République Algérienne Démocratique et Populaire

الجمهورية الجزائرية الديموقراطية الشعبية

Ministère de l'Enseignement Supérieur et de la Recherche Scientifique

وزارة التعليم العالي والبحث العلمي



المدرسة الوطنية للإعلام الآلي (المعهد الوطني للتكوين في الإعلام الآلي سابقا) École nationale Supérieure d'Informatique ex. INI (Institut National de formation en Informatique)

Mémoire de fin d'études

Pour l'obtention du diplôme d'Ingénieur d'État en Informatique

Option: Systèmes Informatiques

Création d'un corpus de l'aphasie de Broca et développement d'un système Speech-to-speech de réhabilitation de la parole

Réalisé par :
BELGOUMRI Mohammed
Djameleddine
im_belgoumri@esi.dz

Encadré par :
Pr. SMAILI Kamel
smaili@loria.fr
Dr. LANGLOIS David
david.langlois@loria.fr
Dr. ZAKARIA Chahnez
c_zakaria@esi.dz

Table des matières

Page de garde	i
Table des matières	i
Table des figures	ii
Sigles et abréviations	iii
1 Traduction automatique et reconnaissance automatique de la parole	1
1.1 Traduction automatique	1
1.1.1 Traduction automatique à base de transformeur	2
Bibliographie	3

Table des figures

Sigles et abréviations

ASR reconnaissance automatique de la parole

MT traduction automatique

NMT traduction automatique neuronale

RMBT traduction automatique à base de règle

S2S séquence-à-séquence

Chapitre 1

Traduction automatique et reconnaissance automatique de la parole

Dans le chapitre ??, nous avons introduit la traduction automatique (MT, de l'anglais : machine translation) et la reconnaissance automatique de la parole (ASR, de l'anglais : automatic speech recognition) comme avenues possibles pour la réhabilitation de la parole chez les patients de l'aphasie de Broca. Ensuite, dans le chapitre ??, nous avons présenté le problème général dont ces deux tâches sont des cas particuliers : celui de la modélisation séquence-à-séquence (S2S). Nous y avons posé formellement le problème et présenté les architectures neuronales majeures qui ont été utilisées pour le résoudre en les comparant. Dans ce chapitre, nous abordons dans plus de détails les aspects spécifiques de ces deux tâches. Nous étudions l'application des architectures présentées (notamment le transformeur) dans leur contexte.

1.1 Traduction automatique

Étant donné un langage source L_S sur un vocabulaire Σ_S , un langage cible L_C sur un vocabulaire Σ_C , et une relation d'équivalence $^1 \sim \text{sur } L_S \cup L_C$ la MT de L_S en L_C consiste à trouver une fonction calculable $f: L_S \to L_C$ qui vérifie

$$\forall x \in L_S, \quad f(x) \sim x \tag{1.1}$$

la relation \sim donne un sens d'identité entre les phrases. Sa définition peut varier dans sa rigueur et sa précision, elle est par exemple mathématiquement définie dans le contexte de compilation 2 (HADJ, 2015), elle a une définition floue dans le contexte de la MT du langage naturel (CHAN, 2015) et dans notre contexte de MT pour la correction des erreurs 3 peut être vu comme un cas intermédiaire (BRYANT et al., 2022).

^{1.} Dans le sens mathématique du terme, c-à-d. une relation réflexive, symétrique et transitive.

^{2.} Qui est bien un exemple de MT où L_S et L_C sont des langages de programmation et \sim est la relation d'équivalence sémantique.

^{3.} Il s'agit encore d'un exemple de MT.

Ce flou dans la définition empêche l'application efficace de la traduction automatique à base de règle (RMBT) dans ce contexte. La plupart des succès ont été eus par la traduction automatique neuronale (NMT) (YANG et al., 2020). Ces méthodes s'inscrivent facilement dans le cadre de l'apprentissage S2S tel que nous l'avons défini dans section ??. Il est donc naturel de considérer les modèles étudiés dans le chapitre ?? comme des candidats pour la MT. Plus précisément, l'architecture de transformeur est la plus prometteuse en vue de l'analyse comparative effectuée dans le chapitre ?? (voir Table ??). De ce constat, nous consacrons cette section à l'étude de l'utilisation des transformeurs pour la NMT.

1.1.1 Traduction automatique à base de transformeur

Le transformeur tel que nous l'avons présenté dans section ?? peut être utilisé pour la MT. En effet, (VASWANI et al., 2017) l'ont appliqué à cette même tâche. Ayant déjà introduit l'architecture et le principe de fonctionnement du transformeur, nous concentrerons sur les particularités de son application à la MT.

Bibliographie

- BRYANT, C., YUAN, Z., QORIB, M. R., CAO, H., NG, H. T., & BRISCOE, T. (2022). Grammatical Error Correction: A Survey of the State of the Art [arXiv:2211.05166 [cs]], (arXiv:2211.05166). http://arxiv.org/abs/2211.05166
- CHAN, S.-w. (2015). Routledge Encyclopedia of Translation Technology. Routledge, Taylor & amp; Francis Group.
- Hadj, A. A. e. (2015). Analyse syntaxique et traduction : outils et techniques cours et exercices résolus. Ellipses.
- VASWANI, A., SHAZEER, N., PARMAR, N., USZKOREIT, J., JONES, L., GOMEZ, A. N., KAISER, & POLOSUKHIN, I. (2017). Attention is All you Need. *Advances in Neural Information Processing Systems*, 30. https://proceedings.neurips.cc/paper/2017/hash/3f5ee243547dee91fbd053c1c4a845aa-Abstract.html
- YANG, S., WANG, Y., & CHU, X. (2020). A survey of deep learning techniques for neural machine translation. arXiv preprint arXiv:2002.07526.