Atelier Inaugural

Data science, Health data & Al TAL en Santé

Xavier Tannier et Perceval Wajsbürt









1. Traitement automatique des langues et données de santé

Xavier Tannier

1. Structuration de données textuelles

> Cadre générique d'un projet nécessitant l'extraction d'information dans les comptes-rendus textuels.

2. Focus sur la normalisation des concepts médicaux dans les textes

> Un projet de recherche en traitement automatique des langues









Extraction d'information à partir des comptes-rendus textuels

- **Objectif** : structurer des informations présentes à l'origine uniquement dans des parties non structurées des comptes-rendus cliniques (texte)
- ... se décline en objectifs en termes de
 - **Collaboration** : Faciliter le dialogue entre spécialistes du domaine concerné, experts en traitement automatique des langues, experts de l'entrepôt de données
 - Coordination : Mutualiser les efforts entre les projets
 - Méthodes : Réduire l'effort en termes d'annotation et d'ingénierie
 - Évaluation : Identifier la fiabilité des informations extraites
 - Déploiement : Rendre possible la mise à disposition sur l'entrepôt de données de santé









- 1. Extraction de concepts
- 2. Normalisation de concepts
- 3. Extraction de relations
- 4. Classification de documents
- 5. Classification de patients

- Cette classification des tâches n'est pas un ordre de difficulté de ces tâches, mais en général les tâches d'en bas (moins ancrées dans le texte) impliquent la résolution de tâches d'en haut.
- Chaque étape doit être évaluée.









Extraction et caractérisation de concepts

 Extraction des entités nommées

MAMMOGRAPHIE:

LÉSION

On décèle la présence de fovers de micro-calcifications

dans le sein droit dans le rayon de 8h, et dans

le sein gauche dans le rayon de 7h.

CONCLUSION:

SCORE

LOCALISATION

L'examen est donc reclassé ACR 4 de chaque côté.









Extraction et caractérisation de concepts

Caractérisation des entités nommées

CONCLUSION COVID [diagnostic:probable]

Lésion pulmonaire fortement évocatrice du Covid

PROBLÈME [factualité:neg]

Patient sans signe clinique évident de traumatisme

crânien

PROCÉDURE

[factualité:antécédent]

Patiente avec antécédent de chirurchie bariatrique









Extraction et caractérisation de concepts: comment ?

1. Approche terminologique

MALADIE VASCULAIRE claudication intermittente
AOMI
artériopathie des membres
artérite des membres
ulcère artériel
ulcère veineux
insuffisance artérielle
gangrène
ischémie aigue du membre
ischémie aigue périphérique
anévrysme de l'aorte
anévrysme aortique

Recherche
(approximative)
des termes dans les
documents

MALADIE VASCULAIRE

Patient atteint d'ulcères artériels des membres inférieurs, suivis à St Joseph (Dr Wyliana) avec greffe cutanée en octobre 2015







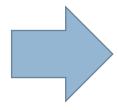


Extraction et caractérisation de concepts: comment ?

- 1. Approche terminologique
- 2. Ajout de règles

RÉSISTANCE BACTÉRIE

```
<BACTÉRIE> + .* sensible
<BACTÉRIE> + .* résistance
<BACTÉRIE> + sensible à la méthicilline
```



9 hémocultures positives le 26/6/15 à staphylocoque aureus méticilline sensible.

RÉSISTANCE BACTÉRIE









Extraction et caractérisation de concepts: comment ?

- 1. Approche terminologique
- 2. Ajout de règles
- 3. Si besoin, apprentissage supervisé (extraction d'entités nommées)
 - Annotation manuelle de documents
 - Entraînement d'un modèle de reconnaissance de séquences de mots
 - Application de ce modèle à des textes nouveaux









Différentes tâchesNormalisation de concepts

[C0018674] (Craniocerebral Trauma)

Patient sans signe clinique évident de traumatisme

crânien

[C1456587] (Bariatric Surgery)

Patiente avec antécédent de chirurchie bariatrique









Normalisation de concepts: comment ?

- 1. Approche terminologique simple
- 2. Traduction + approche terminologique
- 3. Apprentissage:
 - Annotation manuelle de documents (optionnel)
 - Entraînement d'un modèle
 - Application de ce modèle à des textes nouveaux

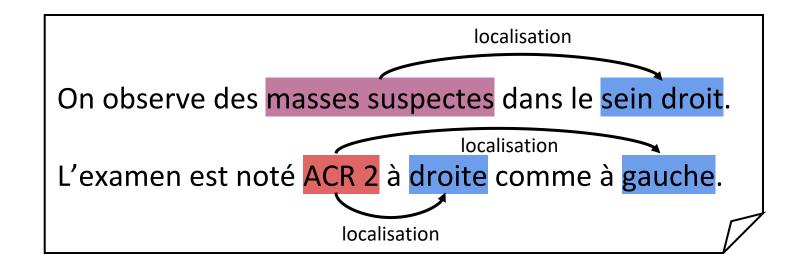








Différentes tâchesExtraction de relations











Extraction de relations: comment?

