RECONNAISSANCE D'ENTITÉS NOMMÉES : PRÉSENTATION-ATELIER

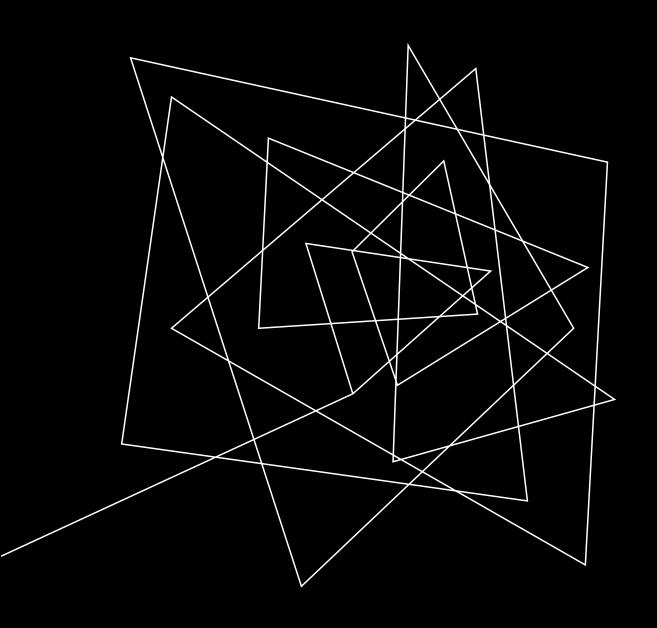
Alexia Schneider: Master TDL (unistra) & stagiaire Bidnum BNU email

GitHub | GitLab

Lundi 8 juillet 2024 –Le Lab



- 1. Introduction : qu'est-ce que la reconnaissance d'Entités Nommées
- 2. Exemple d'une chaîne de traitement pour de la fouille de texte avec NER
- 3. Atelier : présentation et utilisation des programmes développés (regex, NER, entraînement de modèle, alignement avec idRef)



INTRODUCTION

LES ENTITÉS (NOMMÉES) (EN)

Définition

- Terme employé en Traitement Automatique des Langues (TAL)
- Extraction/reconnaissance de certains mots :
 - Les noms propres (personnes, lieux, organisations)
 - Dates
 - Monnaies et symboles (ex: €, euro)
 - Chiffres et nombres

OBJECTIFS DE LA RECONNAISSANCE D'ENTITÉS NOMMÉES

Des corpus « augmentés » pour l'exploration textuelle :

 Extraction de données précises (date, lieux) pour des questions de recherches transversales : exemple Analyse de réseaux (quelles personnes sont citées dans quels textes)

Interopérabilité :

• Les données dont le contenu est structuré peuvent être indexées et échangées de manière + efficace et probante.

Automatisation de la NER:

Volume de données + important

TÂCHES DE TAL POUR LA FOUILLE DE TEXTE

- Tâches de bas niveau :
 - Tokenisation (séquençage du texte en « mot »)
 - Lemmatisation (retrouver la forme canonique d'un mot/token)
- Tâches complexes :
 - Classification de tokens
 - Analyse morpho-syntaxique (« part of speech tagging »): NOM, DET,
 PREP, ADV etc.
 - Reconnaissance d'EN
 - Analyse en dépendance (« dependency parsing »)
 - Génération de texte

QUELLES SONT LES DIFFICULTÉS POUR LA RECONNAISSANCE D'ENTITÉS ?

François RITTER, Catalogue des Incunables et Livres du XVI[®] siècle de la Bibliothèque Municipale de Strasbourg, Strasbourg-Zurich, P.-H. Heitz, 1948, gr. in-8°, 923 pp.

Cet ouvrage fait pendant au Répertoire bibliographique des Incunables et des Livres imprimés en Alsace au XVIe siècle de la Bibliothèque nationale et universitaire, dont 3 volumes ont déjà paru chez l'éditeur Heitz, et dont le dernier, prêt depuis 1936, est impatiemment attendu. Avant de nous le donner, le Dr Fr. Ritter a tenu à acquitter une dette envers la Bibliothèque municipale de Strasbourg, et il a rassemblé ici plus de 2.000 titres d'ouvrages couvrant la même période. Il lui restera pour achever son œuvre à nous donner le catalogue des livres des XVe et XVIe siècle du Grand Séminaire, et surtout l'Histoire de l'Imprimerie du XVe et XVIe siècle en Alsace, qui seule permettra un jugement d'ensemble, notamment sur la contribution apportée à la Réforme en Alsace par la diffusion du livre.

Le D' Ritter ne s'y est pas essayé dans l'introduction de l'ouvrage que nous présentons ici. Il se contente d'y décrire les vicissitudes de la Bibliothèque municipale de cette ville, qui, brûlée en 1870, fut entièrement refaite, par les soins surtout du bibliothécaire Rod. Reuss (1870-1895).

DIFFÉRENCES ENTRE UN HUMAIN ET UNE MACHINE

Un humain:

- Comprend le texte :
 - Lexique : compréhension des mots ressemblants (Strazburg = Strasbourg)
 - Syntaxe & morpho-syntaxe: importance de la ponctuation, de la nature des mots & de l'ordre des mots (Pierre, charpentier de Paris. =/= Pierre Charpentier, de Paris.)
 - Contexte : différence entre un nom d'auteur et un nom d'éditeur dans une notice bibliographique, différence entre une erreur d'OCRisation et un nouveau mot, nuance de sens.

DIFFÉRENCES ENTRE UN HUMAIN ET UNE MACHINE

Une machine:

- Ne peut pas interroger le texte comme nous le faisons, **elle ne « comprend » pas un texte.**
- Mais, on peut recomposer la logique de la langue et d'une tâche précise :

Apprentissage avec des systèmes à base de règle ou des systèmes inductifs à partir de grands volumes de données (modélisation de la langue)

EXEMPLE DU RITTER : UN RÉPERTOIRE BIBLIOGRAPHIQUE

REPERTOIRE BIBLIOGRAPHIQUE DES LIVRES /
IMPRIMES EN ALSACE
AUX XVº ET XVIº SIÈCLES

PREMIERE PARTIE

CATALOGUE DES INCUNABLES DE LA BIBLIOTHEQUE NATIONALE ET UNIVERSITAIRE DE STRASBOURG

PAR

FR. RITTER

EXEMPLE DE PAGES DU RITTER

CARACCIOLUS Robertus: Sermones per Adventum. [Strasbourg, M. Schott, vers 1485], in-fol.

G W 6050, Hain 4471, Pellechet: Colmar 440 Proctor 405, Voullième: Berlin 2243, 2243, 2.

K 1074. Prov.: Biblioth. Ch. Schmidt, Strasbourg, 10/IV. 1895.

101

CARACCIOLUS Robertus: Sermones quadragesimales de poenitentia. Strasbourg, [Martin Schott], 3 sept. 1485, in-fol.

