

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
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'équivalence¹ \sim sur $L_S \cup L_C$ la MT de L_S en L_C consiste à trouver une fonction calculable $f : L_S \rightarrow L_C$ 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 compilation² (HADJ, 2015), comme elle peut avoir une définition floue dans le contexte de la MT du langage naturel (CHAN, 2015).

Ce flou dans la définition empêche l'application efficace de la traduction automatique à

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.

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.

Bibliographie

- CHAN, S.-w. (2015). *Routledge Encyclopedia of Translation Technology*. Routledge, Taylor & Francis Group.
- HADJ, A. A. e. (2015). *Analyse syntaxique et traduction : outils et techniques cours et exercices résolus*. Ellipses.
- YANG, S., WANG, Y., & CHU, X. (2020). A survey of deep learning techniques for neural machine translation. *arXiv preprint arXiv :2002.07526*.