

APPRENTISSAGE DE PRÉSENTATION: DE LA DÉCISION NON-LINÉAIRE À LA GÉNÉRATION DE DONNÉES

8 Septembre 2022



Vincent Guigue



CV

Mon parcours

1996-2001 Ingénieur en mécanique

2001-2002 DEA - Informatique / IA

2002-2005 Doctorat : méthodes à noyaux pour la représentation et la discrimination de signaux non-stationnaires.

2006 - Maître de conférences en informatique

2021 HDR : Apprentissage de représentation, de la classification non-linéaire à la génération de données

2022 : Arrivée à AgroParisTech :)



Thématiques de recherche : développement des algorithmes de machine learning

2005- Classification de signaux, prédition de séries temporelles

Séries univariées et multivariées, modélisation du contexte et de la dynamique par apprentissage de représentation

Smart-cities, systèmes de transports intelligents, maintenance prédictive

+15 publications internationales et 3 conférences invitées

2010- Natural Language Processing & analyse d'opinions

Analyse des textes au niveau des mots, des phrases et des documents. Classification de polarité. Extraction d'entités nommées et construction de bases de connaissances

Fouille d'opinion, résumé automatique et extraction de connaissances

10 publications internationales, 1 best paper et 2 conférences invitées

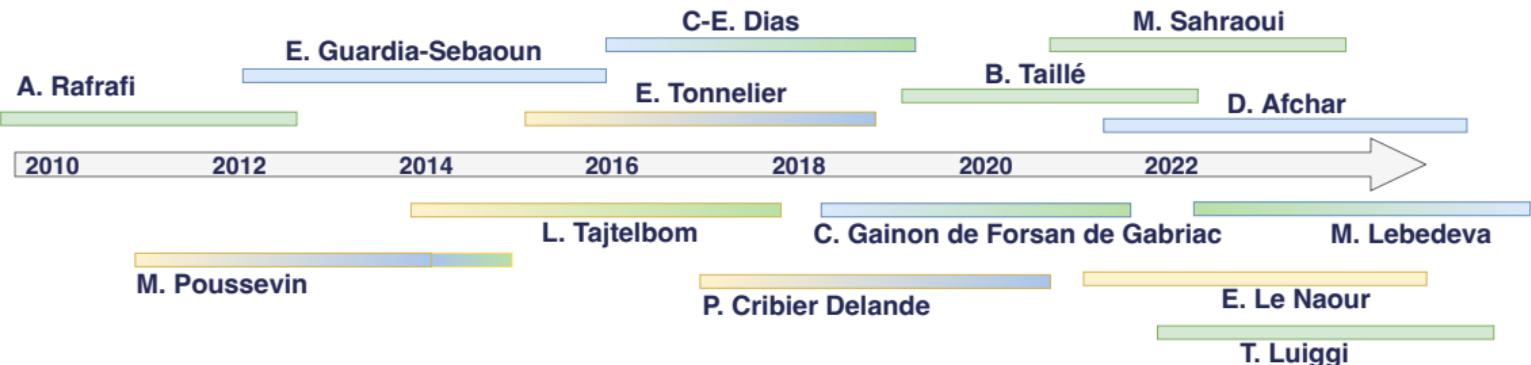
2014- Systèmes de recommandation

Apprentissage de profils utilisateurs riches, dynamiques et transparents pour un accès personnalisé à l'information

Filtrage d'informations, explication des suggestions et des profils

5 publications internationales, 2 best papers, 2 conférences invitées

Collaborations & positionnement thématique



- Co-encadrements avec P. Gallinari, T. Artières, N. Baskiotis, L. Denoyer, L. Soulier
- Période de mutation rapide du machine learning
- Impact sociétal important
- Recherche appliquée / à la frontière entre modalités

(1) Sémantique *statische* des données

Sémantique = notion diffuse : plusieurs définitions

différentes échelles / diverses modalités de données

Métriques & opérateurs entre objets

- pLSA
- Factorisation matricielle
- Word2Vec

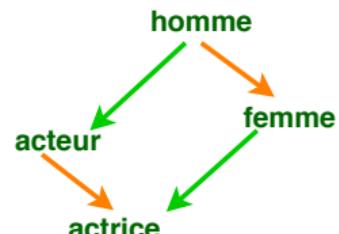
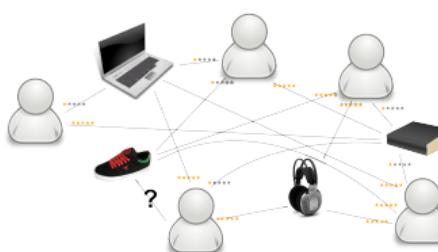
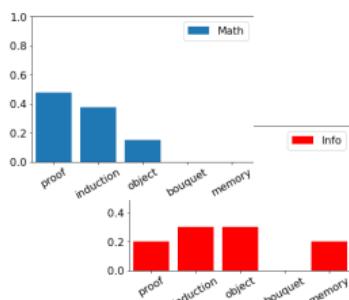
⇒ Representation learning

[Hofmann 99]

[Lee & Seung 99, Hoyer 02]

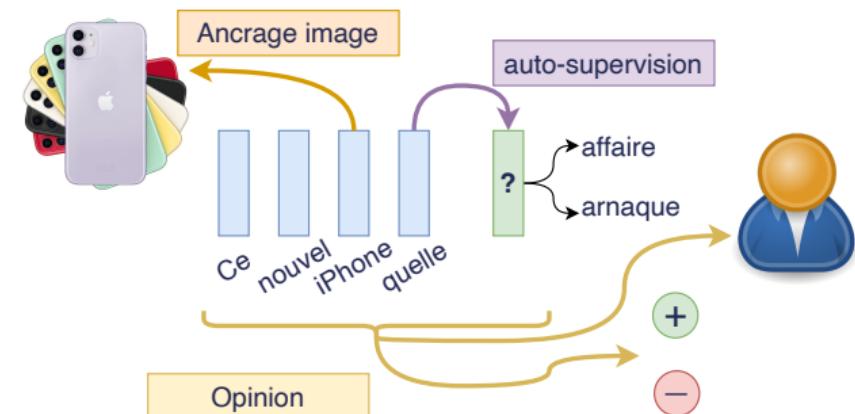
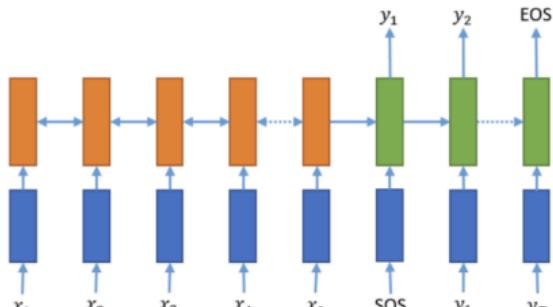
[Mikolov 13]

[Bengio 13]



(2) Sémantique contextuelle – approches génératives de bout en bout

- Sequence 2 sequence [Sutskever 14]
- Plasticité des architectures de deep-learning [Antol 15]
- VAE/GAN & démêlage [Kingma 14, Goodfellow 14, Chen 16]
- Modèles de langue : ELMO, BERT [Peters 18, Devlin 18]



Compréhension des données,
sémantique multi-modale et
dynamique

Sémantique : définition(s) et échelles

Différentes définitions, à différentes échelles, pour différentes données :

Catégoriser	Sens = ensemble de données homogène	[Dubes 88]
Séries temporelles LSA/pLSA (textes)	Séparation des sources, décomposition Cluster + Caractérisation (Extraction de champs lexicaux)	[Cordoso 97] [Hofmann 99]
Recommandation	Métrique utilisateurs–produits & Affinités	[Hoyer 02]
Word2Vec (textes) Prod2vec	Distance+ opérateur entre les mots Métrique fine entre les produits	[Mikolov 13] [Grbovic 15]
Brain reading	Explication des fMRI avec des mots 0-shot Learning	[Palatucci 09]
Recommandation / txt	Suggestions + Explications	[McAuley 13]

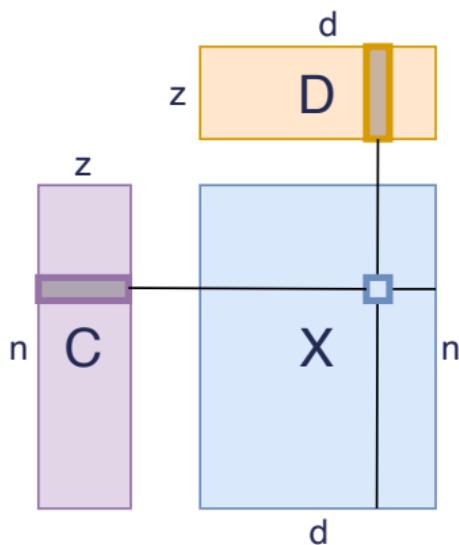
Sémantique : définition(s) et échelles

Séries temporelles	Séparation des sources, décomposition	[Cordoso 97]
LSA/pLSA (textes)	Cluster + Caractérisation (Extraction de champs lexicaux)	[Hofmann 99]
Recommandation	Métrique utilisateurs–produits & Affinités	[Hoyer 02]

Factorisation matricielle

Algorithme versatile, robuste,
débruite les données, compresse et explique

- Apprentissage par descente de gradient itérative
- Problème non convexe
- Opportunité de biaiser / contraindre l'apprentissage
 - non-negative, orthogonal



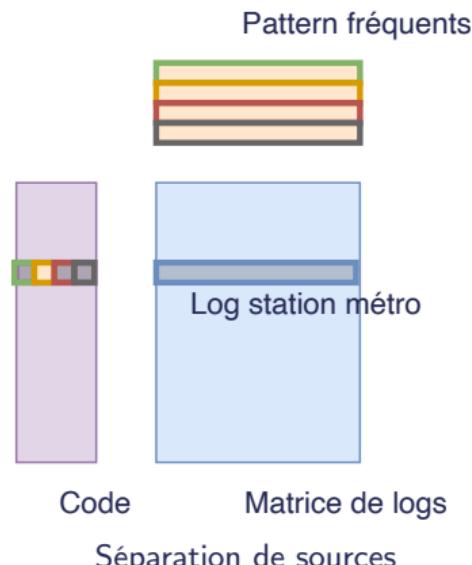
Sémantique : définition(s) et échelles

Séries temporelles	Séparation des sources, décomposition	[Cordoso 97]
LSA/pLSA (textes)	Cluster + Caractérisation (Extraction de champs lexicaux)	[Hofmann 99]
Recommandation	Métrique utilisateurs–produits & Affinités	[Hoyer 02]

