

RÉ-ORDONNANCEMENT VIA PROGRAMMATION DYNAMIQUE POUR L'ADAPTATION CROSS-LINGUE D'UN ANALYSEUR EN DÉPENDANCES

Nicolas Devatine*

Caio Corro** François Yvon**

Université Toulouse 3, IRIT

** Université Paris-Saclay, CNRS, LISN



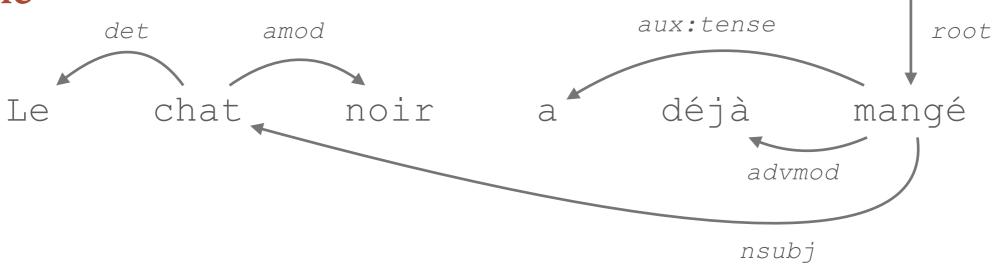
ANALYSE EN DÉPENDANCES SYNTAXIQUES

Exemple

Le chat noir a déjà mangé

ANALYSE EN DÉPENDANCES SYNTAXIQUES

Exemple



ANALYSE EN DÉPENDANCES SYNTAXIQUES

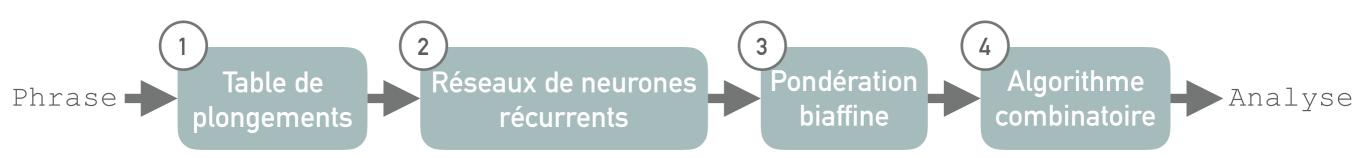
Exemple

Le chat noir a déjà mangé

nsubj

Prédiction fondée sur les graphes

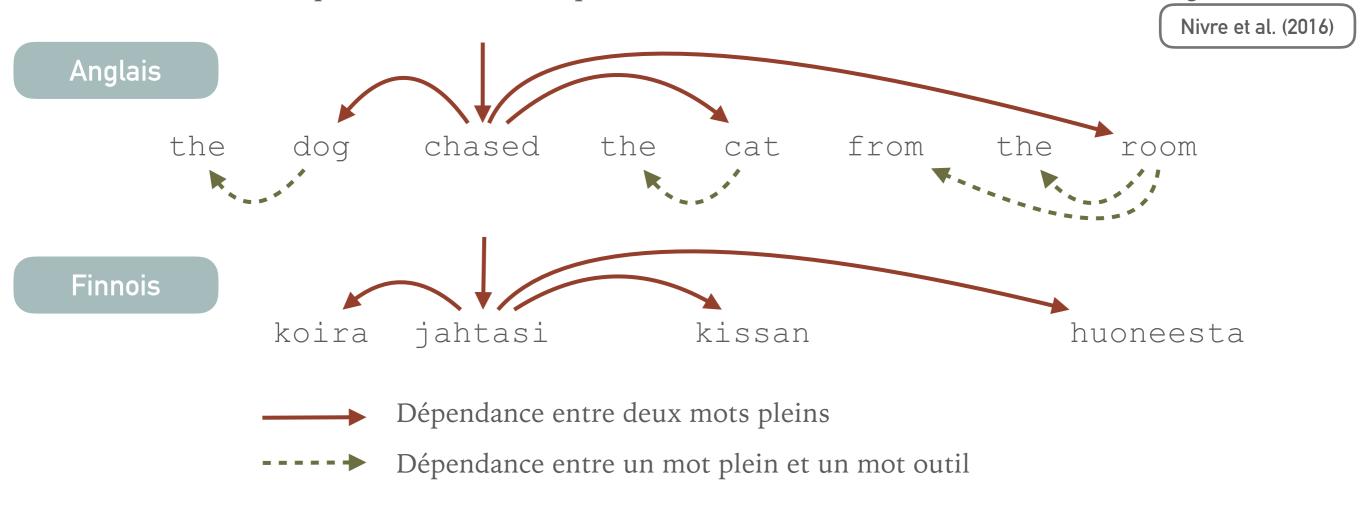
- 1. Récupération des plongements lexicaux
- 2. Calcul de représentations sensibles au contexte
- 3. Calcul de la vraisemblance (intensité de l'association) des dépendances entre chaque couple de mots
- 4. Calcul de la structure en dépendances de vraisemblance maximale