- 1. Règles
- 2. Apprentissage supervisé
- 3. Apprentissage distant

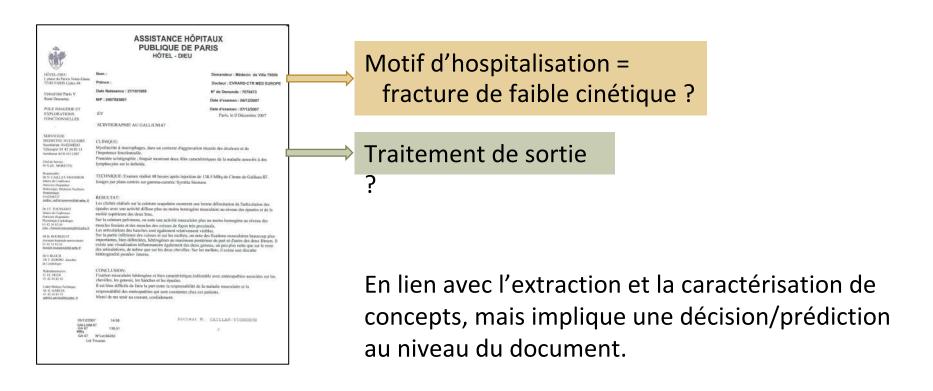








Phénotypage simple: classification de document





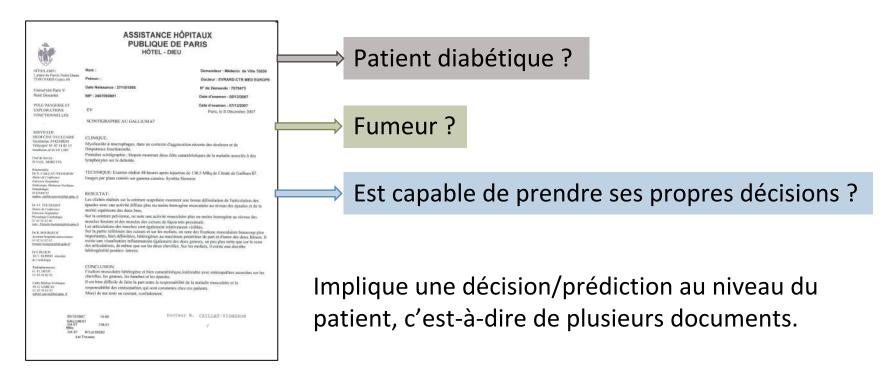






Phénotypage simple: classification de patient

5. Classification de patient / phénotypage simple











Phénotypage simple: comment ?

- 1. Règles présence de mots-clés ou de motifs dans certaines parties de documents
- 1. Apprentissage supervisé classification de texte multi-classe / multi-label









Phénotypage complexe

MAMMOGRAPHIE:

LÉSION

On décèle la présence de foyers de micro-calcifications

LOCALISATION LOCALISATION

dans le sein droit dans le rayon de 8h, et dans

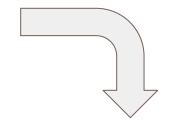
LOCALISATION LOCALISATION

le sein gauche dans le rayon de 7h.

CONCLUSION:

SCORE LOCALISATION

L'examen est donc reclassé ACR 4 de chaque côté.



SCORE ACR	LATÉRALITÉ
4	DROIT
4	GAUCHE

CIBLE	LATÉRALITÉ	QUADRANT	TAILLE
MICRO-CALCIF	DROIT	8h	?
MICRO-CALCIF	GAUCHE	7h	?









Phénotypage complexe: comment ?

Ad-hoc selon les projets. Pas d'approche standard existante





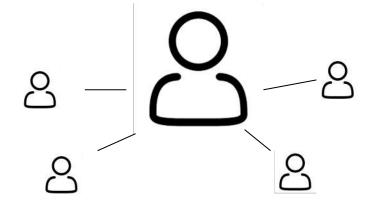




Pourquoi?

Soin

- Accès plus rapide à l'information
- Visualisation des parcours de soin
- Aide au diagnostic
- Recherche de cas similaire
- Comparaison de parcours de soin avec des protocoles standard









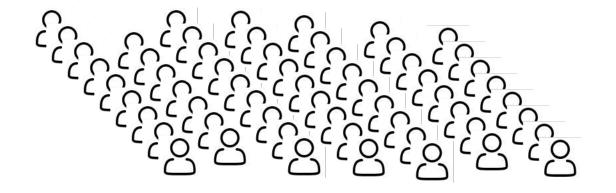




Pourquoi?