Factorisation matricielle

Algorithme versatile, robuste,
débruite les données, compresse et explique

- Apprentissage par descente de gradient itérative
- Problème non convexe
- Opportunité de biaiser / contraindre l'apprentissage
 - non-negative, orthogonal



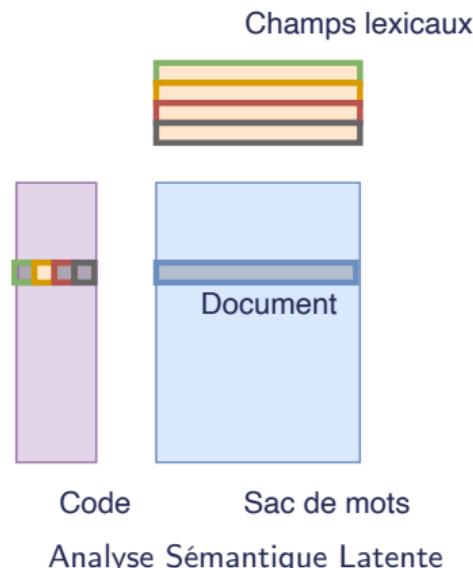
Sémantique : définition(s) et échelles

Séries temporelles	Séparation des sources, décomposition	[Cordoso 97]
LSA/pLSA (textes)	Cluster + Caractérisation (Extraction de champs lexicaux)	[Hofmann 99]
Recommandation	Métrique utilisateurs–produits & Affinités	[Hoyer 02]

Factorisation matricielle

Algorithme versatile, robuste,
débruite les données, compresse et explique

- Apprentissage par descente de gradient itérative
- Problème non convexe
- Opportunité de biaiser / contraindre l'apprentissage
 - non-negative, orthogonal



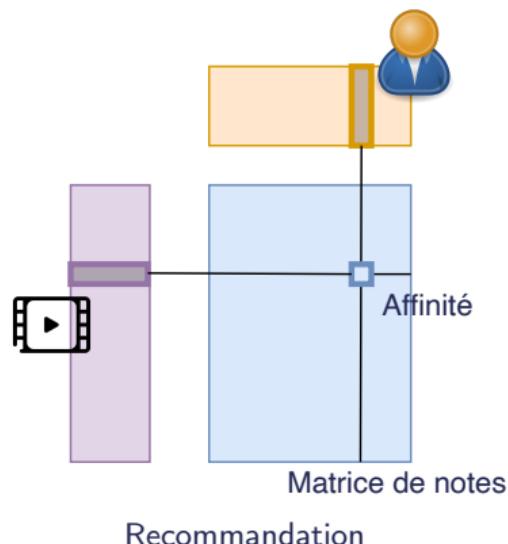
Sémantique : définition(s) et échelles

Séries temporelles	Séparation des sources, décomposition	[Cordoso 97]
LSA/pLSA (textes)	Cluster + Caractérisation (Extraction de champs lexicaux)	[Hofmann 99]
Recommandation	Métrique utilisateurs-produits & Affinités	[Hoyer 02]

Factorisation matricielle

Algorithme versatile, robuste,
débruite les données, compresse et explique

- Apprentissage par descente de gradient itérative
- Problème non convexe
- Opportunité de biaiser / contraindre l'apprentissage
 - non-negative, orthogonal



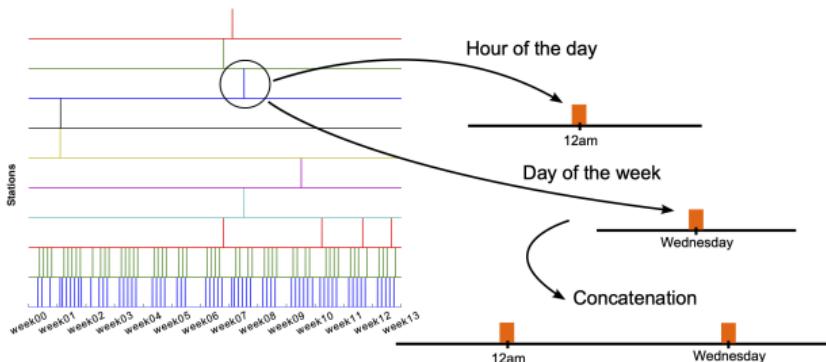
A Contribution (1) : Analyse de masses d'informations bruitées et parcellaires

Cartes RFID = smart card = AFC
 Collaboration IdF Mobilités (ex STIF)

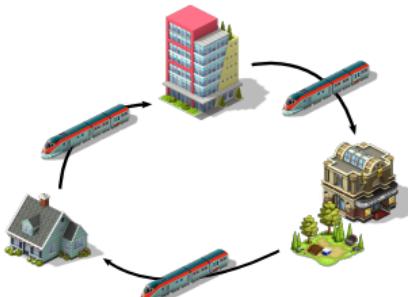


- + Nouvelle vision des transports
- + Evaluation des politiques publiques
- + Aide à la décision
- Données très bruitées
- Entrées seulement

Données disponibles, par usager :



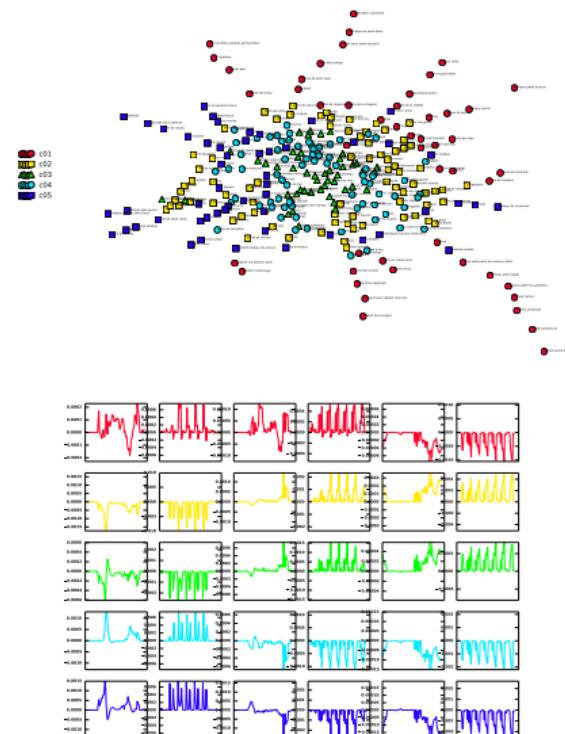
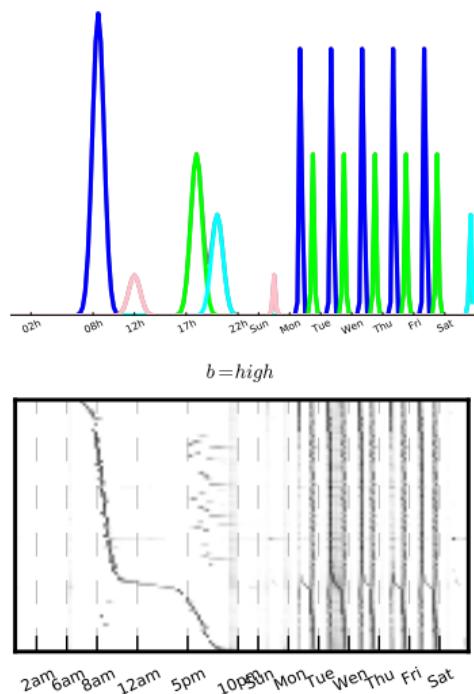
Objectif : séparer / comprendre les usages



Contribution (1) : Vue générale des résultats obtenus

[Poussevin 14,16]

- 1** Extraction des comportements récurrents individuels
- 2** Différentes échelles fréquentielles (fréquent/rare)
- 3** Projection des comportements sur une carte



Contribution (1) : Relaxation de la position des motifs caractéristiques

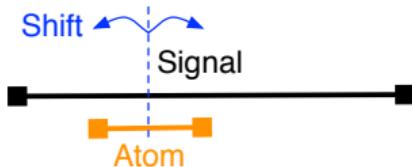
[Tonnier 16,17,18] NMF invariante en translation : localiser un comportement

u : usager

w_{uz} : code, puissance du comportement z pour u

$\phi_{\mu z}$: localisation du comportement z pour u

d_7 : comportement

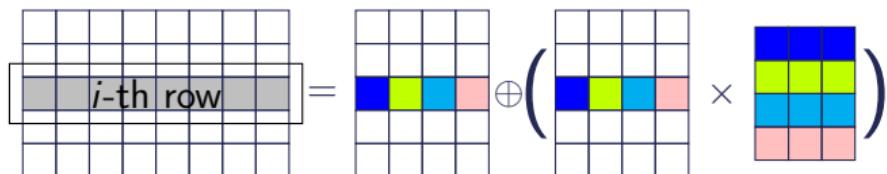


$$u = \sum_z \tau_{u,z}(w_{u,z} d_z) = w_{u,z} d_z(t + \phi_{u,z})$$

Data matrix (logs)

