Bases de TAL

Master 1 Sciences du Langage
Parcours Industries de la Langue – Linguistic Data Sciences

Martina Barletta
3-6 septembre 2024





Table des contenus

01

Introduction

au Traitement Automatique des Langues

04

Evaluation

Comment on évalue des systèmes TAL et l'annotation des données ?

02

Histoire du TAL

Du rapport ALPAC à ChatGPT

05

Métriques

Pourquoi et comment évaluer correctement ?

03

Tâches

Et campagnes d'évaluation

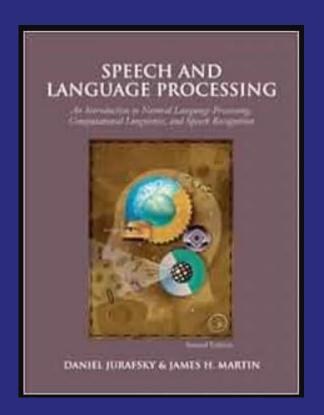
06

Exposé

sur les thématiques du cours

Speech and Language Processing

Dan Jurafsky et James H. Martin Full version available online!





Et chaîne de traitement





Réduire la langue à des problèmes calculables

Théorie de la calculabilité → définir les limites de ce qui peut être calculé à travers un algo =/=
Théorie de la complexité → définir quelle est l'éfficacité d'un algorithme

Se soucier d'un problème à la fois pour ne pas s'occuper de la langue comme système Le problème général est divisé en plusieurs sousproblèmes plus petits

Chaîne de traitement en TAL



Module

Manipulations de l'objet texte pour idéntifier et/ou étiqueter des objets linguistiques à différents niveaux textuels

Comment tokeniser un texte?

En juillet 1799, les soldats de l'armée de Napoléon découvraient près de la ville de Rosette, sur le delta du Nil, une pierre qui allait devenir l'une des plus célèbres de l'Antiquité.

Cette pierre, datant de 196 av. J.-C., relatait les honneurs rendus au roi Ptolémée V par les temples d'Égypte sous forme d'un "texte parallèle" en deux langues (le grec et l'égyptien) et trois écritures (les textes égyptiens étant écrits à la fois en hiéroglyphes et en démotique).

Son étude permit à Jean-François Champollion d'apporter en 1822 la clé du déchiffrement de l'écriture hiéroglyphique, découverte qui eut un retentissement considérable car elle mettait fin aux nombreuses controverses et mythes qui avaient entouré cette écriture.

Comment tokeniser un texte?

- 1. Tokenisez la première phrase du texte à la main
- 2. Téléchargez le texte veronis.txt sur github
- 3. Utilisez le fichier comme fichier d'entrée sur <u>https://corliapi.ortolang.fr/stanza/</u> (option écrit)
- 4. Téléchargez le fichier CoNLL-U et comparez-le avec votre tokenisation

Le mot en TAL (plutôt, token)

- Passer d'une suite de caractères à une suite de formes -> découpage en
 TOKEN
 - Séparés par des espaces ? Pomme de terre
 - Par des signes de ponctuation ? Chauve-souris, aujourd'hui, *I'm* en anglais
 - Constitués ou qui commencent par de signes de ponctuation ? ⑤, #nplrules
- Certains tokens ne sont pas forcément des mots
 - Chiffres, dates, heures...
 - Acronymes
 - LA PONCTUATION !!! (Let's eat, grandma VS Let's eat grandma)
- Pas toutes les langues utilisent des espaces pour découper leurs mots (japonais)
- Dans la langue parlée, les disfluences ou les fillers, sont-ils des tokens?

Plusieurs types de tokenisation

"Don't you love 🥰 Transformers? We sure do."