G W 6078, Hain 4436, Madsen 1035, Pellechet 3253, Pellechet: Colmar 436, Proctor 395, Voullième: Berlin 2231, 5; Walter: Sélestat 130.

K 1063. Prov.: C. Geyling héritiers, Vienne, 18/I. 1886, 8 M.
 Notes mss.

CARLETTI Angelo. Voir: Angelus de Clavasio.

Cassiodorus M. Aurelius: Historia ecclesiastica tripartita. [Strasbourg, J. Prüss, vers 1500], in-fol.

G W 6167, Hain 4572, Madsen 1062, Pellecnet 3348, Pellecnet: Colmar 453, Proctor 583, Voullième: Berlin 2369, 5.

K 1093. Prov.: K. Trübner, Strasbourg, 10/VI. 1887, 6 M. 126

Notices

Renvoi

Adresse bibliographique

Nom d'auteur Imprimeur Lieu d'impression

Référentiels et provenance

Commentaire/ retranscription de la première de couverture

STURM Johannes

Strasbourg, J. Rihel, 1566

Ioannis Sturmij || Partitionum Dialecticarum || Libri IIII. || Emendati & aucti.

Marque typ. de Josias Rihel (H. & B. Planche XXXI, Nº 8; Silvestre, Nº 821).

Cum Gratia et Privi || legio Caesareo ad annos octo.

Anno. M. D. LXVI. (Verso blanc.)

A la fin : Argentorati || per Iosiam Rihelium.

In-8°, car. rom., 8 ff. non ch., 292 ff. ch., titre courant, réclames, notes marg., init. ornées D, B, M.

Béimpression de l'édition 1560.

R. 102.068. Prov.: Cromer, cure de Saverne, 25/VII, 1675.

Au milieu du titre: « Parochia Tabernensis, en bas: P. Wellerius »

Dittor, PM Streebourg no 2000 2214

STURM Johannes

Strasbourg, S. Emmel, 1567

Epistolae || Duae duorum a- || micorum, Bartholomaer La- || tomi, & Ioannis Sturmij, de dissidio peri || culoque Germaniae, & per quos stet, quo minus || concordiae ratio inter partes || ineatur.

Item Alia Qvaedam Stvr- || mij, de emendatione Ecclesiae, & Religionis || controuersijs.

Marque typ. de Sam. Emmel. (H. & B. Planche XXXV, No 1: Silvestre, No 822).

Argentorati M. D. LXVII. || Samuel Emmel exprimebat. (Verso blanc.)

In-8°, car. rom., 80 ff. ch., titre courant, réclames, init. ornées. fol. 2*-10b; Bartholomeus || Latomus Ioanni || Sturmio... — Bononiae, II. die Feb. Anno || M. D. XL.

Volume 5

LES NOTICES BIBLIOGRAPHIQUES ET L'AUTOMATISATION DE L'EXTRACTION

Le Ritter a des avantages :

- Des données structurées avec un ordre attendu
- Des données limitées (zone géographique et période restreinte)

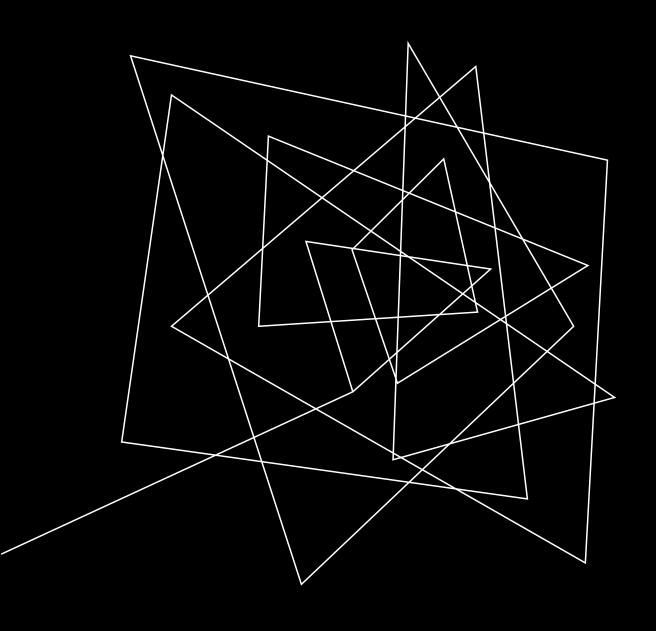
LES NOTICES BIBLIOGRAPHIQUES ET L'AUTOMATISATION DE L'EXTRACTION

Le Ritter a des avantages :

- Des données structurées avec un ordre attendu
- Des données limitées (zone géographique et période restreinte)

Mais aussi des spécificités contraignantes:

- Noms de personne et noms de référentiel identiques (Schmidt, Hain)
- Notices en français ou en allemand + latin
- Structure variable d'un tome à un autre
- Variations linguistiques (Strasbourg, Strassburg, Strazburg)



EXEMPLE DE CHAÎNE DE TRAITEMENT POUR LA FOUILLE DE TEXTE

GRANDES ÉTAPES POSSIBLES D'UNE CHAÎNE DE TRAITEMENT

- 1. Numérisation
- 2. OCR (Optical Character Recognition)
- 3. Annotation

Annotation manuelle

Annotation automatique

4. Alignement des données annotées avec un référentiel

1. NUMÉRISATION

• Passage d'une page physique à une image

2. OCR

(HTR: handwritten text recognition)

- Transcription du texte d'une image vers un document « .txt » brut.
- Évaluation de la qualité de la retranscription :
 - Character Error Rate/Word Error Rate

3. ANNOTATION

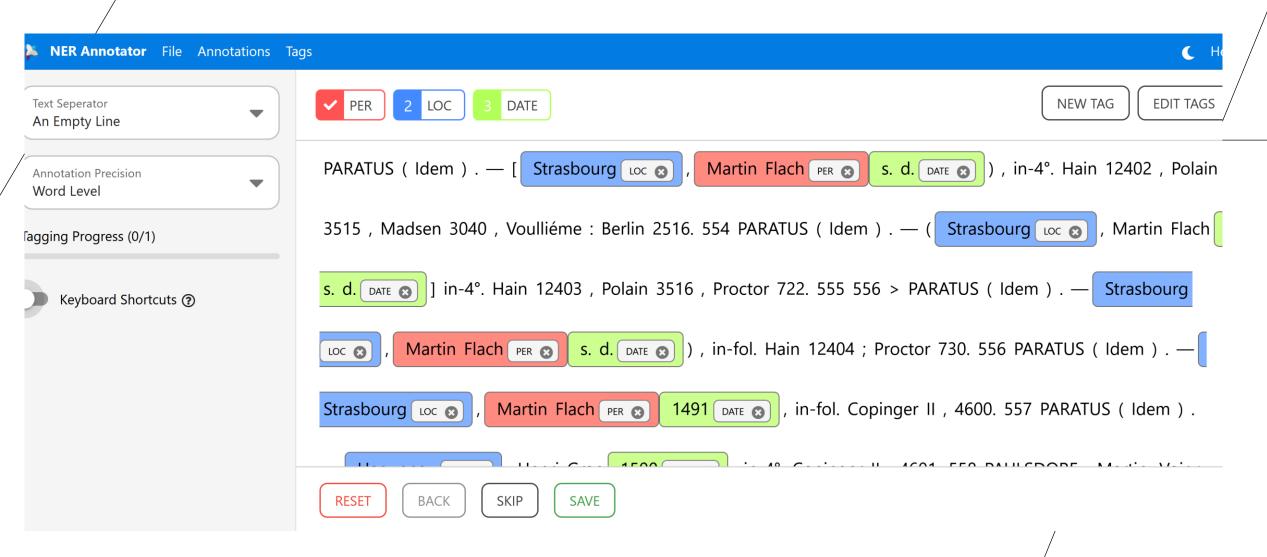
- Ajout de notes à un texte brut
- Valorisation du contenu sémantique d'un texte.
- Formats standardisés comme XML-TEI pour interopérabilité.