ϕ mat

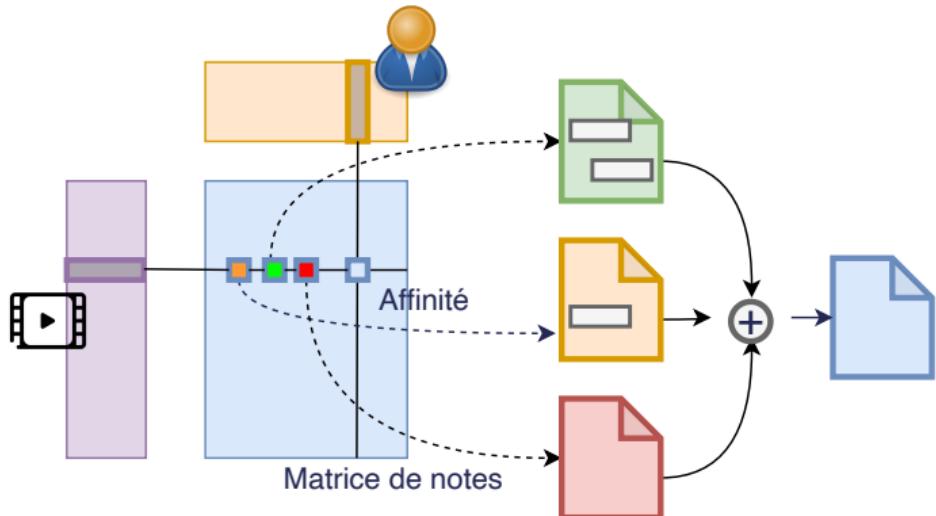
ix Code matrix Dictionary



Prédiction de comportements / détection d'anomalies / Fact. tensorielle

Contribution (2) : Explique le filtrage collaboratif par données textuelles

[Poussevin 14,15] Combiner prédiction d'affinités et génération de résumé personnalisé



- Mélange d'analyse de sentiments et de recommandation
- Détection des phénomènes de *surprises*
- Difficulté pour l'évaluation quantitative
- Résultats qualitatifs amusants

Un premier pas vers l'xAI (très heuristique)

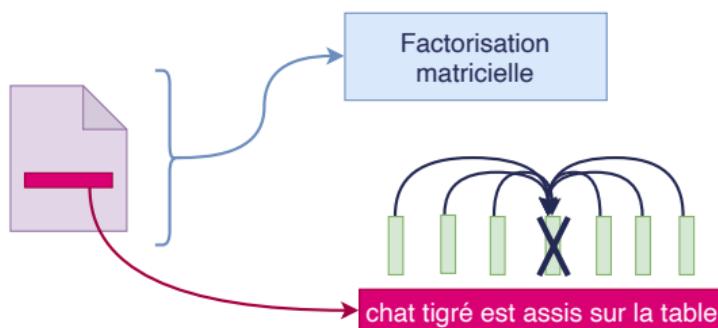
Sémantique : définition(s) et échelles

Echelle locale, modélisation séquentielle

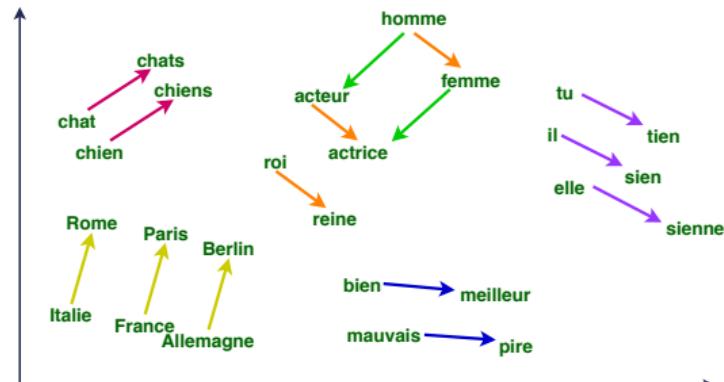
Word2Vec (textes)
Prod2vec

Distance+opérateur entre les mots
Métrique fine entre les produits

[Mikolov 13]
[Grbovic 15]



Paradigme Word2Vec

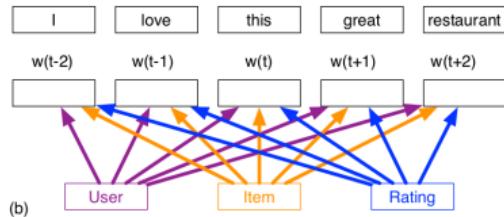
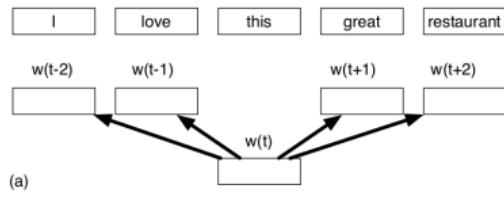


⇒ Espace vectoriel sémantique induit

Contribution (3) : Projeter le filtrage collaboratif dans un espace textuel

[Dias 16,17] Réconciliation entre filtrage collaboratif & content based

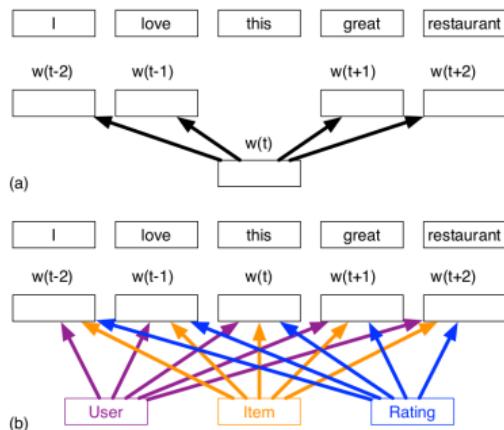
Extension de Word2Vec
+ profils utilisateurs/produits



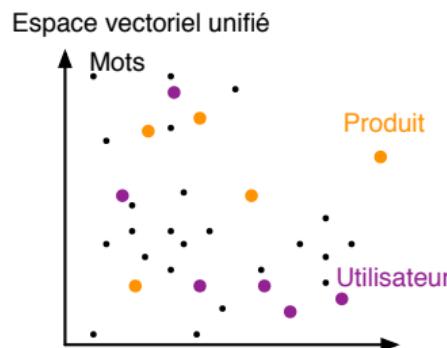
Contribution (3) : Projeter le filtrage collaboratif dans un espace textuel

[Dias 16,17] Réconciliation entre filtrage collaboratif & content based

Extension de Word2Vec
+ profils utilisateurs/produits



Espace de représentation multi-modal :

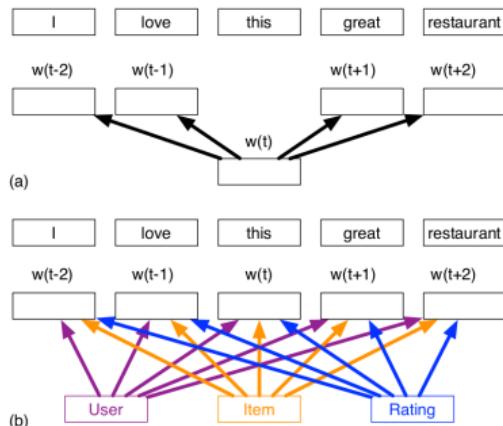


- Prédiction de notes/mots/revues en plus-proches-voisins
- Performances quantitative & qualitative ++

Contribution (3) : Projeter le filtrage collaboratif dans un espace textuel

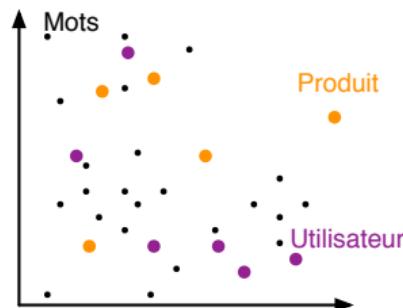
[Dias 16,17] Réconciliation entre filtrage collaboratif & content based

Extension de Word2Vec
+ profils utilisateurs/produits



Espace de représentation multi-modal :

Espace vectoriel unifié



- Prédiction de notes/mots/revues en plus-proches-voisins
- Performances quantitative & qualitative ++

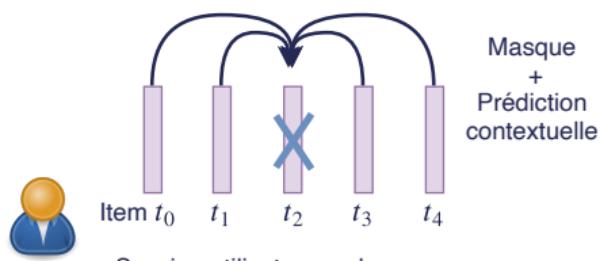
Extension pour le cold-start

- 1 Construction de profil utilisateur à partir de textes
- 2 Prédiction de notes dans l'espace hybride

Contribution (4) : Recommandation et dynamique locale

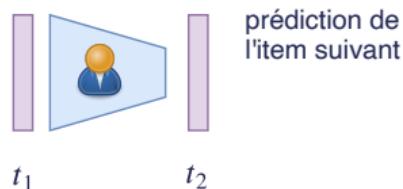
[Guardia-Sebaoun 15,16] : Word2Vec sur des séquences de produits

1. Représentation de produits :



[Chen 12, Grbovic 15]

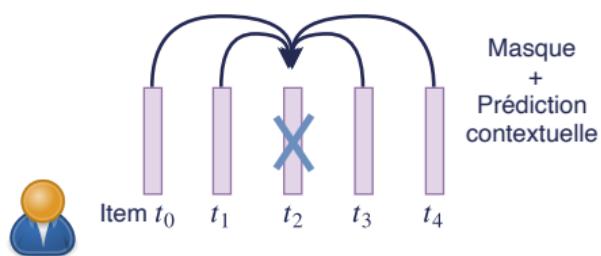
2. Représentation d'utilisateurs :



Contribution (4) : Recommandation et dynamique locale

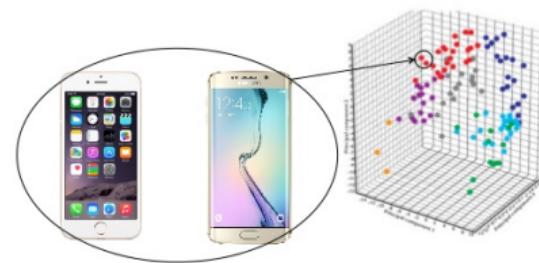
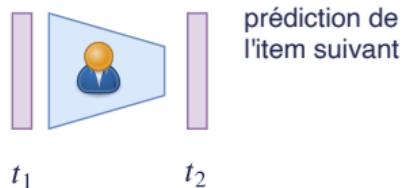
[Guardia-Sebaoun 15,16] : Word2Vec sur des séquences de produits