ANALYSE EN DÉPENDANCES SYNTAXIQUES CROSS-LINGUE

Annotations « universal dependencies »

- ➤ Simplifie la caractérisation des parties du discours (Petrov et al. (2012)
 - ► Favorise les mots pleins comme têtes pour rendre les structures similaires entres langues



Analyse en dépendances cross-lingue

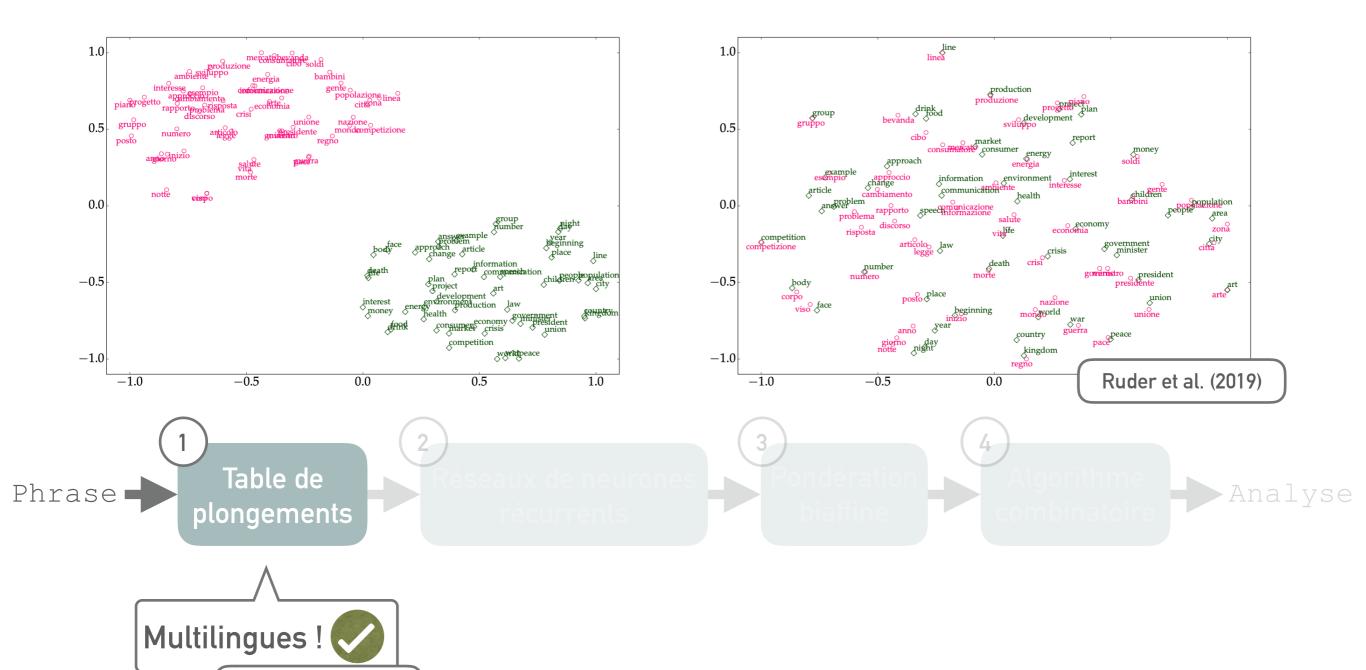
- 1. Apprentissage sur une langue source (anglais)
- 2. Prédiction sur d'autres langues cibles (français, etc.)

REPRÉSENTATION NON CONTEXTUELLE MULTI-LINGUE

Plongement lexicaux multilingue

Joulin et al. (2018)

Plongement tels que les mots ayant des « rôles similaires » dans leur langue respective ont des plongements proches



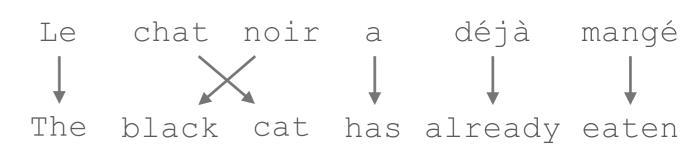
REPRÉSENTATION CONTEXTUELLE MULTI-LINGUE

Ordre dominant des mots

Diversité des ordres des mots dans différentes langues :

- ➤ SVO, SOV, VSO, ...
- ➤ Adjectif avant et/ou après le nom

➤ ...

