WEBINAIRE

GESTION DE LA CONFIGURATION ET DES RÉSULTATS AVEC MLFLOW, HYDRA ET POUTYNE

30 OCTOBRE 2020

OBJECTIFS DE LA PRÉSENTATION

- Initier aux outils de gestion de la configuration et des résultats.
- Développer de bonnes pratiques.
- Améliorer votre productivité.

VOTRE CONFÉRENCIER



DAVID BEAUCHEMINCandidat au doctorat
Département d'informatique et de génie logiciel

- Introduit à la recherche reproductible en 2016 (R Markdown et git)
- Participation à REPROLANG de la conférence LREC [Garneau et al., 2020]
- Membre actif dans le développement d'une librairie facilitant la reproductibilité (Poutyne

 *)

AU MENU



Gestion de la configuration



Gestion des résultats

La gestion d'un projet

```
001
        @experiment.config
        def config():
002
          seed = 42
003
004
          num runs = 10
          iteration = 0
005
          source_language = "en"
006
007
          target language = "de"
008
          src_input = "path" # The input source embeddings
          trg input = "2e path" # The input target embeddings
009
010
          other input = "3e path" # Commentaire pas clair
395
          ne paramètre
```

Lequel fait ça déjà?

Lequel fait ça déjà?

Lesquels vont nécessairement ensemble?

Lequel fait ça déjà?

Lesquels vont nécessairement ensemble?

Lesquels sont vraiment essentiels?

Lequel fait ça déjà?

Lesquels vont nécessairement ensemble?

Lesquels sont vraiment essentiels?

Comment les organiser?

```
res_1.txt
res_2.txt
res_3.txt
res_4.txt
res_5_good.txt
res_5.txt
res_6_fix_a.txt
_ne fichier de résultats
```

Quelle configuration (déjà) utilisée?

Quelle configuration (déjà) utilisée?

Succès ou échec?

Quelle configuration (déjà) utilisée?

Succès ou échec?

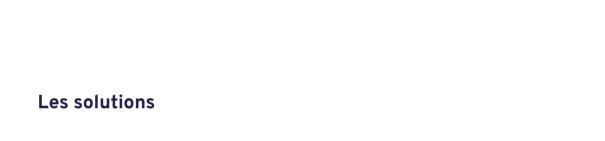
Lequel est le meilleur?

Quelle configuration (déjà) utilisée?

Succès ou échec?

Lequel est le meilleur?

Comment les organiser?



AU MENU



Gestion de la configuration



Gestion des résultats

GESTION DE LA CONFIGURATION



Simple et efficace

GESTION DE LA CONFIGURATION



Simple et efficace



Facilite l'expérimentation

GESTION DE LA CONFIGURATION









Extensible

SOLUTIONS POSSIBLE

- Arguments (e.g. argsparse, configparser)
- Fichier texte
- JSON
- YAML
- . . .

HYDRA ☑*



Open source et licence MIT



Fichiers de configurations structurés YAML



Fichiers de configurations hiérarchiques



Balayage de configurations

CONFIGURATION STRUCTURÉ

- embeddings : fast_text

```
data_loader:
  batch_size: 2048
setting:
  seed:42
  device: "cuda:0"
defaults:
  - optimizer: SGD
  - model: bi lstm
  - dataset : canadian
```

trainer : num_epochs : 1 patience : 30

CONFIGURATION HIERARCHIQUE
config.yamldatasetcanadian.yamlnetherlands.yamlembeddingsfast_text.yamlmodelbi_lstm_bidirectionnal.yamlbi_lstm.yamllstm_bidirectionnal.yamllstm_bidirectionnal.yamllstm.yamloptimizeradam.yaml
SGD.yaml

CONFIGURATION HIÉRARCHIQUE

optimizer: SGD

optimizer:

Ir: 0.1

type:sgd

EXEMPLE

```
@hydra.main(config_path='conf/config.yaml')
def main(cfg):
    Ir = cfg.optimizer.Ir #0.1
```

BALAYAGE DE CONFIGURATIONS

python main.py -multirun task=1,2,3,4,5

python main.py -m 'main.x=int(interval(-5, 5))' 'main.y=interval(-5, 10)'

