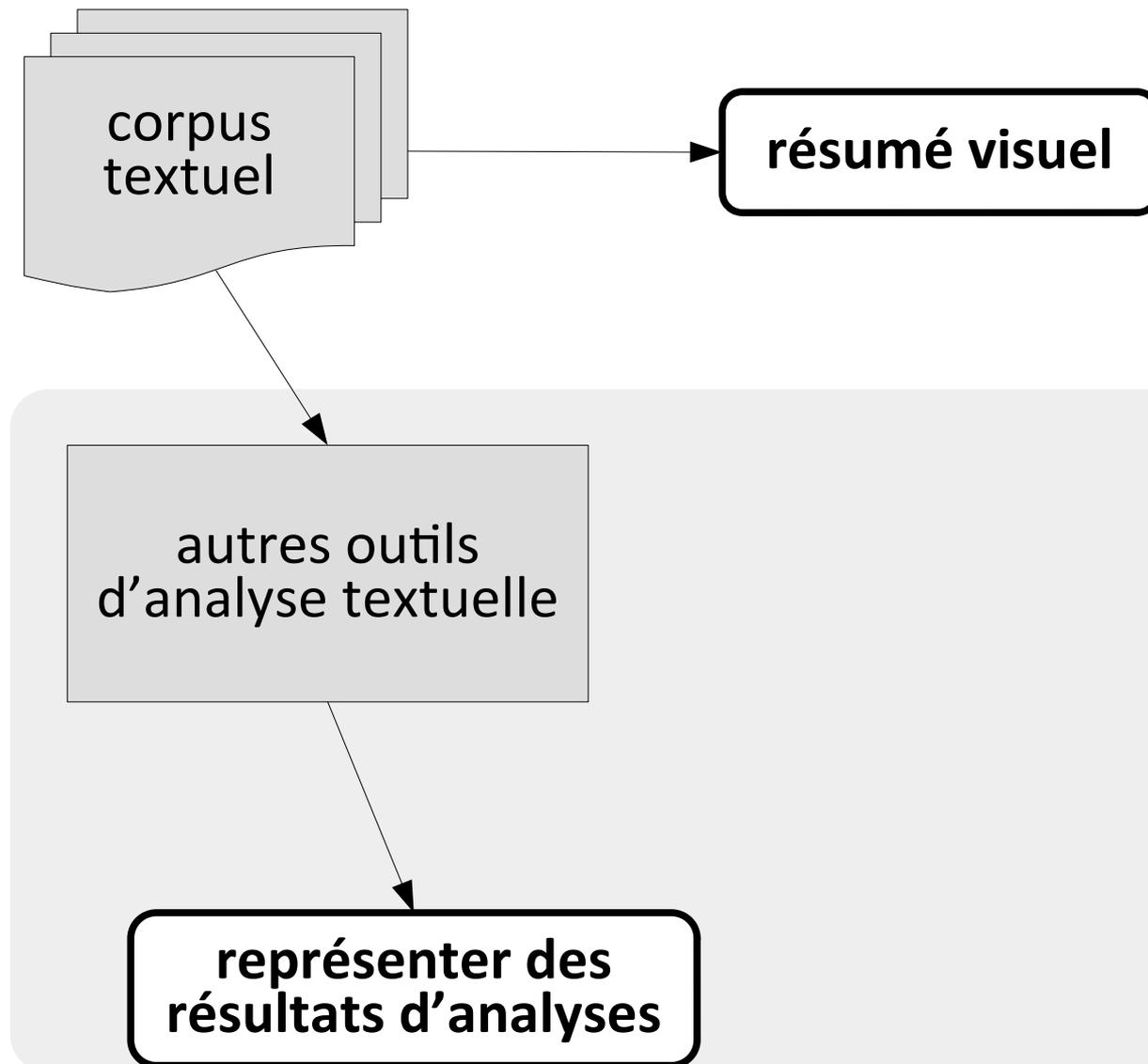


Le « nuage arboré », pour quoi faire ?



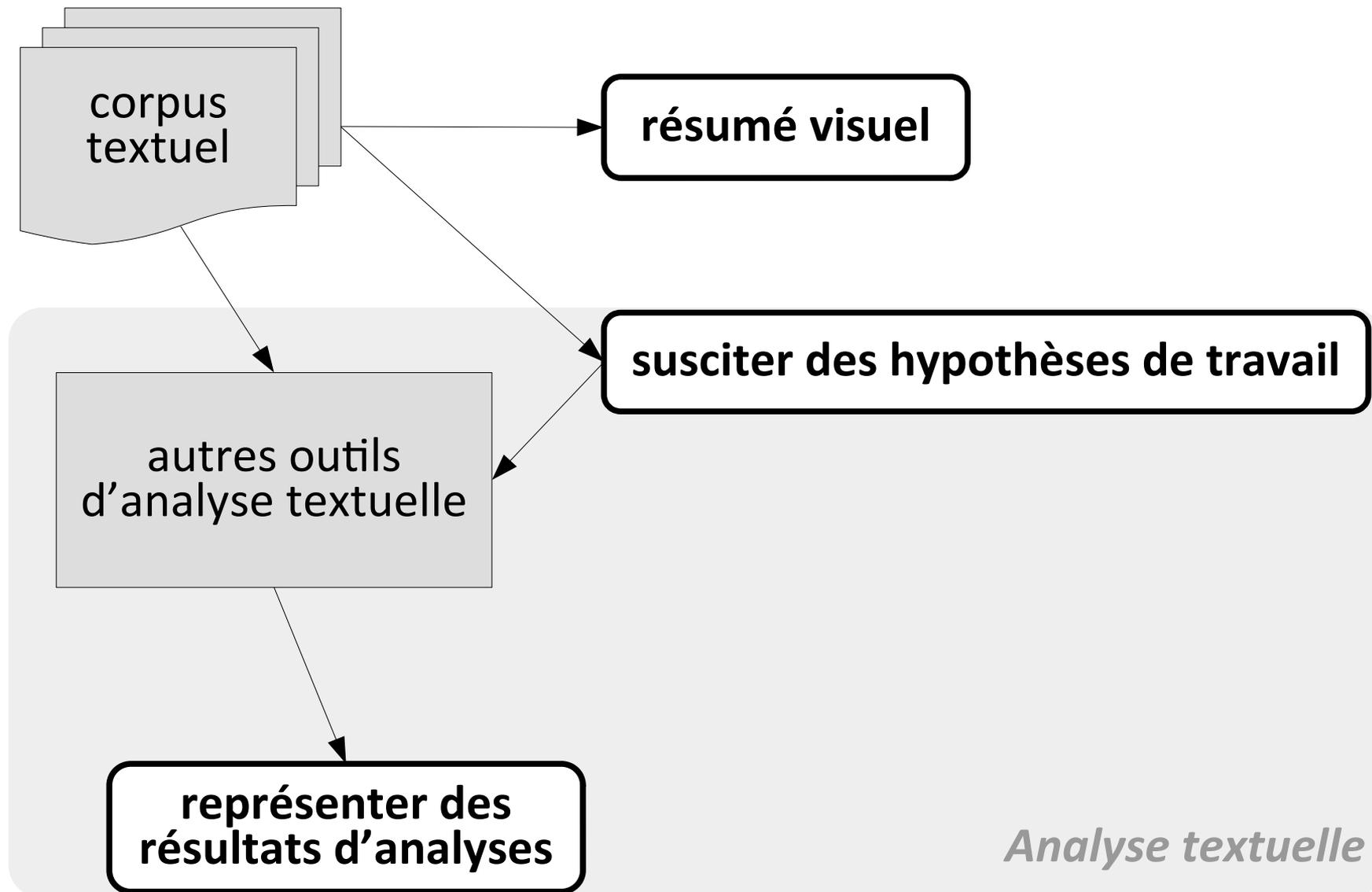
Nuage arboré des 100 mots les plus fréquents des commentaires d'une pétition contre l'extermination de blaireaux sur *lapetition.be*, mots colorés en fonction de la proximité de "homme" (les plus cooccurrents en rouge), construit pour R. Matuszewicz et M. Legris-Revel (projet ANR APPEL)

Le « nuage arboré », pour quoi faire ?



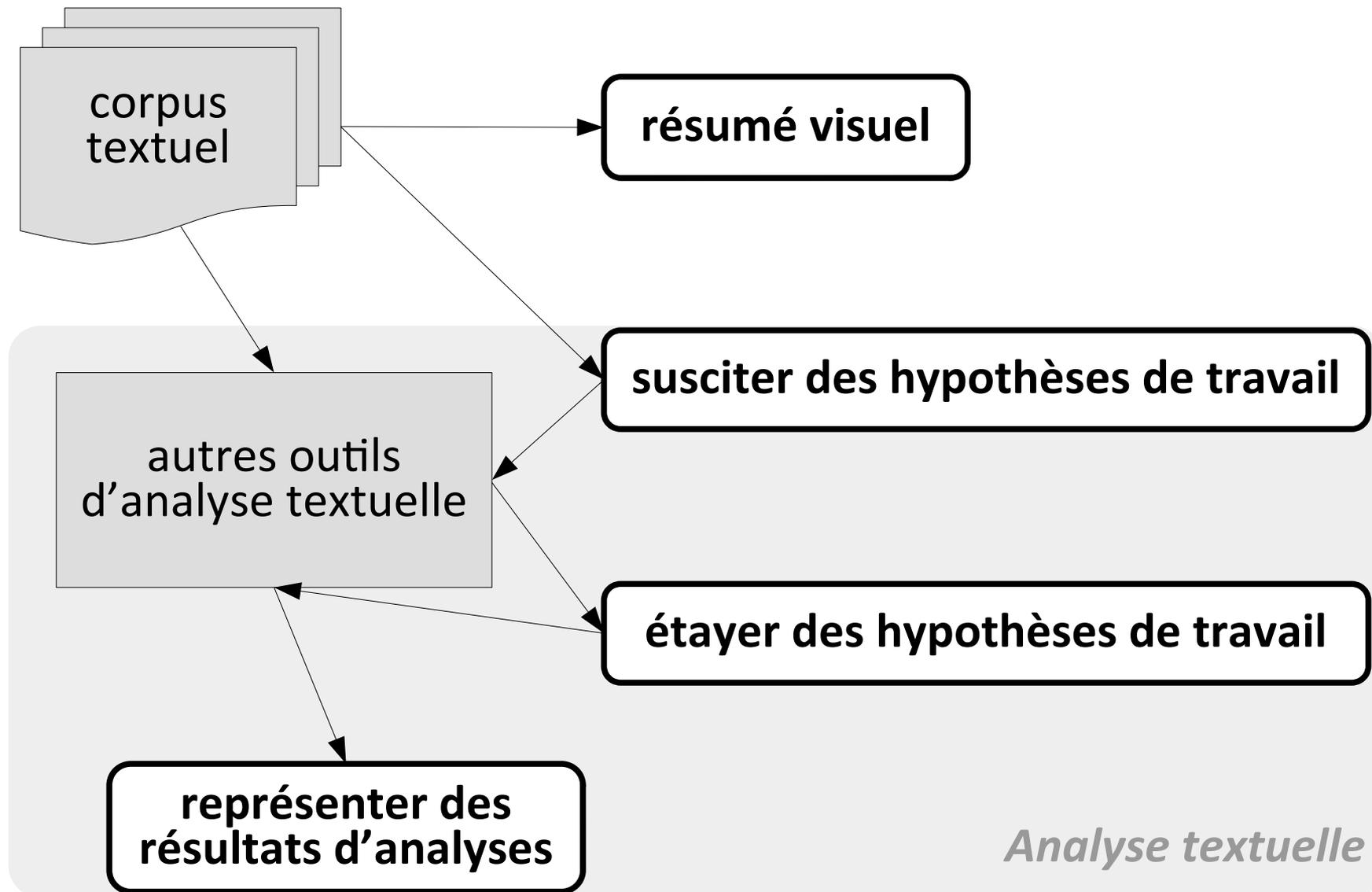
Analyse textuelle

Le « nuage arboré », pour quoi faire ?



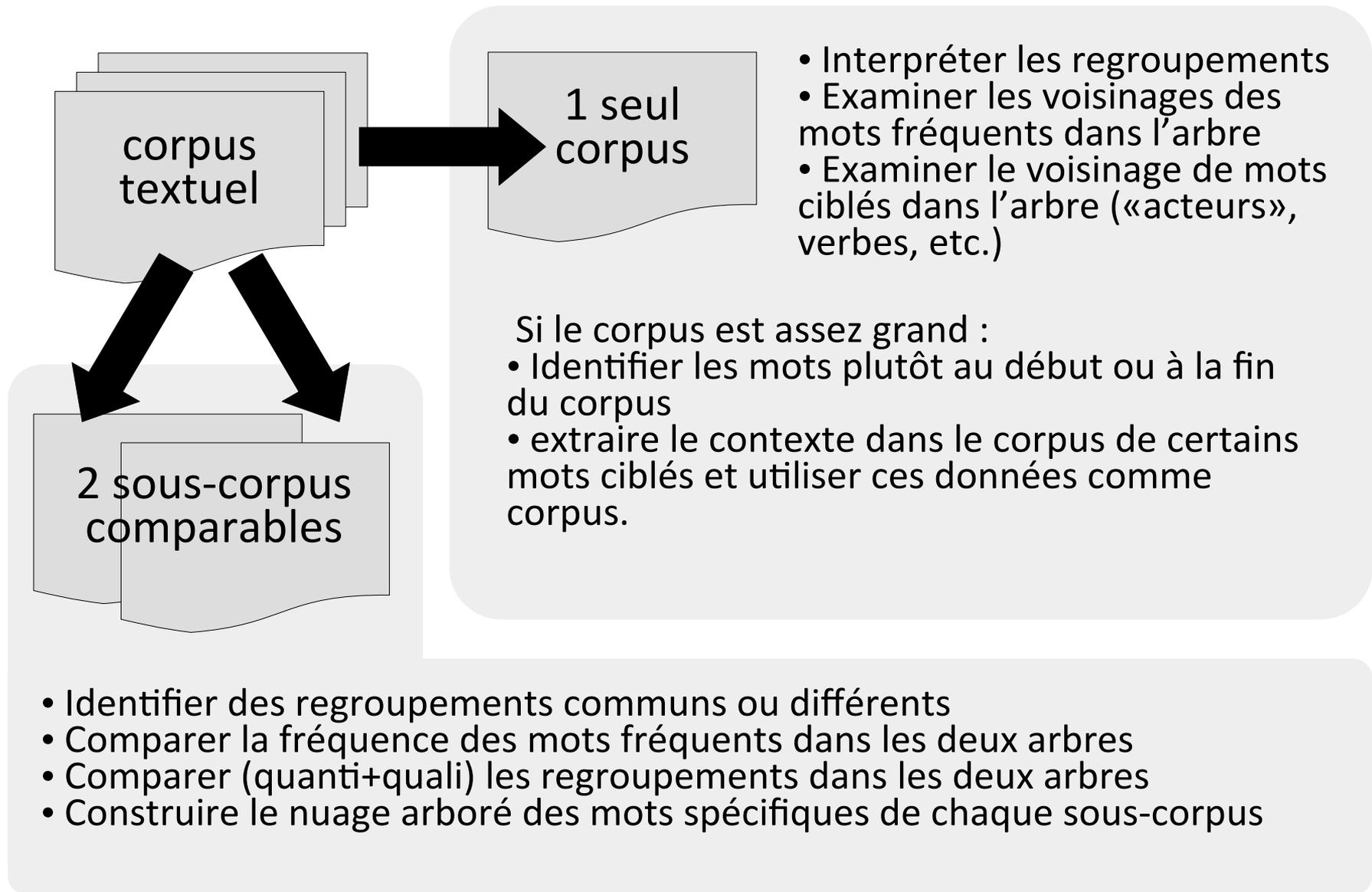
Analyse textuelle

Le « nuage arboré », pour quoi faire ?