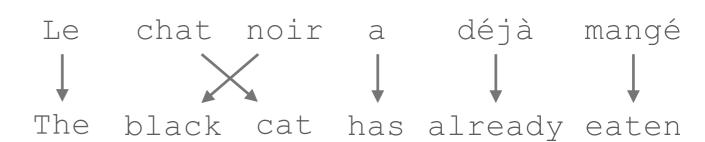


REPRÉSENTATION CONTEXTUELLE MULTI-LINGUE

Ordre dominant des mots

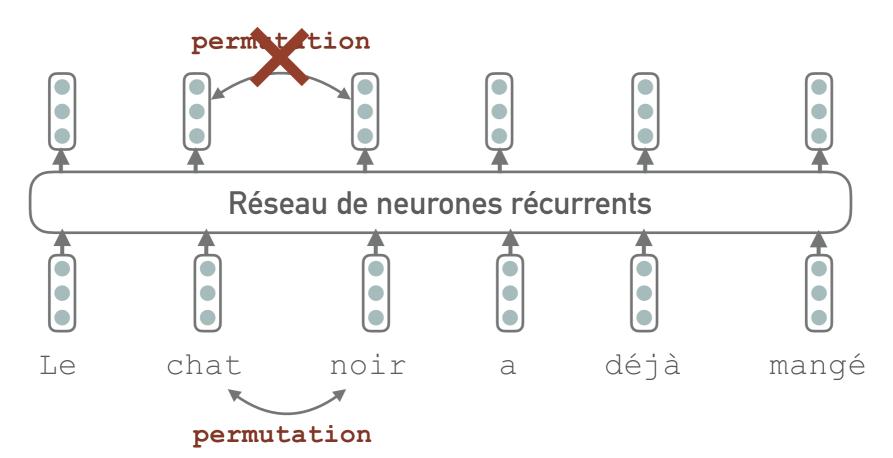
Diversité des ordres des mots dans différentes langues :

- ➤ SVO, SOV, VSO, ...
- ➤ Adjectif avant et/ou après le nom
- ➤ ...

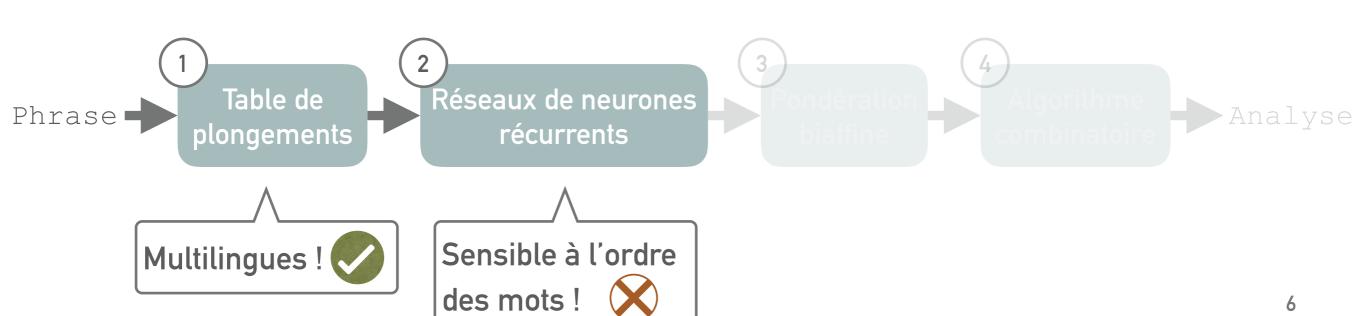


Non équivariance des réseaux de neurones utilisés en TAL

- ➤ Réseaux de neurones récurrents (p. ex. LSTM) : par essence
- ➤ Architecture attentionnelle : plongements de position



MÉTHODOLOGIE PROPOSÉE



MÉTHODOLOGIE PROPOSÉE

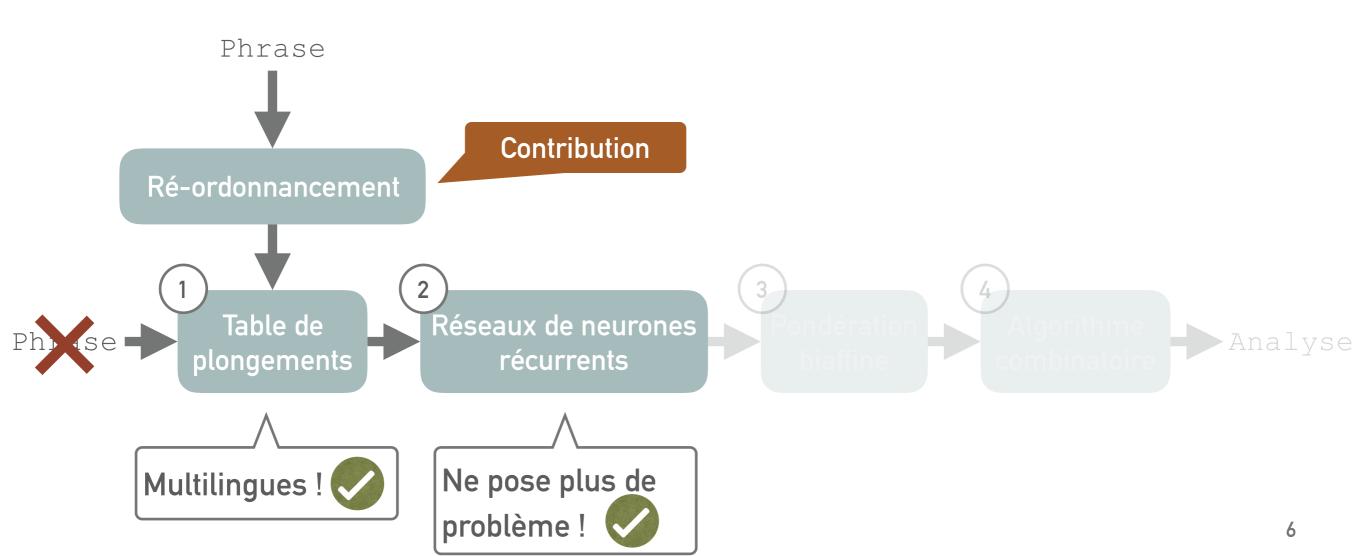
Amélioration d'un analyseur cross-lingue par ré-ordonnancement