3.A ANNOTATION MANUELLE

- Réflexion préalable sur les besoins : quelles étiquettes, quelles données, quels buts ?
- Etape nécessaire pour l'évaluation : établir une « vérité de terrain »

Exemple de travail d'annotation manuelle :

https://tecoholic.github.io/ner-annotator/



https://tecoholic.github.io/ner-annotator/

```
<TEI xmlns="http://www.tei_-c.org/ns/1.0">
  <text>
    <body>
      <div>
        <div type="notice" id="1162">
            <lb/>1163
        </div><<u>div</u> type=<u>"notice"</u> <u>id</u>="1164"><bibl>
              <lb/><persName>BUCER, Martin</persName> <title>(Job) : Commentaria in librum <persName>Job</persName>.</title> -
              <lb/><placeName>Strasbourg</placeName> <date>1528</date>, in-fol.
        </bibl>
            <lb/>Mentz, n° 22; Stupperich, n° 23.
            <lb/>1164
```

Annotation en XML d'une notice bibliographique

3.B ANNOTATION AUTOMATIQUE

Systèmes à base de règles

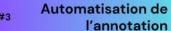
Exemple d'un système à base de règle pour l'extraction de données brutes : les expressions régulières.

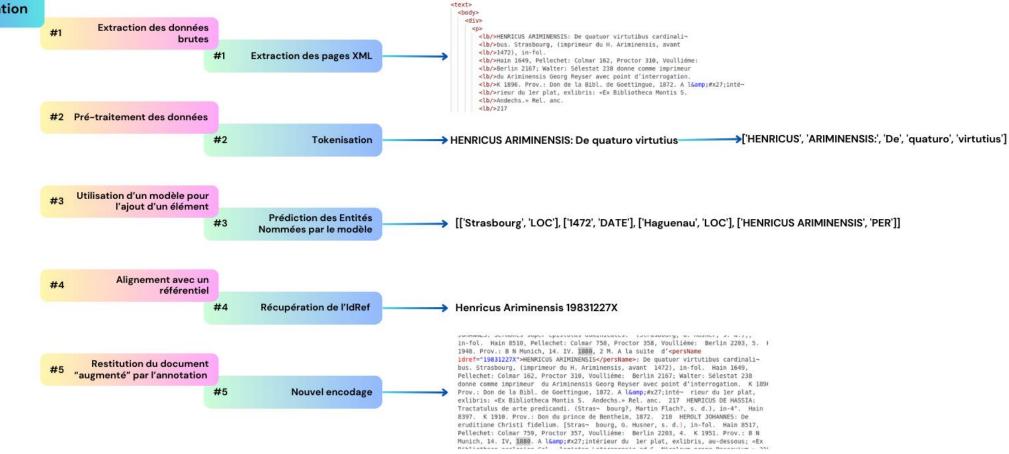
Systèmes prédictifs à partir d'une modélisation de la langue :

Les « modèles de langue » et la représentation des données

Applications : modèles spaCy et Transformers disponibles via Hugging Face.

Les modèles génératifs





SYSTÈME À BASE DE RÈGLES

Exploitation des ressources connues et vérifiées pour établir des règles :

Les tables alphabétiques de noms d'auteur

TABLE ALPHABÉTIQUE DES NOMS PROPRES

(sauf les noms d'imprimeurs ou d'auteurs qui figurent les premiers dans la liste des imprimeurs, les autres dans le corps de l'ouvrage comme védettes).

Aurifaber Aegidius 440, 441. Alberti Joh. 167. Albertus Episcopus 201. Alburg 380. Alexander Magnus 281-283. Altendorffer Henr. 204. Bader 109. Badius Ascensius 114. Bâle 4, 25. Altomünster (Bavière) 210. Bamberg 169, 241, 258. Baer (antiquaire) 2, 7, 91, 123, Amberg (Bavière) 35. 136, 143, 150, 151, 254, 260, 277, 299, 300, 335, 356, 415, 417, 420, 426, 436, 442, 491, Baum Joh. Wilh. 172, 263, 421, Aemilius Montfordensis 354. Andechs 61, 158, 217, 297, 382. Anvers 354. Arensberg 434. 460. Aristoteles 445. Arnoldus de Villa Nova 408. Beck 145, 295. Artur Henri 413. Belial 250, 251. Belling J. C. 16. Bensheimer (Libr. Strasbourg) Auerbach Joh. 464. Augsbourg 6, 19, 49, 51, 54, 67, 81, 85, 98, 118, 121, 139, 142, 344, 361. 180, 192, 193, 197, 198, 206, 211, 251, 252, 256, 266, 270, Bentheim Prince de 28, 89, 152, 214, 218, 223, 232, 301, 310, 271, 278, 292, 297, 298, 304, 319, 324, 334, 359, 366, 375, 305, 308, 313, 318, 320, 322, 406, 418. 207 208 246 250 252 258 Rorlin 1 9 44a 04 197 199

SYSTÈME À BASE DE RÈGLES

Les **Expressions Régulières** (regex) : ensemble de caractères spéciaux pour la recherche de motifs.

Exemples:

• Trouver toutes les dates du 20e siècle càd motif de 4 chiffres en 19XX.