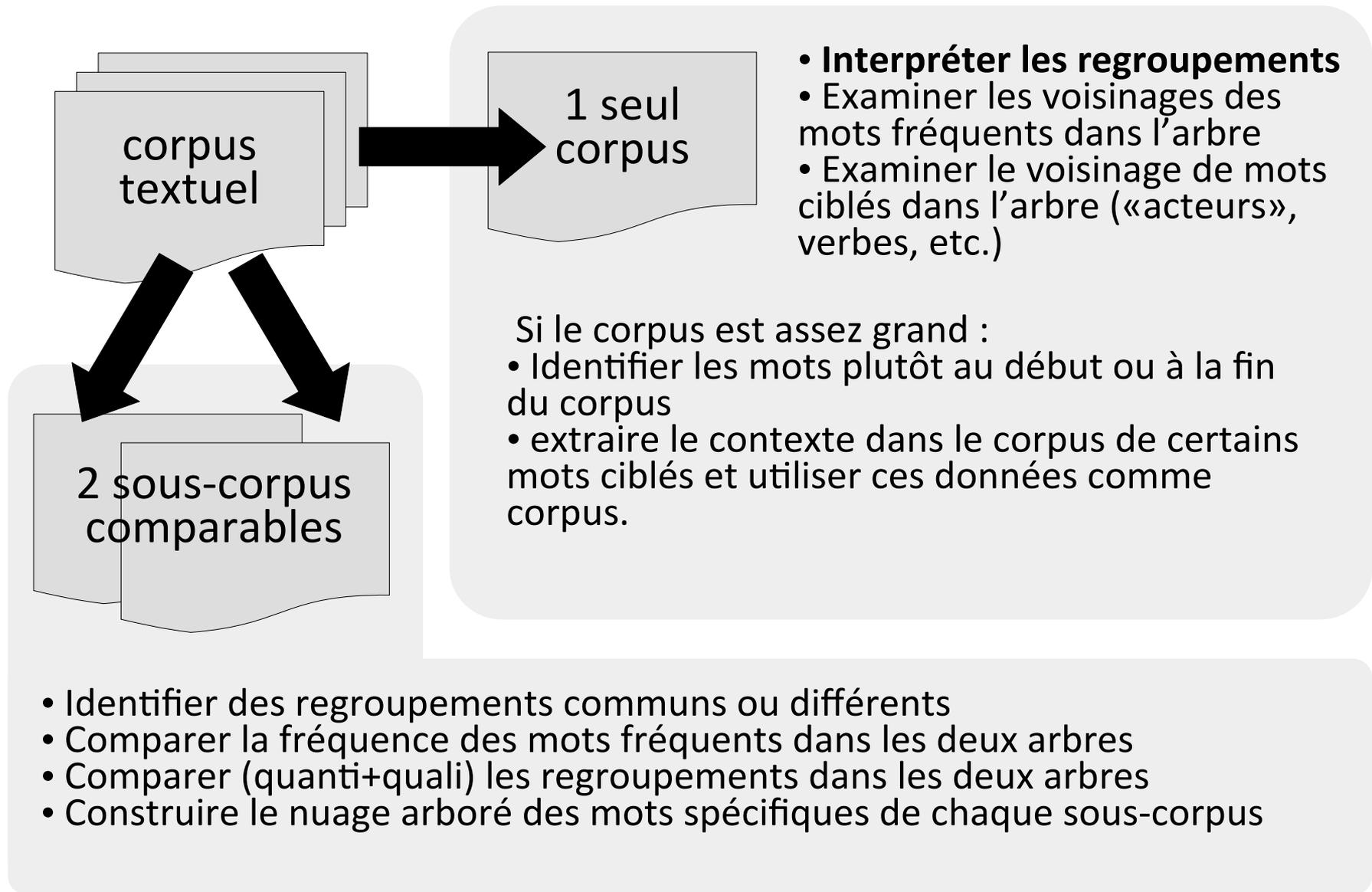


Analyse textuelle

Exploration de corpus avec TreeCloud



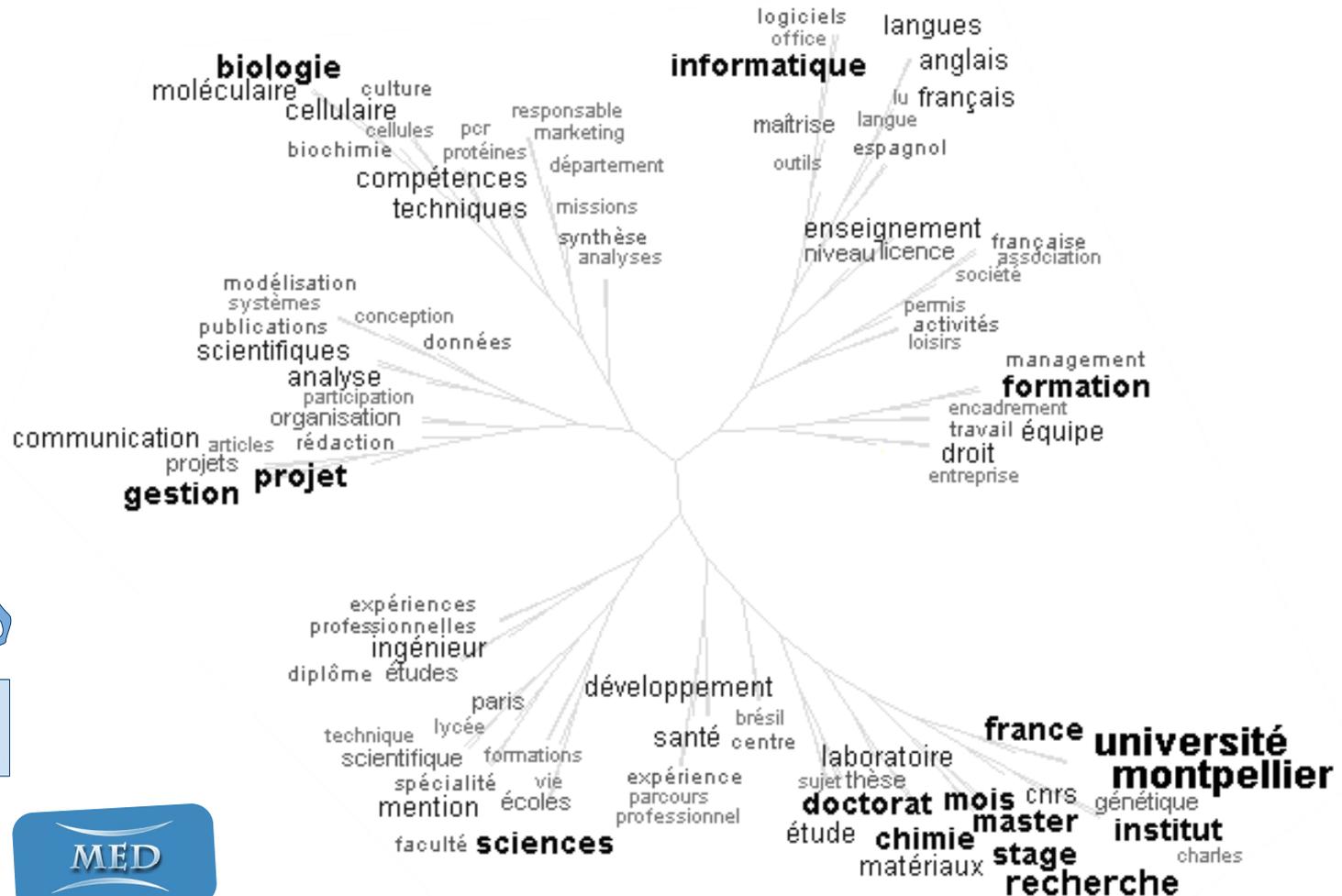
Exploration de corpus avec TreeCloud



Méthode : interpréter les regroupements

Dessiner des « patates »

Corpus : une centaine de CV soumis à une rencontre docteurs-entreprises



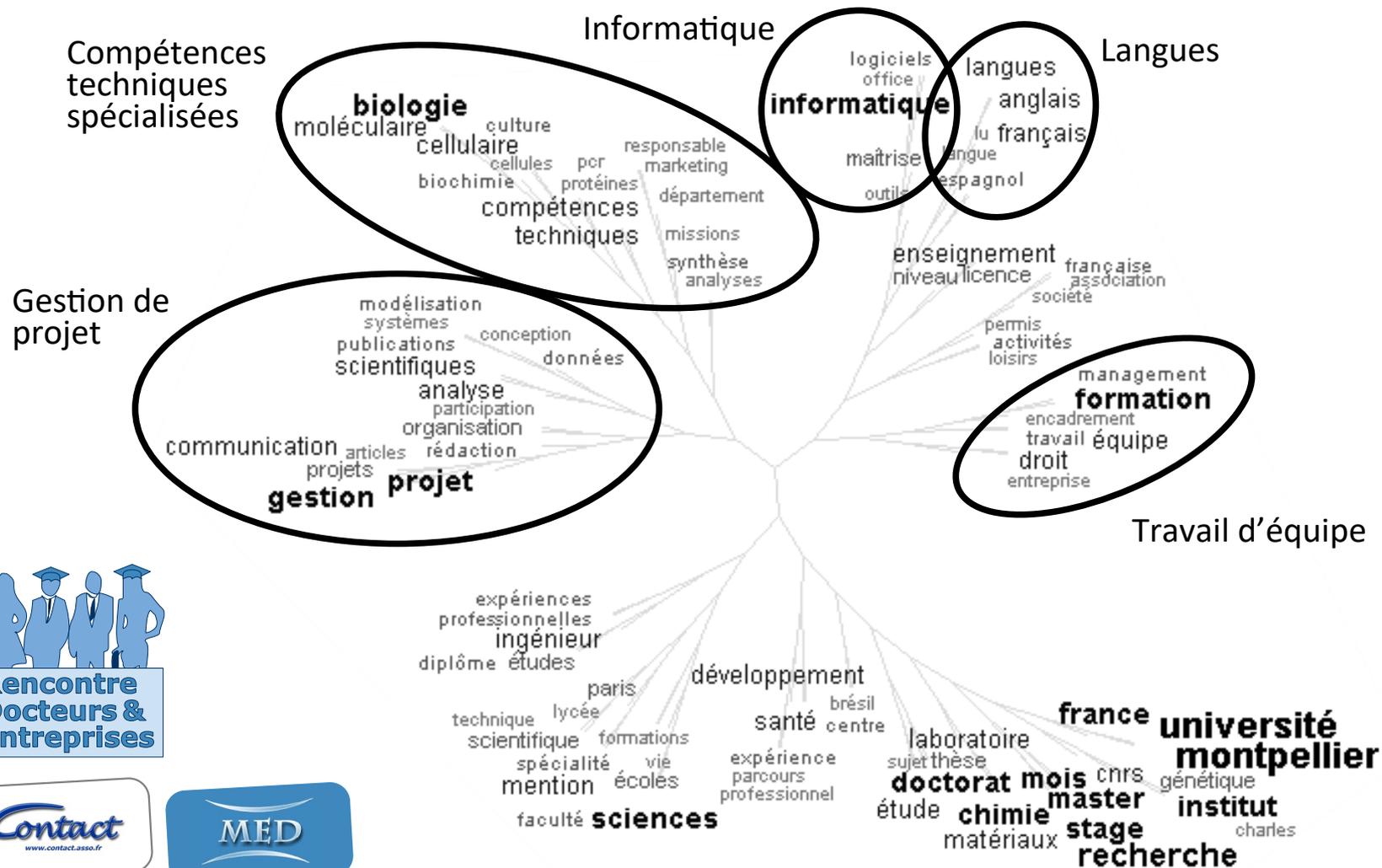
Rencontre
Docteurs &
Entreprises



Méthode : interpréter les regroupements

Dessiner des « patates »

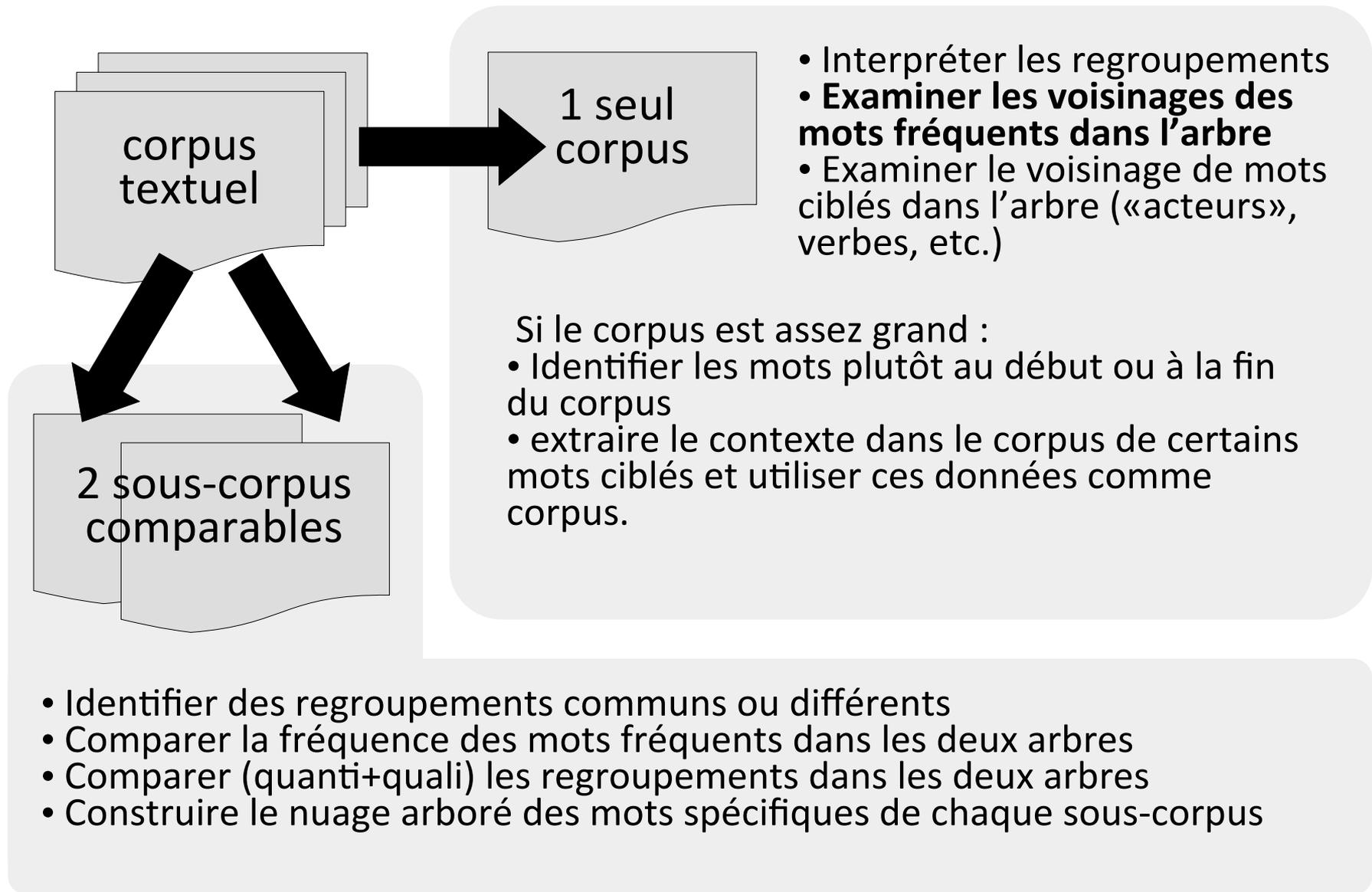
Corpus : une centaine de CV soumis à une rencontre docteurs-entreprises



Rencontre
Docteurs &
Entreprises

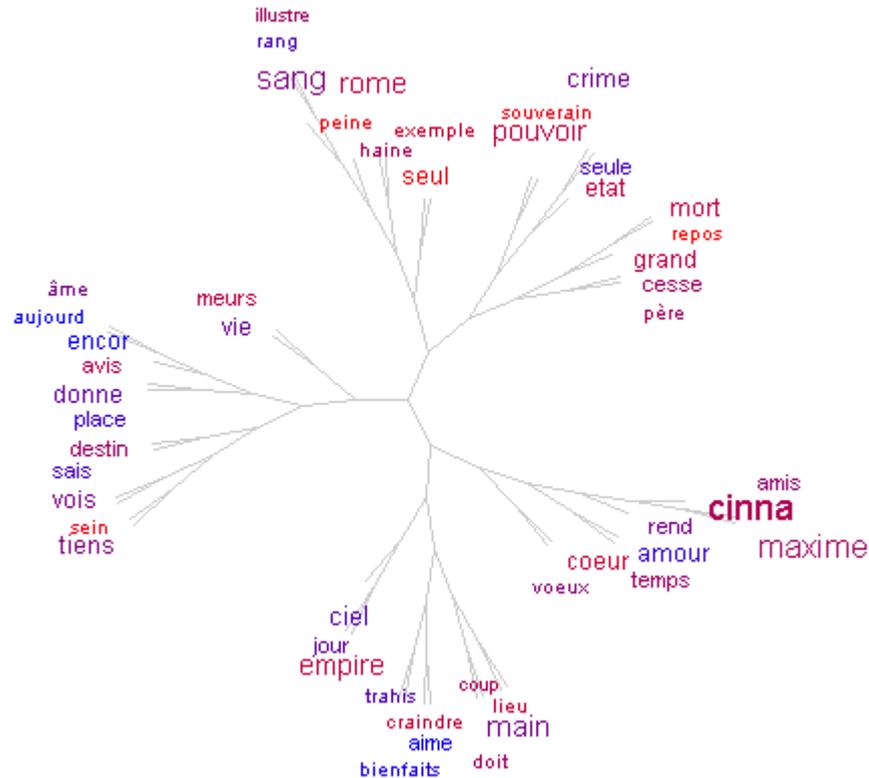


Exploration de corpus avec TreeCloud



Méthode : voisinage des mots fréquents

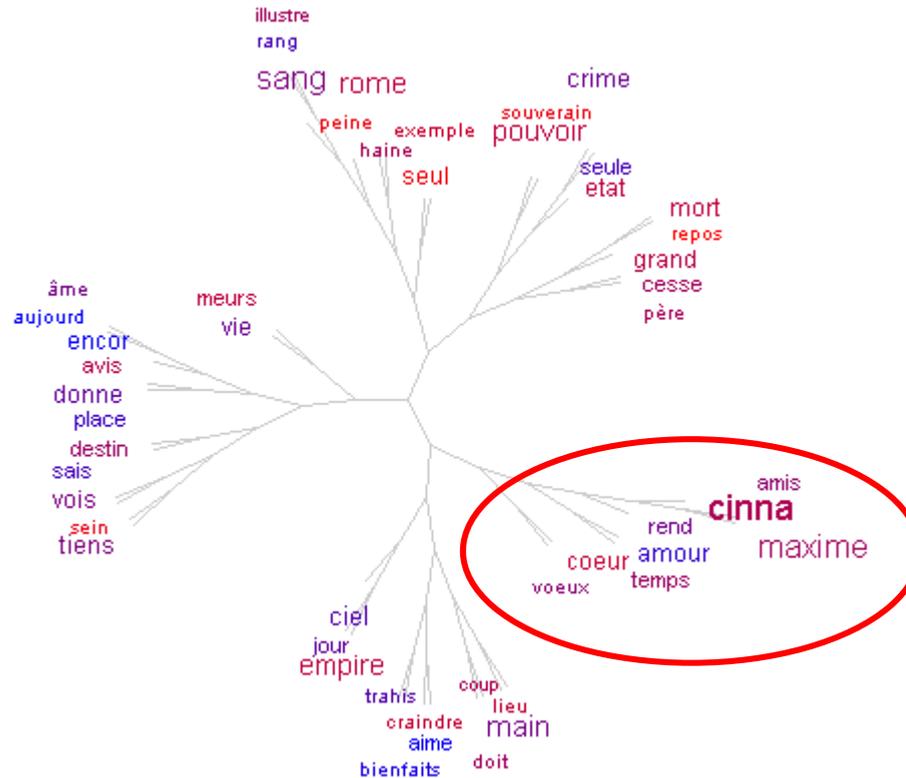
Amstutz & Gambette,
JADT 2010



Nuage arboré des 50 mots les plus fréquents des paroles d'Auguste dans Cinna

Méthode : voisinage des mots fréquents

Amstutz & Gambette,
JADT 2010

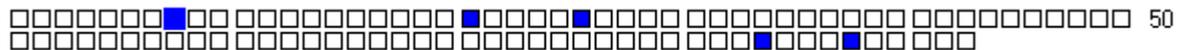
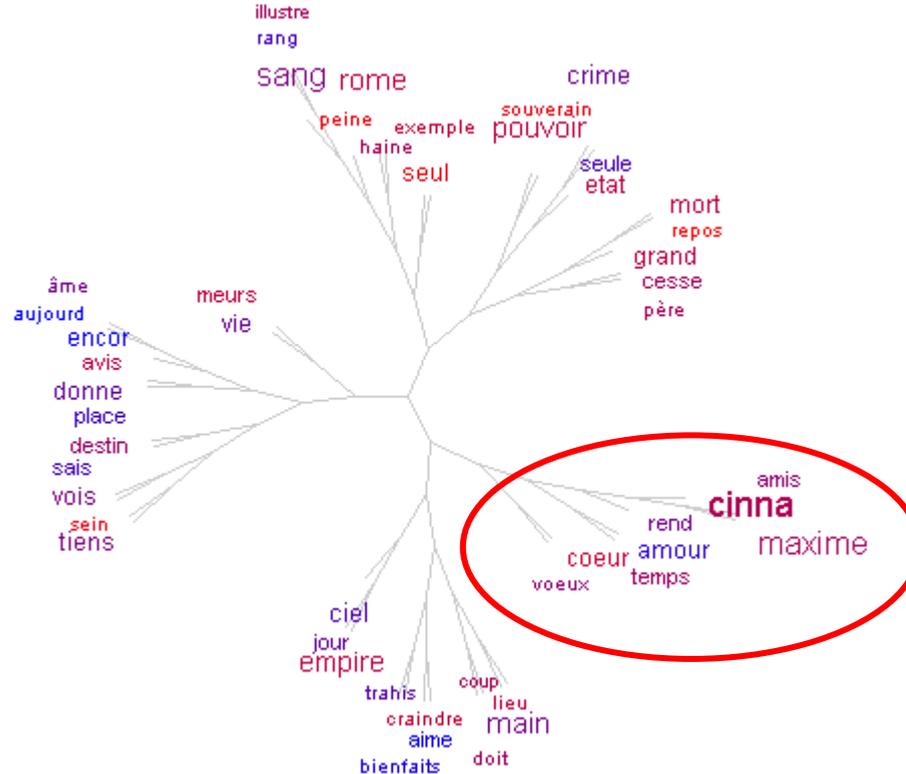