- ➤ Apprentissage : modèle d'ordonnancement des mots sur la langue source
- ➤ Décodage : modèle de **ré-ordonnancement** des mots sur les langues cibles

Pas besoin de données alignées!

Méthodologie

- ➤ Utilisation d'un pipeline d'analyse syntaxique existant
- ➤ Pas de ré-entrainement des étapes 2 et 3 pour ne pas biaiser les résultats en notre faveur



ORDONNANCEMENT : MODÉLISATION

Notations

- ➤ w : phrase de longueur n
- $\blacktriangleright \pi : \{1...n\} \rightarrow \{1...n\}$: ordonnancement sur la phrase, fonction bijective

Modèle bi-gramme d'ordonnancement

$$s(\mathbf{w},\pi,\theta) = a_{w_{\pi(1)}} + b_{w_{\pi(n)}} + \sum_{i=1}^{n-1} D_{w_{\pi(i)},w_{\pi(i+1)}}$$
 Score d'une phrase

Paramètres calculés par un réseaux de

$$\theta = \langle \mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{D} \rangle \in \Theta$$

dans l'ordre π Le chat noir a déjà $a_{mang\acute{e}}$ $D_{chat,\,noir}$

mangé ^bmangé

Pondération neuronale

Réseau de neurones pour la régression prenant en entrée :

- ➤ Parties du discours « universelles »
- ➤ Plongement lexicaux multilingues

ORDONNANCEMENT : PROBLÈME D'APPRENTISSAGE

Objectif d'apprentissage : maximisation de la log-probabilité des données

Soit \mathcal{D} un jeu de données de référence, c-à-d que $\forall \langle \mathbf{w}, \bar{\pi} \rangle \in \mathcal{D}$:

- **> w** : phrase
- $\triangleright \bar{\pi}$: ordonnancement de référence sur W

$$\theta^* = \underset{\theta \in \Theta}{\operatorname{argmax}} \sum_{\langle \mathbf{w}, \bar{\pi} \rangle \in \mathcal{D}} \log \mathbb{P}(\bar{\pi} | \mathbf{w}, \theta)$$

avec P une distribution de Boltzmann ou « softmax » :

Fonction de log-partition

$$\mathbb{P}(\pi \mid \mathbf{w}, \theta) = \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta) - \mathbf{c}(\mathbf{w}, \theta)) \quad \text{avec}$$

avec
$$c(\mathbf{w}, \theta) = \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta))$$

ORDONNANCEMENT: PROBLÈME D'APPRENTISSAGE

Objectif d'apprentissage : maximisation de la log-probabilité des données

Soit \mathcal{D} un jeu de données de référence, c-à-d que $\forall \langle \mathbf{w}, \bar{\pi} \rangle \in \mathcal{D}$:

- **> w** : phrase
- $\triangleright \bar{\pi}$: ordonnancement de référence sur **W**

$$\theta^* = \underset{\theta \in \Theta}{\operatorname{argmax}} \sum_{\langle \mathbf{w}, \bar{\pi} \rangle \in \mathcal{D}} \log \mathbb{P}(\bar{\pi} | \mathbf{w}, \theta)$$

avec P une distribution de Boltzmann ou « softmax » :

Fonction de log-partition

$$\mathbb{P}(\pi \mid \mathbf{w}, \theta) = \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta) - \mathbf{c}(\mathbf{w}, \theta)) \quad \text{ave}$$

avec
$$c(\mathbf{w}, \theta) = \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta))$$

