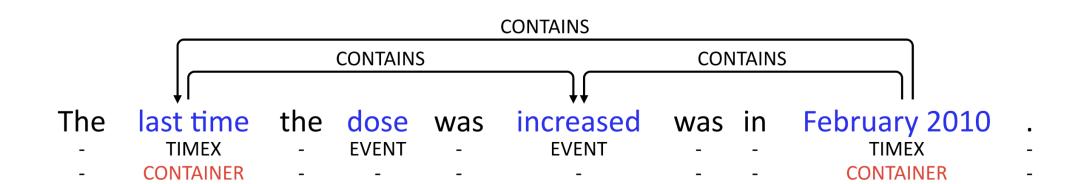
Extraction de relations temporelles dans des dossiers électroniques patient

Julien Tourille^{1,2}, Olivier Ferret³, Aurélie Névéol¹, Xavier Tannier^{1,2}

¹LIMSI, CNRS, Université Paris-Saclay, F-91405, Orsay, ²Université Paris-Sud, ³CEA, LIST, F-91191, Gif-sur-Yvette prénom.nom@limsi.fr; prénom.nom@cea.fr

Objectifs

1. Détection des relations d'inclusion temporelle entre les évènements (X contient Y)

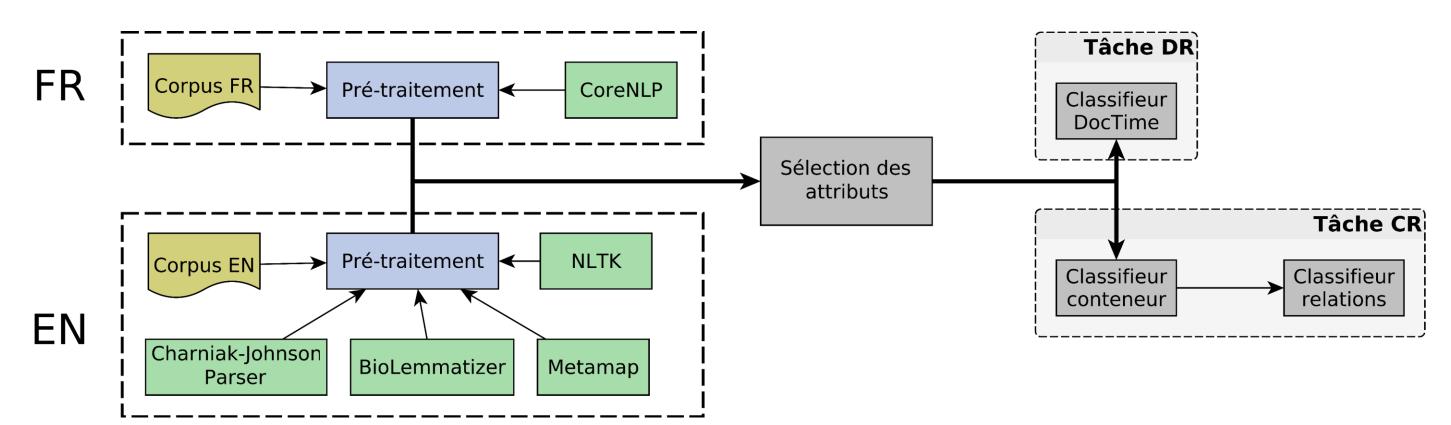


2. Détection des relations temporelles entre les évènements et la date de création du document



3. Développement d'un système multilingue (anglais et français)

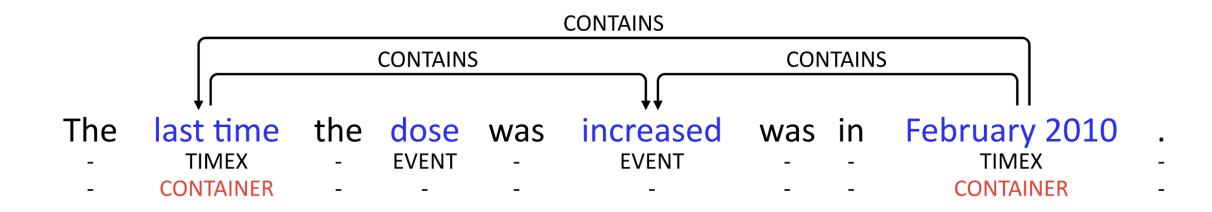
Aperçu du Système



Détection des relations d'inclusion temporelle entre les évènements

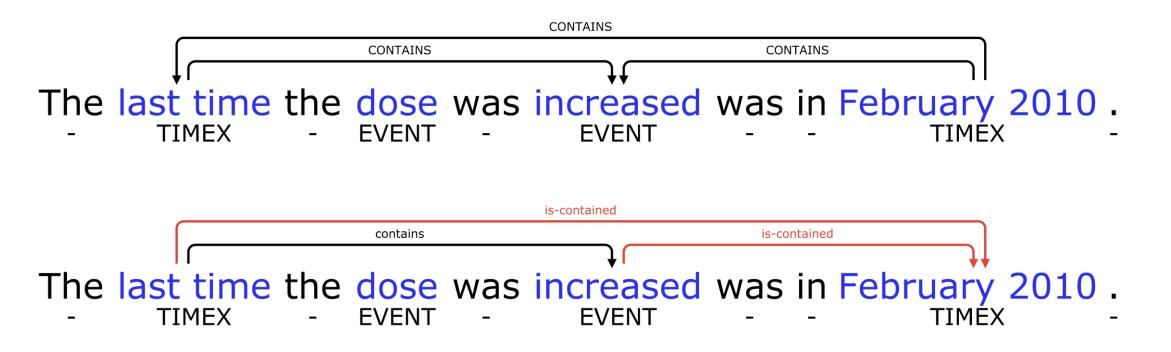
1 - Classifieur Conteneurs Narratifs

Objectif : déterminer si les entités sont susceptibles de contenir d'autres entités dans le contexte de la phrase



2 - Classifieur Relations d'Inclusion Temporelle

Objectif: classification des paires d'entités au sein des phrases **Méthode**: transformation du problème à 2 catégories (*contient*, *pas-de-relation*) en un problème à 3 catégories (*contient*, *est-contenu*, *pas-de-relation*) afin de réduire le nombre de paires



Performance – Date Création Document

		Corpus FR			Corpus EN		
Relation	Р	R	F1	Р	R	F1	
Bef./Over.	0,65	0,48	0,55	0,68	0,53	0,59	
Before	0,85	0,44	0,58	0,87	0,83	0,85	
After	0,81	0,43	0,56	0,81	0,82	0,81	
Overlap	0,79	0,94	0,86	0,85	0,90	0,87	
Moyenne	0,78	0,78	0,76	0,84	0,84	0,84	

Limsi











Corpus: Dossiers Patients

- 1. Corpus TEMPEVAL (anglais): documents cliniques et pathologiques de la Mayo Clinic
- 2. Corpus MERLOT (français): comptes rendus et courriers provenant d'un groupe hospitalier français

Détection des relations temporelles entre les évènements et la date de création du document (DocTime)

→ Classifieur d'évènements

Approche: classification supervisée **Classes**: *before*, *before-overlap*, *overlap*, *after*