1. Représentation de produits :



[Chen 12, Grbovic 15]

2. Représentation d'utilisateurs :

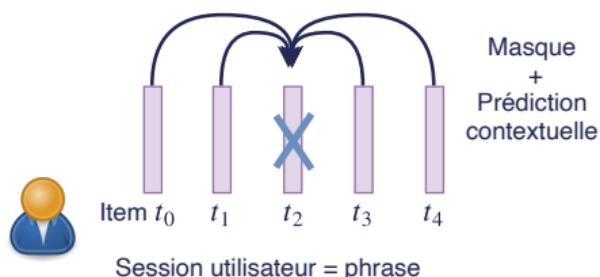


Similarité produit >> facto. matricielle
(idem Word2Vec >> pLSA)

Contribution (4) : Recommandation et dynamique locale

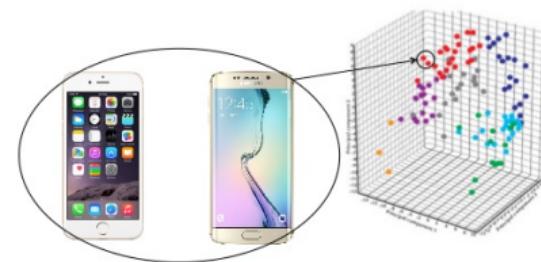
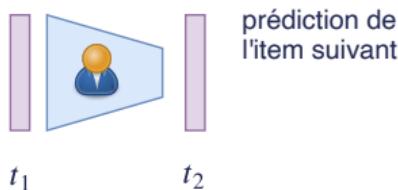
[Guardia-Sebaoun 15,16] : Word2Vec sur des séquences de produits

1. Représentation de produits :



[Chen 12, Grbovic 15]

2. Représentation d'utilisateurs :



Similarité produit >> facto. matricielle
(idem Word2Vec >> pLSA)

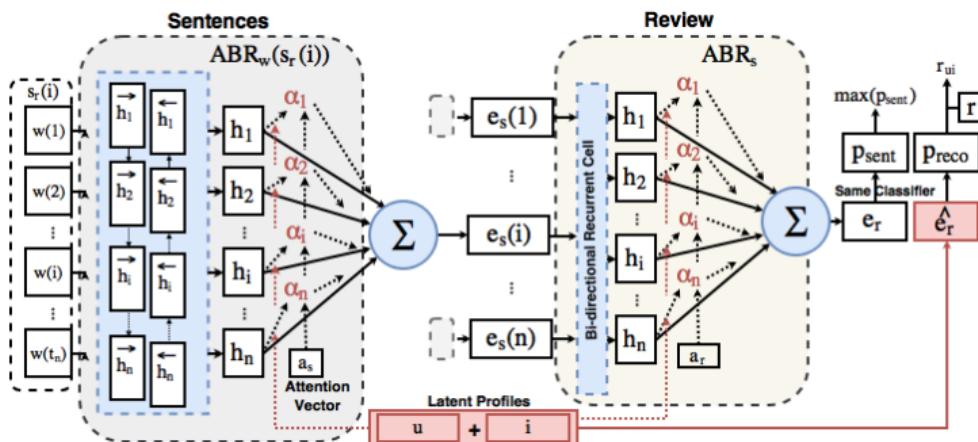
Nouvelle tâche :

Prédiction de la prochaine visite

Contribution (5) : Vers une sémantique contextuelle

[Dias 18] : RNN + TAL $\Rightarrow \nearrow$ perf. au *niveau phrase*

- Agrégation Mots \Rightarrow Phrases \Rightarrow Documents
- Attention = extraire les éléments clés dans la décision
- Profils reco. pour implémenter l'attention

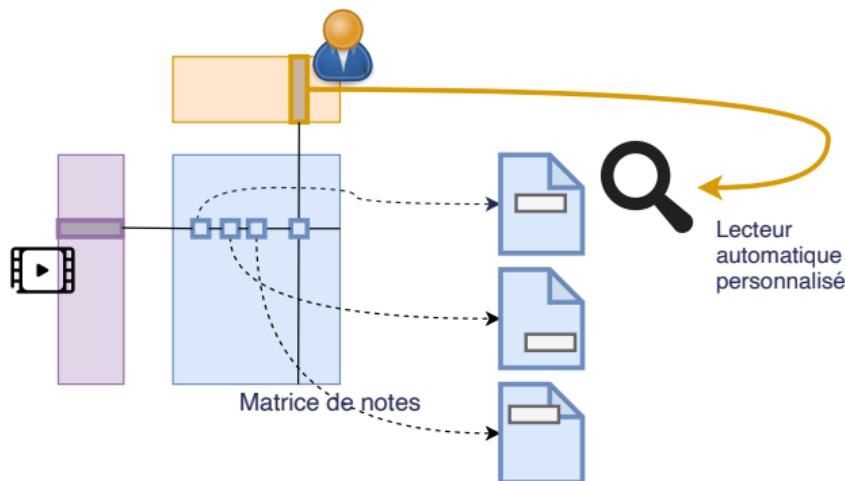


- Sélection personnalisée de mots, phrases, revues
 \Rightarrow Explications
- \nearrow perf. en recommandation (prédiction de notes)

Contribution (5) : Vers une sémantique contextuelle

[Dias 18] : RNN + TAL \Rightarrow \nearrow perf. au *niveau phrase*

- Agrégation Mots \Rightarrow Phrases \Rightarrow Documents
- Attention = extraire les éléments clés dans la décision
- Profils reco. pour implémenter l'attention

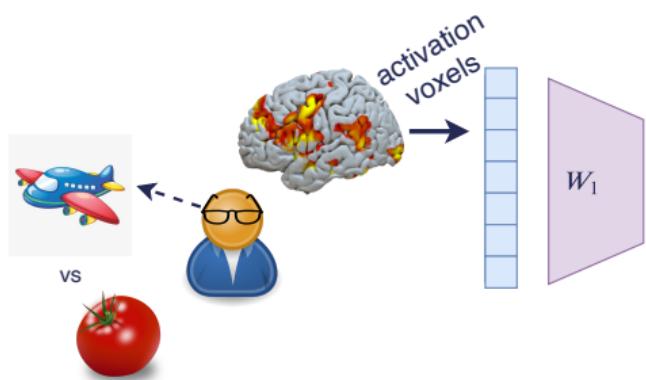


- Sélection personnalisée de mots, phrases, revues
 \Rightarrow Explanations
- \nearrow perf. en recommandation (prédiction de notes)

Contribution (6) : Brain reading, la sémantique pour le 0-shot learning

[Pipanmaekaporn 14,15] : Apport de Word2Vec pour l'espace sémantique

Tache originale en 0-shot learning : [Palatucci 09]

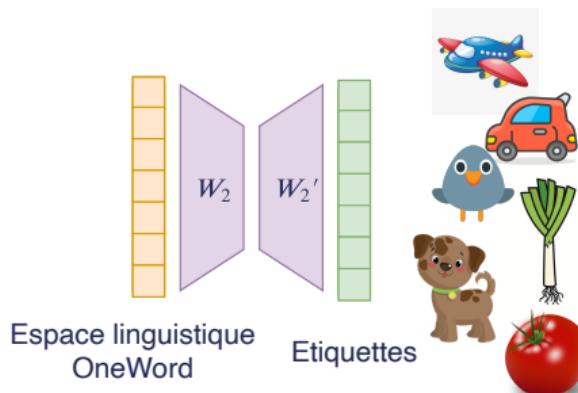


Prédire l'image vue par le patient à partir de l'activation de son cerveau
sans avoir appris sur les classes à prédire

Contribution (6) : Brain reading, la sémantique pour le 0-shot learning

[Pipanmaekaporn 14,15] : Apport de Word2Vec pour l'espace sémantique

Tache originale en 0-shot learning : [Palatucci 09]

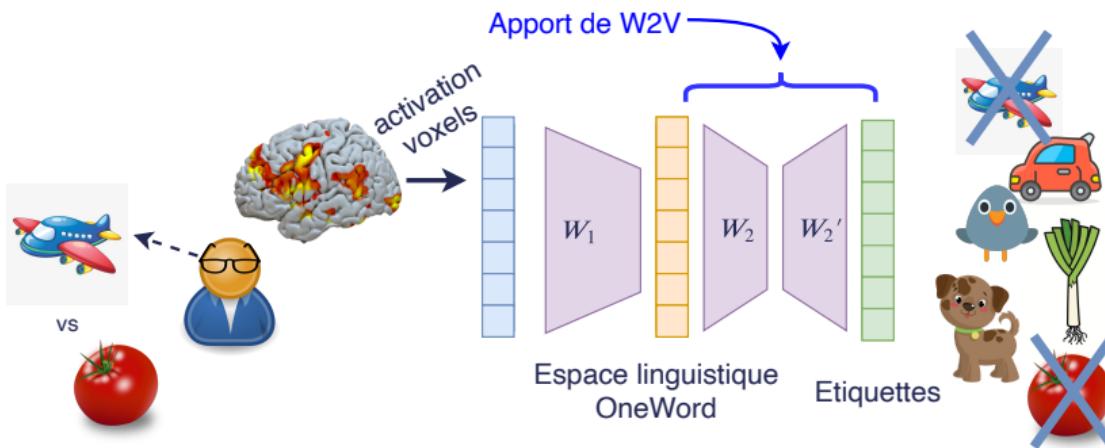


Prédire l'image vue par le patient à partir de l'activation de son cerveau
sans avoir appris sur les classes à prédire

Contribution (6) : Brain reading, la sémantique pour le 0-shot learning

[Pipanmaekaporn 14,15] : Apport de Word2Vec pour l'espace sémantique

Tache originale en 0-shot learning : [Palatucci 09]



Prédire l'image vue par le patient à partir de l'activation de son cerveau
sans avoir appris sur les classes à prédire

Conclusions

Focalisation sur les modèles pour expliquer la/les définition(s) de la sémantique.

Les résultats quantitatifs sont dans le mémoire.

- La **sémantique**, ce n'est pas que du texte...
⇒ Encore mieux en **combinant les modalités !**

Conclusions

Focalisation sur les modèles pour expliquer la/les définition(s) de la sémantique.