Recherche médicale, santé publique

- Désidentification des dossiers
- Sélection de cohortes pour des essais cliniques
- Études statistiques, fouille de données, ...
- e.g. détection d'effets indésirabes de médicaments et de leurs causes













Pourquoi?

Pilotage

- Codage medico-économique
- Organisation de l'hôpital









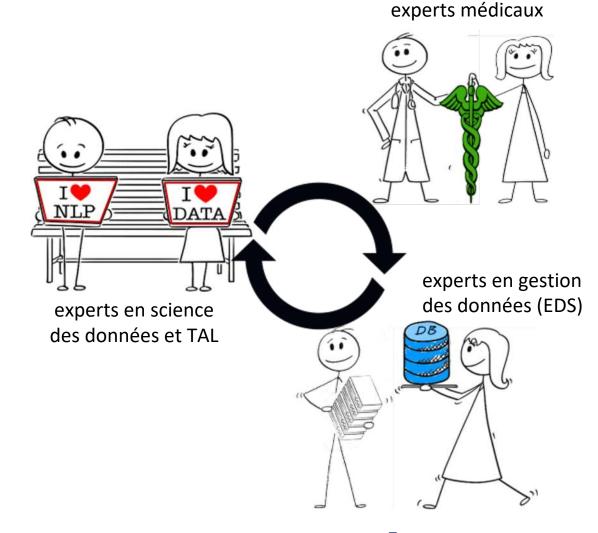






Protocole standard

Élaboration d'un
protocole de discussion et
de travail pour les
problèmes
qui relèvent d'approches
TAL « classiques »
et bien délimités











2. Focus sur la normalisation Perceval Wajsbürt

Objectif : apparier les entités nommées avec une base terminologique de concepts médicaux

Enjeux:

- beaucoup de concepts possibles (plusieurs centaines de milliers/millions)
- peu d'exemples par concepts (en moyenne 2 ou 3)
- seulement 3.5% des concepts ont un synonyme français, la plupart sont en anglais
- le modèle doit être rapide

[C0018674] (Craniocerebral Trauma)

Patient sans signe clinique évident de traumatisme crânien

Patiente avec antécédent de chirurchie bariatrique

[C1456587] (Bariatric Surgery)



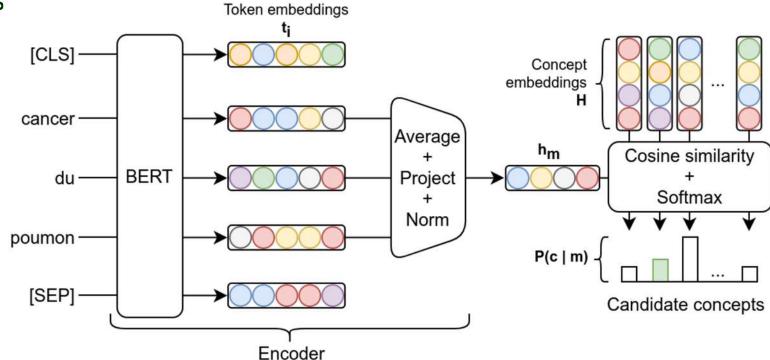






Approche : classification à partir d'un modèle (BERT) pré-entrainé sur des données

multilingues





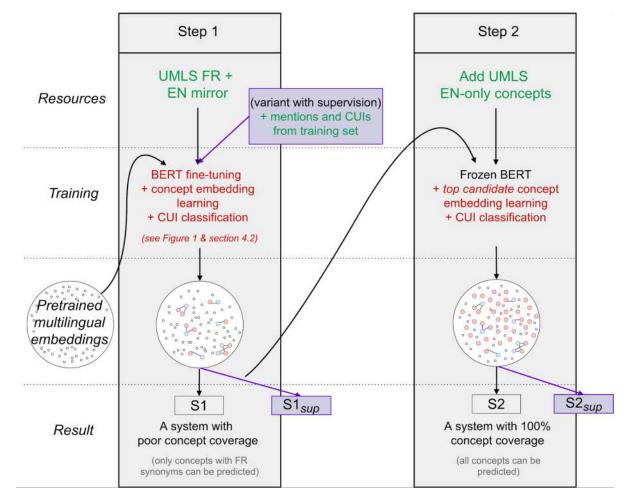






Entrainement:

- entraînement de tout le modèle (encodeur + classifieur) sur les concepts multilingues
- puis fine-tuning du classifieur seulement sur tous les concepts











