



Calcul intensif : Identification de deux plateformes pour manipuler des modèles deep learning facilement

Université d'Angers - 21 octobre 2022

Herearii Metuarea (LARIS-INRAE)



Sommaire

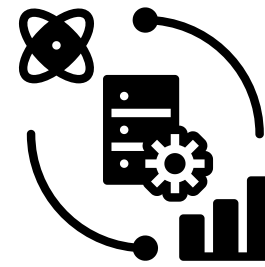
1. Motivation
2. DEEPaaS
3. Napari
4. Conclusion

Motivation

Processus d'analyse des données expérimentales



Acquisition de données
Phénotypage de semence

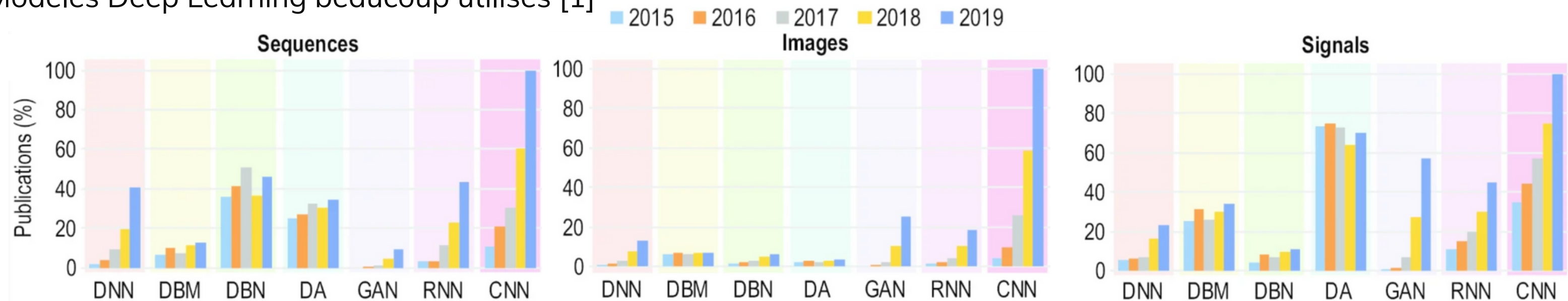


Traitement des données
Machine/ Deep learning



Analyse de données
Outil informatique

Modèles Deep Learning beaucoup utilisés [1]



Nombre de publications incluant un modèle de deep learning [2]

[1] O'Mahony, Niall, et al. "Deep learning vs. traditional computer vision." Science and information conference. Springer, Cham, 2019.

[2] Mahmud, Mufti, et al. "Deep learning in mining biological data." Cognitive computation 13.1 (2021): 1-33.

