Implémentation d'un analyseur en transitions

# Implémentation

Formats de fichiers

Les principaux outils

Les principales classes

Installation et utilisation

## Formats de fichiers

- Multi Column File (mcf)
- Multi Column Description (mcd)
- Feature Model (fm)
- Vocabulaires (dico)
- Class Features File (cff)

## Multi Column File (mcf)

Format de fichier qui permet de représenter les données textuelles et les annotations qui y sont attachées

- format "en colonnes":
  - chaque ligne correspond à une unité textuelle minimale (token)
  - chaque colonne correspond à un attribut du token (par exemple son genre ou son nombre)
- les colonnes sont séparées les unes des autres par une tabulation
- le nombre de colonnes est illimité
- l'interprétation de chaque colonne est décrite dans un fichier mcd (Multi Column Description)
- les lignes commençant par ## sont ignorées

# ${\tt mcf}: exemple$

La	det	le	1	det	0
diane	nc	diane	1	suj	0
chantait	V	chanter	0	root	0
dans	prep	dans	-1	mod	0
la	det	le	1	det	0
cour	nc	cour	-2	obj	0
des	prep	des	-1	dep	0
casernes	nc	caserne	-1	obj	0
	poncts		-6	eos	1
Et	coo	et	0	root	0
le	det	le	1	det	0
vent	nc	vent	3	suj	0
du	prep	du	-1	dep	0
matin	nc	matin	-1	obj	0
${\tt soufflait}$	v	$\verb souffler $	-5	dep_coord	0
sur	prep	sur	-1	mod	0
les	det	le	1	det	0
${\tt lanternes}$	nc	${\tt lanterne}$	-2	obj	0
	poncts		-9	eos	1

# Multi Column Description (mcd)

Un fichier mcd associe une étiquette à chaque colonne d'un fichier mcf

- Chaque ligne du fichier mcd décrit une colonne du fichier mcf.
- Chaque ligne du fichier mcd est formée de quatre colonnes :
  - 1 un entier indiquant la colonne décrite (à partir de 0)
  - 2 l'étiquette correspondant à la colonne (voir plus loin)
  - 3 le type de la valeur s'y trouvant
    - SYM indique que les valeurs sont des symboles
    - INT indique que les valeurs sont des entiers
  - 4 le mot clef KEEP ou IGNORE
    - KEEP indique que la colonne est prise en compte
    - IGNORE qu'elle ne l'est pas

# Etiquettes

- Une étiquette permet de donner un nom explicite à une colonne
- Elles permettent d'accéder au contenu de la colonne à l'aide de Word Features
- On peut créer autant d'étiquettes que l'on veut
- Conventions
  - FORM la forme du token
  - POS sa partie de discours
  - LEMMA son lemme
  - MORPHO traits morphologique (genre, nombre, temps, ...)
  - GOV la position relative de son gouverneur (-n indique que le gouverneur se trouve n tokens à gauche, n indique qu'il se trouve n tokens à droite)
  - LABEL sa fonction syntaxique
  - EOS sa position dans la phrase (1 dernier mot de la phrase, 0 autre)

# mcd exemple

■ un extrait du fichier mcf

La	det	le	1	det	0
diane	nc	diane	1	suj	0
chantait	V	chanter	0	root	0

■ le fichier mcd correspondant

```
O FORM SYM KEEP
1 POS SYM KEEP
2 LEMMA SYM IGNORE
3 GOV INT KEEP
4 LABEL SYM KEEP
5 EOS SYM KEEP
```

■ Convention, on nomme les fichiers mcd selon les colonnes qu'ils définissent, par exemple FPLGSE.mcd

### Features

- Fonctions permettant d'accéder au contenu d'une configuration
- Deux types de Features :
  - 1 Word Features : attributs des tokens, généralement présentes dans le fichier mcd fourni en entrée à l'analyseur. Exemples:
    - les parties de discours (POS)
    - la fin de phrase (EOS)
    - . . . .
  - Configuration Features : features prédites pendant l'analyse ou pendant l'exécution de l'oracle.
    - Exemples:
      - la distance entre le mot courant (B0) et le mot en sommet de pile (S0)
      - Le nombre d'éléments dans la pile
      - Le nombre de dépendants droits ou gauche du mot en sommet de pile
      - . . . .