- Sur les espaces
 ["Don't", "you", "love", "\(\beta\)", "Transformers?", "We", "sure", "do."]
- Token = mot (au sens linguistique) et ponctuation ["Don", "'", "t", "you", "love", "\begin{align*}" Transformers", "?", "We", "sure", "do", "."]
- Espaces, ponctuation et tokenisation à base de règles
 ["Do", "n't", "you", "love", "\end{align*}", "Transformers", "?", "We", "sure", "do", "."]
- Autres algorithmes (<u>Byte-Pair Encoding</u>)

Lemmatisation

- Obtenir la forme canonique ou lemme d'un mot à partir d'une forme donnée
 - Verbe forme à l'infinitif (sans flexion)
 - Il court → courir
 - Pour un nom, adjectif, article, ... forme au masculin singulier
 - Cheval, chevaux → cheval
- La lemmatisation demande des ressources et un traitement linguistique (couteuse)
- Elle permet d'agréger des variantes flexionnelles et non pas des mots ayant la même racine

Stemming (racinisation)

- Obtenir la racine d'un mot, commune à toutes les variantes morphologiques d'un mot à travers la suppression des flexions et des suffixes
- Elle est généralement à base de règles, rapide et dépends de la langue
- Demande moins de ressources que la lemmatisation (vocabulaire plus petit)

Annotation

Segmenter un texte en plusieurs sous-unités et associer une étiquette aux unités qui nous intéresse traiter

Annoter tous les tokens d'un texte et associer une ou plusieurs étiquettes à chaque token

POS-tagging

Délimiter des tokens ou suite de tokens dans les textes et leur associer des étiquettes

> Entités nommées Coréférence

Annotation (I)

 L'annotation servait à fournir des informations pour le développement et mise à l'épreuve des théories en linguistique, ou, comment on l'appelle aujourd'hui, à la linguistique des corpus (...) ces ressources servent aujourd'hui à la linguistique mais aussi au traitement automatique des langues (...)

(Ide, Handbook of linguistic annotation, 2017)

Annotation (II)

Associer à chaque token une ou plusieurs étiquettes

 Délimiter un token ou ensemble de tokens et associer une étiquette

Annotation (III)

Associer à chaque token une ou plusieurs étiquettes

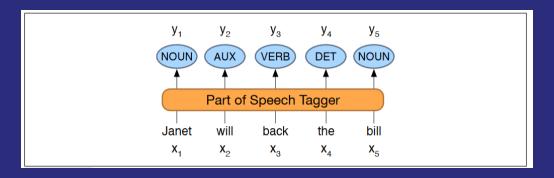
"Such tasks in which we assign, to each word xi in an input word sequence, a label yi, so that the output sequence Y has the same length as the input sequence X are called **sequence labeling tasks**." (Jurafsky et Martin, 2008)

- Étiquetage morphosyntaxique
- Lemmatisation
- Traits morphosyntaxiques
- La <u>précision</u> des algorithmes d'annotation morphosyntaxique est actuellement très haute (autour du 97%)

POS tagging

Associer à un token sa catégorie morphosyntaxique (nom, verbe, adjectif, adverbe etc.)

- Utile dans l'élimination des stop words
- Regroupement de termes complexes
- Désambiguïsation
- Construire une représentation syntaxique du texte



Jurafsky and Martin, 2008 (internet version)

(Stop Words)

- Mots vides en français (prépositions, articles, pronoms...)
- Sa distribution est uniforme sur les textes du corpus sa fréquence est similaires dans tous les textes d'un corpus -> mots qui ne sont pas discriminants dans le significat du texte
- Pour certaines tâches, on peut les retirer des textes pour faciliter le traitement
- BONUS : allez regarder la <u>loi de Zipf</u>!

Exo POS tagging

Le chat mange la souris

La pomme de terre n'était pas connue en Amérique avant 1596.

La petite porte le voile

Tagset : DET, NOUN, ADJ, VERB, PRON...
(formalisme UD)

Quelles versions de la dernière phrase sont possibles ?