Résultats:

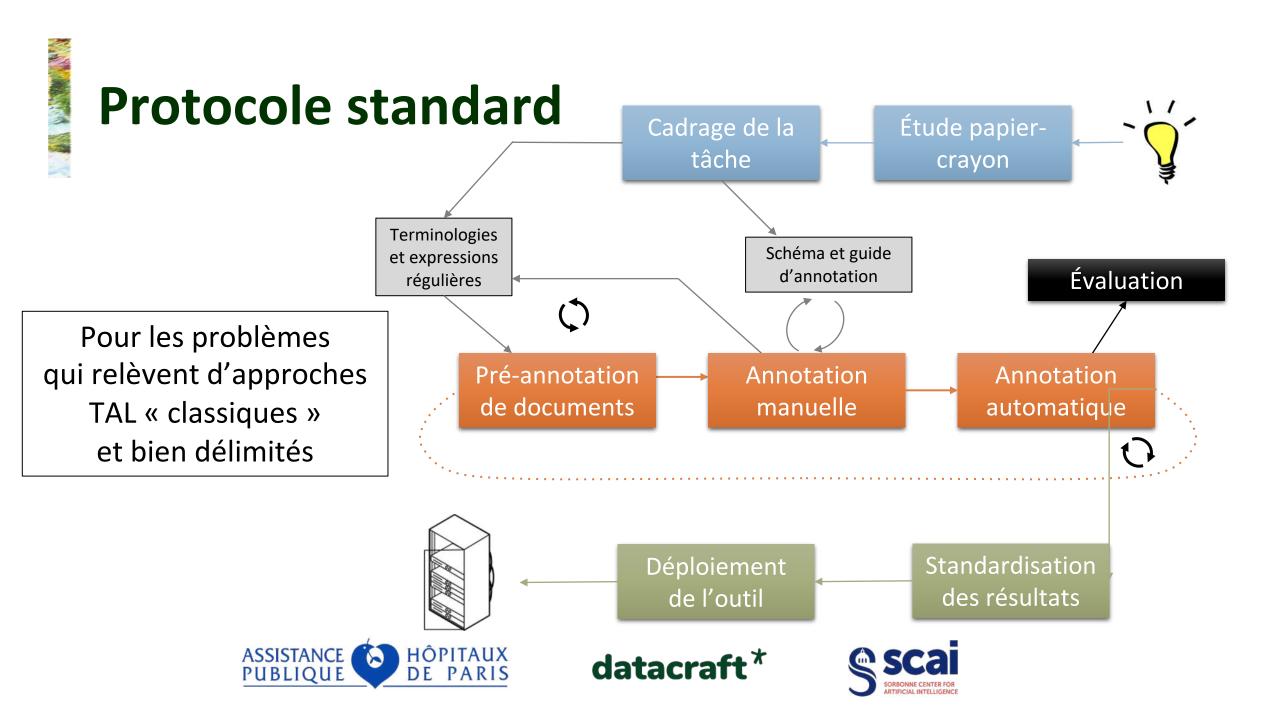
 Résultats très bons, même sans corpus annoté 	MEDLINE 2015	EMEA 2015	MEDLINE 2016	EMEA 2016	
•	F1	F1	F1	F1	
Meilleur système CLEF 2015 (avec corpus annoté)	0.671	0.872	0.552	0.524	
SOTA: traduction + recherche de terme (avec corpus annoté)	0.736	0.835	0.713	0.734	
Supervision distante (sans corpus annoté)	0.737	0.765	<u>0.754</u>	0.727	
Supervision (avec corpus annoté)	0.790	0.851	0.795	0.743	







Merci





Résultats:

 Résultats très bons, même sans corpus annoté 	MEDLINE 2015		EMEA 2015			MEDLINE 2016			EMEA 2016			
	Prec.	Rec.	F1	Prec.	Rec.	F1	Prec.	Rec.	F1	Prec.	Rec.	F1
Meilleur système CLEF 2015 (avec corpus annoté)	0.805	0.575	0.671	1.000	0.774	0.872	0.594	0.515	0.552	0.604	0.463	0.524
SOTA: traduction + recherche de terme (avec corpus annoté)	0.831	0.661	0.736	0.909	0.772	0.835	0.771	0.663	0.713	0.781	0.692	0.734
Supervision distante (sans corpus annoté)	0.756	0.719	0.737	0.797	0.736	0.765	0.775	0.734	0.754	0.746	0.709	0.727
Supervision (avec corpus annoté)	0.806	0.775	0.790	0.875	0.827	0.851	0.860	0.740	0.795	0.832	0.670	0.743