Les résultats quantitatifs sont dans le mémoire.

- La **sémantique**, ce n'est pas que du texte...
⇒ Encore mieux en **combinant les modalités !**
- *Produits, Mots... Usagers, Utilisateurs* = **mêmes algorithmes !**
- **Ethique** : (souvent) un faux débat sémantique sur les **modèles**,
un vrai débat sur les **usages**
- **Ethique (bis)** : (très souvent) un faux débat sur les **biais**,
⇒ il faut alors ancrer le débat dans la technique
- Meilleure prédiction de notes = factorisation matricielle (\neq deep learning)
deep-learning = opportunité de combiner les modalités de données

Architectures de bout en bout et démêlage

Architectures de bout en bout

Retour sur les approches non-supervisées / auto-supervisées

- 1 Encodage de données de plus en plus complexes
- 2 Raffinement avec d'autres tâches

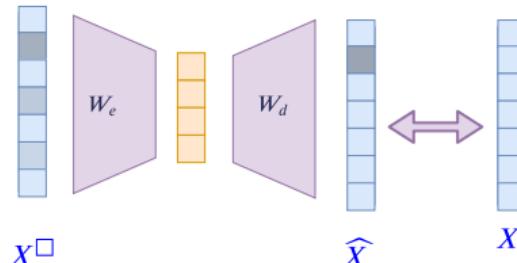
- (Denoising) Auto-encodeur vectoriel
- Word2Vec
- Sequence 2 sequence
- Transformer / BERT

[Erhan 09]

[Mikolov 13]

[Sutskever 14]

[Vaswani 17, Devlin 18]



Architectures de bout en bout

Retour sur les approches non-supervisées / auto-supervisées

- 1 Encodage de données de plus en plus complexes
- 2 Raffinement avec d'autres tâches



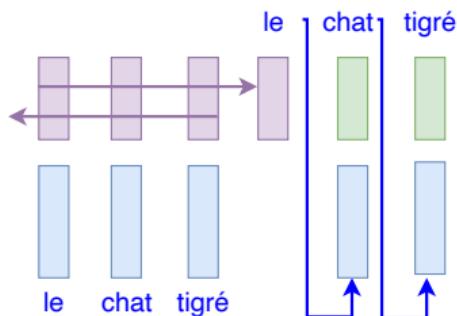
- (Denoising) Auto-encodeur vectoriel
- Word2Vec
- Sequence 2 sequence
- Transformer / BERT

[Erhan 09]

[Mikolov 13]

[Sutskever 14]

[Vaswani 17, Devlin 18]



- Appris sur de large corpus

Architectures de bout en bout

Retour sur les approches non-supervisées / auto-supervisées

- 1 Encodage de données de plus en plus complexes
- 2 Raffinement avec d'autres tâches



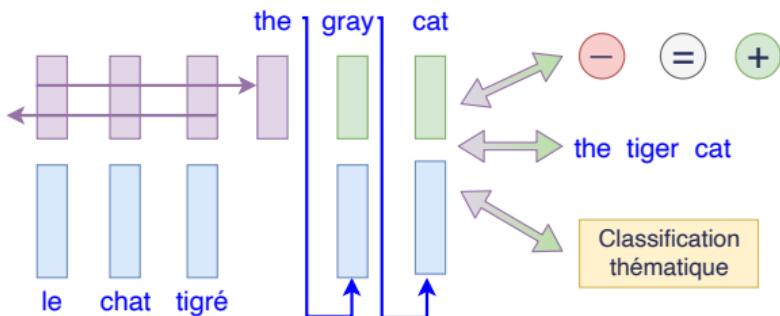
- (Denoising) Auto-encodeur vectoriel
- Word2Vec
- Sequence 2 sequence
- Transformer / BERT

[Erhan 09]

[Mikolov 13]

[Sutskever 14]

[Vaswani 17, Devlin 18]



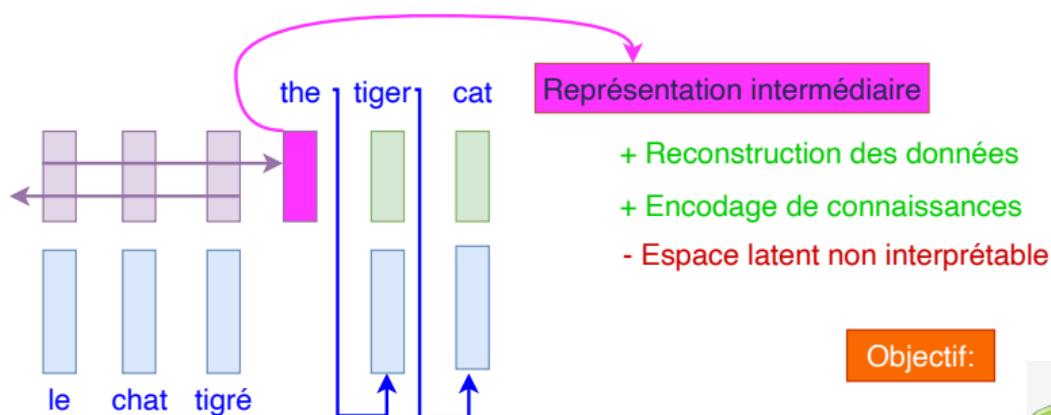
- Appris sur de large corpus
- Transféré sur d'autres applications
Encoder et/ou Decoder
- Raffiné / modifié / étendu
avec d'autres données

Architecture de bout en bout & démêlage / disentanglement

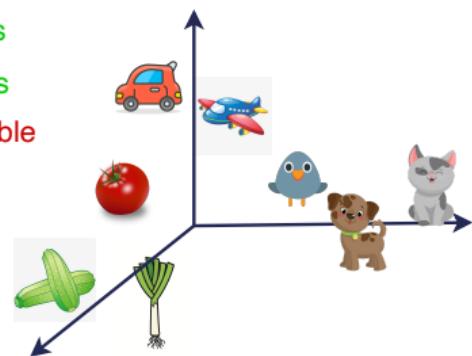
Interpréter l'espace de représentation

- Variational AutoEncoder
- Generative Adversarial Network
- Encodage / Transformation / Génération

[Kingma 14]
 [Goodfellow 14, Chen 16]
 [Lample 19]



Objectif:

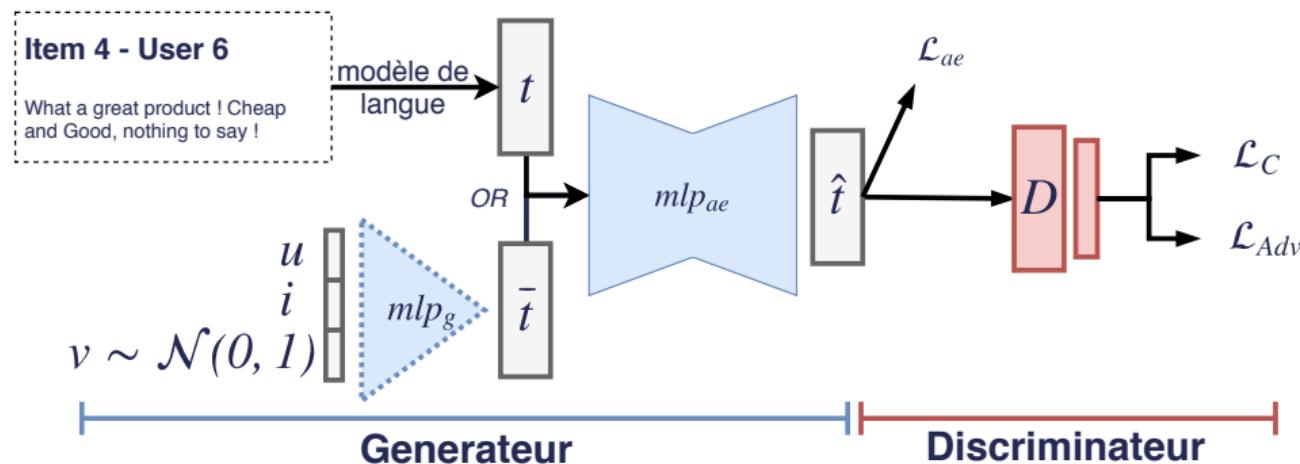


Contribution (1) : Modèle génératif adversaire entre textes et profils

[Dias 19] La recommandation comme une prédiction de sentiments en aveugle :

Prédire une note =

- 1 Générer la revue pour l'utilisateur
- 2 Noter cette revue



Contribution (1) : Modèle génératif adversaire entre textes et profils

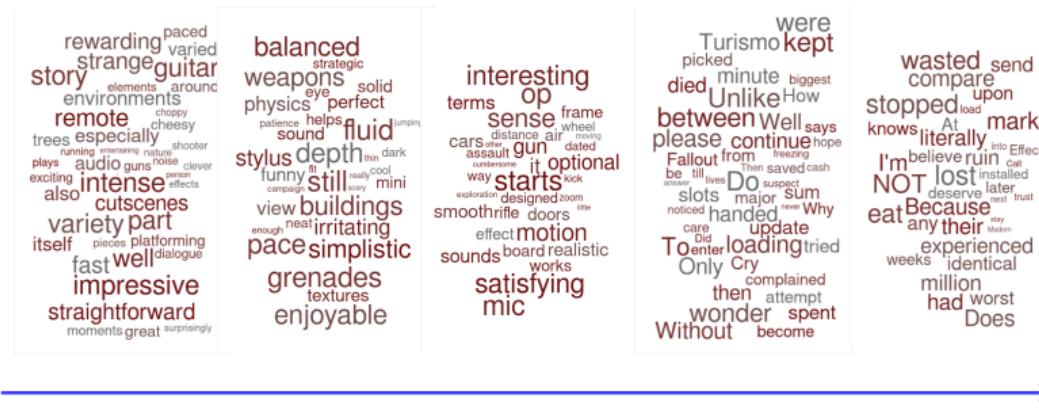
[Dias 19] La recommandation comme une prédiction de sentiments en aveugle :

Prédire une note =

- 1 Générer la revue pour l'utilisateur
- 2 Noter cette revue

- Bonne prédiction notes + textes
- Espace de représentation \Leftrightarrow dimensions explicites en texte