Nuage arboré des 50 mots les plus fréquents des paroles d'Auguste dans Cinna

Pour manipuler facilement des pièces de théâtre dans TreeCloud, chargement dans un fichier tableur (exemples de fichiers Open Office pour *Cinna* et *Othon* de Corneille sur <http://theatre.treecloud.org>) : possibilité de filtrer les lignes (répliques) en fonction de la valeur dans une colonne donnée → sélectionner un acte, une scène, un personnage.

Méthode : voisinage des mots fréquents

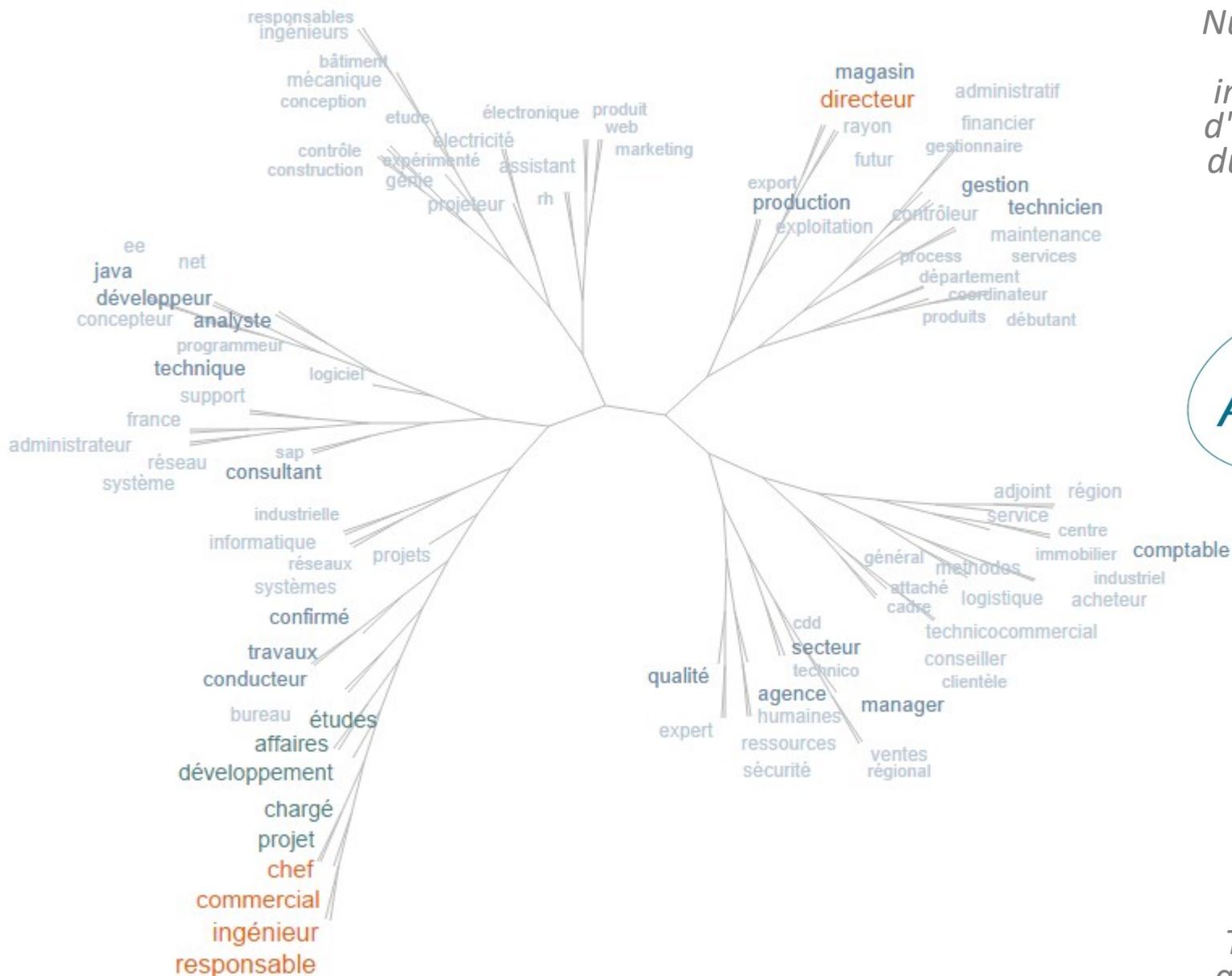
Amstutz & Gambette,
JADT 2010



Carte des sections Lexico3 et contextes de « amis » dans les paroles d'Auguste dans Cinna.

1. Voilà, mes chers **amis**, ce qui me met en peine.
2. Quoi ! mes plus chers **amis** ! quoi ! Cinna ! quoi ! Maxime !
3. Reprenez le pouvoir que vous m'avez commis, Si donnant des sujets il ôte les **amis**
4. Soyons **amis**, Cinna, c'est moi qui t'en convie
5. Il nous a trahis tous ; mais ce qu'il a commis Vous conserve innocents, et me rend mes **amis**.

Méthode : voisinage des mots fréquents



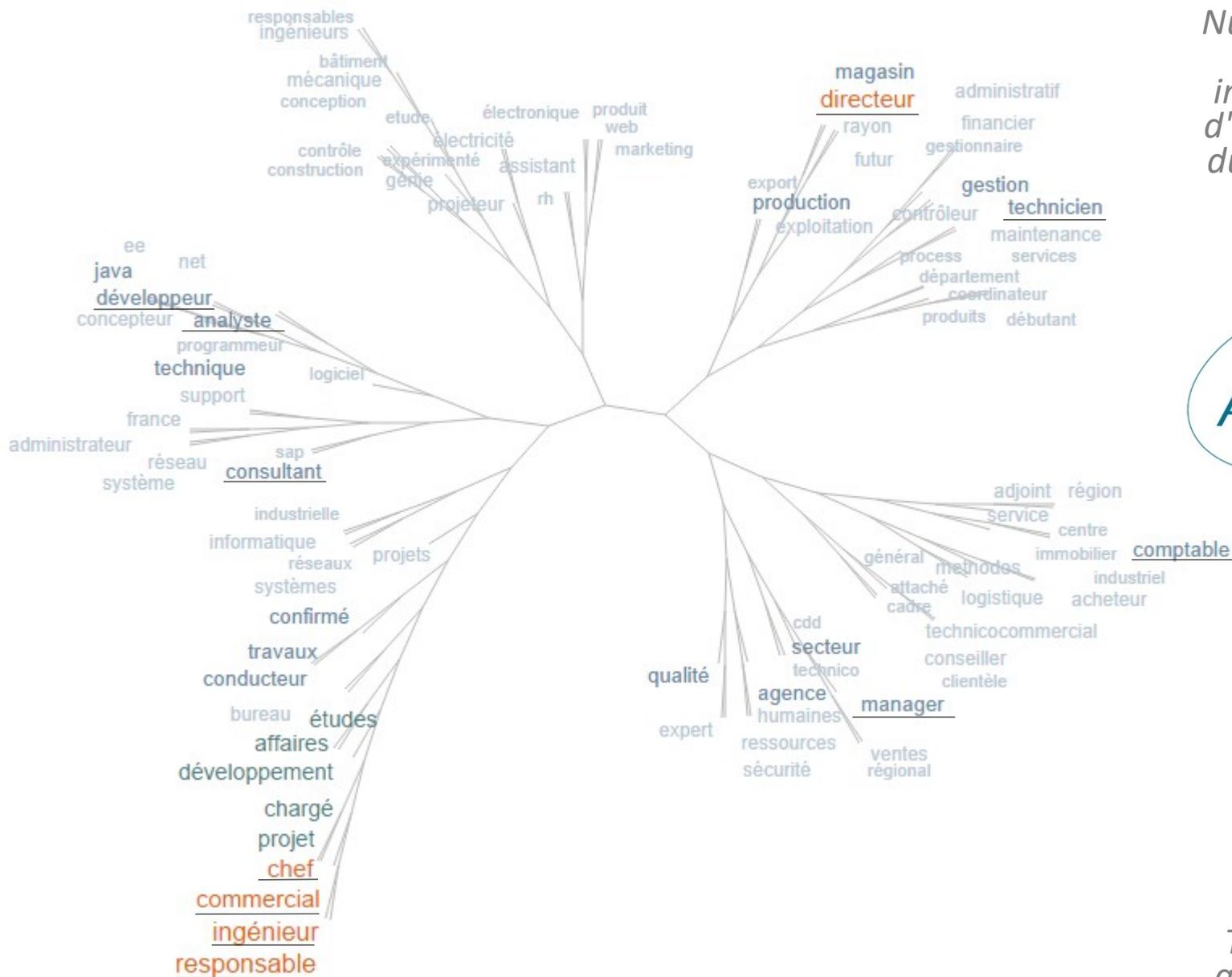
Nuage arboré de plus de 4800 intitulés d'offres d'emploi extraits du site de l'APEC en avril 2011



Travail de 2011 avec Paola Salle

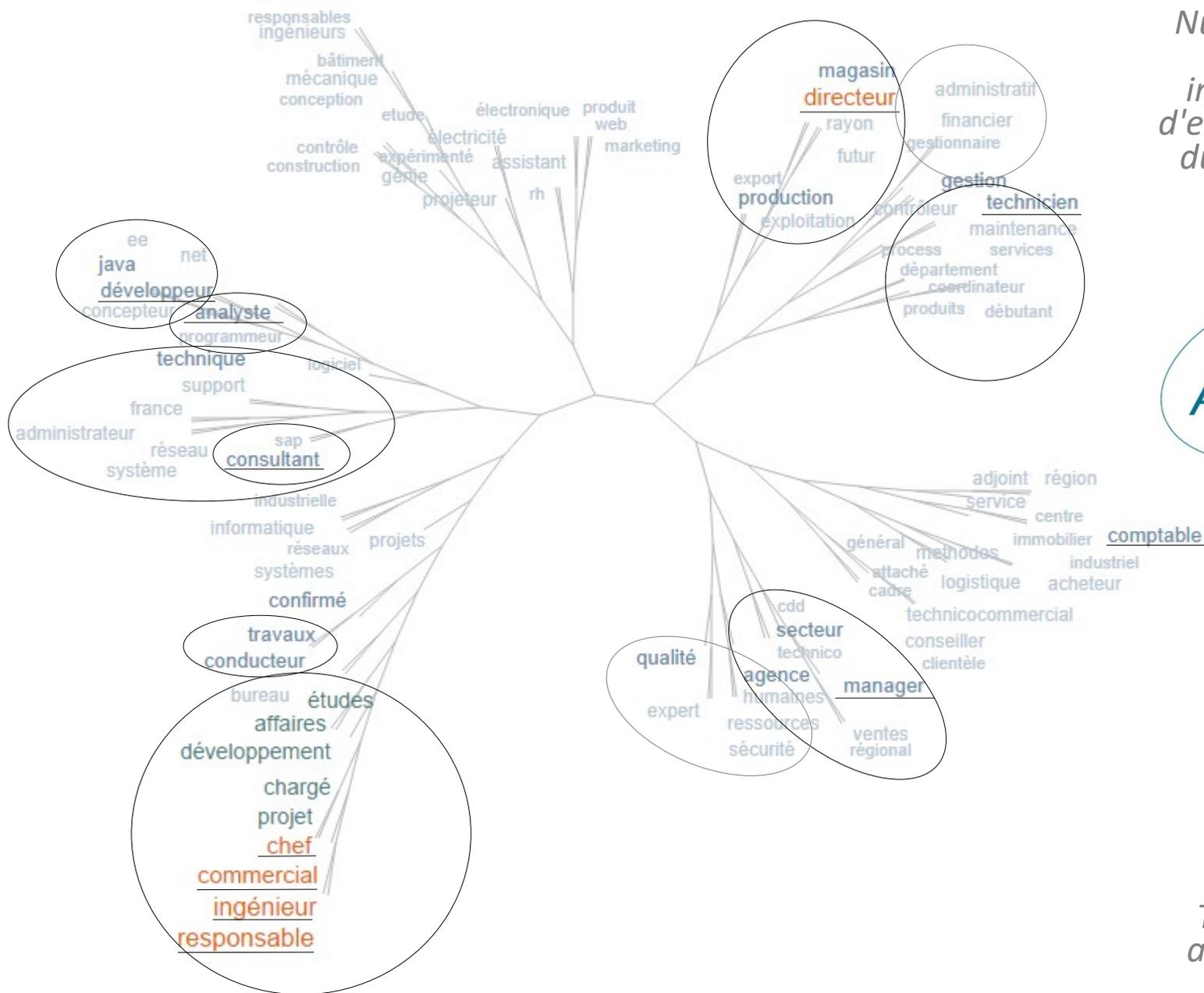
Méthode : voisinage des mots fréquents

Nuage arboré de plus de 4800 intitulés d'offres d'emploi extraits du site de l'APEC en avril 2011



Travail de 2011 avec Paola Salle

Méthode : voisinage des mots fréquents

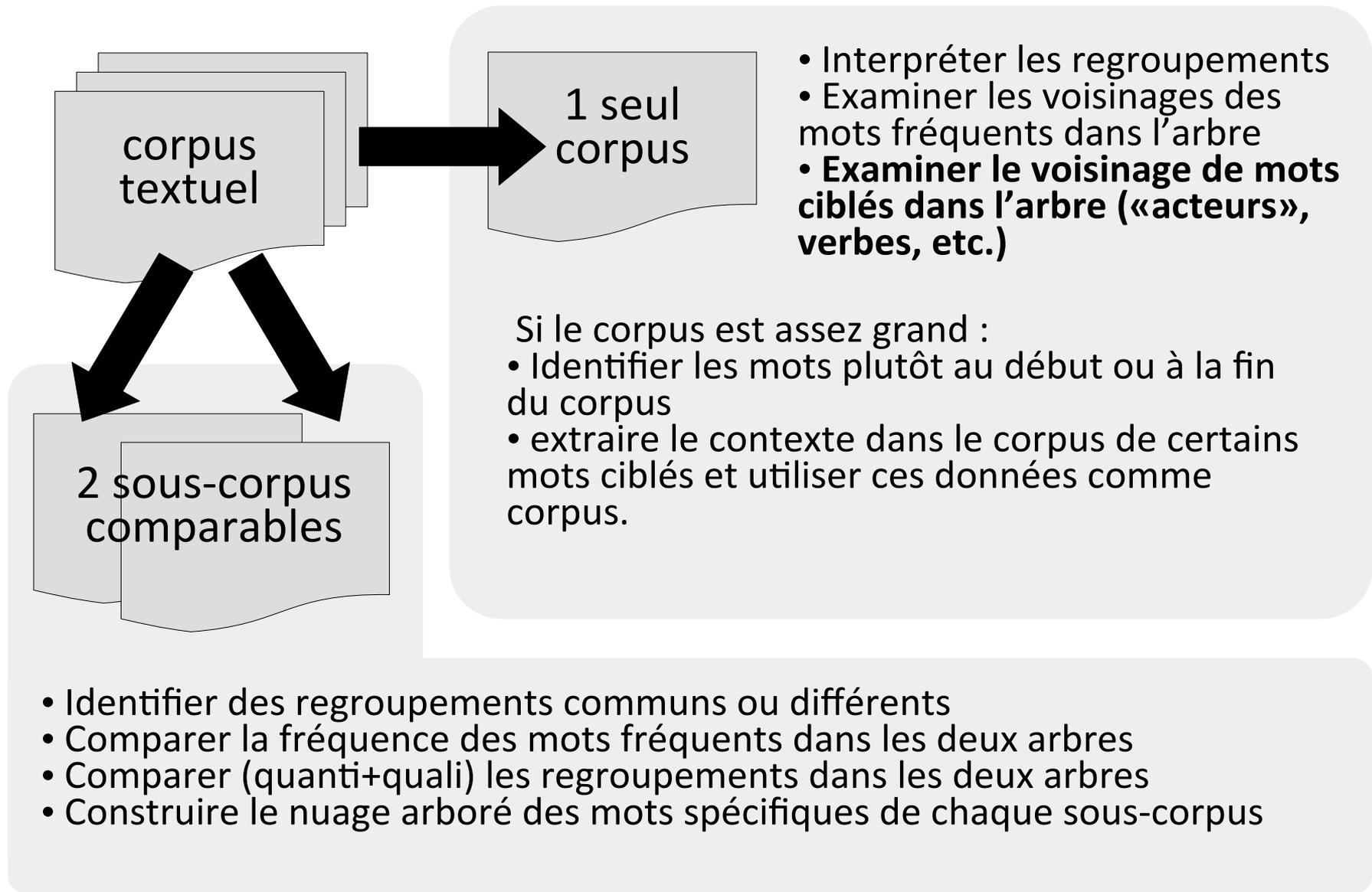


Nuage arboré de plus de 4800 intitulés d'offres d'emploi extraites du site de l'APEC en avril 2011.