Open class words	Closed class words	Other
ADJ	<u>ADP</u>	PUNCT
ADV	<u>AUX</u>	SYM
INTJ	CCONJ	<u>X</u>
NOUN	DET	
PROPN	<u>NUM</u>	
<u>VERB</u>	PART	
	PRON	
	SCONJ	

```
pomme de terre – NOUN ?
                               pomme – NOUN
                                  de – ADP
                                terre - NOUN
                       n' – ADV
Le – DET
                       était – AUX
chat - NOUN
                       pas – ADV
mange – VERB
                       connue - VERB
la – DET
                       en - ADP
souris – NOUN
                       Amérique - PROPN
. - PUNCT
                       avant - ADP
                       1596 – NUM
                       . - PUNCT
```

La – DET

Open class words	Closed class words	Other
<u>ADJ</u>	<u>ADP</u>	PUNCT
<u>ADV</u>	<u>AUX</u>	SYM
<u>INTJ</u>	CCONJ	<u>X</u>
<u>NOUN</u>	<u>DET</u>	
<u>PROPN</u>	<u>NUM</u>	
<u>VERB</u>	PART	
	PRON	
	SCONJ	

La - DET
petite - ADJ
porte - NOUN
le - PRON
voile - VERB

La - DET
petite - NOUN
porte - VERB
le - DET
voile - NOUN





Annotation (II)

 Délimiter un token ou ensemble de tokens et associer une étiquette

Le phénomène qu'on veut annoter est « dilué » dans le texte, il faut d'abord le délimiter puis associer l'étiquette nécessaire

- Entités nommées
- Coréférence
- Sentiment analysis
- Hate speech
- Toxic content

Entités nommées

Les noms propres (PROPN) sont habituellement des unités polylexicales (Multi Word Phrases)

Named entity – entité qui peut être indiquée à travers un nom propre Personne, lieu, organisation...

Ex. Marie Curie, Léon Marchand, New York, Université Grenoble Alpes

NER – named entity recognition \rightarrow trouver des empans de texte qui représentent des noms propres et étiqueter le type d'entité représenté

Exo entités nommées

TAGSET: PER, LOC, ORG, TIME, MONEY

Citing high fuel prices, United Airlines said Friday it has increased fares by \$6 per round trip on flights to some cities also served by lower-cost carriers. American Airlines, a unit of AMR Corp., immediately matched the move, spokesman

Tim Wagner said. United, a unit of UAL Corp., said the increase took effect Thursday and applies to most routes where it competes against discount carriers, such as Chicago to Dallas and Denver to San Francisco.

Solution

Citing high fuel prices, [ORG United Airlines] said [TIME Friday] it has increased fares by [MONEY \$6] per round trip on flights to some cities also served by lower-cost carriers. [ORG American Airlines], a unit of [ORG AMR Corp.], immediately matched the move, spokesman [PER Tim Wagner] said. [ORG United], a unit of [ORG UAL Corp.], said the increase took effect [TIME Thursday] and applies to most routes where it competes against discount carriers, such as [LOC Chicago] to [LOC Dallas] and [LOC Denver] to [LOC San Francisco].

Entités nommées

AstroERC

Extension du corpus TDAC (Time-Domain Astrophysic Corpus)

Alkaan et al., 2024

Annotation des entités nommées, la coréférence et les rélations sémantiques dans un corpus d'astrophysique composé de 300 rapports d'observation en anglais

AstroERC

We discovered PS19did on MJD 58666.31 = 2019-07-02.31 at w=19.9 +/- 0.1 mag_itagentary [...] The new transient source is in the galaxy UGC 11003.

[...] A spectrum was obtained of the possible supernova with the 1.82-m Plaskett telescope.

[...] Adopting the host galaxy redshift z=0.03566 (NED) yields an expansion velocity...

[...] Followup observations of this intrinsically faint transient are encouraged.

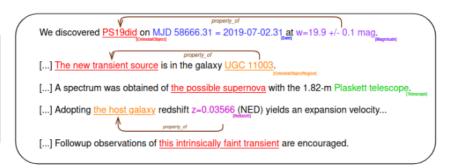


FIGURE 1 – Extrait d'un rapport d'observation. A gauche, un exemple d'annotation en entités nommées uniquement, et à droite, l'annotation des entités nommées avec en plus l'annotation des mentions de coréférences et des relations sémantiques entre les objets célestes (mentions de type CelestialObject) et leurs propriétés physiques.

Pour quel but?