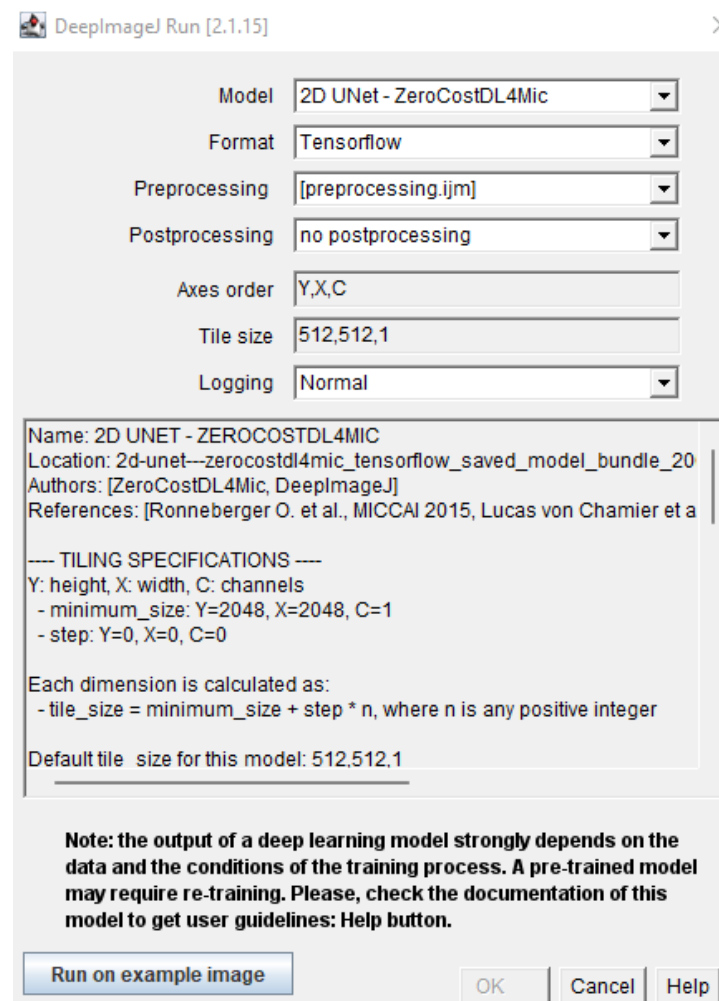
Motivation

Deux plateformes pour manipuler des modèles deep learning



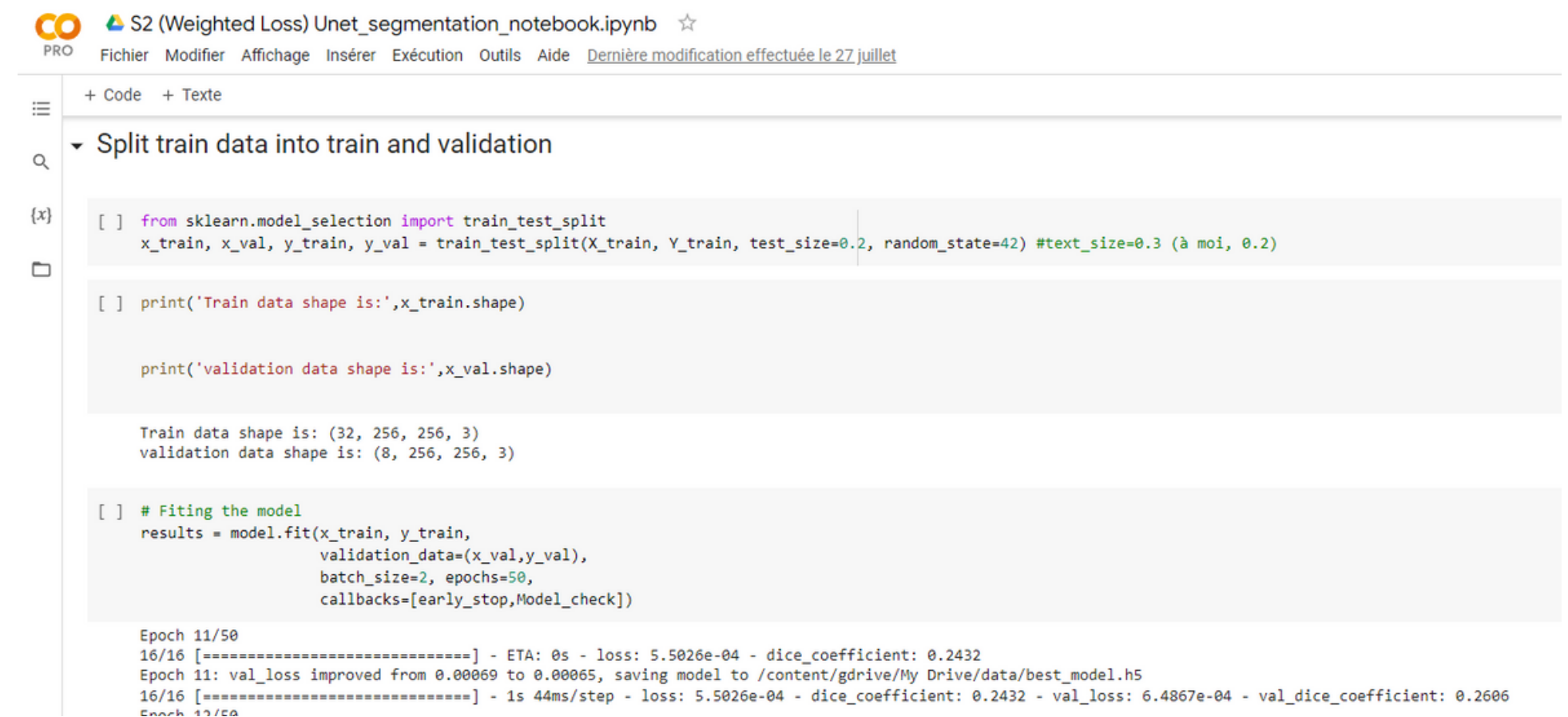
DeepImageJ

Utiliser un modèle pré-entraîné à partir d'un plugin



Google Colaboratory

Plateforme pour concevoir et manipuler des modèles deep learning à partir du cloud Google



Plugin structuré en langage Java
Impossible de personnaliser le plugin

Nécessité d'un savoir-faire en programmation
Droit de lecture et d'exploitation des données personnelles par Google