Travail de 2011 avec Paola Salle

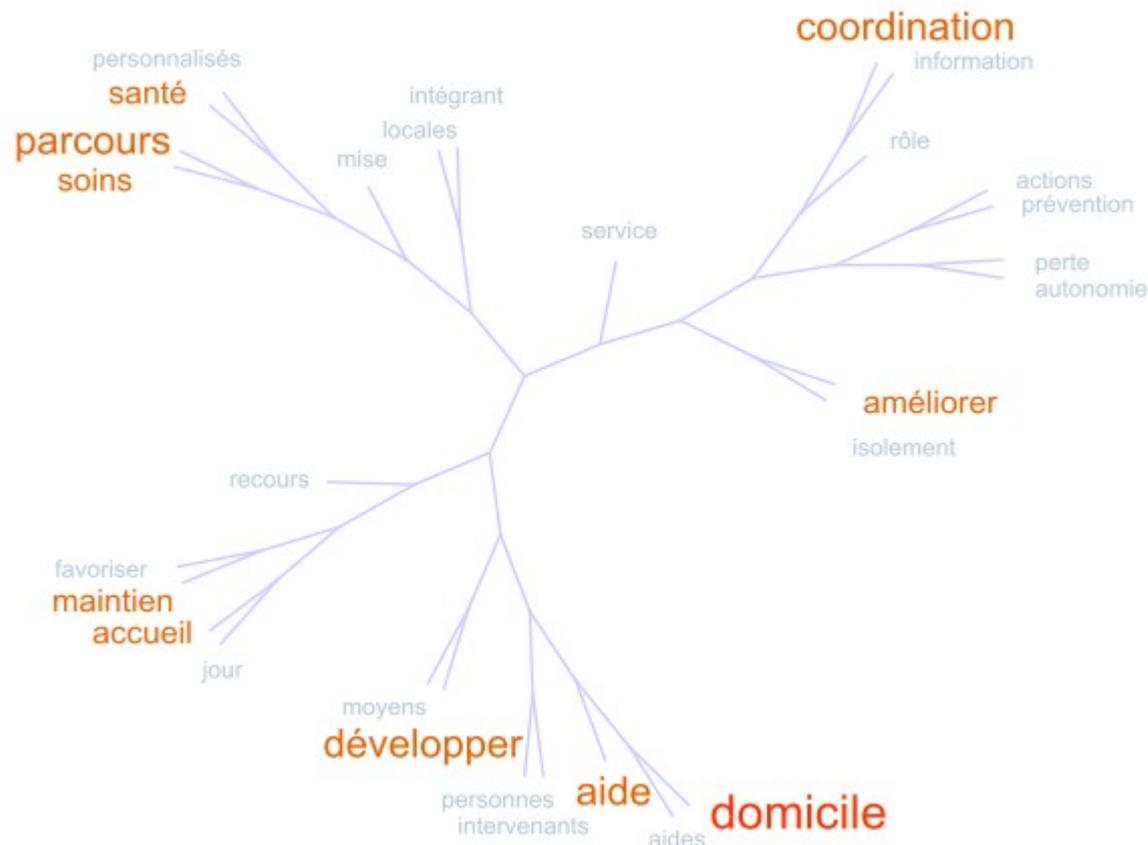
Exploration de corpus avec TreeCloud



Méthode : voisinage des verbes

Corpus : réponses à des questions ouvertes à des professionnels de la santé sur le parcours de santé des personnes âgées dans les Alpes de Haute-Provence

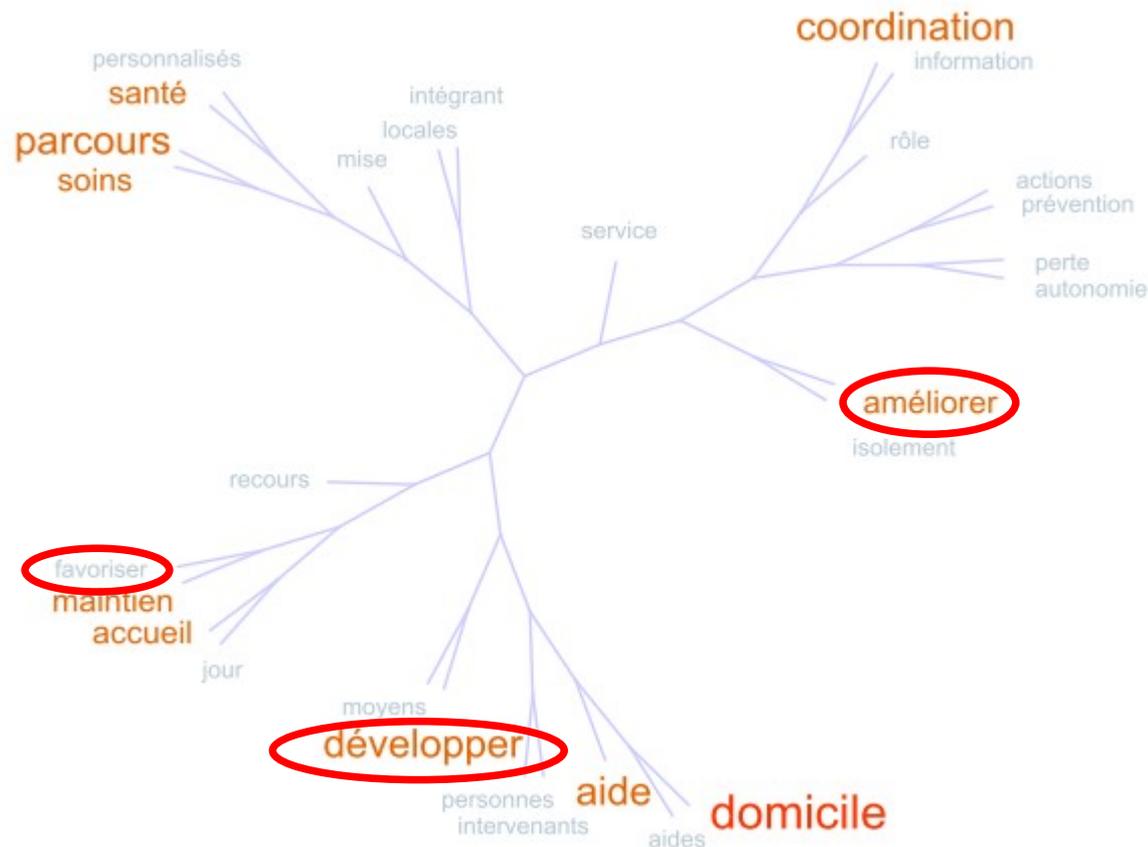
Suggestions d'améliorations :



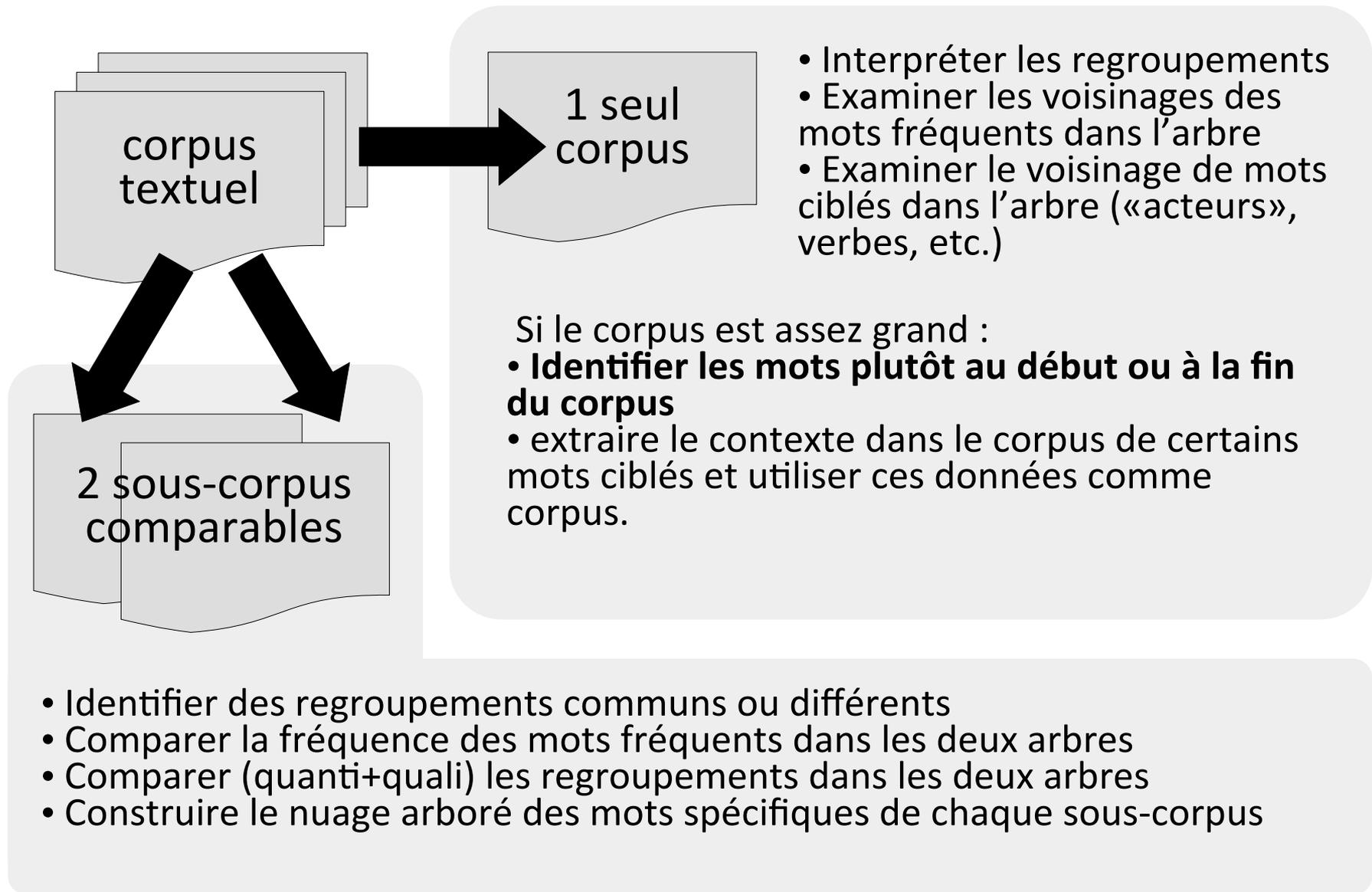
Méthode : voisinage des verbes

Corpus : réponses à des questions ouvertes à des professionnels de la santé sur le parcours de santé des personnes âgées dans les Alpes de Haute-Provence

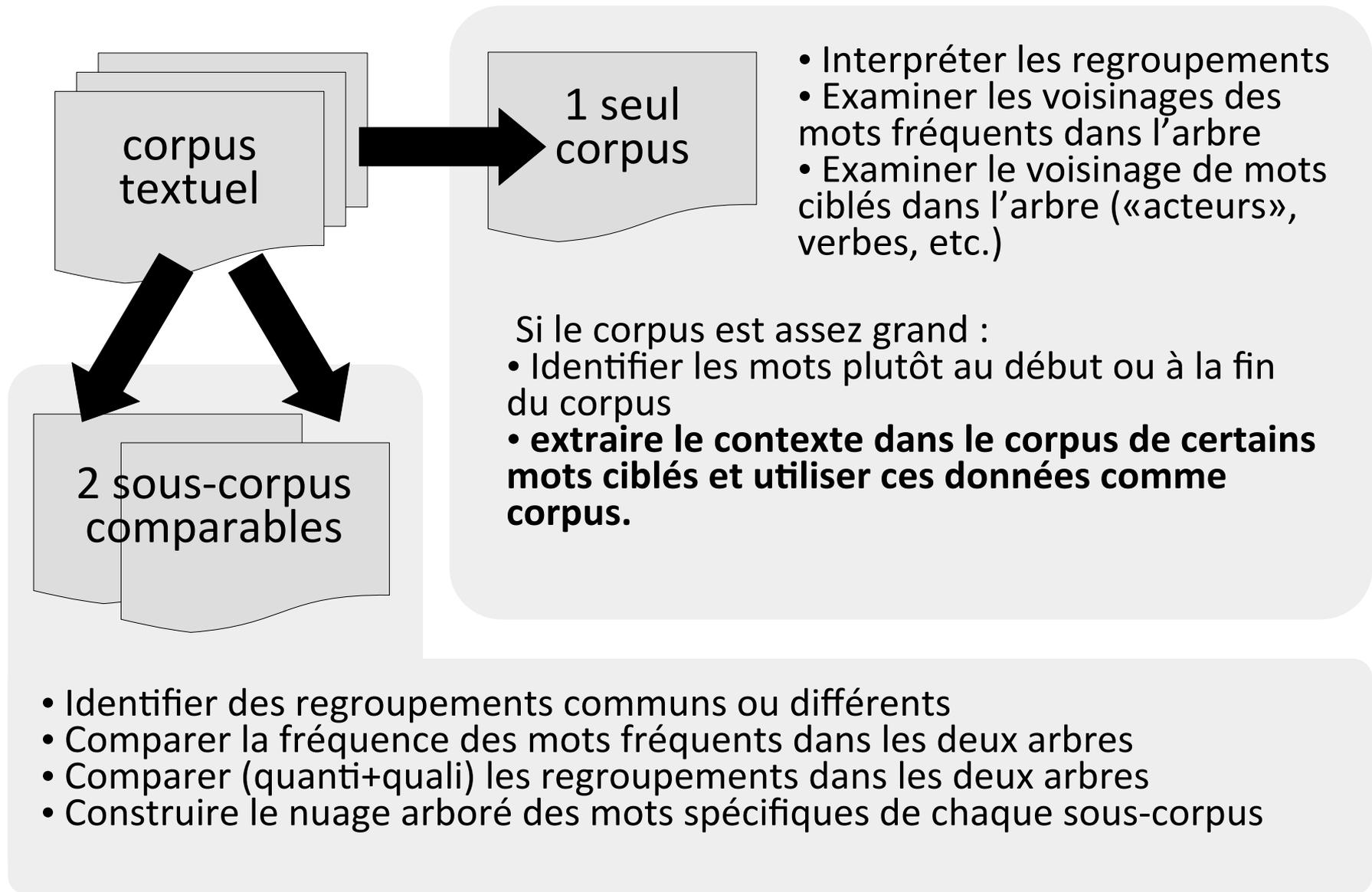
Suggestions d'améliorations :



Exploration de corpus avec TreeCloud



Exploration de corpus avec TreeCloud



Exploration de corpus avec TreeCloud

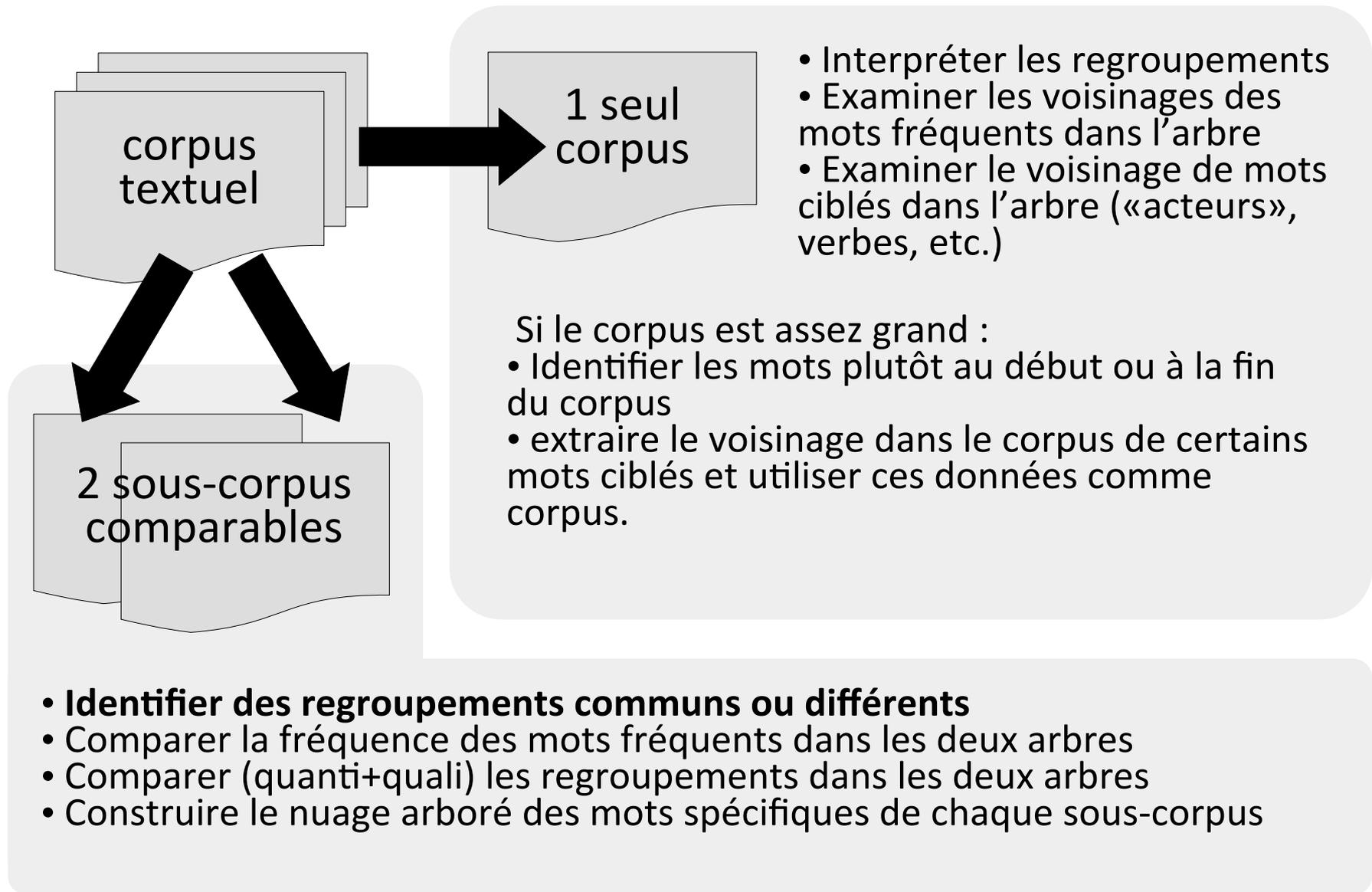


Illustration sur le corpus Mediator

Comparer les articles d'agences et articles de journalistes

Corpus : 595 articles d'agences contre 1496 articles de journalistes de 2011 évoquant l'affaire du Mediator dans la presse française.