• Trouver les variantes de « Strasbourg » : Strassburg, Strazburg

Site pour tester ses regex : https://regex101.com/

LES REGEX EN PYTHON

```
import re
       exemple = "Caracciolus Robertus: Sermones quadragesimales de \
           poenitentia. Strasbourg, [Martin Schott], 3 sept. 1485,"
       # division de l'exemple en token ou mot :
       for token in exemple.split():
           # extraction des dates : chiffres romains | XIV-XVIe siècle | "Anno" :
           if re.fullmatch(r'(M?\.?[LXI]+\.*|1[456]\d\d\.?,?|Anno\W?)', token):
 10
               label = 'DATE'
 11
 12
              # affichage
 13
               print(f'\nEntitée Nommée détectée : "{token}" -> {label}.\n')
PROBLEMS
          OUTPUT
                  DEBUG CONSOLE
                                TERMINAL
                                         PORTS
proj-py3.11test@ubu:~/bnu ner$ /home/test/.cache/pypoetry/virtualenvs/proj-EifN0aK
Entitée Nommée détectée : "1485," -> DATE.
```

exemple complet sur le Ritter : https://github.com/lab-bnu/ritter_ner/blob/main/regex_ner.py
NB : bien vérifier les paramètres : https://github.com/lab-bnu/ritter_ner/blob/main/params.py

EVALUATION: MESURES D'ÉVALUATION

Précision (precision) : vrais PER prédits / ensemble des fois où le modèle a prédit PER

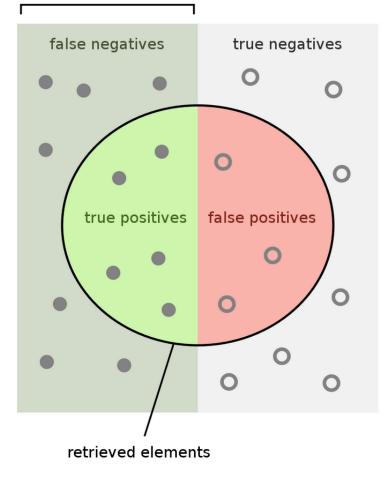
Rappel (recall) : vrais PER prédits / ensemble des fois où le modèle devait prédire PER

Mesure F1 (F1-score) : moyenne de la précision et du rappel

Valeurs de 0 à 1 avec 0 score le + bas et 1 le + élevé.

NB : il est toujours nécessaire d'avoir une vérité de terrain (annotation manuelle) pour évaluer les performances d'un modèle

relevant elements



https://en.wikipedia.org/wiki/Precisio n_and_recall#/media/File:Precisionre call.svg How many retrieved items are relevant?

How many relevant items are retrieved?

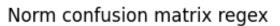
EVALUATION DU PROGRAMME REGEX

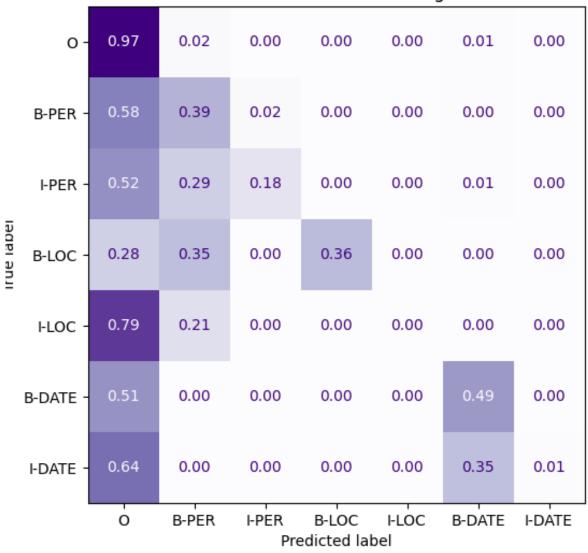
Précision (precision) : vrais PER / ensemble des fois où le modèle a prédit PER

Rappel (recall) : vrais PER / ensemble des fois où le modèle devait prédire PER

Mesure F1 (F1-score) : moyenne de la précision et du rappel

	precision	recall	f1-score	support	
0	0.92	0.97	0.94	19330	
B-PER	0.23	0.39	0.29	762	
I-PER	0.75	0.18	0.29	1072	
B-LOC	0.99	0.36	0.53	515	
I-LOC	0.00	0.00	0.00	78	
B-DATE	0.42	0.49	0.45	366	
I-DATE	0.50	0.01	0.01	278	
accuracy			0.87	22401	
macro avg	0.55	0.34	0.36	22401	
weighted avg	0.88	0.87	0.86	22401	



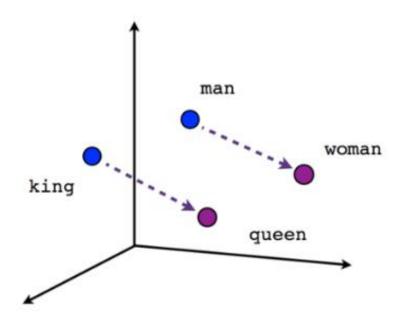


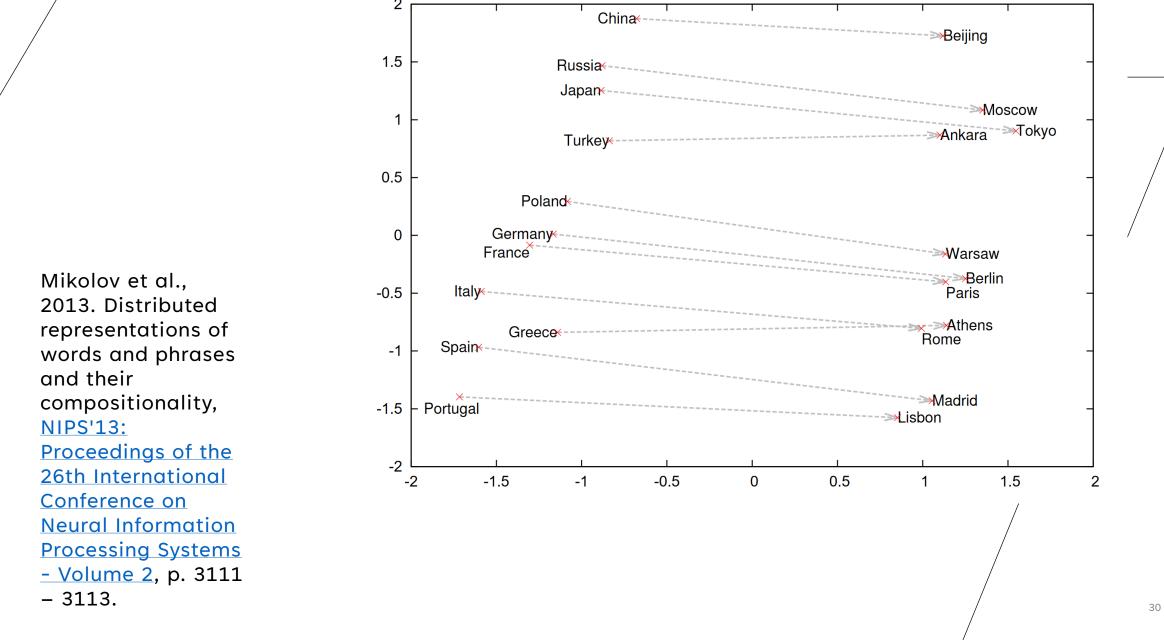
SYSTÈMES PRÉDICTIFS À PARTIR DE LA MODÉLISATION D'UNE LANGUE

Modèles de langue : représentation vectorielle de la langue à partir de l'encodage d'un volume (ou très très grand volume) de données textuelles.