La notion de TASK en TAL

Reconnaissance

de la parole

Correction

Désambiguïsation lexicale

Traduction

Recherche

d'information

Synthèse de la parole

Extraction d'information

Reconnaissance d'entités

Rôles

Similarité

Dialogue

Génération

Réponse à des questions

Résumé

Inspiré du cours de X. Tannier - ETAL 2021

Shared task

- Campagnes qui rassemblent chercheurs et industriels
- Trouver une solution à un problème commun en utilisant le même jeu de données et les mêmes métriques d'évaluation (framework pas toujours défini)

Chaque équipe propose un système, entrainé (habituellement) sur un jeu de données commun (gold standard annotation), évalué sur un jeu de données commun (blind dataset parfois) et selon les mêmes métriques.

<u>SemEval</u> – International Workshop on Semantic Evaluation

<u>CoNLL</u> – SIGNLL conference on Computational Natural Language Learning

FakeNewsChallenge

EVALITA (Italie)

<u>DEFT fouille de texte</u> (France)

EVALITA 2023

Affect

- <u>EMit</u> Categorical Emotion Detection in Italian Social Media (O. Araque, S. Frenda, D. Nozza, V. Patti, R. Sprugnoli)
- EmotivITA Dimensional and Multi-dimensional emotion analysis (G. Gafà, F. Cutugno, M. Venuti)

Authorship Analysis

- <u>PoliticIT</u> Political Ideology Detection in Italian Texts (D. Russo, S.M. Jiménez-Zafra, J.A. García-Díaz, T. Caselli, M. Guerini, L.A. Ureña-López, R. Valencia-García)
- GeoLingIt Geolocation of Linguistic Variation in Italy (A. Ramponi, C. Casula)
- <u>LangLearn</u> Language Learning Development (C. Alzetta, D. Brunato, F. Dell'Orletta, A. Miaschi , K. Sagae, C.H. Sánchez-Gutiérrez, G. Venturi)

EVALITA 2023

Computational Ethics

- <u>HaSpeeDe 3</u> Political and Religious Hate Speech Detection (M. Lai, F. Celli, A. Ramponi, S. Tonelli, C. Bosco, V. Patti)
- <u>HODI</u> Homotransphobia Detection in Italian (D. Nozza, G. Damo, A.T. Cignarella, T. Caselli, V. Patti)
- <u>MULTI-Fake-DetectiVE</u> MULTImodal Fake News Detection and VErification (A. Bondielli, P. Dell'Oglio, A. Lenci, F. Marcelloni, L.C. Passaro)
- <u>ACTI</u> Automatic Conspiracy Theory Identification (G. Russo, N. Stoehr, M. Horta Ribeiro)

New Challenges in Long Standing Tasks

- <u>NERMuD</u> -Named-Entities Recognition on Multi-Domain Documents (T. Paccosi, A. Palmero Aprosio)
- <u>CLinkaRT</u> Linking a Lab Result to its Test Event in the Clinical Domain (B. Magnini, B. Altuña, A. Lavelli, M. Speranza, R. Zanoli)
- <u>WiC-ITA</u> Word-in-Context task for Italian (P. Cassotti, L. Siciliani, L. Passaro, M. Gatto, P. Basile)
- <u>DisCoTEX</u> Assessing DIScourse COherence in Italian TEXts (D. Brunato, D. Colla, F. Dell'Orletta, I. Dini, D.P. Radicioni, A.A. Ravelli)



- Réponse automatique à des questionnaires à choix multiples issus d'annales d'examens de pharmacie
- Corpus (d'évaluation ?) utilisé : FrenchMedMCQA
- FrenchMedQA 3105 question fermées composés de :
 - Un identifiant
 - La question
 - Cinq options
 - L'ensemble des réponse(s) correcte(s)



Deux tâches :

- Tâche principale idéntifier l'ensemble des réponses correctes parmi les cinq prposées pour une question donnée. Moins de 3 milliards de paramètres
 - Tâche annexe : pareil mais pas de limites sur la taille des modèles

Métriques :

- Exact Match Ratio (taux des réponses parfaitement justes)
- Hamming Score (taux des réponses juste parmi l'ensemble des réponses et référence)

L'importance des campagnes d'évaluation...