Exemple d'axe latent associé à du texte :



Contribution (2) : Encodeur-décodeur pour la robustesse et la dynamique

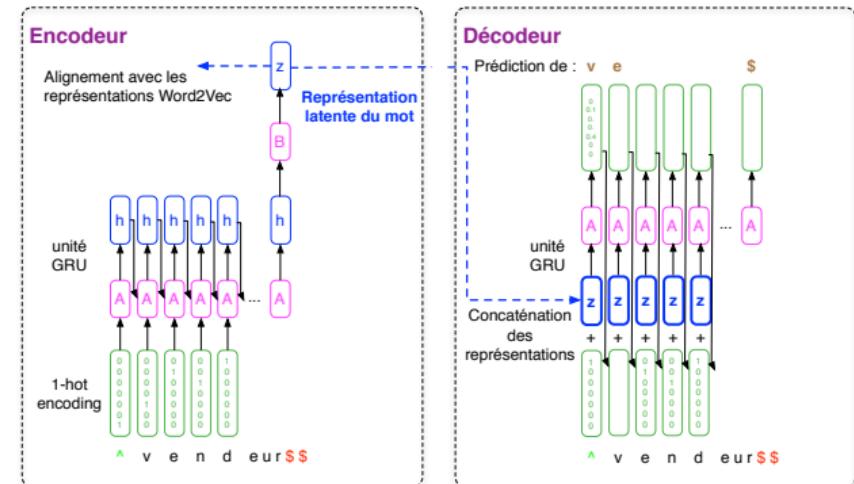
[Dias 17] Données bruitées & structurée = CVs & dynamique = prochain job

- Job \neq catégorie
(différentes écritures)
- CV = très bruités
(titres longs,
fautes orthographes)



Encodage

Prédiction

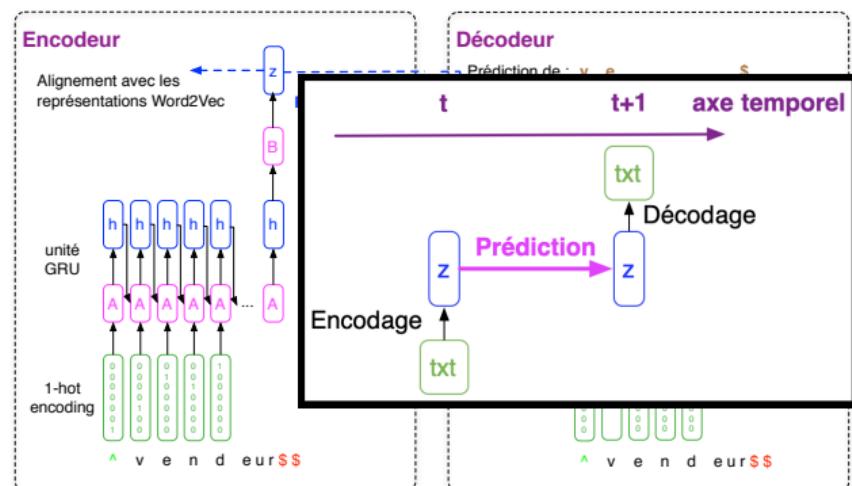


Archi. char-to-char

Contribution (2) : Encodeur-décodeur pour la robustesse et la dynamique

[Dias 17] Données bruitées & structurée = CVs & dynamique = prochain job

- Job \neq catégorie
(différentes écritures)
- CV = très bruités
(titres longs,
fautes orthographes)
- Aide au remplissage de
formulaire
- Prédiction de churn
- Caractérisation des carrières



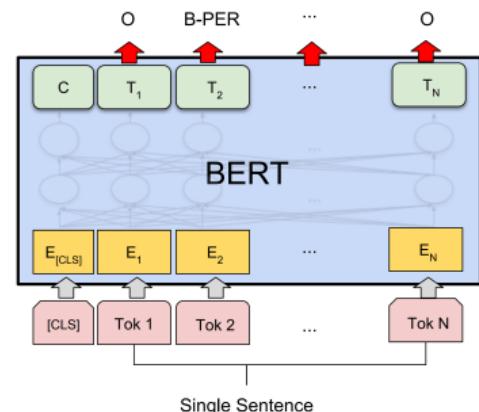
Archi. char-to-char

Contribution (3) : De la sémantique aux connaissances

NER : Named Entity Recognition = base de l'extraction de connaissances

When Sebastian Thrun PERSON started at Google ORG in 2007 DATE, few people outside of the company took him seriously. "I can tell you very senior CEOs of major American NORP car companies would shake my hand and turn away because I wasn't worth talking to," said Thrun PERSON, now the co-founder and CEO of online higher education startup Udacity, in an interview with Recode ORG earlier this week DATE.

A little less than a decade later DATE, dozens of self-driving startups have cropped up while automakers around the world clamor, wallet in hand, to secure their place in the fast-moving world of fully automated transportation.



- HMM puis CRF
- Bi-LSTM + CRF + char & word encoding
- ELMO - BERT

[Zhou 02, McCallum 03]

[Lample 16]

[Peters 18, Devlin 18]



Contribution (3) : Entités nommées, reconnaissance ou extraction ?

[Taillé 19,20] Problème dans la constitution des jeux de données de référence :

Train

JF Kennedy was fatally shot by former U.S. Marine Lee Harvey Oswald

Test

John Fitzgerald Kennedy, the 35th president of the United States, is assassinated by Lee Harvey Oswald while traveling through Dallas

Reconnaitre un terme \neq Extraire un terme inconnu



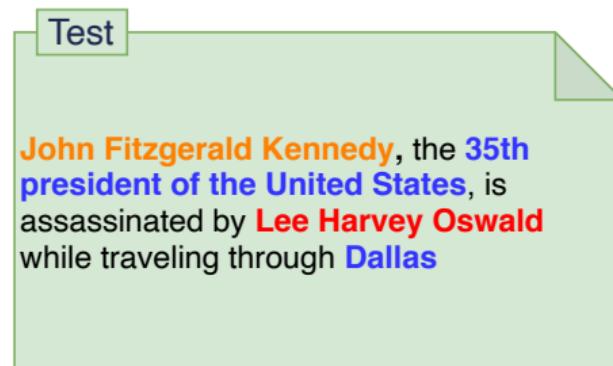
Contribution (3) : Entités nommées, reconnaissance ou extraction ?

[Taillé 19,20] Problème dans la constitution des jeux de données de référence :

EM = Exact Match entre train/test



PM = Partial Match entre train/test



Reconnaitre un terme \neq Extraire un terme inconnu



Contribution (3) : Entités nommées, reconnaissance ou extraction ?

[Taillé 19,20] Problème dans la constitution des jeux de données de référence :

EM = Exact Match entre train/test

PM = Partial Match entre train/test

		CoNLL03					OntoNotes*					WNUT*				
		LOC	MIS	ORG	PER	ALL	LOC	MIS	ORG	PER	ALL	LOC	ORG	PER	ALL	
Self	EM	82%	67%	54%	14%	52%	87%	93%	54%	49%	69%	-	-	-	-	
	PM	4%	11%	17%	43%	20%	6%	2%	32%	36%	20%	11%	5%	13%	12%	
	New	14%	22%	29%	43%	28%	7%	5%	14%	15%	11%	89%	95%	87%	88%	
CoNLL	EM	-	-	-	-	-	70%	78%	18%	16%	42%	26%	8%	1%	7%	
	PM	-	-	-	-	-	7%	10%	45%	46%	28%	9%	15%	16%	14%	
	New	-	-	-	-	-	23%	12%	38%	38%	30%	65%	77%	83%	78%	

Reconnaitre un terme \neq Extraire un terme inconnu

Contribution (3) : entités nommées, reconnaissance ou extraction ?

[Taillé 19,20]

Modèles de langue récents = principaux vecteurs d'amélioration en NER

Embedding	Dim	CoNLL03				OntoNotes*				WNUT*		
		EM	PM	New	All	EM	PM	New	All	PM	New	All
BERT	4096	95.7 _{.1}	88.8 _{.3}	82.2 _{.3}	90.5 _{.1}	96.9 _{.2}	88.6 _{.3}	81.1 _{.5}	93.5 _{.2}	77.0 _{4.6}	53.9 _{.9}	57.0 _{1.0}
ELMo	1024	95.9 _{.1}	89.2 _{.5}	85.8 _{.7}	91.8 _{.3}	97.1 _{.2}	88.0 _{.2}	79.9 _{.7}	93.4 _{.2}	67.7 _{3.2}	49.5 _{.9}	52.1 _{1.0}
Flair	4096	95.4 _{.1}	88.1 _{.6}	83.5 _{.5}	90.6 _{.2}	96.7 _{.1}	85.8 _{.5}	75.0 _{.6}	92.1 _{.2}	64.9 _{.7}	48.2 _{2.0}	50.4 _{1.8}
ELMo[0]	1024	95.8 _{.1}	87.2 _{.2}	83.5 _{.4}	90.7 _{.1}	96.9 _{.1}	85.9 _{.3}	75.5 _{.6}	92.4 _{.1}	72.8 _{1.3}	45.4 _{2.8}	49.1 _{2.3}
GloVe + char	350	95.3 _{.3}	85.5 _{.7}	83.1 _{.7}	89.9 _{.5}	96.3 _{.1}	83.3 _{.2}	69.9 _{.6}	91.0 _{.1}	63.2 _{4.6}	33.4 _{1.5}	38.0 _{1.7}
GloVe	300	95.1 _{.4}	85.3 _{.5}	81.1 _{.5}	89.3 _{.4}	96.2 _{.2}	82.9 _{.2}	63.8 _{.5}	90.4 _{.2}	59.1 _{2.9}	28.1 _{1.5}	32.9 _{1.2}

Contribution (3) : entités nommées, reconnaissance ou extraction ?