Ensemble des articles

Gambette & Martinez,
Texto!, 2013

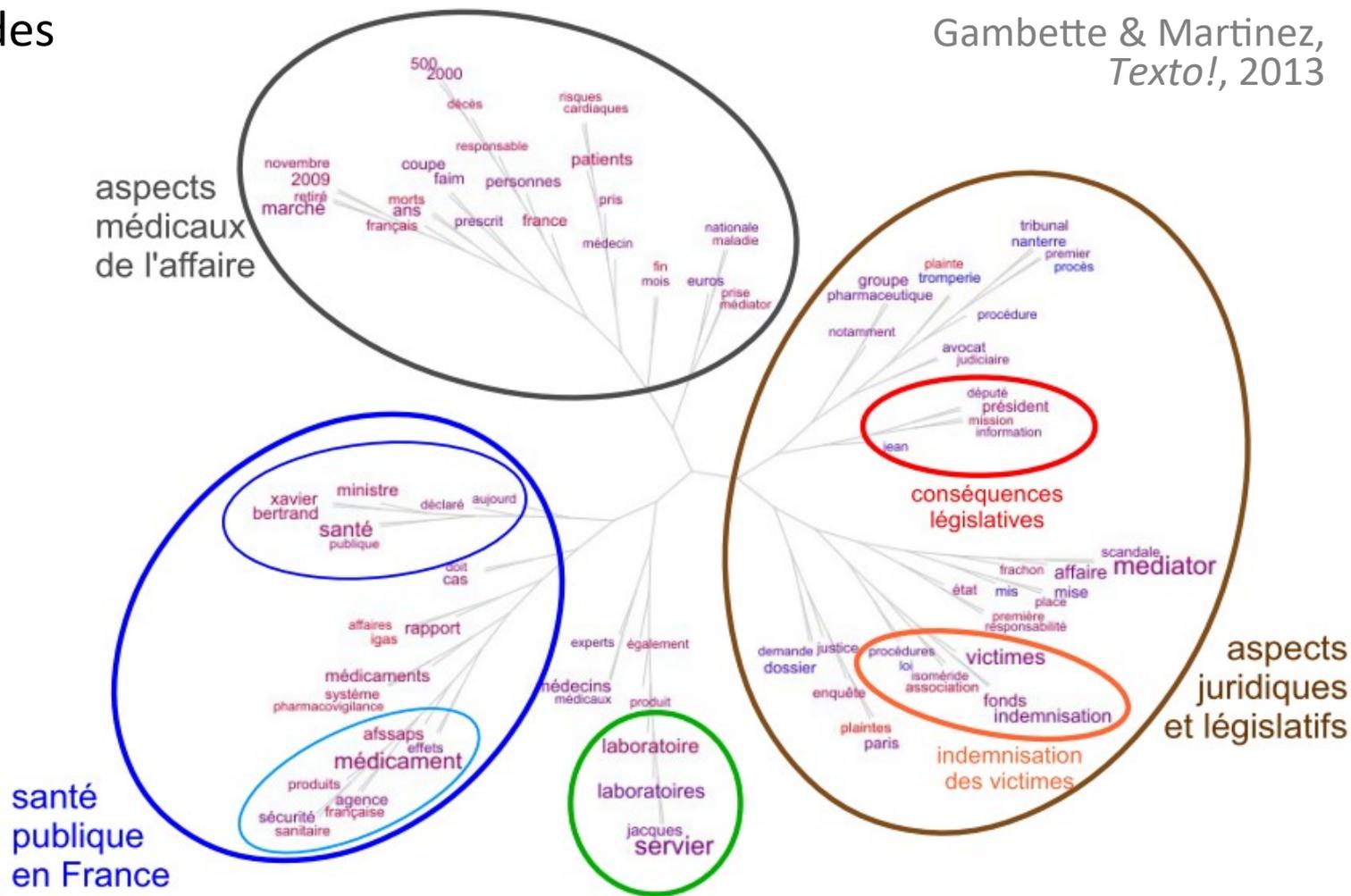
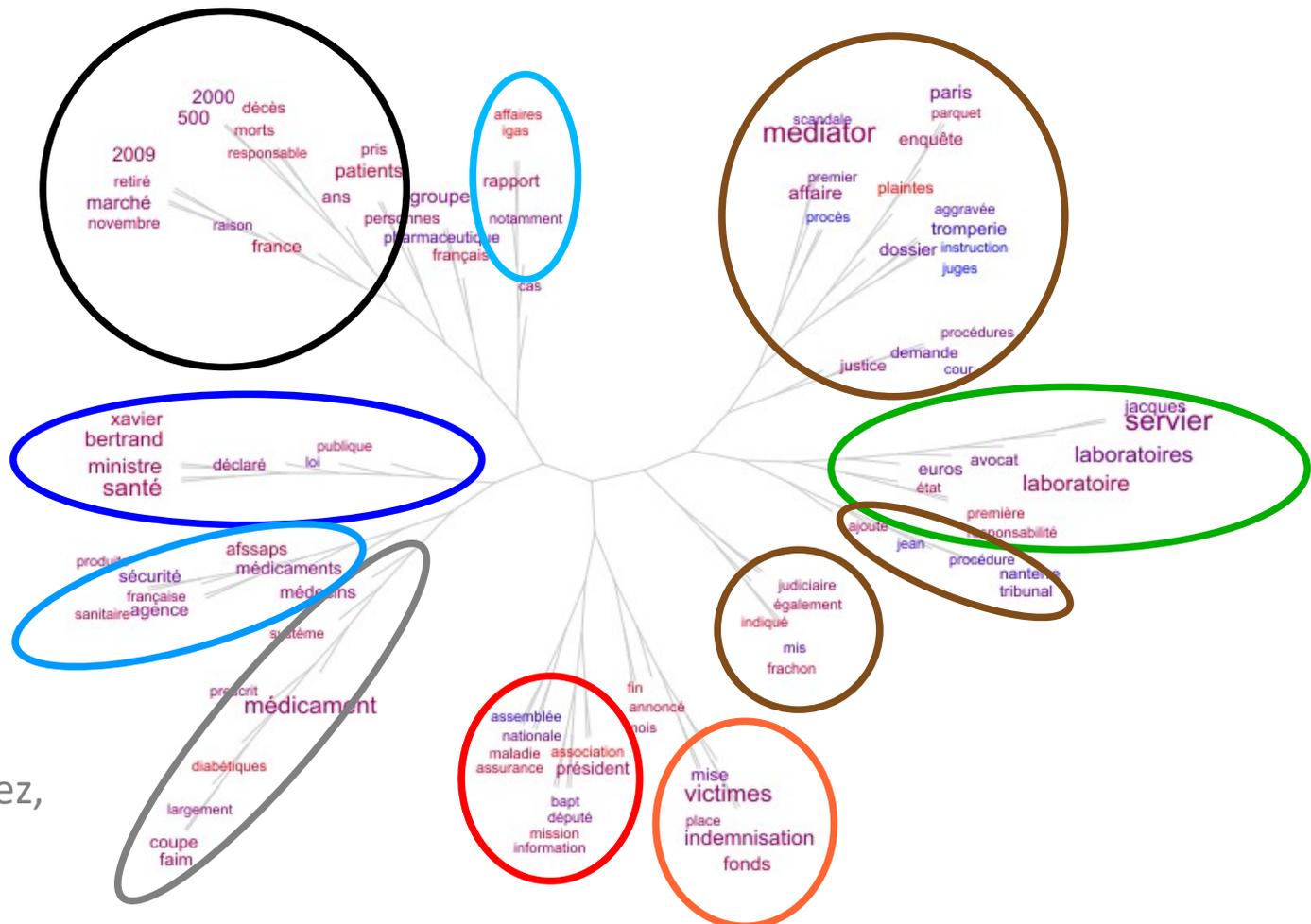


Illustration sur le corpus Mediator

Comparer les articles d'agences et articles de journalistes

Corpus : 595 articles d'agences contre 1496 articles de journalistes de 2011 évoquant l'affaire du Mediator dans la presse française.

Articles d'agences



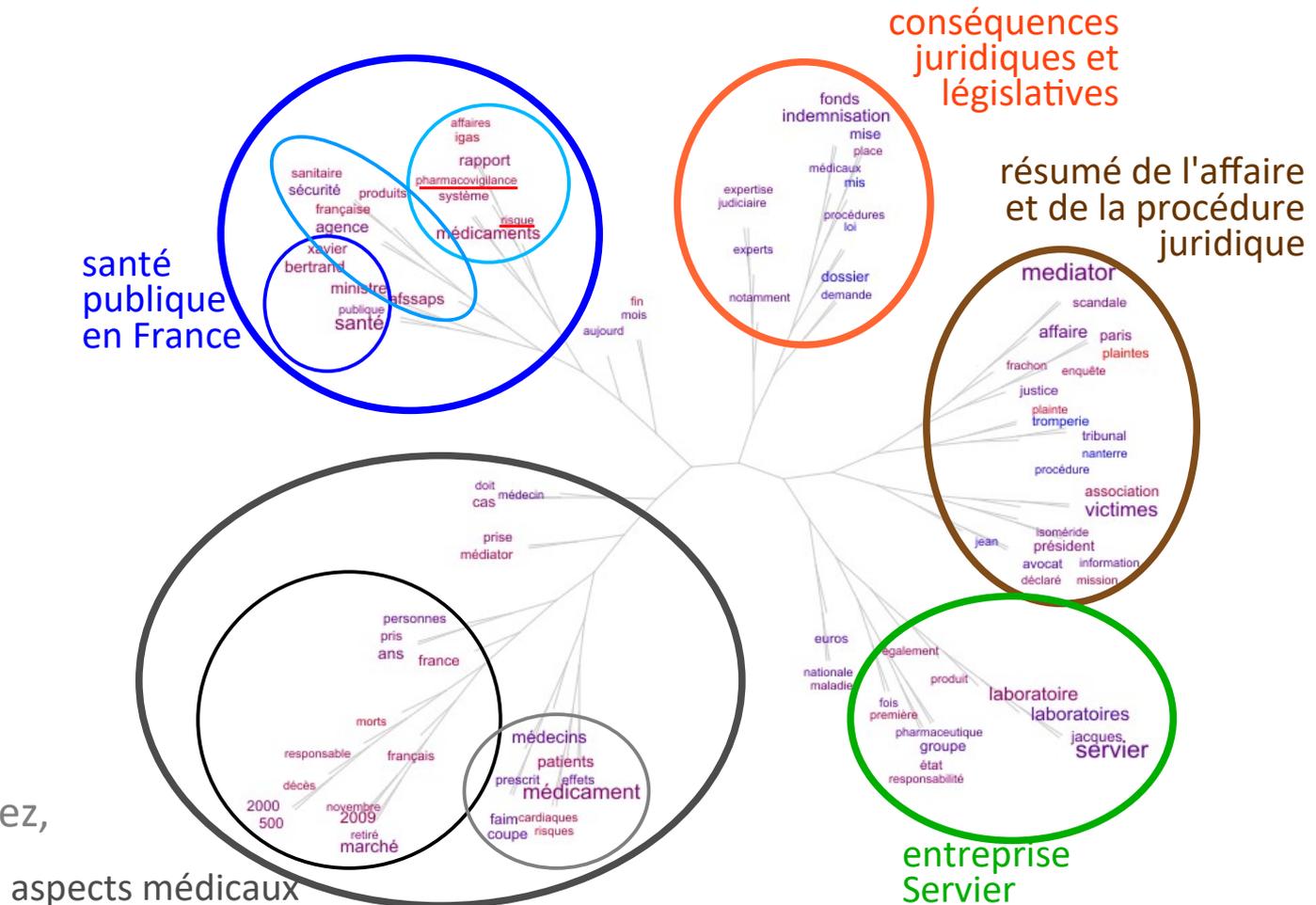
Gambette & Martinez,
Texto!, 2013

Illustration sur le corpus Mediator

Comparer les articles d'agences et articles de journalistes

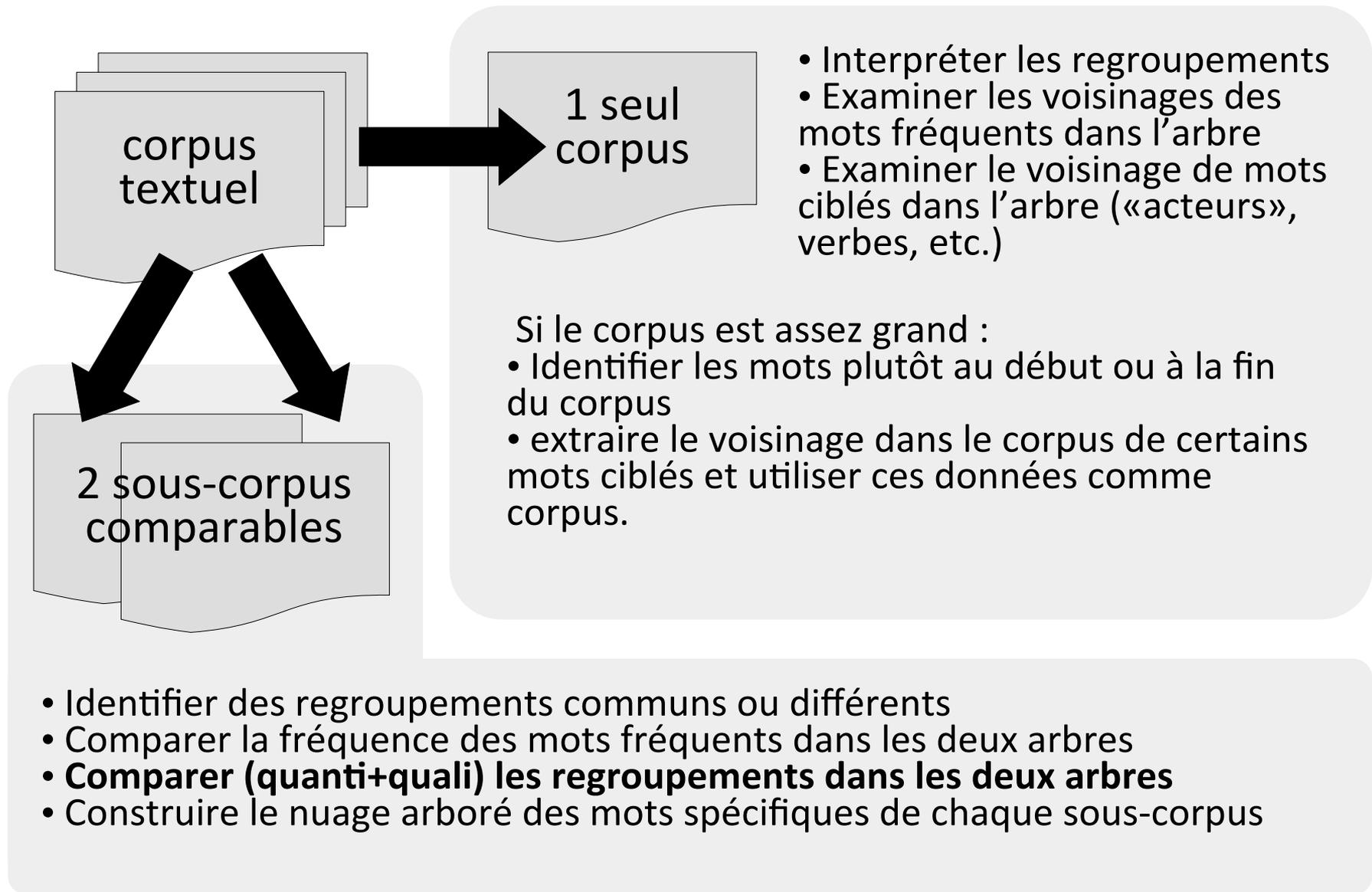
Corpus : 595 articles d'agences contre 1496 articles de journalistes de 2011 évoquant l'affaire du Mediator dans la presse française.