Transformers (BERT) : modélisation selon un encodage qui prend en compte le contexte (ordre des mots, cooccurrences des mots dans une phrase/document).

Vecteurs:





Country and Capital Vectors Projected by PCA

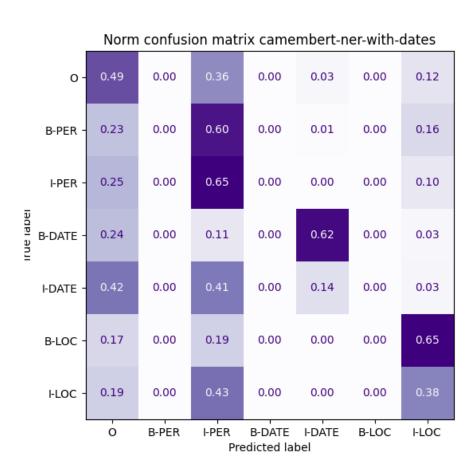
MODÈLES DE SPACY

- Bibliothèque open-source pour le TAL : https://spacy.io/
- Visualisation de la tâche de reconnaissance d'EN avec les modèles spaCy : https://demos.explosion.ai/displacy-ent
- On peut aussi entrainer des modèles avec spaCy. (voir partie sur les entraînements)
- Le programme https://github.com/lab-bnu/ritter_ner/blob/main/programmes_standalone/spacy_ner.py permet d'utiliser un modèle spaCy de son choix pour le NER. Le modèle par défaut est fr_core_news_sm.

MODÈLES DISPONIBLES VIA LA PLATEFORME HUGGING FACE

- Plateforme https://huggingface.co sur laquelle on peut mettre à disposition un modèle : les grandes entreprises de l'IA (Google, Meta, etc.) comme les universités ou les particuliers.
- Utilisation simplifiée des modèles grâce à la bibliothèque Python transformers
- On peut aussi entraîner ces modèles. (voir partie sur les entraînements)
- Le programme https://blob/main/programmes_standalone/testing_hf_ner.py permet d'utiliser un modèle disponible sur HF de son choix pour le NER. Le modèle par défaut est : https://huggingface.co/Jean-Baptiste/camembert-ner-with-dates

EVALUATION DE CAMEMBERT-NER-WITH-DATES



	precision	recall	f1-score	support	
0	0.90	0.49	0.63	7997	
B-PER	0.00	0.00	0.00	513	
I-PER	0.10	0.65	0.17	555	
B-DATE	0.00	0.00	0.00	184	
I-DATE	0.04	0.14	0.07	115	
B-L0C	0.00	0.00	0.00	358	
I-LOC	0.01	0.38	0.02	42	
accuracy			0.44	9764	
macro avg	0.15	0.24	0.13	9764	
weighted avg	0.75	0.44	0.53	9764	

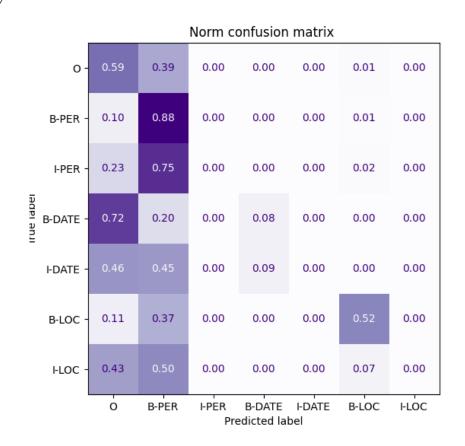
ENTRAINEMENT DE MODÈLE : AFFINAGE SUR NOS DONNÉES

- Gros potentiel des modèles de langue mais limite majeure: difficulté à généraliser sur des données qui ne « ressemblent » pas aux données de pré-entraînement.
- On peut poursuivre l'entraînement d'un modèle : pour une tâche demandée, et pour des données précises.

Tutoriel pour affinage de modèle avec la bibliothèque spaCy :

https://github.com/labbnu/ritter_ner/blob/main/documentation/5.Entrainement_modele_avec_spacy.md

EVALUATION DE CAMEMBERT AFFINÉ SUR NOS DONNÉES



	precision	recall	f1-score	support
0	0.92	0.59	0.72	7997
B-PER	0.11	0.88	0.19	513
I-PER	0.04	0.00	0.00	555
B-DATE	0.33	0.08	0.13	184
I-DATE	0.00	0.00	0.00	115
B-LOC	0.63	0.52	0.57	358
I-LOC	0.00	0.00	0.00	42
accuracy			0.55	9764
macro avg	0.29	0.30	0.23	9764
weighted avg	0.79	0.55	0.62	9764

Importance de l'entraînement : ces résultats correspondent à un entraînement de **10/époques**

EVALUATION DE CAMEMBERT AFFINÉ SUR NOS DONNÉES

Entité	Précision	Rappel	F1- score
B-PER	0.8835	0.7521	0.8125
I-PER	0.8731	0.7091	0.7826
B-LOC	0.87	0.9355	0.9015
I-LOC	0.8333	0.4545	0.5882
B-DATE	0.7917	0.95	0.8636
I-DATE	0.8421052632	0.8727272727	0.8571
Moyenne pondérée	0.8580	0.802	0.8291

Importance de l'entraînement : ces résultats correspondent à un entraînement de **40 ép**oques

TÉLÉCHARGEMENT ET UTILISATION DU MODÈLE AFFINÉ POUR LA NER SUR LES DONNÉES DU RITTER :

```
Le modèle est disponible : <a href="https://huggingface.co/alexiaschn/fr">https://huggingface.co/alexiaschn/fr</a> camembert ritter
Pour le télécharger et l'utiliser en ligne de commande (en plus des modules spaCy)
pip install
https://huggingface.co/alexiaschn/fr camembert ritter/resolve/main/fr camembert ritter-
any-py3-none-any.whl
Puis on peut l'utiliser grâce à la pipeline de spaCy :
import spacy
nlp = spacy.load("fr camembert ritter")
exemples = ["Exemple de phrase avec des EN comme Strasbourg et Henri Eppendorf.",
"Deuxième phrase d'exemple sans EN."]
print(*[(ent.text, ent.label_) for doc in nlp.pipe(exemples, disable=["tok2vec",
"tagger", "parser", "attribute_ruler", "lemmatizer"]) for ent in doc.ents], sep="\n")
```

