WEBINAIRE

REPRODUCTIBILITÉ EN APPRENTISSAGE AUTOMATIQUE

3 MAI 2022

OBJECTIFS DE LA PRÉSENTATION

- Inciter l'intégration des solutions permettant une meilleure reproductibilité dans vos solutions d'affaires et académiques.
- Améliorer la reproductibilité de vos projets.
- Améliorer votre productivité.

VOTRE CONFÉRENCIER



DAVID BEAUCHEMIN Candidat 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)
- Mise en production de modèle d'apprentissage automatique (Deepparse)

AU MENU









on version Productivité

Présenter

Réutiliser



C'EST QUOI LA REPRODUCTIBILITÉ?

La reproductibilité est le principe qui dit qu'on ne peut tirer de conclusions que d'un événement bien décrit, qui est apparu plusieurs fois, provoqué par des **personnes différentes**.

Par contre, en apprentissage automatique, la reproductibilité correspond (surtout) soit à être capable de reproduire des résultats, soit d'obtenir des résultats similaires en réexécutant un code source[Pineau et al., 2020].

POURQUOI S'Y INTÉRESSER?

70 % 1

POURQUOI S'Y INTÉRESSER?

50 %1

POURQUOI S'Y INTÉRESSER?

40 % 2









Productivité







Productivité



Transfert







Productivité



Transfert



Se faire connaître

Les barrières à la reproductibilité

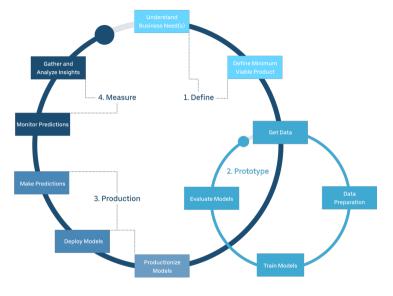


Figure 1: From Uber Engineering

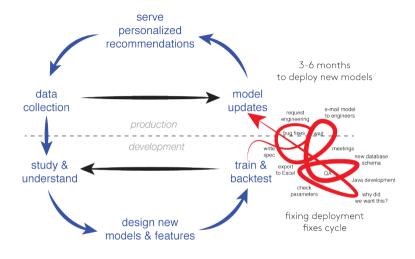


Figure 2: The need for Agile machine learning



AU MENU









Présenter



Réutiliser





Version



Gestion des versions







Gestion des versions



Étapes prétraitement



Data Version Control



Dask



Version







Différence







Différence



Divergences







GitHub



GitLab



Bitbucket



Version





Conflits







Conflits

Installation



Conda





Différents environnements



Différents environnements



Changer



Différents environnements



Changer



Version des dépendances



Conda



AU MENU



Gestion version



Productivité



Présenter



Réutiliser

DÉMARER UN PROJET



Rapide

DÉMARER UN PROJET



ML Cookiecutter



Réinventer







Simplification







Réinventer

Simplification

Facilite







PyTorch Lightning



Scikit-learn



Gensim

AllenNLP

Allen NLP



Version de l'entraînement



Version de l'entraînement



Résultats



Version de l'entraînement



Résultats



Visualisation



Version de l'entraînement



Résultats



Visualisation



Erreurs d'entraînement



AU MENU



Gestion version



Productivité



Présenter



Réutiliser



Tableau des résultats



Tableau des résultats



Mise à jour



Tableau des résultats



Mise à jour



Visualisation configuration



- 1. Ou en HTML avec Pandas
- 2. I don't like notebooks Joel Grus
- 3. New York Oil and Gas

AU MENU







Productivité



Présenter



Réutiliser

GESTION DE L'ASSURANCE QUALITÉ



Détection d'erreurs de code

GESTION DE L'ASSURANCE QUALITÉ



Détection d'erreurs de code



Niveau de qualité

GESTION DE L'ASSURANCE QUALITÉ



Voir aussi Continuous Machine Learning

GESTION DES ENVIRONNEMENTS



Différents environnements

GESTION DES ENVIRONNEMENTS



Différents environnements



Réutilisation

ENVIRONNEMENT



Docker



Kubernetes





Itérations d'expérimentations

POUR ALLER PLUS LOIN (EN ORDRE)

- Un aperçu des outils à utiliser pour développer un projet de ml davantage reproductible
- Gestion de la configuration et des résultats avec MLflow, Hydra et Poutyne
- Différence entre les outils de gestion des expérimentations
- Clean code
- Faire des tests unitaires!
- Continuous Machine Learning
- Reproducibility in ML: Why it Matters and How to Achieve it
- Writing Code for NLP Research [Gardner et al., 2018]
- Improving Reproducibility in Machine Learning Research (A Report from the NeurIPS 2019 Reproducibility Program [Pineau et al., 2020]
- Model Evaluation, Model Selection, and Algorithm Selection in Machine Learning
- SOLID

PÉRIODE DE QUESTIONS

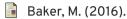


WEBINAIRE

MERCI DE VOTRE

ÉCOUTE!

REFERENCES i



1,500 Scientists Lift the Lid on Reproducibility.

Nature News, 533(7604):452.

Gardner, M., Neumann, M., Grus, J., and Lourie, N. (2018).

Writing Code for NLP Research.

In Conference on Empirical Methods in Natural Language Processing: Tutorial Abstracts.

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.

REFERENCES ii



Pineau, J., Vincent-Lamarre, P., Sinha, K., Larivière, V., Beygelzimer, A., d'Alché Buc, F., Fox, E., and Larochelle, H. (2020).

Improving Reproducibility in Machine Learning Research (A Report from the NeurIPS 2019 Reproducibility Program).



Raff, E. (2019).

A Step Toward Quantifying Independently Reproducible Machine Learning Research.