Articles
de journalistes



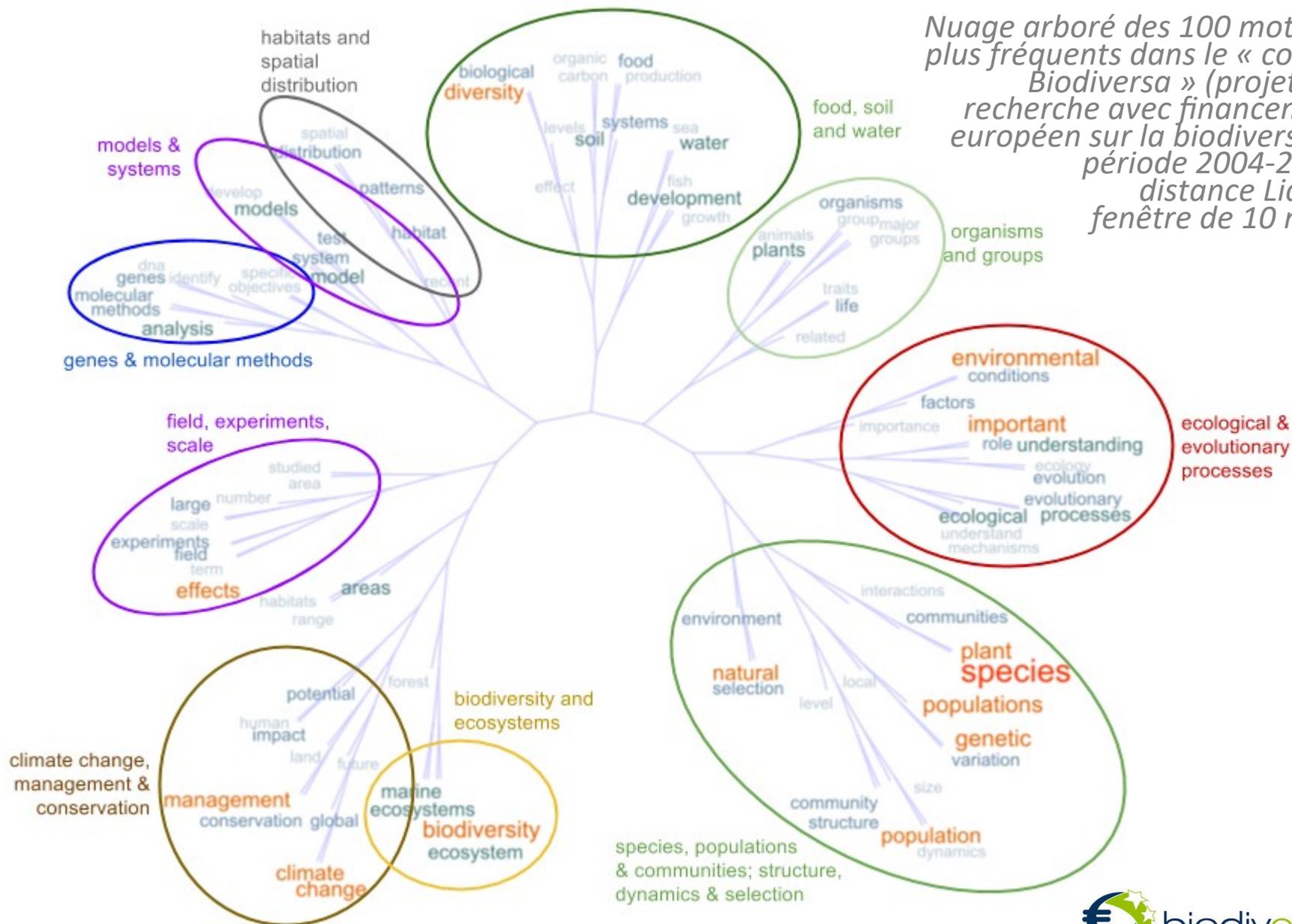
Gambette & Martinez,
Texto!, 2013

Exploration de corpus avec TreeCloud

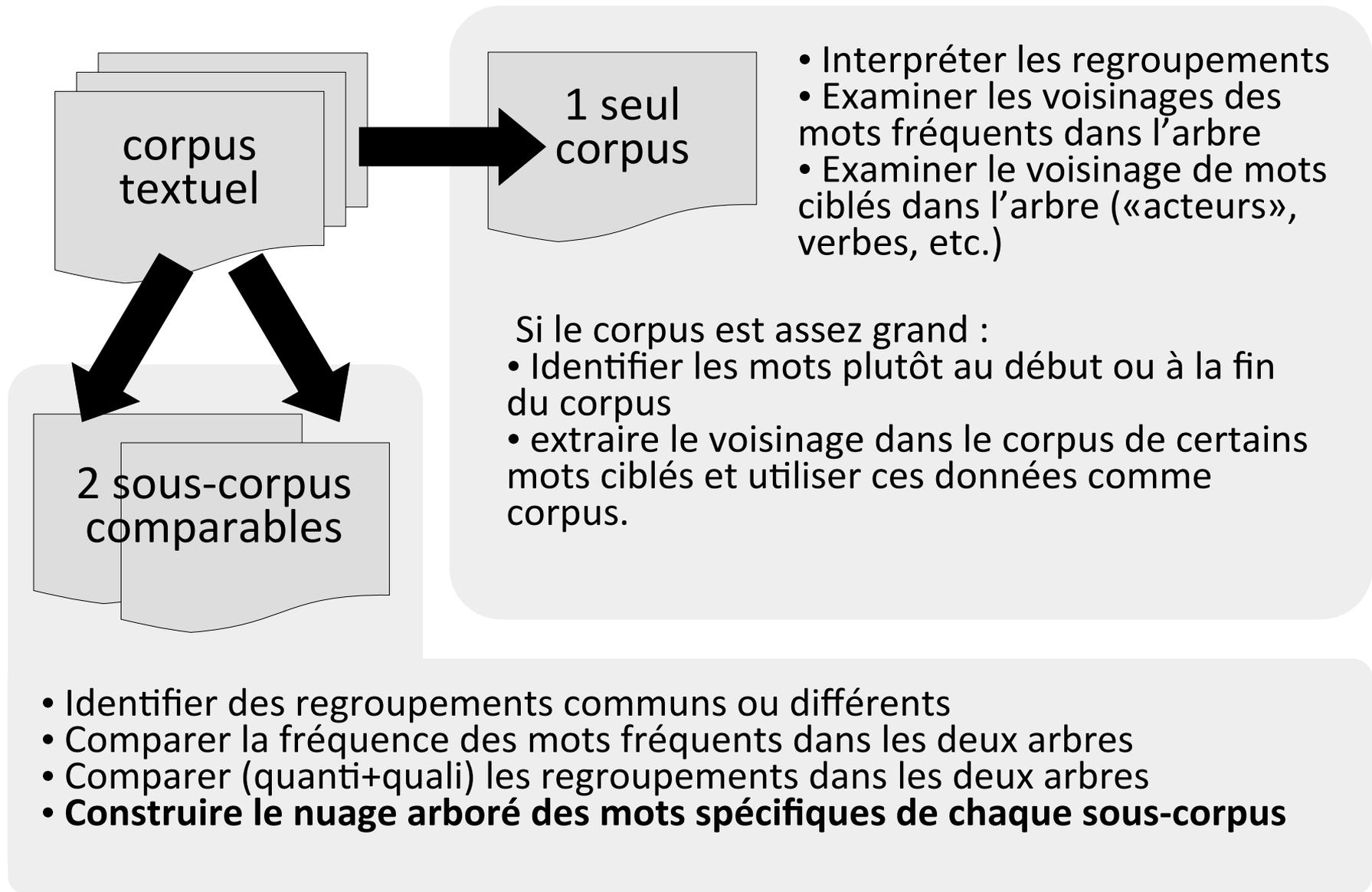


Méthode : comparaison de voisinages dans l'arbre

Nuage arboré des 100 mots les plus fréquents dans le « corpus Biodiversa » (projets de recherche avec financement européen sur la biodiversité), période 2004-2007, distance Liddel, fenêtre de 10 mots

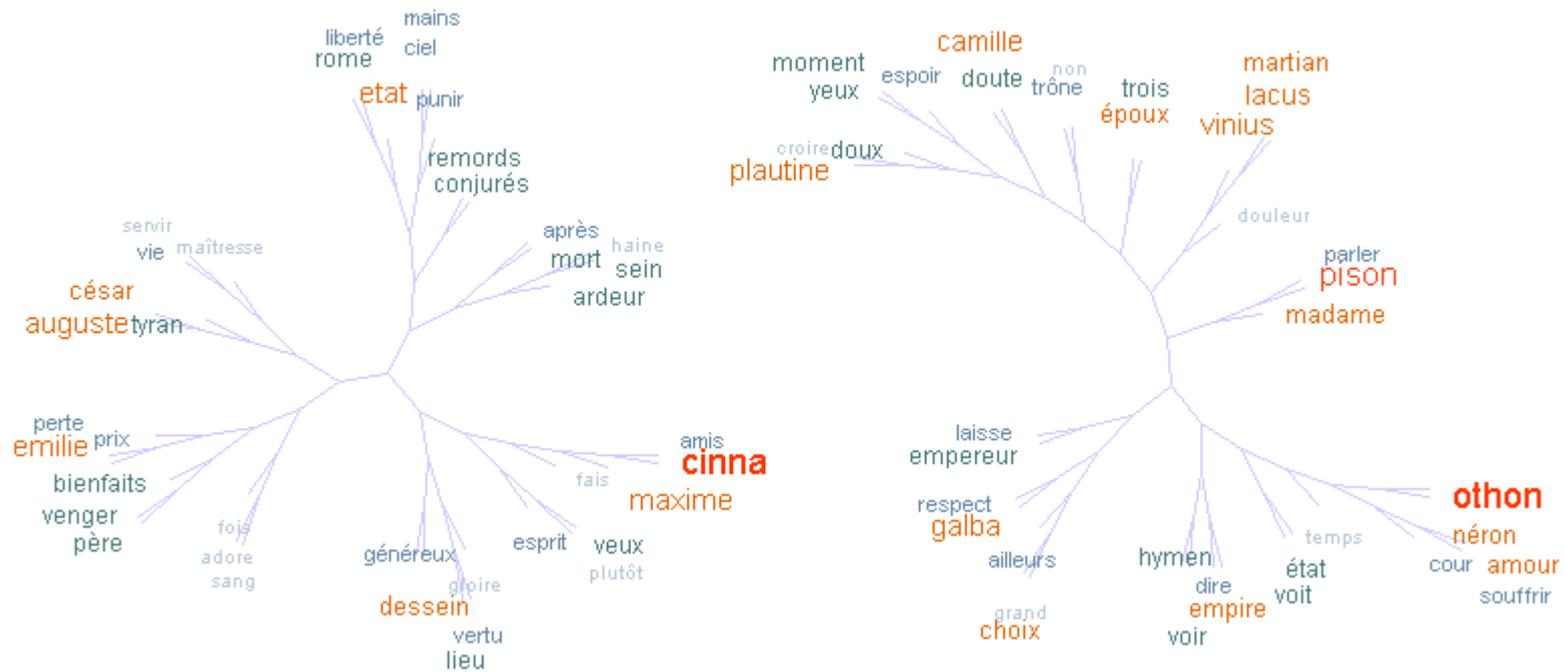


Exploration de corpus avec TreeCloud



Méthode : comparaison des spécifiques

Amstutz & Gambette,
JADT 2010



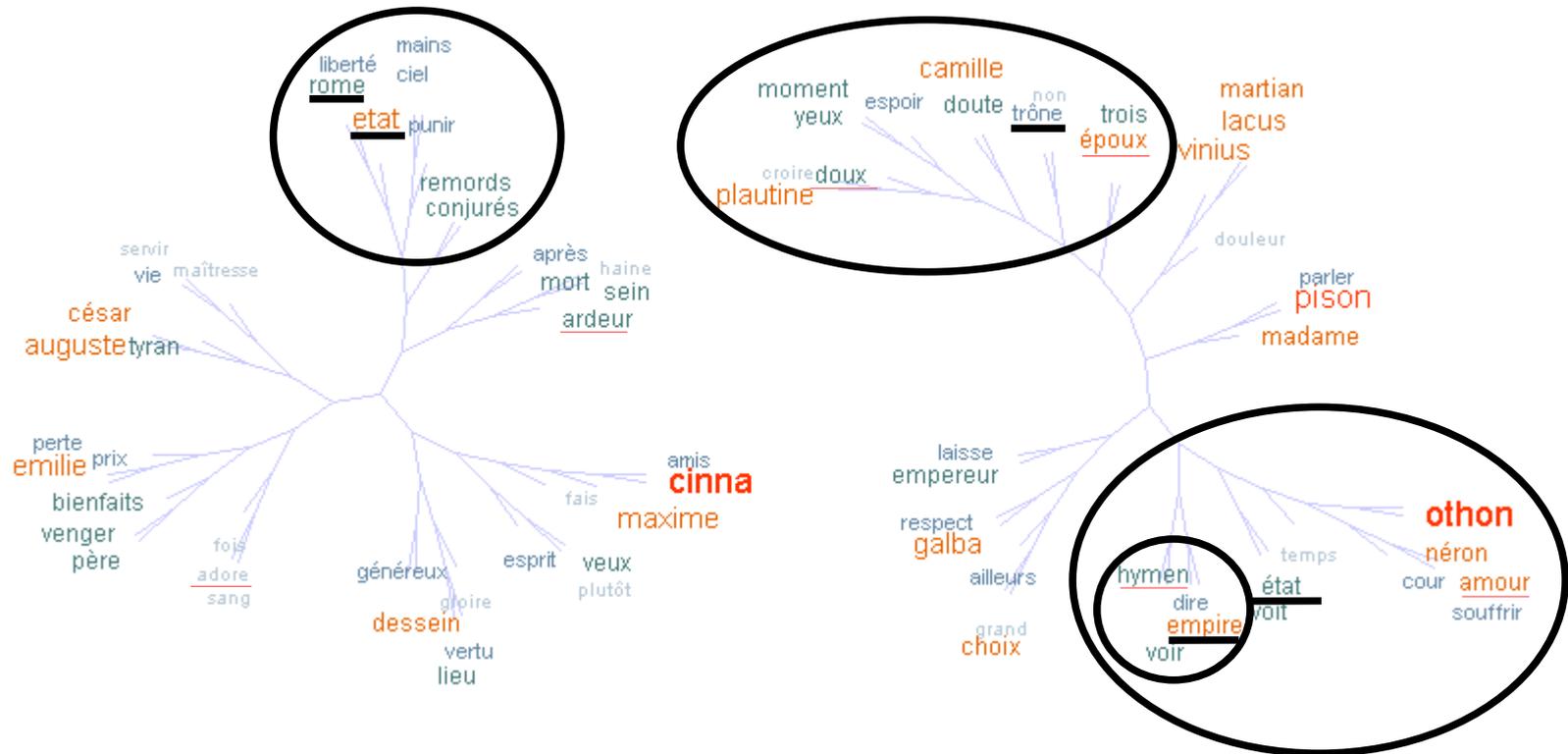
Nuages arborés des mots spécifiques de Cinna et Othon, dimensionnés et colorés d'après leur spécificité calculée dans Lexico3.

Quels moyens au service de la cause politique ?



Méthode : comparaison des spécifiques

Amstutz & Gambette,
JADT 2010

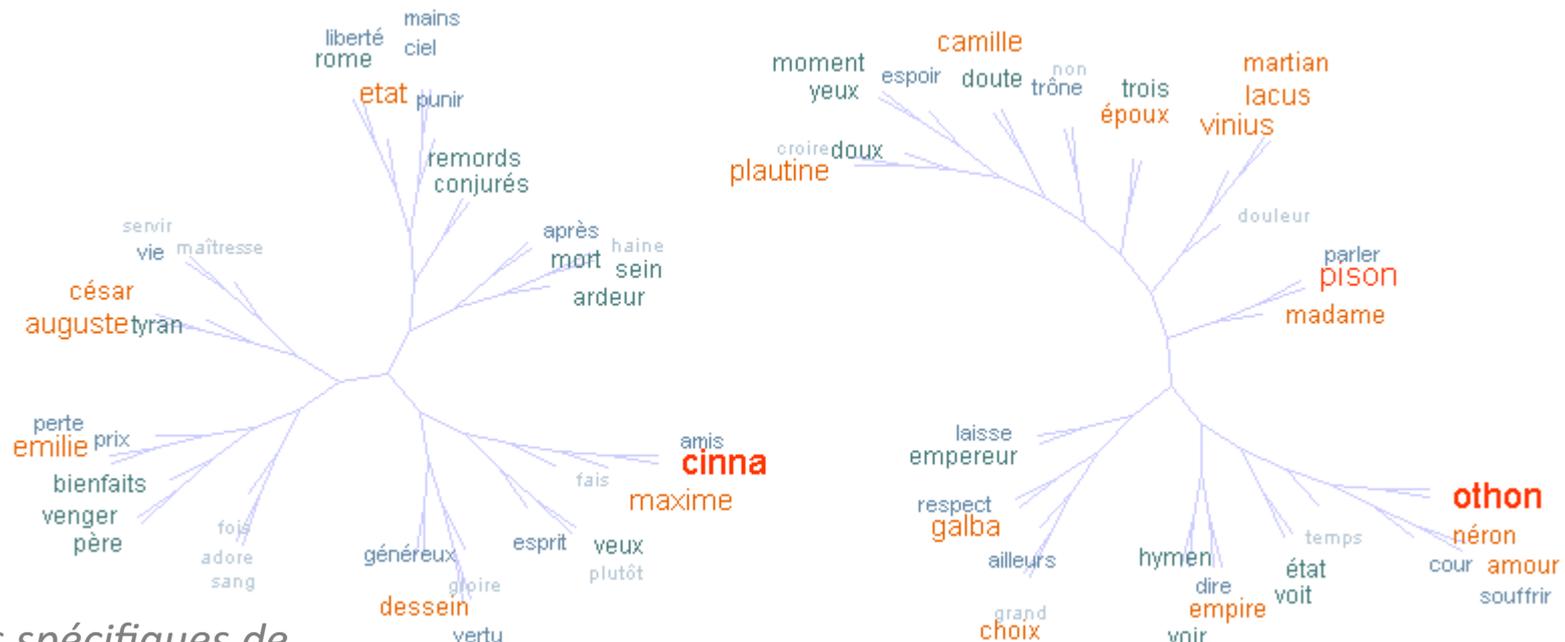


Nuages arborés des mots spécifiques de Cinna et Othon, dimensionnés et colorés d'après leur spécificité calculée dans Lexico3.

Quels moyens au service de la cause politique ?