Optimisation par remontée de gradient

$$\theta^{(t+1)} = \theta^{(t)} + \epsilon \sum_{\langle \mathbf{w}, \bar{\pi} \rangle \in \mathcal{D}} \nabla_{\theta^{(t)}} \log \mathbb{P}(\bar{\pi} | \mathbf{w}, \theta^{(t)}),$$

où le gradient de la log-probabilité peut se ré-écrire en :



$$\nabla_{\theta} \log \mathbb{P}(\bar{\pi} | \mathbf{w}, \theta) = \nabla_{\theta} \mathbf{s}(\mathbf{w}, \bar{\pi}, \theta) - \nabla_{\theta} \mathbf{c}(\mathbf{w}, \theta)$$

Ré-écriture du gradient de la log-partition

$$\nabla_{\theta} c(\mathbf{w}, \theta) = \nabla_{\theta} \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta))$$

Ré-écriture du gradient de la log-partition

$$\begin{split} \nabla_{\theta} c(\mathbf{w}, \theta) &= \nabla_{\theta} \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta)) \\ &= \frac{1}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(s(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \sum_{\pi} \nabla_{\theta} \exp(s(\mathbf{w}, \pi, \theta)) \end{split} \qquad \text{gradient du logarithme}$$

•••••••••••••••••••••••••••••••

Ré-écriture du gradient de la log-partition

$$\nabla_{\theta} c(\mathbf{w}, \theta) = \nabla_{\theta} \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta))$$

$$= \frac{1}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \sum_{\pi} \nabla_{\theta} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta))$$

$$= \sum_{\pi} \frac{\exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta))}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \nabla_{\theta} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta))$$

gradient du logarithme

gradient de l'exponentielle

Distribution de Boltzmann $\, \mathbb{P} \,$

Ré-écriture du gradient de la log-partition

$$\nabla_{\theta} c(\mathbf{w}, \theta) = \nabla_{\theta} \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta))$$

$$= \frac{1}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(s(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \sum_{\pi} \nabla_{\theta} \exp(s(\mathbf{w}, \pi, \theta))$$

$$= \sum_{\pi} \frac{\exp(s(\mathbf{w}, \pi, \theta))}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(s(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \nabla_{\theta} \exp(s(\mathbf{w}, \pi, \theta))$$

$$= \mathbb{E}_{\Pi | \mathbf{w}, \theta} \left[\nabla_{\theta} s(\mathbf{w}, \pi, \theta) \right]$$

gradient du logarithme

gradient de l'exponentielle

Ré-écriture sous forme d'une espérance

Ré-écriture du gradient de la log-partition

$$\begin{split} \nabla_{\theta} c(\mathbf{w}, \theta) &= \nabla_{\theta} \log \sum_{\pi \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi; \theta)) \\ &= \frac{1}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \sum_{\pi} \nabla_{\theta} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta)) \\ &= \sum_{\pi} \frac{\exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta))}{\sum_{\pi' \in \Pi} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi', \theta))} \nabla_{\theta} \exp(\mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta)) \\ &= \mathbb{E}_{\Pi|\mathbf{w}, \theta} \left[\nabla_{\theta} \mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta) \right] \end{split}$$

gradient du logarithme

gradient de l'exponentielle

Ré-écriture sous forme d'une espérance

Méthode de Monte-Carlo

Approximation de l'espérance grâce à k échantillons de \mathbb{P} :

$$\mathbb{E}_{\Pi|\mathbf{w},\theta} \left[\nabla_{\theta} s(\mathbf{w}, \pi, \theta) \right] \simeq \frac{1}{k} \sum_{i=1}^{k} \nabla_{\theta} s(\mathbf{w}, \pi^{(i)}, \theta) \text{ avec } \pi^{(i)} | \mathbf{w}, \theta \sim \mathbb{P}, \quad \forall i \in \{1, ..., k\}$$

Algorithme d'échantillonnage de Metropolis-Hastings

Soit $\mathbb{Q}(\Pi \mid \Pi)$ un noyau de transition exprimant la probabilité de transformer une permutation π en une permutation π' , une séquence de permutations $\pi^{(1)} \dots \pi^{(t)}$ est construite comme suit :

- 1. $\pi' | \pi^{(t)} \sim \mathbb{Q}$
- 2. $u \sim \mathcal{U}(0,1)$ avec $\mathcal{U}(0,1)$ la distribution uniforme entre 0 et 1

3.
$$\pi^{(t+1)} = \begin{cases} \pi' & \text{si } u \leq \min\left(1, \frac{\mathbb{P}(\pi'|\mathbf{w})}{\mathbb{P}(\pi^{(t)}|\mathbf{w})} \times \frac{\mathbb{Q}(\pi'|\pi')}{\mathbb{Q}(\pi'|\pi^{(t)})}\right), \\ \pi^{(t)} & \text{sinon.} \end{cases}$$
 Ne nécessite pas de calculer la log-partition!