### Word features

### Quadruplets (W, Conteneur, Position, Etiquette):

- 1 Conteneur :
  - B pour Buffer
  - S pour Stack
- 2 Position
  - pour B:
    - 0 token courant
    - 1 token directement à droite de B 0
    - 2 token directement à droite de B 1
    - -1 token directement à gauche de B 0
    - -2 token directement à gauche de B -1
    - ...
  - pour S
    - 0 token au sommet de la pile
    - 1 token au dessous de S 0 dans la pile
    - ...
- 3 Etiquette, telle que définie dans un mcd

# Configuration Feature

- Quatre type de Configuration Feature
  - Distance entre un mot du buffer et un mot de la pile (en général mot courant dans le buffer et mot au sommet de pile)
    - C DIST B O S O
  - 2 Nombre de dépendants droits ou gauche d'un mot
    - C NLDEP S C
    - C NRDEP S 0
  - 3 du dépendant le plus à gauche ou le plus à droite d'un mot
    - C LLDEP S C
    - C LRDEP S C
  - 4 taille de la pile
    - C SH

## Feature Model (fm)

- Un fichier fm définit un ensemble de Features qui vont permettre de décrire une configuration
- Ces Features sont utilisées par le classifieur pour prédire le prochain mouvement
- Chaque ligne d'un fichier fm définit une Feature

# Exemple de fichier fm

```
POS
В
           POS
В
       -1
В
           POS
           POS
В
           POS
S
       0 POS
S
           POS
DIST
       В
            0
                 S
                    0
NLDEP
       S
            0
NRDEP
       S
            0
SH
LLDEP
LRDEP
```

#### dico

- Dictionnaire permettant de stocker les différentes valeurs possibles d'une Feature, sous la forme de couples (clé, valeur).
- La clé correspond à une chaîne de caractère et la valeur à un entier (entiers successifs à partir de 0)
- Un fichier dico est composé :
  - d'une ligne de la forme ##FEAT indiquant le début des valeurs possibles de FEAT
  - de lignes comportant un symbole (les valeurs possible de FEAT)
- Un fichier dico peut comporter plusieurs dictionnaires différents.

# Exemple de fichier dico

```
##POS
NOUN
VERB
ADJ
##LABEL
nsubj
root
obj
##EOS
0
```

## Class Features File (cff)

- Format utilisé pour entraîner les classifieurs de type réseaux de neurones
- Première ligne : taille de la couche d'entrée
- Deuxième ligne : taille de la couche de sortie
- Puis alternance de :
  - valeur couche d'entrée
  - valeur couche de sortie
- Représentation one-hot :
  - pour représenter la valeur 2 parmi 4 valeurs possible : 0 0 1 0
- Exemple

```
8
2
0 1 0 0 0 0 1 0
1 0
1 0 0 0 0 1 0 0
```

# Les principaux outils

- mcf2cff
- tbp\_train
- tbp\_decode
- eval\_mcf

### mcf2cff

### description:

 Transforme des arbres syntaxiques en séquences de configurations et de mouvements à l'aide d'un oracle.

#### entrées:

- un fichier mcf annoté en syntaxe (colonnes GOV et LABEL)
- un fichier fm décrivant les features utilisées pour la prédiction
- un fichier mcd décrivant la structure du fichier mcf
- un fichier dico contenant les vocabulaires correspondant aux features utilisées et le vocabulaire des features du classifieur
- le nombre minimal de mots à traiter

#### sorties:

 un fichier cff contenant les données pour l'apprentissage du classifieur

## tbp\_train

### description:

- Apprend un classifieur de type MLP au format keras à partir d'un fichier cff
- Les hyperparamètres du MLP sont représentés en dur dans le programme

#### entrées:

un fichier cff

#### sorties:

■ un modèle au format keras/tensorFlow

## tbp\_decode

### description:

■ Réalise l'analyse syntaxique de phrases d'un fichier mcf

#### entrées:

- un fichier mcf contenant le texte à analyser
- un modèle keras
- un fichier dico contenant les vocabulaires correspondant aux features utilisées et le vocabulaire des features du classifieur
- un fichier fm contenant le modèle de features
- un fichier mcd décrivant la structure du fichier mcf
- le nombre minimal de mots à traiter