[Taillé 19,20]

Modèles de langue récents = principaux vecteurs d'amélioration en NER

Embedding	Dim	CoNLL03				OntoNotes*				WNUT*		
		EM	PM	New	All	EM	PM	New	All	PM	New	All
BERT	4096	95.7 _{.1}	88.8 _{.3}	82.2 _{.3}	90.5 _{.1}	96.9 _{.2}	88.6 _{.3}	81.1 _{.5}	93.5 _{.2}	77.0 _{4.6}	53.9 _{.9}	57.0 _{1.0}
ELMo	1024	95.9 _{.1}	89.2 _{.5}	85.8 _{.7}	91.8 _{.3}	97.1 _{.2}	88.0 _{.2}	79.9 _{.7}	93.4 _{.2}	67.7 _{3.2}	49.5 _{.9}	52.1 _{1.0}
Flair	4096	95.4 _{.1}	88.1 _{.6}	83.5 _{.5}	90.6 _{.2}	96.7 _{.1}	85.8 _{.5}	75.0 _{.6}	92.1 _{.2}	64.9 _{.7}	48.2 _{2.0}	50.4 _{1.8}
ELMo[0]	1024	95.8 _{.1}	87.2 _{.2}	83.5 _{.4}	90.7 _{.1}	96.9 _{.1}	85.9 _{.3}	75.5 _{.6}	92.4 _{.1}	72.8 _{1.3}	45.4 _{2.8}	49.1 _{2.3}
GloVe + char	350	95.3 _{.3}	85.5 _{.7}	83.1 _{.7}	89.9 _{.5}	96.3 _{.1}	83.3 _{.2}	69.9 _{.6}	91.0 _{.1}	63.2 _{4.6}	33.4 _{1.5}	38.0 _{1.7}
GloVe	300	95.1 _{.4}	85.3 _{.5}	81.1 _{.5}	89.3 _{.4}	96.2 _{.2}	82.9 _{.2}	63.8 _{.5}	90.4 _{.2}	59.1 _{2.9}	28.1 _{1.5}	32.9 _{1.2}

Modèle de langue = état de l'art sur les benchmarks de référence

Contribution (3) : entités nommées, reconnaissance ou extraction ?

[Taillé 19,20]

Modèles de langue récents = principaux vecteurs d'amélioration en NER

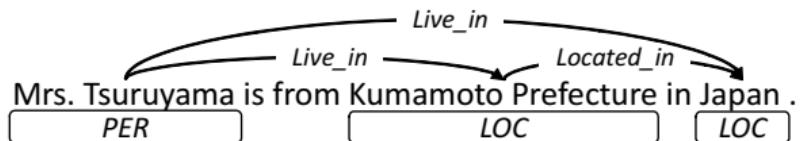
Embedding	Dim	CoNLL03				OntoNotes*				WNUT*		
		EM	PM	New	All	EM	PM	New	All	PM	New	All
BERT	4096	95.7 _{.1}	88.8 _{.3}	82.2 _{.3}	90.5 _{.1}	96.9 _{.2}	88.6 _{.3}	81.1 _{.5}	93.5 _{.2}	77.0 _{4.6}	53.9 _{.9}	57.0 _{1.0}
ELMo	1024	95.9 _{.1}	89.2 _{.5}	85.8 _{.7}	91.8 _{.3}	97.1 _{.2}	88.0 _{.2}	79.9 _{.7}	93.4 _{.2}	67.7 _{3.2}	49.5 _{.9}	52.1 _{1.0}
Flair	4096	95.4 _{.1}	88.1 _{.6}	83.5 _{.5}	90.6 _{.2}	96.7 _{.1}	85.8 _{.5}	75.0 _{.6}	92.1 _{.2}	64.9 _{.7}	48.2 _{2.0}	50.4 _{1.8}
ELMo[0]	1024	95.8 _{.1}	87.2 _{.2}	83.5 _{.4}	90.7 _{.1}	96.9 _{.1}	85.9 _{.3}	75.5 _{.6}	92.4 _{.1}	72.8 _{1.3}	45.4 _{2.8}	49.1 _{2.3}
GloVe + char	350	95.3 _{.3}	85.5 _{.7}	83.1 _{.7}	89.9 _{.5}	96.3 _{.1}	83.3 _{.2}	69.9 _{.6}	91.0 _{.1}	63.2 _{4.6}	33.4 _{1.5}	38.0 _{1.7}
GloVe	300	95.1 _{.4}	85.3 _{.5}	81.1 _{.5}	89.3 _{.4}	96.2 _{.2}	82.9 _{.2}	63.8 _{.5}	90.4 _{.2}	59.1 _{2.9}	28.1 _{1.5}	32.9 _{1.2}

Le phénomène est encore bien plus fort dans les cas difficiles !

Contribution (4) Performances en extraction de relation de bout en bout

[Taillé 20,21] : Multiplication des métriques \Rightarrow confusion + optimisation

- Types des entités
- Bornes de entités
- Types des relations

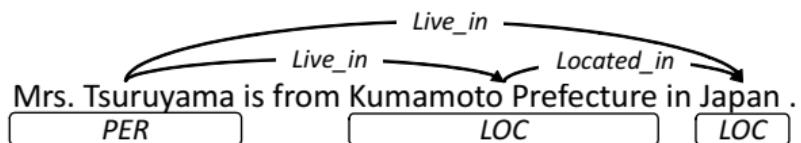


Analyse des modèles de l'état de l'art dans différentes situations (métriques / ablations)

Contribution (4) Performances en extraction de relation de bout en bout

[Taillé 20,21] : Multiplication des métriques \Rightarrow confusion + optimisation

- Types des entités
- Bornes de entités
- Types des relations



Analyse des modèles de l'état de l'art dans différentes situations (métriques / ablations)

Problème de définition de la tâche :

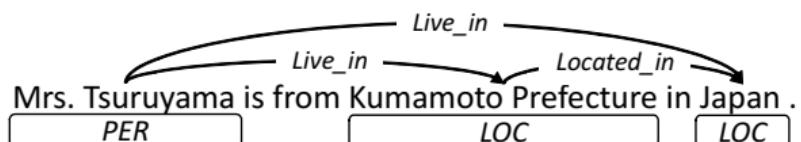
Entités **non** vues
↓
Knowledge **extraction**

Analyse de la phrase :
Comprendre la position des entités et la nature de la relation

Contribution (4) Performances en extraction de relation de bout en bout

[Taillé 20,21] : Multiplication des métriques \Rightarrow confusion + optimisation

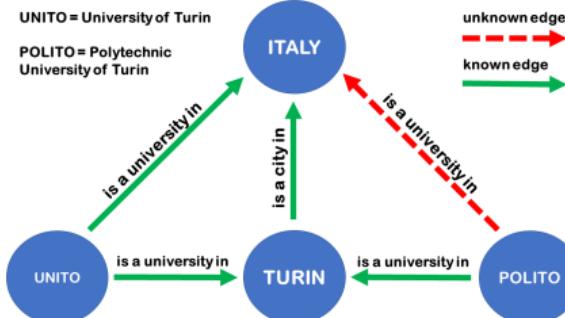
- Types des entités
- Bornes de entités
- Types des relations



Analyse des modèles de l'état de l'art dans différentes situations (métriques / ablations)

Problème de définition de la tâche :

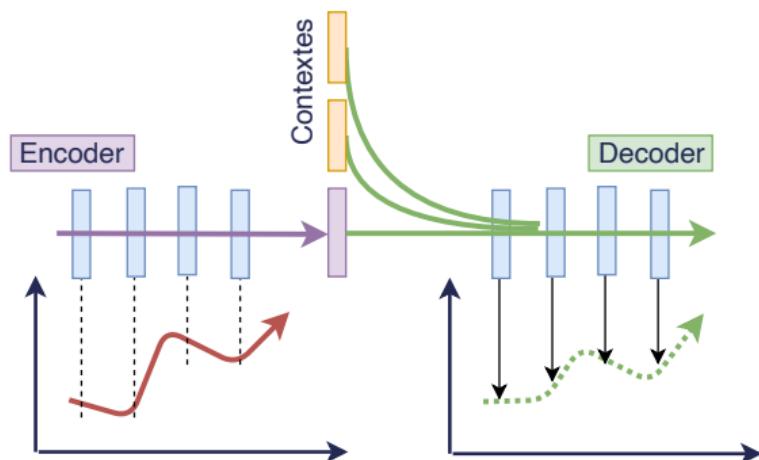
Entités déjà vues
 \Downarrow
 Knowledge completion



Contribution (5) Génération de séries temporelles contextualisées

[Cribier-Delande 19,20] Modèles génératifs pour l'analyse de séries temporelles

- Modèles AR [Box 68] ⇒ Inapte à la prédiction à long terme
- + Saisonnalité ⇒ Robuste
- Modèles basés sur la saisonnalité + ML [Taylor 17] ⇒ Très efficace + robuste



Contexte = super saisonnalité

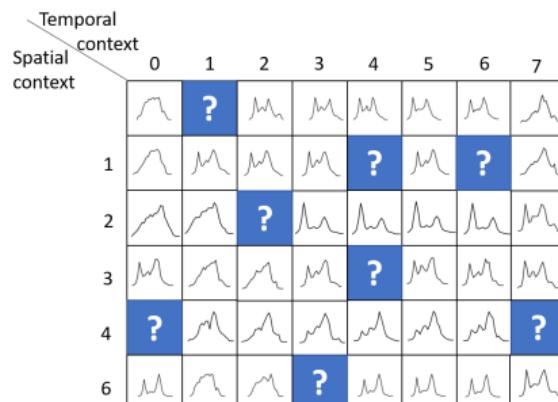
- Jour / mois / saison
- Météo
- Géographie
- Événements...

Contribution (5) Génération de séries temporelles contextualisées

[Cribier-Delande 19,20] Modèles génératifs pour l'analyse de séries temporelles

- Modèles AR [Box 68] ⇒ Inapte à la prédiction à long terme
- + Saisonnalité ⇒ Robuste
- Modèles basés sur la saisonnalité + ML [Taylor 17] ⇒ Très efficace + robuste

Nouvelle formulation prédictive :



Préd. affluence transports en commun :
contexte = jour/station

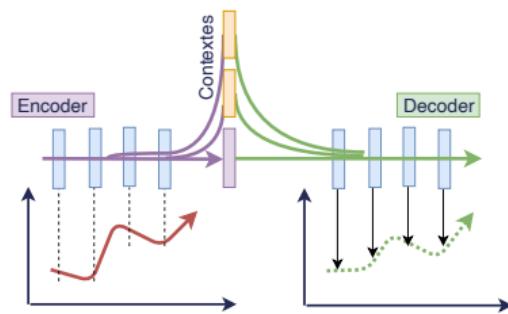
Contexte = super saisonnalité

- Jour / mois / saison
- Météo
- Géographie
- Événements...