- Permettent de faire avancer la recherche sur des thématiques spécifiques à travers la compétition
- Problèmes éthiques, entre autres le manque de ressource adéquates pour certaines équipes (ordinateurs assez puissants)
- Les gagnants parfois ne publient pas de manière claire (secretiveness)
- Manque de description des résultats négatifs (ne permet pas d'avancer)
- Certaines équipes se retirent des compétitions si pas bien placés pour ne pas nuire à leur réputation – surtout dans l'industrie
- Plutôt que trouver une vraie solution, on s'occupe d'adapter notre système à un data set existant et à le mesurer avec la métrique prévue

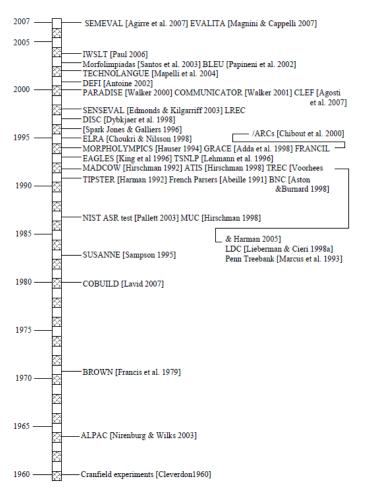


Figure 1. Salient events related to evaluation mentioned in this article (for evaluation campaign series, e.g. like TREC, only the first event is mentioned).

Paroubek et al.,2007

Focus sur la coréférence

Extraction d'information - Coréférence

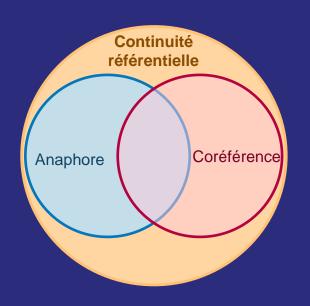
Une sorcière avait une maison noire et un chat noir. Il se cachait dans la maison pour ne pas qu'on le voie. Il ne sortait que la nuit. Un jour la sorcière en avait marre. Avec sa baguette magique elle l'a transformé en chat vert comme ça elle le voyait tout le temps.

Texte normalisé tiré du corpus Scoledit, CE2, élève 207

Une sorcière > la sorcière > sa > elle > elle

un chat noir > | | > |e > || > |' > chat vert > |e

Anaphore et coréférence



Anaphore

- (Corblin, 1995; Poesio, 2016)
- « suppose la mise en relation d'une expression non autonome du point de vue de la référence et d'une expression référentielle susceptible de la

« saturer » (Schnedeker, 2019 p.11, Corblin, 1995)
Relation asymétrique

Coréférence

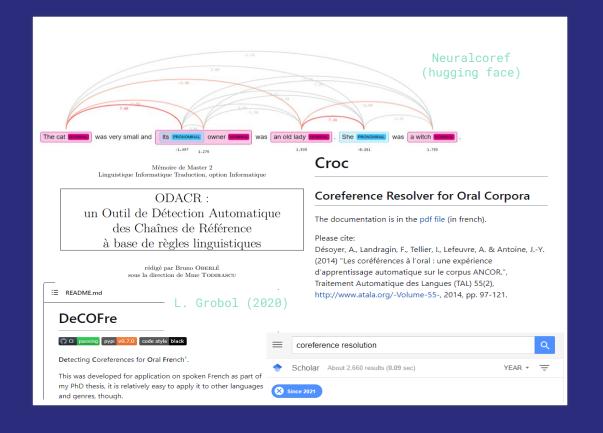
 « forme d'identité référentielle entre les référents évoqués » (Schnedeker, 2019, p. 13)

Relation symétrique

Utilité de la résolution de coréférence

- Systèmes de dialogue
- Réponse aux questions
- Traduction automatique
- Text summarization (de quoi on parle dans un texte)?
- Études sur le développement de l'écriture à l'école primaire

Outils « off the shelf »



Corpus annotés en coréférence

CONLL-2011

Modeling unrestricted coreference in OntoNotes





04 Évaluation





05 Métriques