#### sorties:

 un fichier mcf avec deux colonnes supplémentaires pour GOV et LABEL

### eval\_mcf

### description:

■ Compare deux fichiers mcf et calcule le Labeled Accuracy Score et le Unlabeled Accuracy Score

#### entrées:

- un fichier mcf de référence
- un fichier mcf hypothèse (dont les colonnes GOV et LABEL ont été prédites)
- un fichier mcd pour la référence
- un fichier mcd pour l'hypothèse

#### sorties:

■ LAS et UAS du fichier hypothèse

# Les principales classes

- Word.py
- WordBuffer.py
- Stack.py
- Config.py
- FeatModel.py
- Dico.py
- Dicos.py
- Mcd.py
- Moves.py

### Word

```
def __init__(self):
    self.featDic = {}  # dictionnaire dans lequel sont stock
    self.leftDaughters = []  # liste des indices des dépendants g
    self.rightDaughters = []  # liste des indices des dépendants des

def getFeat(self, featName)
def setFeat(self, featName, featValue)
```

def addLeftDaughter(self, index)
def addRightDaughter(self, index)

### WordBuffer

```
def __init__(self, mcfFileName=None, mcd=None):
  self.currentIndex = 0
  self.array = []
  self.mcd = mcd
  self.mcfFile = None
def empty(self)
def init(self, mcd)
def addWord(self, w)
def getLength(self)
def getCurrentIndex(self)
def getWord(self, index)
def getCurrentWord(self)
def readNextWord(self)
def readNextSentence(self)
def endReached(self)
```

### Stack

Les éléments de la pile sont des indices de mots et pas des références à des Word

```
def __init__(self):
    self.array = []

def isEmpty(self)
def empty(self)
def push(self, elt)
def pop(self)
def top(self)
def getLength(self)
```

## Config

```
def __init__(self, filename, mcd, dicos):
  self.wb = WordBuffer(filename, mcd)
  self.st = Stack()
def isFinal(self)
def getStack(self)
def getBuffer(self)
def fwd(self)
def shift(self)
def red(self)
def right(self, label)
def left(self, label)
def applyMvt(self, mvt)
def getWordFeat(self, featTuple)
def extractFeatVec(self, FeatModel)
```

### FeatModel

En gros un tableau de features Permet aussi de calculer la taille du vecteur d'entrée du classifieur def \_\_init\_\_(self, featModFilename, dicos): self.featArray = self.readFeatModelFile(featModFilename) self.inputVectorSize = self.computeInputSize(dicos) def computeInputSize(self, dicos) def getInputSize(self) def getFeatArray(self) def getNbFeat(self) def getFeatContainer(self, featIndex) def getFeatPosition(self, featIndex) def getFeatLabel(self, featIndex) def buildInputVector(self, featVec, dicos)

### Dico

Un Dico permet d'associer des symboles et des entiers.

```
def __init__(self, name):
    self.name = name
    self.hash = {}
    self.array = []

def add(self, symbol)
def getCode(self, symbol)
def getSymbol(self, code)
def getSize(self)
def printToFile(self, dicoFile)
```

#### Dicos

Ensemble de dico, chacun étant accessible à partir de son nom

```
def __init__(self, mcd=False, fileName=False):
  self.content = {}
  if mcd:
    self.initializeWithMcd(mcd)
  if fileName :
    self.initializeWithDicoFile(fileName)
def getDico(self, dicoName)
def addDico(self, dicoName)
def getCode(self, dicoName, symbol)
def getSymbol(self, dicoName, code)
def add(self, dicoName, symbol)
def populateFromMcfFile(self, mcfFilename, mcd)
def printToFile(self, filename)
```

```
Chaque colonne d'un Mcd est un triplet (name, type, status).

def __init__(self, mcdFilename):
    self.array = self.readMcdFile(mcdFilename)

def readMcdFile(self, mcdFilename)

def getNbCol(self)

def getColName(self, colIndex)

def getColType(self, colIndex)

def getColStatus(self, colIndex)

def locateCol(self, name)
```