Stratégies

- 1. Formes fléchies des tokens
- 2. Représentations vectorielles des tokens calculées avec l'outil word2vec

Algorithmes

Langue	Classifieur	Algorithme	Utilisation des formes vectorielles?
	CONTENEUR	SVM (Linéaire)	NON
FR	RELATION	SVM (Linéaire)	OUI
	DocTime	Random Forests	OUI
	CONTENEUR	Random Forests	NON
EN	RELATION	SVM (Linéaire)	OUI
	DocTime	SVM (Linéaire)	OUI

Traits d'apprentissage

Trait	DocTime	Conteneur	Relation
Type des entités	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Formes des entités	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Attributs des entités	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Positions relatives des entités dans le document	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Entités classées comme conteneurs potentiels			\checkmark
Type du document	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Formes des entités dans les contextes gauche, centre et droit	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Types des entités dans les contextes gauche, centre et droit	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Attributs des entités dans les contextes gauche, centre et droit	\checkmark	\checkmark	\checkmark
Entités marquées comme conteneur dans les contextes gauche, centre et droit			\checkmark
Étiquettes POS des verbes de la phrase	\checkmark	\checkmark	
Formes des tokens contextuels (unigrammes)	\checkmark	\checkmark	
Étiquettes morpho-syntaxiques des tokens contextuels (unigrammes)			
Formes des tokens contextuels (bigrammes)	\checkmark	\checkmark	
Étiquettes POS des tokens contextuels (bigrammes)	\checkmark	\checkmark	

Performance – Inclusions Temporelles **Corpus FR** Corpus EN **F1** R 0,98 0,98 0,96 0,95 pas-de-relation 0,98 0,94 0,48 0,54 contient 0,62 0,59 0,62 0,61 0,91 0,96 0,96 0,96 0,90 0,91 Moyenne

Remerciements

Ce travail a bénéficié d'une aide de l'Agence Nationale de la Recherche sous la référence CABeRneT ANR-13-JS02-0009-01 et d'un financement du Labex DigiCosme.