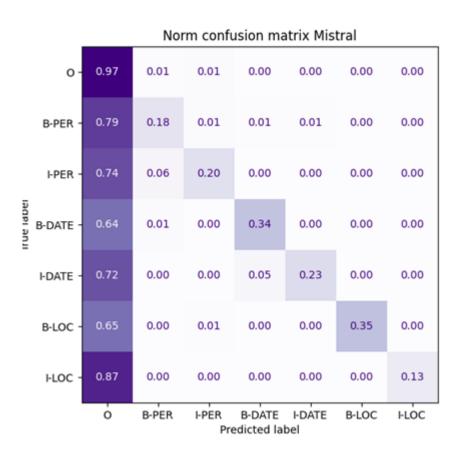
LES MODÈLES GÉNÉRATIFS

- Des Large Language Models (LLMs) (entraînés sur de très grand volume de données)
 : capacité de généralisation accrue. Reçoit des instructions en langue naturelle (prompt = instruction).
- Concurrence croissante car capacité à gérer des tâches diverses sans affinage.
- Grande fenêtre contextuelle (plusieurs milliers de tokens).
- Disponibilité de ces modèles via des interfaces web simples d'utilisation :
 - https://chat.mistral.ai/chat -MistralAI: concurrent français d'OpenAI.
 - Réponse en langue naturelle : post-traitement nécessaire.

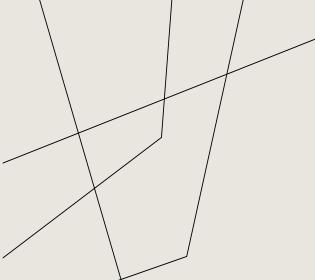
LES MODÈLES GÉNÉRATIFS : UTILISATION DE CES MODÈLES

- Division du texte en entrée en « batches » :
 - Programme : https://github.com/lab-bnu/ritter_ner/blob/main/programmes_standalone/create_batches.py
 - Utilisation possible via l'API pour automatiser le traitement :
 - Nécessite une clé API payante pour la plupart des modèles
 - Meilleur contrôle des paramètres du modèle :
 - Température
 - Nombre de tokens générés en sortie
 - Type de tâche demandées : tchat ou complétion de texte.

EVALUATION DE MISTRAL LARGE



				/
	precision	recall	f1-score	support
0	0.86	0.97	0.92	2799
B-PER	0.52	0.18	0.27	158
I-PER	0.47	0.20	0.29	181
B-DATE	0.67	0.34	0.45	76
I-DATE	0.64	0.23	0.33	40
B-LOC	0.96	0.35	0.51	124
I-LOC	0.40	0.13	0.20	15
accuracy			0.85	3393
macro avg	0.65	0.34	0.42	3393
weighted avg	0.82	0.85	0.82	3393
			,	



4. ALIGNEMENT AVEC UN RÉFÉRENTIEL

Les référentiels

Différentes stratégies pour la récupération d'un URI

ALIGNEMENT AVEC UN RÉFÉRENTIEL

- Référentiel : base de données dans laquelle sont référencés des noms de personnes, de lieux etc. à partir d'un identifiant unique (URI).
- IdRef : référentiel français pour les noms de personne.

• Programme : https://github.com/lab-bnu/ritter_ner/blob/main/programmes_standalone/alignement.py permet de requêter automatiquement l'URI d'un nom entré en ligne de commande. Option —sparql

RÉCUPÉRATION DE L'URI

• Requêtage de IdRef :







https://www.idref.fr/

BUCER, MARTIN (1491-1551)















Contrôle Paprika data.idref Élément EAD Export biblio Export XML Export JSON Export RDF





Améliorer la notice Signaler une erreur

Identifiant pérenne de la notice : https://www.idref.fr/02749957X



URI de l'entité: http://www.idref.fr/02749957X/id 🔞

Notice de type : Personne

Point d'accès autorisé

Bucer, Martin (1491-1551) Pseudonyme

https://www.idref.fr/

RÉCUPÉRATION DE L'URI : SOLR

• Requêtage de IdRef via le moteur de recherche interne Solr : construction de la requête dans l'URL

URL de base : https://www.idref.fr/Sru/Solr/

RÉCUPÉRATION DE L'URI : SOLR

Requête à partir d'index (critères de recherche):

https://documentation.abes.fr/aideidrefdeveloppeur/index.html#index

Utiliser l'API Solr pour interroger IdRef > I

Recherche "contient les mots" Index de type text : _t	Recherche exacte Index de type <i>string</i> : _s	Contenu de l'index		
persname_t	persname_s	Nom et prénom de personne et leurs variantes respectives		
nom_t	nom_s	Nom et variantes de nom de personne		
prenom_t	prenom_s	Prénom et variantes de prénom de personne		
bestnom_t	bestnom_s	Nom privilégié de la personne (200\$a)		
bestprenom_t	bestprenom_s	Prénom privilégié de la personne (200\$b)		
corpname_t	corpname_s	Nom de collectivité		
conference_t	conference_s	Congrès		
datenaissance_dt		Année de naissance		
datemort_dt		Année de décès		

RÉCUPÉRATION DE L'URI : SOLR

• Requêtage de IdRef via le moteur de recherche interne Solr : construction de la requête dans l'URL

URL de base : https://www.idref.fr/Sru/Solr/

• Index retenus pour notre requête : persname_t et anneenaissance_dt:

Ex URL avec requête pour Bucer :

https://www.idref.fr/Sru/Solr?q=persname_t:(Martin%20AND%20Flach)%20AND%20anneenais sance_dt:[1400-01-01T23:59:59.999Z TO 1650-01-01T23:59:59.999Z]

• Par défaut la réponse est donnée en format HTML, mais on peut changer ça avec l'option wt suivi du format JSON par exemple

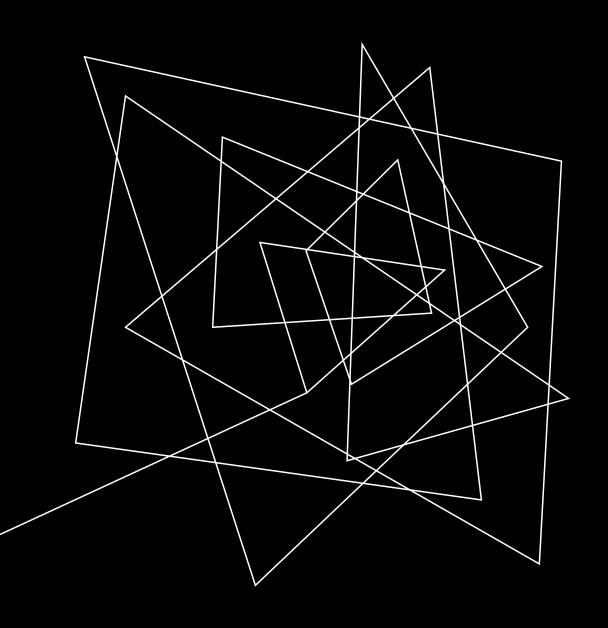
https://www.idref.fr/Sru/Solr?q=persname_t:(Martin%20AND%20Flach)%20AND%20anneenais sance_dt:[1400-01-01T23:59:59.999Z TO 1650-01-01T23:59:59.999Z]&wt=json