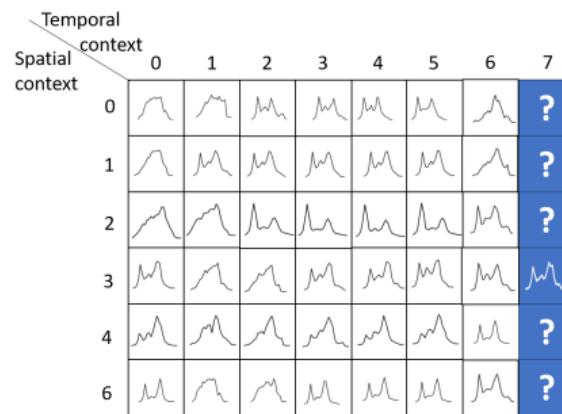
Prédiction à court terme / long terme ⇒ Modèle efficace partout !

Contribution (5) Génération de séries temporelles contextualisées

Encodage du contexte :

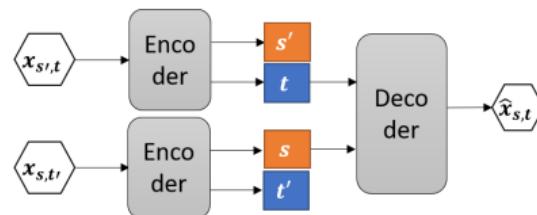


Nouveau type de problème :



[Cribier-Delande 20]

Assurer le démêlage des facteurs :



- Projections en affluence transport : nouvelle station / nouveau contexte

- Prédiction de la conso. électrique

- Prédiction de la pollution

Performances de l'état de l'art dans tous les domaines applicatifs

Conclusion & Projet de recherche

Résumé des contributions présentées

Sémantique multi-modale :

- fMRI & données textuelles [Pipanmaekaporn 14,15]
- Profils & données textuelles [Poussevin 14,15 ; Dias 16,17,18,19 ; Gainon 20]
- Profils & dynamique temporelle [Guardia 15,16 ; Dias 17]
- Profils & séries temporelles [Cribier-Delande 19,20]

De la sémantique aux connaissances :

- Entités nommées & relations [Simon 19 ; Taille 19,20]

Au delà des données iid, la sémantique

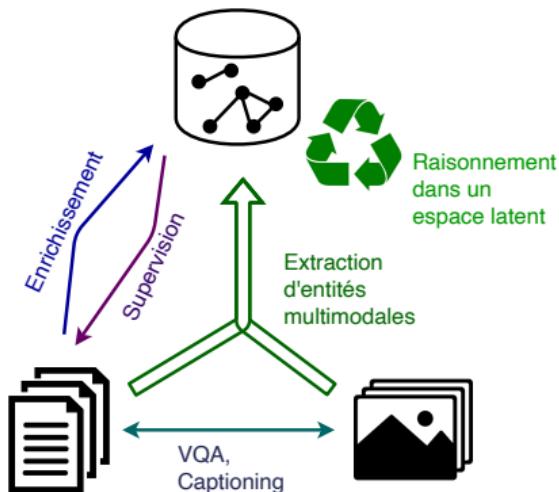
retrouver une partie manquante des données / travailler dans un domaine connexe / transposer le contexte

⇒ conserver les performances du modèle



Perspectives (1) : vers des entités multi-modales

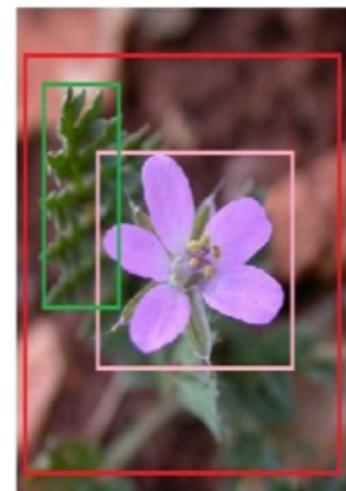
Collaboration avec le Museum National d'Histoire Naturelle (R. VignesLebbe)
Doctorat de Maya Sahraoui (Décembre 2020)



Erodium romanum Wild :

Plante vivace, plus ou moins poilue, acaule, de 10-30 cm. Souche courte, épaisse, non écailléeuse. Feuilles toutes radicales, longues, pennatiséquées, à segments écartés, larges, ovales, incisés-pennatifides. Fleurs rouges, assez grandes, 4-8 en ombellules sur des pédoncules radicaux ordinairement plus courts que les feuilles

Base de connaissances :
Aide à la décision (supervision faible)



Perspective (2) : vers un modèles de langue pour les séries temporelles

Collaboration EDF (G. Agoua) & LIP6 (N. Baskiotis)

Doctorat de **Etienne Le Naour** (S1 2021)

- Modèles **images** transférables depuis [Krizhevsky 12]
- Modèles **textes** transférables (+ multilingues) depuis [Collobert 08]
- Les séries temporelles posent problèmes :
 - trop de classes différentes
 - contextes applicatifs très différents
 - trop de bruits

Mais les séries temporelles sont adaptés à l'auto-apprentissage

⇒ Extraction **non supervisée** des contextes / distinction des classes de séries temporelles

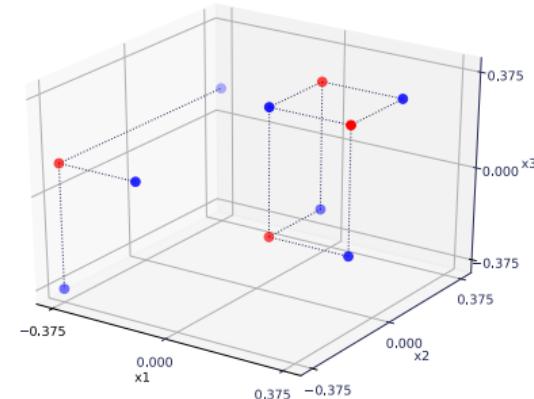
⇒ Construction de **modèles auto-apris** transférables dans une classe de problèmes

Perspective (3) : vers des algorithmes de profiling plus transparents

Collaboration Deezer (R. Hennequin)

Doctorat de Darius Afchar (Décembre 2020)

- Feature Attribution au niveau des instances
- Explication des suggestions
- Structuration, supervisée ou non, de l'espace de représentation



Un profil de recommandation :

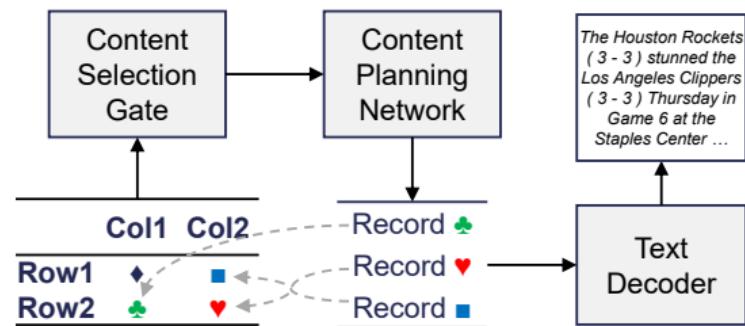
- (1) expliquant sur quelles données il se base pour décider/suggérer
- (2) interrogable par l'utilisateur
- (3) modifiable par l'utilisateur en retour

Perspective (4) : génération de textes à partir de données

Collaboration LIP6 (L. Soulier)

Doctorats de **Tristan Luiggi & Mariia Lebedeva** (Mars/décembre 2021)

- Extraction d'informations à partir de textes / tableaux / données brutes
- Génération de textes résumés
- Contrôle de la qualité des textes générés



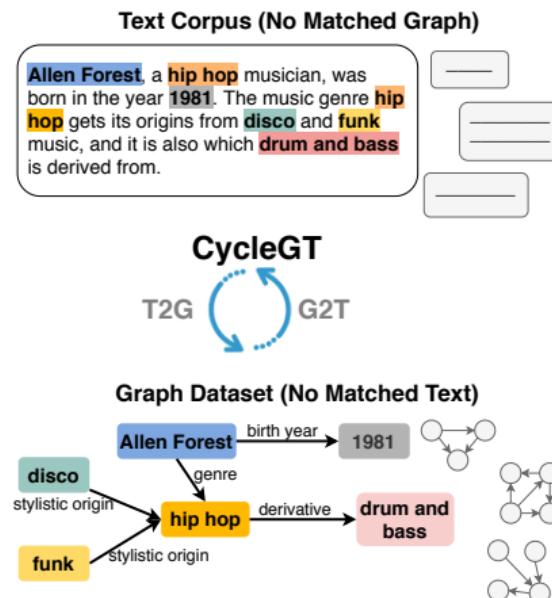
Concevoir un algorithme capable d'expliquer ce qu'il est en train de faire

Perspective (4) : génération de textes à partir de données

Collaboration LIP6 (L. Soulier)

Doctorats de **Tristan Luiggi & Mariia Lebedeva** (Mars/décembre 2021)

- Extraction d'informations à partir de textes / tableaux / données brutes
- Génération de textes résumés
- Contrôle de la qualité des textes générés



Concevoir un algorithme capable d'expliquer ce qu'il est en train de faire

IA & Acceptabilité des algorithmes

l'IA transforme la société...

Cette transformation doit être une amélioration !

Au niveau politique

- Contrôle des usages
(reconnaissance faciale)
- Contrôle de la collecte des données
(RGPD)
- Limite sur le droit de manipuler des données
(statistiques ethniques)

Au niveau scientifique

- Former des spécialistes responsables
- Informer les non-spécialistes
- Concevoir des algorithmes plus transparents
- Concevoir des algorithmes plus interactifs avec l'utilisateur