Méthode : comparaison des spécifiques

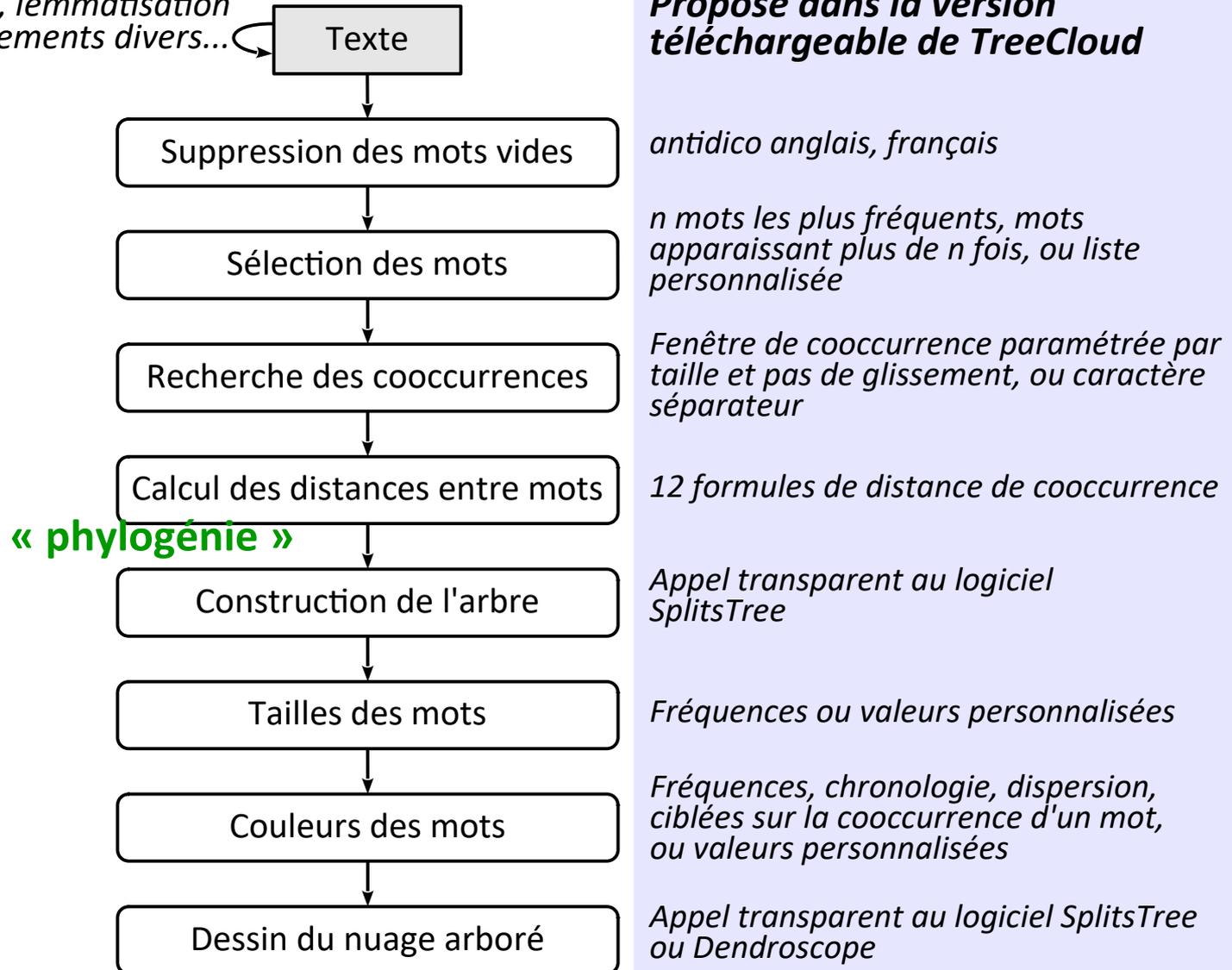


mots spécifiques de Cinna et Othon d'après Lexico3

	<i>Cinna</i>	<i>Othon</i>
Lieu du pouvoir et objet de la confrontation entre les personnages	Rome (« liberté »)	Empire (« trône »)
Souverain en place	tyran	Empereur
Membres du corps politique	amis	maîtres / seigneurs
Moyens au service de la cause politique	gloire	amour matrimonial (« amour », « hymen », « choix »)
Caractérisation de la pièce	Pièce de FONDATION	Pièce de SUCCESSION DYNASTIQUE

Processus de construction

Concordance d'un mot, lemmatisation
ou remplacements divers...



Calcul des proximités entre mots

Déplacement d'une « fenêtre glissante » tout au long du texte pour compter, pour chaque paire de mots u et v , leurs cooccurrences :



Nombre de cooccurrences entre u et v

nombre de fenêtres	mot u dans S	mot u pas dans S
mot v dans S	5	10
mot v pas dans S	50	935

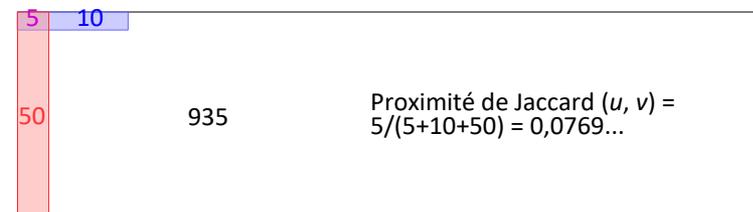
Exemple : texte de 991 mots avec 55 occurrences de u et 15 de v , $w=10$, $s=1$



Score de cooccurrence entre u et v

chi squared, mutual information, liddel, dice, jaccard, gmean, hyperlex, minimum sensitivity, odds ratio, zscore, log likelihood, poisson-stirling...

Evert,
Statistics of words cooccurrences, Thèse, 2005



Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

Données sur
les feuilles

MOTS

Position des mots

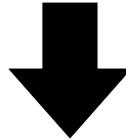
Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

Données sur les feuilles



Distances entre les feuilles

	A	B	C	D
A	0	2	5	6
B	2	0	5	6
C	5	5	0	3
D	6	6	3	0

MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

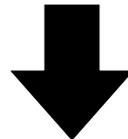
Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

Données sur les feuilles



Distances entre les feuilles

	A	B	C	D
A	0	2	5	6
B	2	0	5	6
C	5	5	0	3
D	6	6	3	0



*classification hiérarchique ascendante
algorithme UPGMA*

Arbre



MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

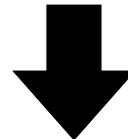
Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

Données sur les feuilles



Distances entre les feuilles

	A+B	C	D
A+B	0	5	6
C	5	0	3
D	6	3	0



classification hiérarchique ascendante
algorithme UPGMA

Arbre



Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

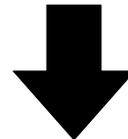
Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

Données sur les feuilles



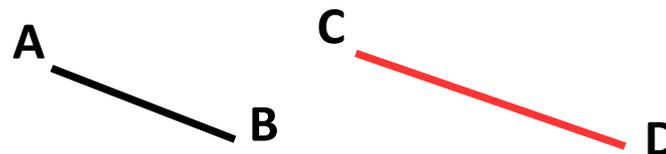
Distances entre les feuilles

	A+B	C	D
A+B	0	5	6
C	5	0	3
D	6	3	0



classification hiérarchique ascendante
algorithme UPGMA

Arbre



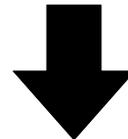
Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

Données sur les feuilles



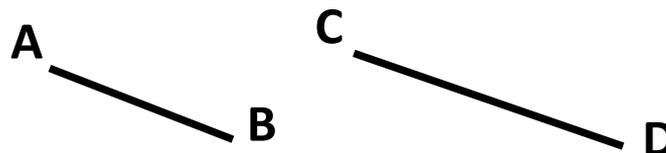
Distances entre les feuilles

	A+B	C+D
A+B	0	5,5
C+D	5,5	0



classification hiérarchique ascendante
algorithme UPGMA

Arbre



MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

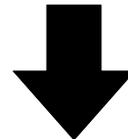
Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

Données sur les feuilles



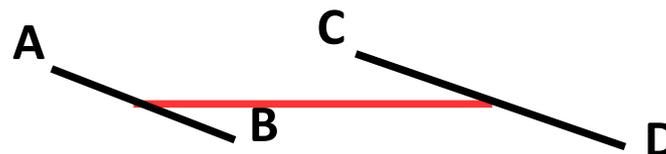
Distances entre les feuilles

	A+B	C+D
A+B	0	5,5
C+D	5,5	0



classification hiérarchique ascendante
algorithme UPGMA

Arbre



Arbres phylogénétiques et arbres de mots

ESPÈCES

Séquences ADN

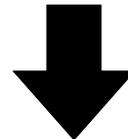
Distances fondées sur la différence entre les deux séquences (mutations, insertions, délétions)

MOTS

Position des mots

Distances fondées sur la cooccurrence entre les deux mots

Données sur les feuilles



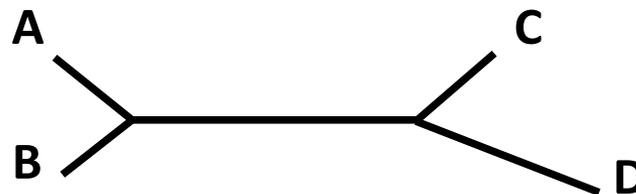
Distances entre les feuilles

	A	B	C	D
A	0	2	5	6
B	2	0	5	6
C	5	5	0	3
D	6	6	3	0



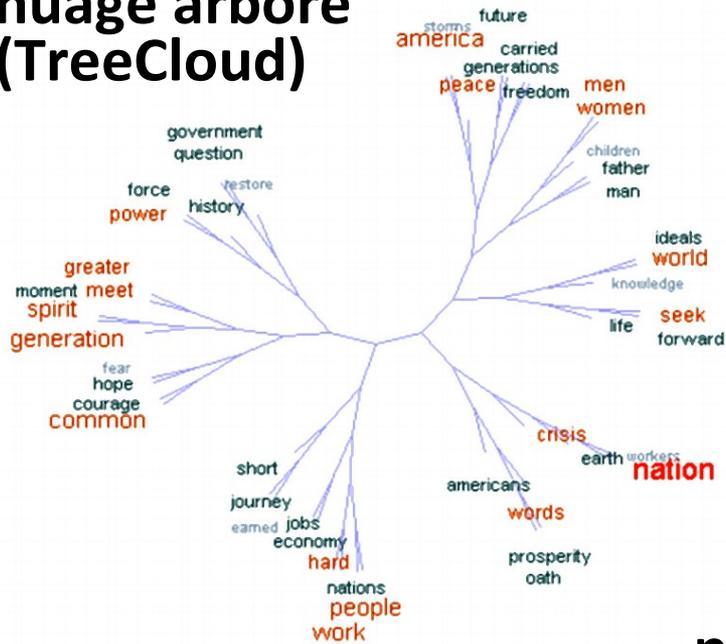
*classification hiérarchique ascendante
algorithme UPGMA*

Arbre



Comparaison avec d'autres visualisations

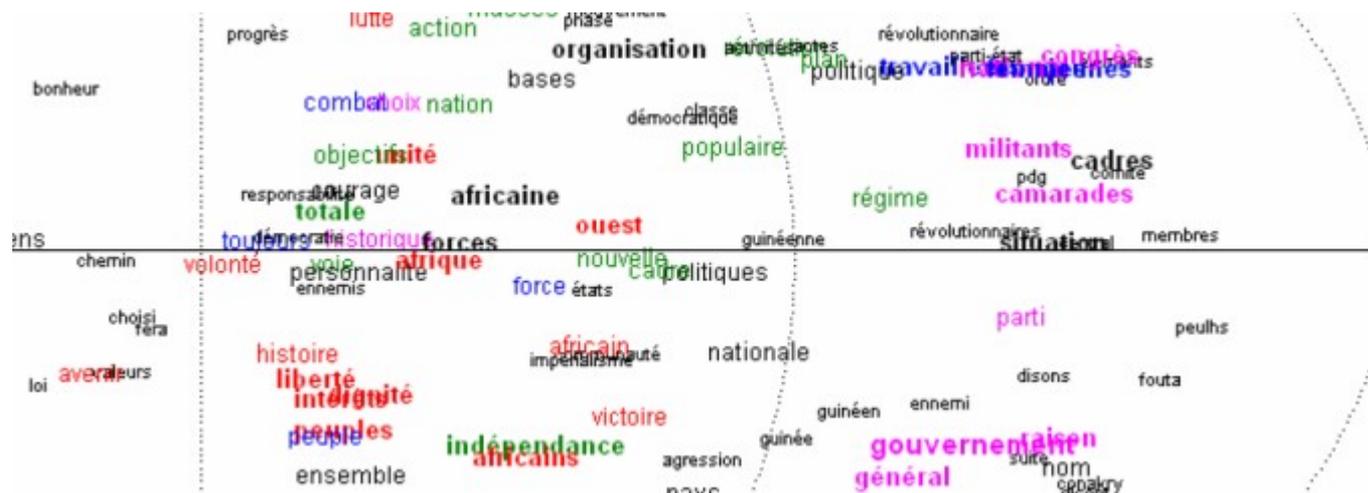
nuage arboré (TreeCloud)



réseau de mots (PhraseNet d'IBM ManyEyes, Tropes)

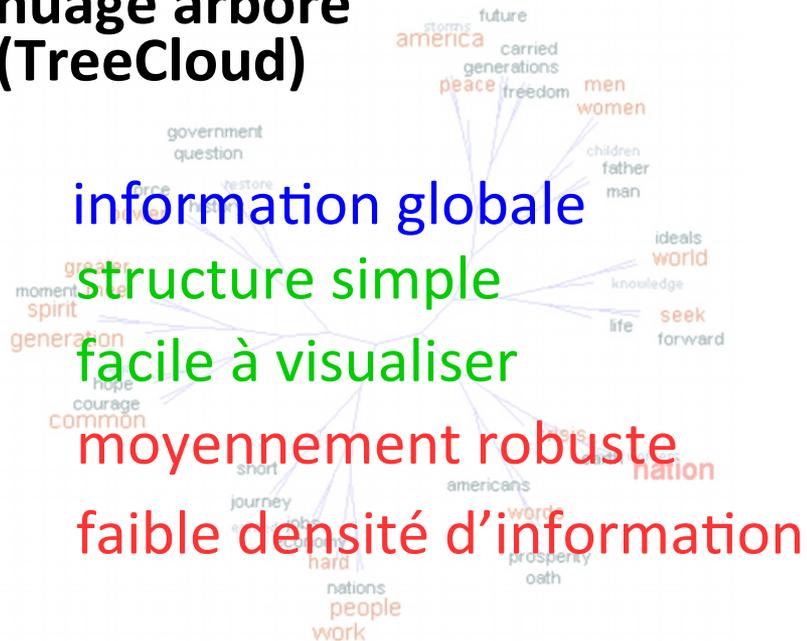


projection des mots (Astartex)



Comparaison avec d'autres visualisations

nuage arboré (TreeCloud)



- information globale
- structure simple
- facile à visualiser
- moyennement robuste
- faible densité d'information

réseau de mots (PhraseNet d'IBM ManyEyes, Tropes)



- information locale
- structure complexe
- difficile à visualiser
- robuste
- forte densité d'information

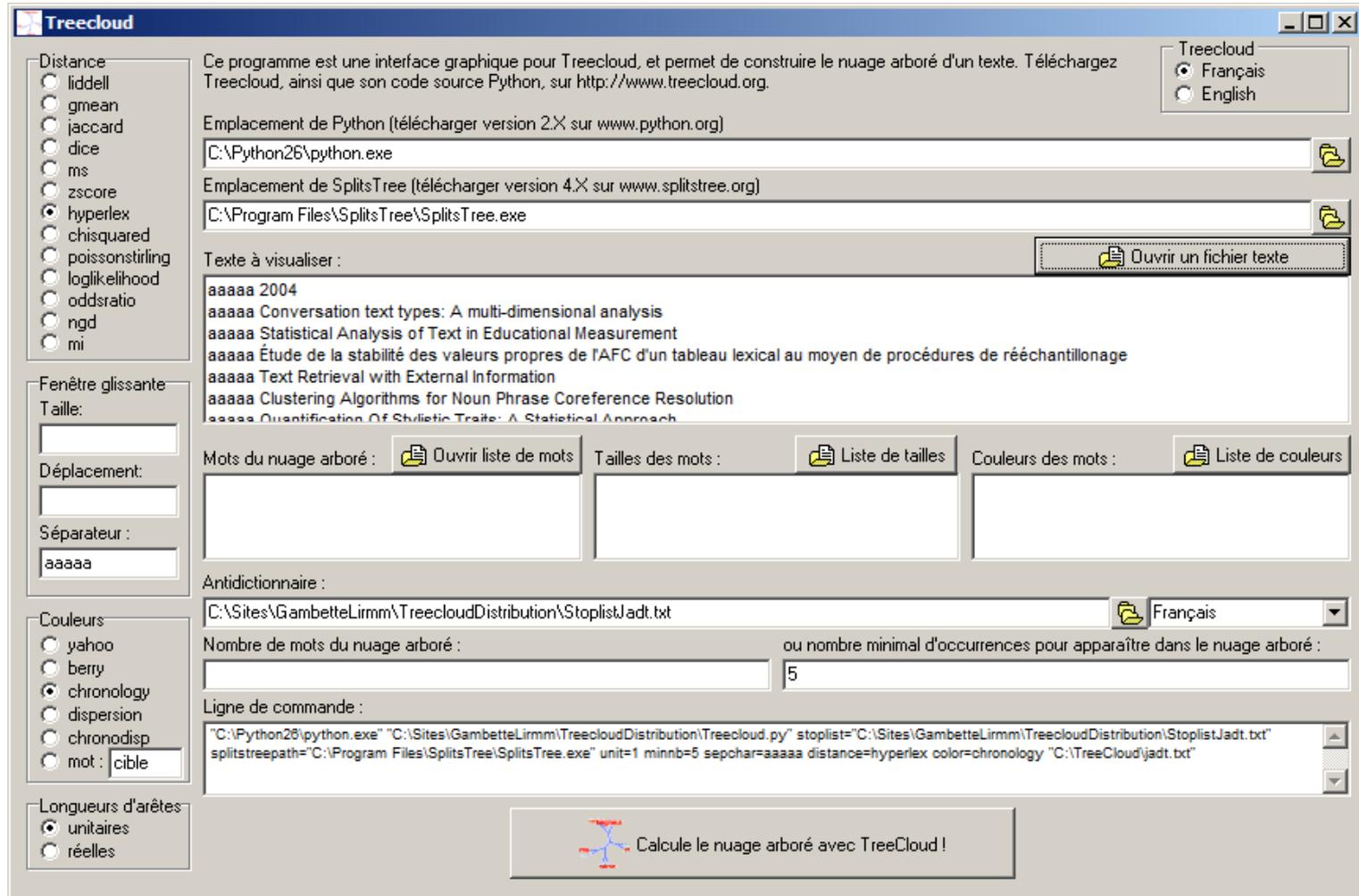
projection des mots (Astartex, AFC sur Lexico, TextObserver, etc.)