RÉCUPÉRATION DE L'URI : SPARQL (VIRTUOSO)

Requêtage de la base IdRef via l'endpoint Virtuoso en SPARQL :

```
PREFIX bio: <a href="http://purl.org/vocab/bio/0.1/">http://purl.org/vocab/bio/0.1/>
PREFIX foaf: <a href="http://xmlns.com/foaf/0.1/">http://xmlns.com/foaf/0.1/>
PREFIX xsd: <a href="http://www.w3.org/2001/XMLSchema#">http://www.w3.org/2001/XMLSchema#>
select ?nom ?naissance ?id
where {{
   ?id foaf:name ?nom;
      bio:event [a bio:Birth; bio:date?naissance];
                          ?nom a foaf:name.
                                    ?nom bif:contains "nom".
   FILTER (xsd:integer(?naissance)<1650)
 }}
LIMIT 10
```

On peut essayer via : https://data.idref.fr/yasgui.html



ATELIER:
PRÉSENTATION
DES
PROGRAMMES DE
LABBNU/RITTER_NER

PROGRAMMES PRÉSENTÉS

Installation : création de l'environnement virtuel Python et téléchargement des modules requis.

Chaîne de traitement complète sur de nouvelles données

Création jeux de données

Test avec spaCy

Test avec un modèle dispo sur HF

Test avec le modèle entraîné sur nos données (dispo sur HF)

Test extraction de l'URI IdRef

CRÉATION D'UN VENV POUR LE PROJET

- Cloner le repo : https://github.com/lab-bnu/ritter_ner (ou le télécharger + dézipper)
- Se déplacer en ligne de commande dans le dossier :
 cd ./ritter_ner
- Venv avec Conda: conda create -f requirements.txt -n ner
- Venv avec poetry:
 poetry shell #choisir ^3.10 ou ^3.11 pour la version de Python
 poetry init
 pip install -r requirements.txt

Si pip n'est pas installé: https://pip.pypa.io/en/stable/installation/

AJOUT DES ENTITÉS NOMMÉES À DES DOCUMENTS XML NON ANNOTÉS

- programme : xml2encoded_xml_ner.py
- Paramètres sur params.py param_xlm2encoded_xml_ner
 - Outdir : dossier de sortie où se trouveront les docs .xml encodés
 - Csvdocname : nom du document .csv qui contiendra les données traitées
 - Xml_dir : dossier contenant les pages .xml d'origine (sans aucune annotation)
 - Model_spacy : nom du modèle spaCy à utiliser pour la reconnaissance d'EN

FORMAT DES DONNÉES POUR LE TRAITEMENT

- Passage d'un document xml annoté à un fichier csv avec creation_jeu_donnees.py
 - Paramètres généraux:
 - Tags_to_extract : liste des balises à extraire '
 - Class_names : nom des classes (alignées avec les balises) en correspondance avec tags_to_extract
 - Systèmes OIB (Outside, Inside, Beginning) avec B-LABEL pour le 1e token et I-LABEL pour les tokens suivants portant le même token.
 - Exemple: « Alexia Schneider » : Alexia B-PER | Schneider I-PER
 - Dossier et document en sortie (sans extension)
 - Paramètres spécifiques à la création du jeu de données :
 - By_element: les pages XML peuvent être divisées en élément, comme c'est le cas avec 'div', sinon prendra la page entière avec « body »
 - Tokenizer: peut être « split », « spacy » ou un modèle dispo sur HF
 - Xml_dir : dossier où se trouvent les pages XML
 - Train_test_split : True/False : détermine si le jeu complet doit être divisé en jeux d'entraînement et de test.

FORMAT DES DONNÉES POUR LE TRAITEMENT

originaltext	▼ text	▼ tags	▼ [1	tag_ids	▼ ents	▼ prov ▼
PARATUS (Idem). â€" [Strasbour	g, Martin Flach s. d.), ['', 'PAR	RATUS', ' ', '(', 'Idem', ')', '.' ['O', 'C)', '0', '0', '0', '0', '0', '([[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,	0, 0, 3, 0, 1, 2, 0, 5, [(20, 30, 'B-LOC'), (32,	38, 'B-PER'), (39, 44, ' Catalogue des incuna
DADATUS (Idom), ô6" (Strachou)	or Martin Flach s. d.li ['' 'DAD	ATUS: !! !/! 'Idom' ')! !!['O' 'C	ן ירו ירו ירו ירו ירו ירו ילו	0000000	0 0 2 0 1 2 0 5 [(20 20 'B OC') (22	20 'B DED') (20 44 'l Catalogue des incurs
PARATOS (Ideili), de (Strasbour	g, Martin Flacits. d.ji[, FAN	M103, , (, IdeIII,), . [O, C	, 0, 0, 0, 0, 0, 0,	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,	0, 0, 3, 0, 1, 2, 0, 3, [(20, 30, B-LOC), (32,	38, 'B-PER'), (39, 44, ' Catalogue des incuna
556> PARATUS (Idem). â€" Stras	bourg, Martin Flach s ['556', '	>', ' ', 'PARATUS', ' ', '(', 'Id ['O', 'C	0', '0', '0', '0', '0', '0', '¢[[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0]	0, 0, 0, 3, 0, 1, 2, 0, [(24, 34, 'B-LOC'), (36,	42, 'B-PER'), (43, 48, ' Catalogue des incuna
PARATUS (Idem), â€" Strasbourg	z. Martin Flach 1491. i ۲' '. 'PAR	ATUS'. ' '. '('. 'Idem'. ')'. '. '['O'. 'C	; } }'.'O'.'O'.'O'.'O'.'O'.'O'	0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0	0. 3. 0. 1. 2. 0. 5. 0. [(19. 29. 'B-LOC'). (31.	37, 'B-PER'), (38, 43, ' Catalogue des incuna
						34, 'B-PER'), (35, 39, ' Catalogue des incuna
PAULSDORF, Martin. Voir: Agen	da Wratislaviensis, n [' ', 'PAL	JLSDORF', ',', 'Martin', '.', ['O', 'B	B-PER', 'I-PER', 'I-PER',	[0, 1, 2, 2, 0, 0, 0, 0	0, 0, 0, 0, 0, 0, 0] [(1, 10, 'B-PER'), (10, 1	1, 'I-PER'), (12, 18, 'I-P Catalogue des incuna
	_					4, 'I-PER'), (15, 24, 'I-P Catalogue des incuna
			The state of the s			3, 'I-PER'), (14, 23, 'I-P Catalogue des incuna
						3, 'I-PER'), (14, 23, 'I-P Catalogue des incuna 3, 'I-PER'), (14, 23, 'I-P Catalogue des incuna
						4, 'I-PER'), (14, 23, I-P Catalogue des inculta 4, 'I-PER'), (15, 21, 'I-P 20211206-002466.xn
						4, 'I-PER'), (15, 21, 'I-P 20211206-002466.xn
						4, 'I-PER'), (15, 21, 'I-P 20211206-002466.xn
						4, 'I-PER'), (15, 17, 'I-P 20211206-002466.xn
						159, 165, 'B-PER'), (16(20211206-002466.xn
SEBASTIANUS, Claudius Metens	is : Bellum musicale i [' ', 'SEB	SASTIANUS', ',', 'Claudius ['O', 'B	B-PER', 'I-PER', 'I-PER', '[0, 1, 2, 2, 2, 0, 0, 0	0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, [(1, 12, 'B-PER'), (12, 1	3, 'I-PER'), (14, 22, 'I-P 20211206-002466.xn