Implémentation efficace

Transition 2-0PT

- > Noyau de transition symétrique, c-à-d que $\mathbb{Q}(\pi^{(t)} | \pi') = \mathbb{Q}(\pi' | \pi^{(t)})$
- ➤ Ré-écriture du rapport entre deux distributions de Boltzmann :

$$\frac{\mathbb{P}(\pi')}{\mathbb{P}(\pi^{(t)})} = \frac{\exp(s(\mathbf{w}, \pi', \theta) - c(\mathbf{w}, \theta))}{\exp(s(\mathbf{w}, \pi^{(t)}, \theta) - c(\mathbf{w}, \theta))} = \frac{\exp(s(\mathbf{w}, \pi', \theta))}{\exp(s(\mathbf{w}, \pi^{(t)}, \theta))}$$

PROBLÈME DE RÉ-ORDONNANCEMENT

Calcul de l'ordonnancement le plus probable

Équivalent au problème du voyageur du commerce => NP-complet

$$\pi^* = \underset{\pi \in \Pi}{\operatorname{argmax}} \mathbb{P}(\pi | \mathbf{w}, \theta) = \underset{\pi \in \Pi}{\operatorname{argmax}} \mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta)$$

PROBLÈME DE RÉ-ORDONNANCEMENT

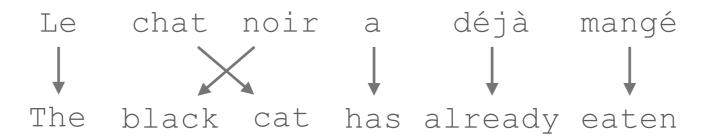
Calcul de l'ordonnancement le plus probable

Équivalent au problème du voyageur du commerce => NP-complet

$$\pi^* = \underset{\pi \in \Pi}{\operatorname{argmax}} \mathbb{P}(\pi | \mathbf{w}, \theta) = \underset{\pi \in \Pi}{\operatorname{argmax}} \mathbf{s}(\mathbf{w}, \pi, \theta)$$

Problème de ré-ordonnancement

➤ Intuition : étant donné l'ordre dans la langue source, la plupart des permutations à réaliser sont « locales »



➤ Solution : explorer un espace de recherche dépendant de l'ordre de la langue source grâce à des algorithmes de ré-ordonnancement tractables

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation peut être appliquée de façon récursive

Algorithme

- Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » CYK
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^6)$

私に 黒い 犬が 見えます ⇒ (je) (noir) (chien) (vois)

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation peut être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » CYK
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^6)$



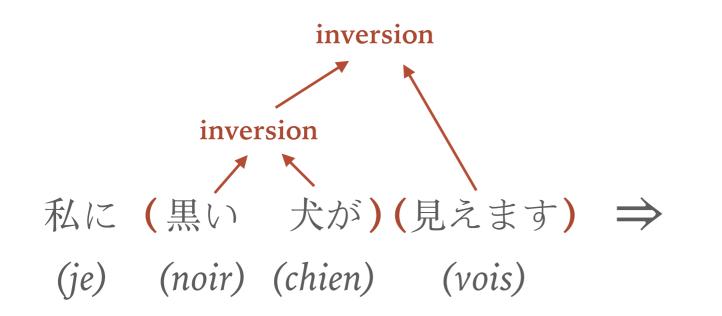
犬が 黒い

(chien) (noir)

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation peut être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » CYK
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^6)$

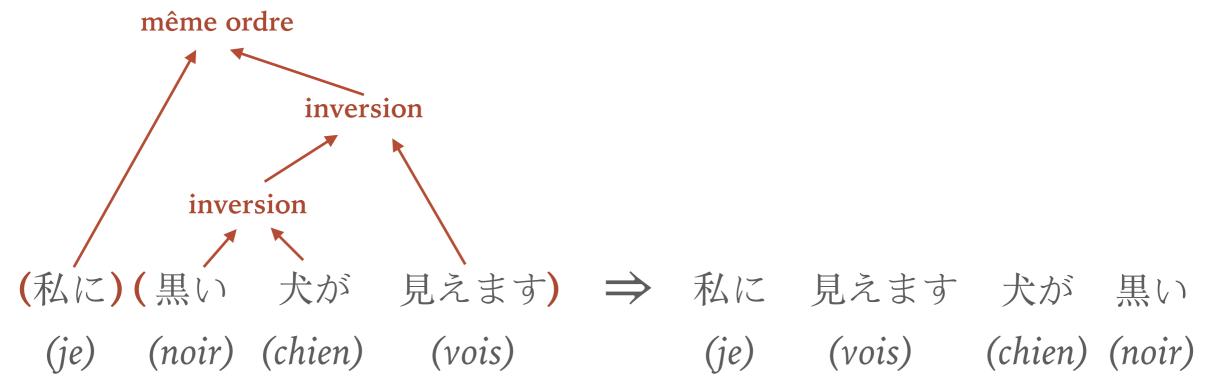


見えます 犬が 黒い

(vois) (chien) (noir)

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation peut être appliquée de façon récursive

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » CYK
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^6)$



- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

Je l' ai mangé avec dégoût \Rightarrow

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

Je l' ai mangé avec dégoût \Rightarrow



- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$



- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

Je l' ai mangé avec dégoût \Rightarrow Je

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

avancer de deux segments avec changement d'ordre

Je (l') (ai mangé) avec dégoût \Rightarrow Je ai mangé l'

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

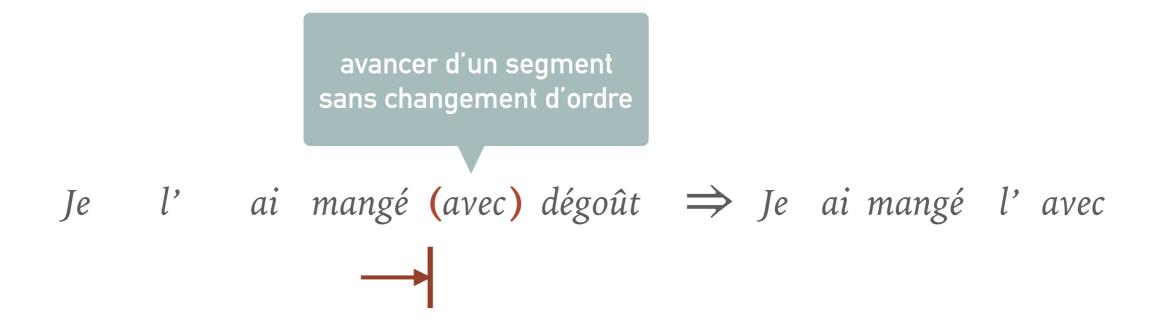
Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

Je l' ai mangé avec dégoût ⇒ Je ai mangé l'

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$



- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

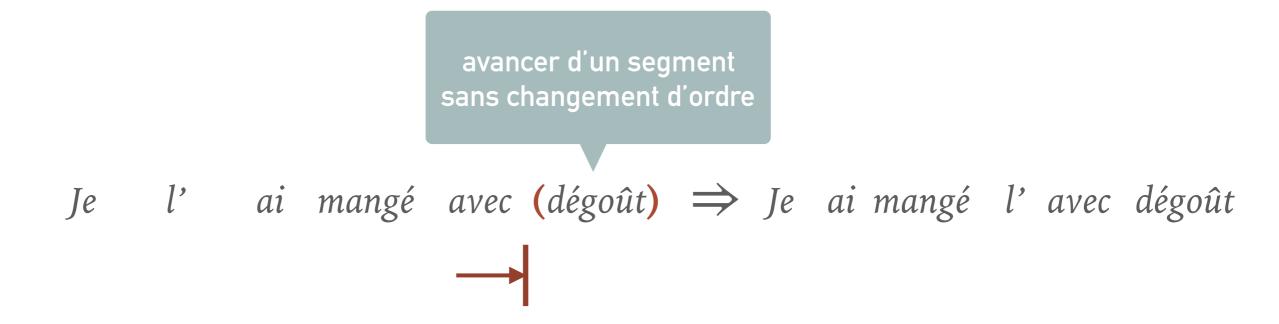
Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

Je l' ai mangé avec dégoût \Rightarrow Je ai mangé l' avec

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$



- ➤ L'ordre de deux segments contigus peut être inversé
- ➤ Cette transformation <u>ne peut pas</u> être appliquée de façon récursive

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-Markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n^4)$

Je l' ai mangé avec dégoût \Rightarrow Je ai mangé l' avec dégoût

Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

Algorithme

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ightharpoonup Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$

Je l'envoie demain \Rightarrow

Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

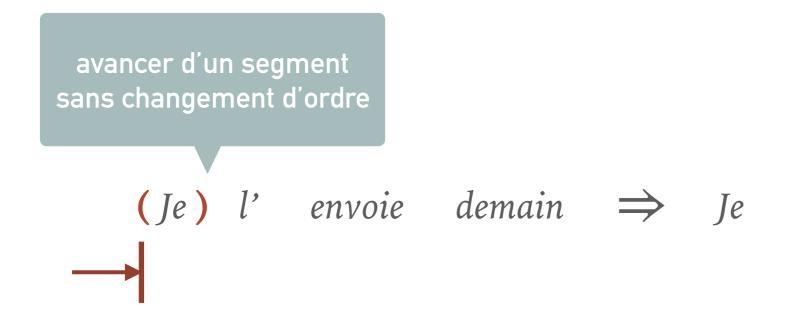
- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

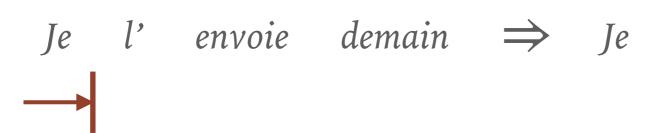
- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