- information globale
- structure complexe
- facile à visualiser mais chevauchements
- robuste
- forte densité d'information

Implémentations

Logiciel libre TreeCloud (Python/Delphi) + SplitsTree (Java)



Interface web



Create! Downloads Gallery Credits FAQ
Créer! Téléchargements Galerie A propos FAQ

www.treecloud.org

This website helps you to generate tree cloud words are arranged on a tree which reflects The first tree cloud appeared on [Jean Véronis](#) create your own with this website, or with t

Create your own tree cloud online

Ce site web vous permet de générer des nuages de mots disposés autour d'un ar Le premier nuage arboré est apparu sur le pouvez maintenant [créer les vôtres avec ce](#)

Créez vos propres nuages arborés

Documents :



If you use TreeCloud or this website, please Philippe Gambette et Jean Véronis: [Visual Classification as a Tool of Research, Proc. of Societies](#)), to appear, 2010 ([supplementary r](#)

Pour des exemples d'utilisation de la visual Delphine Amstutz et Philippe Gambette: [L'ADT'10 \(10th International Conference supplémentaire\)](#).



Créer! Téléchargements Galerie A propos FAQ

Créez vos propres nuages arborés !

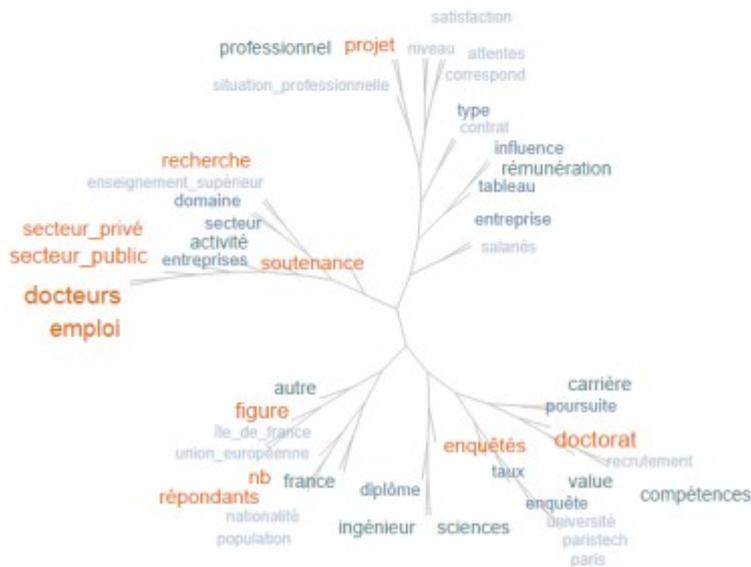
Collez votre texte dans le cadre ci-dessous, puis cliquez sur *Envoyer* ! Attention, l'utilisateur suivant verra votre texte quand il se connectera au site, si vous ne voulez pas faire apparaître vos textes, installez plutôt [TreeCloud](#) sur votre machine.

Texte :

[*Texte extrait de <http://www.adoc-tm.com/2013rapport.pdf>]*

Envoyer

Vous pouvez déplacer les étiquettes par cliquer-glisser, l'étiquette reprend sa place d'origine lors d'un nouveau clic. L'infobulle indique le nombre d'occurrences du mot.



Interface web



Create! Downloads Gallery Credits FAQ
Créer! Téléchargements Galerie A propos FAQ

www.treecloud.org

This website helps you to generate tree cloud words are arranged on a tree which reflects The first tree cloud appeared on [Jean Véronis](#) create your own with this website, or with t

Create your own tree cloud online

Ce site web vous permet de générer des nuages de mots disposés autour d'un ar Le premier nuage arboré est apparu sur le pouvez maintenant [créer les vôtres avec ce](#)

Créez vos propres nuages arborés

Documents :



If you use TreeCloud or this website, please Philippe Gambette et Jean Véronis: [Visual Classification as a Tool of Research, Proc. of Societies](#), to appear, 2010 ([supplementary r](#)

Pour des exemples d'utilisation de la visual Delphine Amstutz et Philippe Gambette: [Ut JADT'10 \(10th International Conference supplémentaire\)](#).



Créer! Téléchargements Galerie A propos FAQ

Créez vos propres nuages arborés !

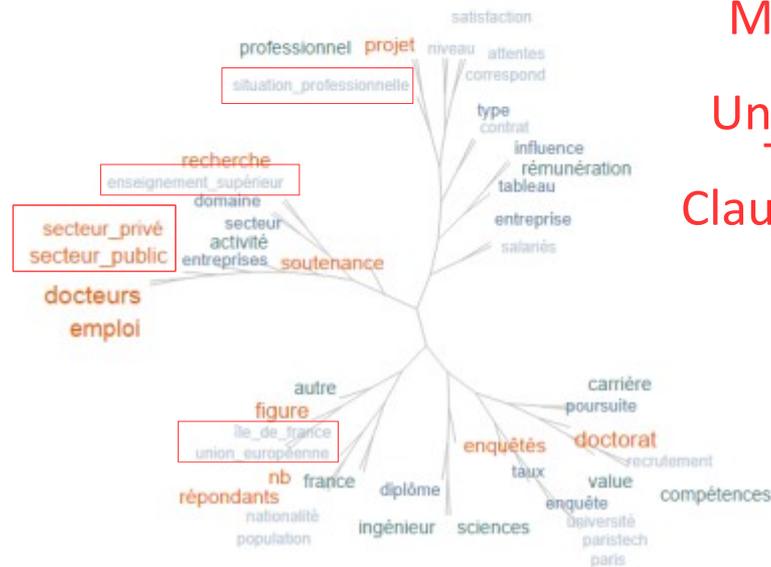
Collez votre texte dans le cadre ci-dessous, puis cliquez sur *Envoyer* ! Attention, l'utilisateur suivant verra votre texte quand il se connectera au site, si vous ne voulez pas faire apparaître vos textes, installez plutôt [TreeCloud](#) sur votre machine.

Texte :

[Texte extrait de <http://www.adoc-tm.com/2013rapport.pdf>]

Envoyer

Vous pouvez déplacer les étiquettes par cliquer-glisser, l'étiquette reprend sa place d'origine lors d'un nouveau clic. L'infobulle indique le nombre d'occurrences du mot.



Mots composés identifiés par Unitex, intégré à TreeCloud par Claude Martineau

Implémentations

Version téléchargeable

Logiciel libre TreeCloud (Python/Delphi) + SplitsTree (Java) :

- [Tutoriel, manuel d'utilisation](#)
- Coloration de mots personnalisée
- Tailles de mots personnalisée
- Calcul des cooccurrences par blocs délimités par un séparateur

Version en ligne sur TreeCloud.org

- Intégration d'Unitex et réimplémentations par Claude Martineau
- Suppression des mots vides par Unitex
- Filtrage par nature grammaticale avec Unitex
- Reconnaissance de mots composés par Unitex

Implémentations dans d'autres outils

Version dans TextObserver

- intégrée par Yacine Ouchène
- à partir d'une implémentation en Java (Aleksandra Chaschina, projet [Google Summer of Code 2016](#) pour Unitex) :
<https://github.com/aleksandrachasch/treecloud>

Formation à TextObserver dans le séminaire doctoral de Jean-Marc Leblanc

- Expliciter l'analyse factorielle des correspondances
- Analyser la variation lexicométrique
- Introduction aux opérations de catégorisation
- Recension de corpus et balisage semi-automatisé : présentation de la base Textopol

<http://textopol.u-pec.fr/textobserver/>

Références (*treecloud.org*)

Philippe Gambette, Jean Véronis (2009)

Visualising a Text with a Tree Cloud, *IFCS'09, Studies in Classification, Data Analysis, and Knowledge Organization* 40, p. 561-570
<http://www.slideshare.net/PhilippeGambette/visualising-a-text-with-a-tree-cloud>

Delphine Amstutz & Philippe Gambette (2010)

Utilisation de la visualisation en nuage arboré pour l'analyse littéraire, JADT'10 (Proceedings of the 10th International Conference on statistical analysis of textual data),
Statistical Analysis of Textual Data, p. 227-238
<http://www.slideshare.net/PhilippeGambette/utilisation-de-la-visualisation-en-nuage-arbor-pour-lanalyse-littraire>

Philippe Gambette, Nuria Gala & Alexis Nasr (2012)

Longueur de branches et arbres de mots, *Corpus* 11:129-146
<http://www.slideshare.net/PhilippeGambette/longueur-de-branches-et-arbres-de-mots>

William Martinez & Philippe Gambette (2013)

L'affaire du Médiateur au prisme de la textométrie, *Texto!* XVIII(4)
<http://www.revue-texto.net/index.php?id=3318>

Philippe Gambette, Hilde Eggermont & Xavier Le Roux (2014)

Temporal and geographical trends in the type of biodiversity research funded on a competitive basis in European countries, *rapport BiodivERSa*
<http://www.biodiversa.org/700/download>

Philippe Gambette et Nadège Lechevrel (2016)

Une approche textométrique pour étudier la transmission des savoirs biologiques au XIXe siècle, *Nouvelles perspectives en sciences sociales*, Prise de parole (Ontario, Canada), 2016, 12 (1), pp.221-253
<https://hal-upec-upem.archives-ouvertes.fr/hal-01408455>

Claude Martineau (2017)

TreeCloud, Unitex: une synergie accrue, colloque ECLAVIT, Extraction, classification et visualisation de données textuelles
<https://hal.archives-ouvertes.fr/hal-01702091v1>

Philippe Gambette, Tita Kyriacopoulou, Nadège Lechevrel, Claude Martineau (2018).

Anatomie, animaux, vocabulaire de la vivisection : Construire des ressources lexicales pour visualiser une thématique dans un corpus littéraire. Gisèle Séginger. *Animalhumanité - Expérimentation et fiction : l'animalité au cœur du vivant*, LISAA, pp.223-231.
<https://hal.archives-ouvertes.fr/hal-01609198>

Recueil et prétraitement de corpus

Prétraitements divers

Utilisation de formules de tableur pour pré-traiter des corpus :

- **Données d'enquête :**

- ajouter “ a a a a a a a a ” à la fin de chaque réponse à une question ouverte, pour éviter que les mots d'une réponse soient considérés proches des mots de la réponse suivante (si *fenêtre glissante* paramétrée à 10 mots).
- possibilité de filtrer les lignes pour sélectionner uniquement les réponses d'un échantillon donné.

- **Données d'entretien :**

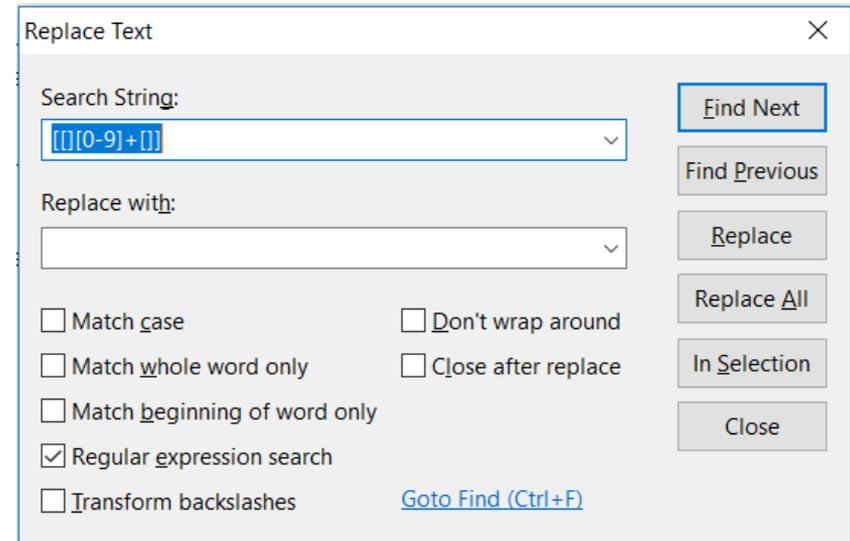
- mettre le nom du locuteur sur la ligne précédant ses paroles
- possibilité d'utiliser une formule pour créer une colonne avec le nom du locuteur sur chaque ligne
- Filtre pour sélectionner seulement les paroles d'un locuteur

→ consulter et copier ou télécharger [ce document tableur partagé](#)

Prétraitements de textes obtenus par OCR

Rechercher/remplacer (par exemple avec [Notepad2](#)) :

- remplacer les apostrophes courbes : remplacer "''" par ""
- supprimer les références aux notes de fin de texte, en utilisant les “expressions régulières”, remplacer "[0-9]+" par "" : un caractère "[" suivi d'un chiffre, éventuellement répété, suivi d'un caractère "]" .



Prétraitements de textes obtenus par OCR

Aide automatique à la détection des césures de fin de ligne :

coupeCésure

<http://igm.univ-mlv.fr/~gambette/text-processing/coupeCesure/>

Code couleur :

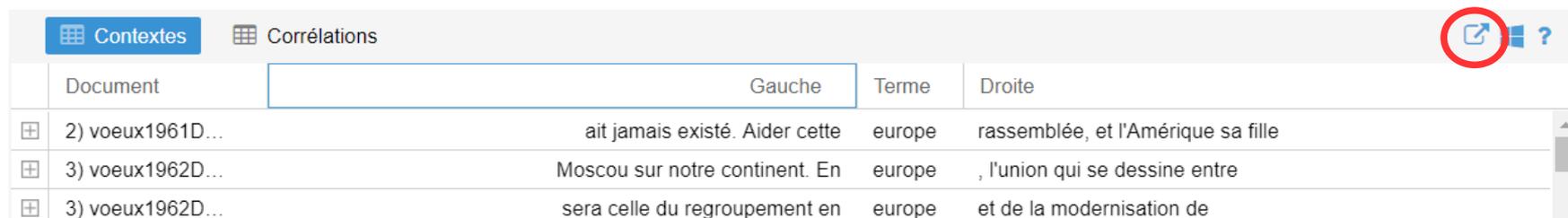
- mot dont la césure a été supprimée car trouvé en entier dans le dictionnaire
- mot pour lequel le trait d'union a été gardé

Texte obtenu après remplacements...

Quand vous y ferez quelque réflexion, je crois
que vous trouverez que j'ai raison, et que si je fusse retournée , je rendois mon voyage inutile par être trop
court. Pour mon fils et sa femme, ils sont ravis de passer ici jusqu'au carême avec moi : en ce temps-là j'irai
à Rennes par complaisance pour eux, parce que ce
temps est plus triste que l'hiver à la campagne : peut-être que ce projet changera, il ne faut point voir de si
loin. Ge qui est sûr, ma fille, c'est que l'air d'ici est fort
bon; vous lui faites tort de le croire mauvais. Il fait
depuis plus de deux mois le plus beau temps du monde,
des chaleurs dans la canicule, un mois de septembre

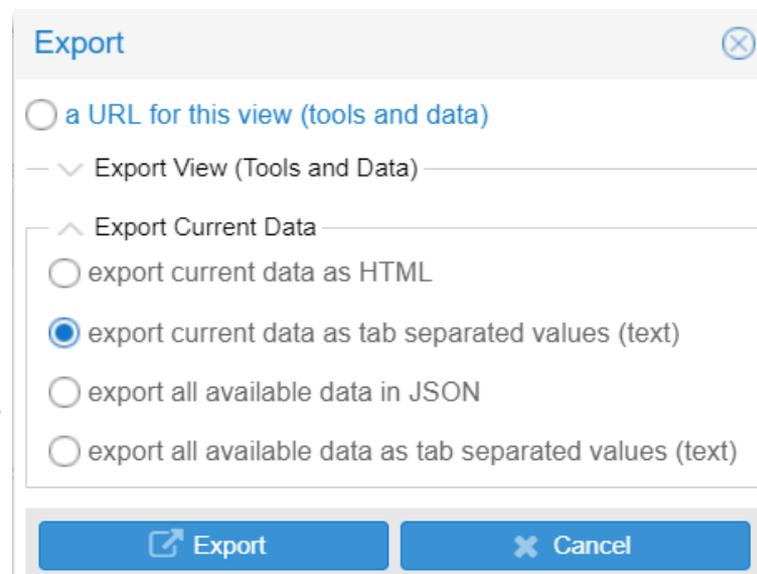
Extraction de contextes avec VoyantTools

- Charger le corpus dans <http://voyant-tools.org> (ex. : [corpus des voeux présidentiels](#), de Jean-Marc Leblanc ; sélection de plusieurs fichiers txt sur le disque dur avec le bouton « Charger »)
- Charger les **contextes** de “religion”, par exemple, dans le cadre en bas à droite, puis exporter avec le bouton entouré en rouge :



Document	Gauche	Terme	Droite
2) voeux1961D...	ait jamais existé. Aider cette	europe	rassemblée, et l'Amérique sa fille
3) voeux1962D...	Moscou sur notre continent. En	europe	, l'union qui se dessine entre
3) voeux1962D...	sera celle du regroupement en	europe	et de la modernisation de

- Dans la **fenêtre d'export**, choisir “Export Current Data”, “export current data as tab separated values (text)”
- Coller dans un **document tableur**
- Sélectionner uniquement les contextes gauches, droits, ou les deux, pour les charger dans TreeCloud.
→ Visualiser les fréquences d'une liste de mots
VisuLexique



Export

a URL for this view (tools and data)

— Export View (Tools and Data) —

^ Export Current Data

export current data as HTML

export current data as tab separated values (text)

export all available data in JSON

export all available data as tab separated values (text)