TEST DES PROGRAMMES DE NER

```
Spacy:
python programmes_standalone/spacy_ner.py data/demo/demo_notices.txt [--
model "fr_core_news_sm" --outpath output_doc.txt]
HF:
python programmes standalone/testing hf ner.py data/demo/demo notices.txt -
-outpath output_doc.txt]
Notre modèle:
python programmes_standalone/spacy_ner.py data/demo/demo_notices/.txt --
model "fr_camembert_ritter" [--outpath output_doc.txt]
```

EVALUATION:

Modèles dispo sur HF mais hors spaCy (le modèle camembert_ritter ne fonctionnera pas) : python hf_ner.py

Avec paramètres spécifiques dans params.py:

- Model : nom du modèle, par défaut « Jean-Baptiste/camembert-ner-withdates »
- Outdir/outdoc : dossier et nom du document de sortie sans extension
- Tokenized_with_model : True si le jeu de donnée comprend une colonne «/text » avec les tokens produit par le modèle
- Ents_annotated : True si le jeu de donnée en entrée (param_general) / comprend une colonne « tags » avec les étiquettes alignées avec les tokens
- Eval: True si l'évaluation doit être faite (incompatible avec ents_anno/tated False)

TEST DES REGEX SUR NOS DONNÉES

Programme regex:

Python regex_ner.py [--writeconll --confmatrixnorm]

Avec paramètres sur params.py:

Le document d'entrée est la sortie de param_general (datadir/datadoc.csv)

Doc_table_alpha : document de référence contenant une liste des noms de personnes à chercher.

Outdir: dossier de sortie

Antidictionnaire : mots à ne pas sélectionner pour la NER.

TÉLÉCHARGEMENT ET UTILISATION DU MODÈLE AFFINÉ POUR LA NER SUR LES DONNÉES DU RITTER :

```
Le modèle est disponible : <a href="https://huggingface.co/alexiaschn/fr">https://huggingface.co/alexiaschn/fr</a> camembert ritter
Pour le télécharger et l'utiliser en ligne de commande (en plus des modules spaCy)
pip install
https://huggingface.co/alexiaschn/fr camembert ritter/resolve/main/fr camembert ritter-
any-py3-none-any.whl
Puis on peut l'utiliser grâce à la pipeline de spaCy :
import spacy
nlp = spacy.load("fr camembert ritter")
exemples = ["Exemple de phrase avec des EN comme Strasbourg et Henri Eppendorf.",
"Deuxième phrase d'exemple sans EN."]
print(*[(ent.text, ent.label_) for doc in nlp.pipe(exemples, disable=["tok2vec",
"tagger", "parser", "attribute_ruler", "lemmatizer"]) for ent in doc.ents], sep="\n")
```

DIVISION DES DONNÉES BRUTES EN BATCHES POUR LES LLMS GÉNÉRATIFS

```
Nécessite une clé API (MistralAI ou OpenAI) valide.
Soit:
python programmes_standalone/create_batches.py doc_template.txt
dossier/contenant/textes out/dir
Soit avec paramètres sur params.py:
python generative_models_ner.py
Paramètres:
Model: pour l'instant seul mistral est géré (mistral-large)
template :instruction qui sera préfixée à chacune des portions du texte
Txtdir: dossier contenant au moins un document .txt qui sera passé en prompt øu modèle
Outdir: dossier de sortie (les batches seront format .txt)
Max_length: nombre de tokens pour chaque batch (3000 recommandé)
```

UTILISATION DE L'API POUR LES MODÈLES

Nécessite une clé API (MistralAI ou OpenAI) valide

python generative_models_ner.py

Paramètres:

Model: pour l'instant seul mistral est géré (mistral-large)

template :instruction qui sera préfixée à chacune des portions du texte

Txtdir: dossier contenant au moins un document .txt qui sera passé en prompt au modèle

Outdir: dossier de sortie (les batches seront format .txt)

Max_length : nombre de tokens pour chaque batch (3000 recommandé) Nécessite une clé API (MistralAI ou OpenAI) valide

ALIGNEMENT ET ENCODAGE FINAL EN XML AVEC LES EN ET LEUR IDREF

On peut tester le requêtage des iDref dans une version légère du programme principal :

Python programmes_standalone/alignement.py "Schneider" [--sparql]

Ou on peut se servir du programme principal avec params.py pour automatiser la recherche d'IdRef et encoder le texte en XML avec les Entités Nommées et idRef :

Python alignement_encodage_xml.py [--writetsv --writexml]

Paramètres:

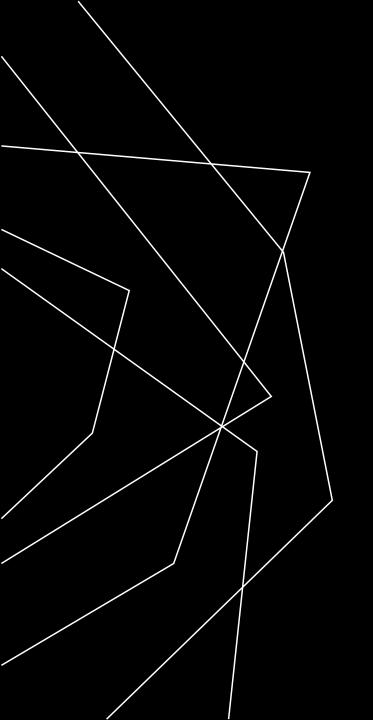
Ents_docs_path : document csv en entrée avec colonnes données en paramètres pour signaler quelles sont les colonnes pour :

Ents_id_colname : colonne où se trouve les étiquettes des EN (identifiant numérique)/

tokens_colname : colonne du texte tokenisé

Originaltext_colname: colonne du texte sans tokenisation (peut-être identique à tokens_colname)

Outdir : dossier de sortie des documents XML généré (le texte est rassemblé par provenance et les « div » sont rassemblés si les paramètres de création du jeu de donnée le mentionne)



MERCI POUR VOTRE ATTENTION

Alexia Schneider email

GitHub | GitLab

Lundi 8 juillet 2024 –Le Lab