#### Moves

Associe un code à une action Permet aussi de construire le vecteur de sortie pour le classifieur

```
def __init__(self, dicos):
    self.dicoLabels = dicos.getDico('LABEL')
    if not self.dicoLabels :
        print("cannot find LABEL in dicos")
        exit(1)
    self.nb = 2 * self.dicoLabels.getSize() + 3

def getNb(self)
def mvtCode(self, mvt)
def mvtDecode(self, mvt_Code)
def buildOutputVector(self, mvt)
```

# Dépot GIT

 Le code de l'analyseur, ainsi que les données et les scripts permettant de lancer des expériences se trouvent sur le dépôt GIT suivant :

https://gitlab.lis-lab.fr/alexis.nasr/tbp.git

- Sa structure est la suivante :
  - src contient tout le code
  - data contient les données (pas sur le git pour l'instant, mais sur la page du cours)
  - expe
    - un fichier fm (basic.fm)
    - un fichier Makefile qui permet de lancer une expérience
    - un fichier mcd (PGLE.mcd)

## Le Makefile (de la mort)

```
train_conll=../data/train_$(lang).conllu
train_proj_conll=./out/train_$(lang)_proj.conllu
train_mcf=./out/train_$(lang)_pgle.mcf
train_cff=./out/train_$(lang).cff
train word limit=40000
dev_conll=../data/dev_$(lang).conllu
dev_proj_conll=./out/dev_$(lang)_proj.conllu
dev_mcf=./out/dev_$(lang)_pgle.mcf
dev_cff=./out/dev_$(lang).cff
dev_word_limit=5000
test_conll=../data/test_$(lang).conllu
test_mcf=./out/test_$(lang)_pgle.mcf
test_mcf_hyp=./out/test_$(lang)_hyp.mcf
test_word_limit=700
feat model=basic.fm
dicos=./out/$(lang)_train.dic
model=./out/$(lang).keras
results = ./out/$(lang).res
mcd_pgle=PGLE.mcd
```

## Le Makefile (de la mort)

```
eval: $(test mcf hvp)
python3 ../src/eval_mcf.py $(test_mcf_hyp) $(mcd_pgle) $(mcd_pgle) $(lang) > $(results)
$(test_mcf_hyp): $(test_mcf) $(model)
python3 ../src/tbp decode.py $(test mcf) $(model) $(dicos) $(feat model) $(mcd pgle) $(test word limit) > $(test mcf hyp)
$(model): $(train cff) $(dev cff)
python3 ../src/tbp train.py $(train cff) $(dev cff) $(model)
$(train cff): $(train mcf) $(dicos)
python3 ../src/mcf2cff.py $(train_mcf) $(feat_model) $(mcd_pgle) $(dicos) $(train_cff) $(train_word_limit)
$(dev_cff): $(dev_mcf) $(dicos)
python3 ../src/mcf2cff.py $(dev_mcf) $(feat_model) $(mcd_pgle) $(dicos) $(dev_cff) $(dev_word_limit)
$(train_mcf): $(train_proj_conll)
python3 ../src/conll2mcf.py $(train_proj_conll) $(mcd_pgle) > $(train_mcf)
$(dev_mcf): $(dev_proj_conll)
python3 ../src/conll2mcf.py $(dev_proj_conll) $(mcd_pgle) > $(dev_mcf)
$(test_mcf):
python3 ../src/conll2mcf.py $(test_conll) $(mcd_pgle) > $(test_mcf)
$(train_proj_conll):
python3 ../src/remove_non_projective_sentences_from_conll.py $(train_conll) > $(train_proj_conll)
$(dev proi conll):
python3 ../src/remove_non_projective_sentences_from_conll.py $(dev_conll) > $(dev_proj_conll)
$(dicos): $(train mcf)
python3 ../src/create dicos.py $(train mcf) $(mcd pgle) $(dicos)
```

## Utilisation

### pré-requis :

- une machine avec python et keras
- accès à collab

#### Installation et exécution :

```
git clone https://gitlab.lis-lab.fr/alexis.nasr/tbp.git
cd tbp
wget http://pageperso.lif.univ-mrs.fr/~alexis.nasr/Ens/TLNL/data.tgz
tar xvfz data.tgz
cd expe
make lang=fr
```