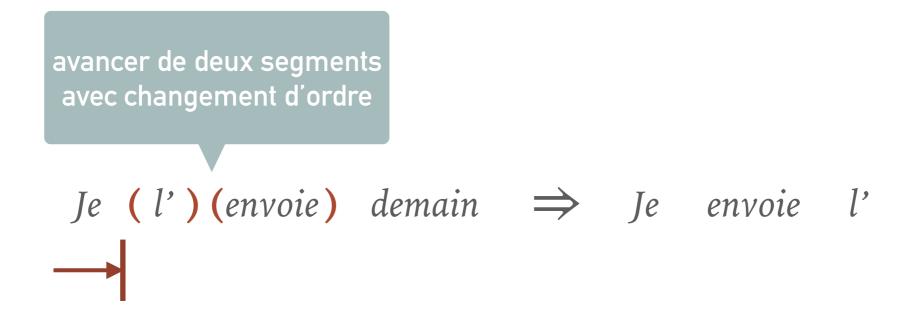
- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

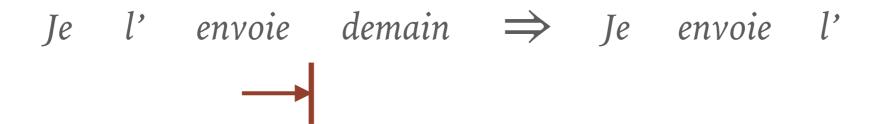
- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

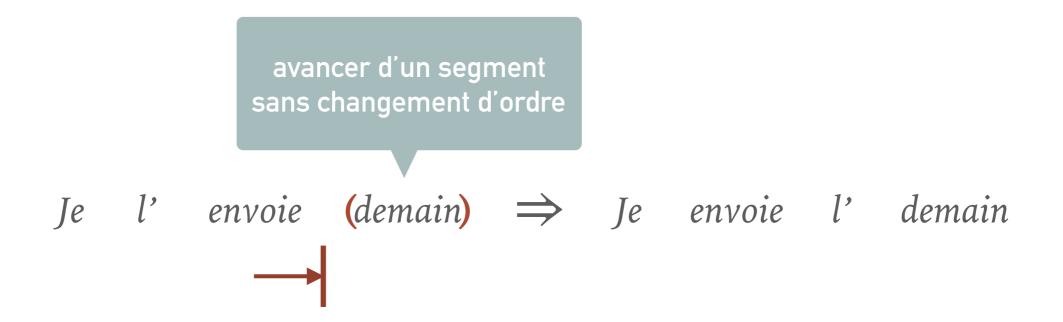
- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



Espace de recherche des ITG avec inversion de « singletons » uniquement

- ➤ L'ordre de deux segments contigus peuvent être inversé
- ➤ Seuls des <u>segments de longueur 1</u> peuvent être inversés

- ➤ Type d'algorithme : programmation dynamique « façon » semi-markov
- ➤ Complexité temporelle : $\mathcal{O}(n)$



RÉSULTATS EXPÉRIMENTAUX

Configuration expérimentale

➤ Analyseur de Ahmad et al. (2019)

➤ Langue source : anglais

➤ Langue cible : **français** (FTB : 2541 phrases, FQB : 2289 phrases)

➤ Métrique : UAS/LAS, sans la ponctuation

Décodeur fondé sur les graphes

Données	Non perm.
FTB	66,9 / 60,7
FQB	75,5 / 66,8

Décodeur par transition

Baselines

Données	Non perm.		
FTB	64,6 / 58,1		
FQB	75,9 / 68,0		

Résultats sur plus de 20 langues dans l'article!

RÉSULTATS EXPÉRIMENTAUX

Configuration expérimentale

➤ Analyseur de Ahmad et al. (2019)

➤ Langue source : anglais

➤ Langue cible : **français** (FTB : 2541 phrases, FQB : 2289 phrases)

➤ Métrique : UAS/LAS, sans la ponctuation

Résultats sur plus de 20 langues dans l'article!

Décodeur fondé sur les graphes

Avec ré-ordonnancement

Données	Non perm.	O(n ⁶)	O(n ⁴)	O(n)
FTB	66,9 / 60,7	56,5 / 51,2	56,5 / 51,2	68,0 / 61,4
FQB	75,5 / 66,8	69,7 / 61,2	69,7 / 61,2	77,3 / 68,5

Décodeur par transition

Données	Non perm.	$O(n^6)$	O(n ⁴)	O(n)
FTB	64,6 / 58,1	64,4 / 57,5	56,9 / 51,0	68,6 / 61,4
FQB	75,9 / 68,0	73,9 / 65,9	70,6 / 62,5	79,1 / 71,1

CONCLUSION

Contributions

- Méthode pour l'analyse en dépendances cross-lingue sans données parallèles
- ➤ Présentation unifiée de trois algorithmes précédemment présentés dans la littérature
- ➤ Comparaison de leurs performances sur une tâche cible

Question ouverte

Pourquoi le ré-ordonnanceur le plus simple donne-t-il les meilleurs résultats ?