EN BONUS

- Journalisation automatique et personnalisable
- Instanciation paramétrique

```
model:
_target_: models.LSTMNetwork
hidden_state_dim:300
num_hidden_layer:2
dropout:0.4
```

EXEMPLE

```
log = logging.getLogger(__name__)
@hydra.main(config_path='conf/config.yaml')
def main(cfg):
    log.info("Init of the trainning")
:
    network = instantiate(cfg.model)
```

POINT NÉGATIF

hydra.utils.get_original_cwd()

AU MENU



Gestion de la configuration



Gestion des résultats



Simple à utiliser



Simple à utiliser



Journalisation des expérimentations





Journalisation des expérimentations



Visualisation rapide des expérimentations

MLFLOW TRACKING □**



Open source et licence Apache 2.0



Journalisation automatique



Visualisation simple



Intégration avec Poutyne

JOURNALISATION AUTOMATIQUE

- Version du code (git)*
- Horodatage de l'entrainement
- Succès/échec de l'entrainement
- Configuration de l'ordinateur
- Utilisateur

VISUALISATION SIMPLE

mlflow server -p 5000 -h 127.0.0.1 -backend-store-uri file:///absolute/path

VISUALISATION SIMPLE

nlf/ow									
Listing	g Pri	ice Pre	diction						
Experiment ID: 0 Artifact Location: /Users/matei/milflow/demo/miruns/0									
Search Runs:		metrics.R2 > 0.24							Search
Filter Params:		alpha, Ir			Filter Metrics: rmse, r2				Clear
4 matching runs		Compare Selected Download CSV &							
					P	arameters		Metrics	
Tin	ne	User	Source	Version	alpha	I1_ratio	MAE	R2	RMSE
_ 17	:37	matei	linear.py	3a1995	0.5	0.2	84.27	0.277	158.1
□ 17	:37	matei	linear.py	3a1995	0.2	0.5	84.08	0.264	159.6
_ 17	:37	matei	linear.py	3a1995	0.5	0.5	84.12	0.272	158.6
_ 17	:37	matei	linear.py	3a1995	0	0	84.49	0.249	161.2

Figure 1 - Introducing MLflow: an Open Source Machine Learning Platform ♂*

VISUALISATION SIMPLE

- Tri sur les expérimentations
- Recherche des expérimentations
- Requêtes sur les résultats
- Exportation des résultats
- Visualisation des métriques

INTÉGRATION AVEC POUTYNE **

La version de « base » implique de journaliser manuellement

- les paramètres de configuration,
- les métriques à chaque étape et itération,
- la version du code.

INTÉGRATION AVEC POUTYNE **

La solution, MLFlowWriter, un callback permettant de journaliser

- semi-automatiquement les paramètres de configuration,
- automatiquement les métriques à chaque étape et itération,
- automatiquement la version du code,
- manuellement un modèle,
- automatiquement les métriques de test lors d'une phase de test.

EXEMPLE

```
@hydra.main(config_path='conf/config.yaml')
def main(cfg):
    :
    mIflow_logger = MLFlowLogger(experiment_name="experiment")
    mIflow_logger.log_config_params(config_params=cfg)
    :
    mIflow_logger.log_model()
```

POINT NÉGATIF

La documentation n'est pas toujours facile à naviguer.



PRÉSENTATION DES RÉSULTATS



Génération automatique des tableaux



Rapport dynamique



Itérations d'expérimentations

POUR ALLER PLUS LOIN (EN ORDRE)

- Notification de l'état d'entrainement Notif 🗗
- Continuous Machine Learning (CML) ♂*

PÉRIODE DE QUESTIONS



WEBINAIRE

MERCI DE VOTRE ÉCOUTE!

REFERENCES i



Garneau, N., Godbout, M., Beauchemin, D., Durand, A., and Lamontagne, L. (2020).

A Robust Self-Learning Method for Fully Unsupervised Cross-Lingual Mappings of Word Embeddings: Making the Method Robustly Reproducible as Well.