Deux plateformes pour manipuler les modèles DL

Utilisation des bibliothèques en Python  python™

Interface utilisateur pour manipuler des modèles DL sur un cloud européen



Interface utilisateur pour traiter et analyser des images 2D/3D



Fonctionnement de la plateforme : REST API

models	
GET	/v2/models/ Return loaded models and its information
GET	/v2/models/imgclas/ Return model's metadata
POST	/v2/models/imgclas/train/ Retrain model with available data
GET	/v2/models/imgclas/train/ Get a list of trainings (running or completed)
GET	/v2/models/imgclas/train/{uuid} Get status of a training
DELETE	/v2/models/imgclas/train/{uuid} Cancel a running training
POST	/v2/models/imgclas/predict/ Make a prediction given the input data

JSON
XML
HTML
ZIP

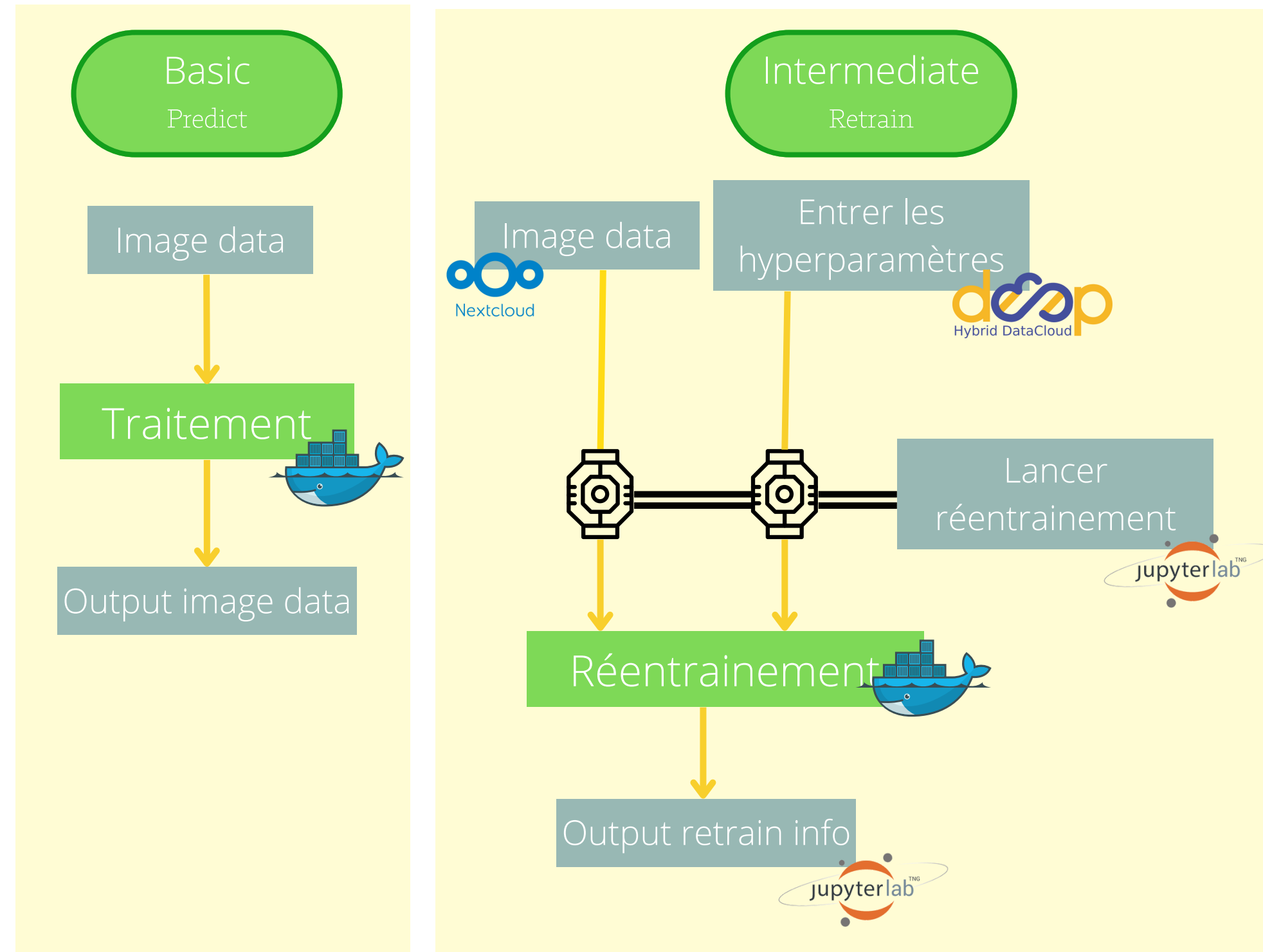
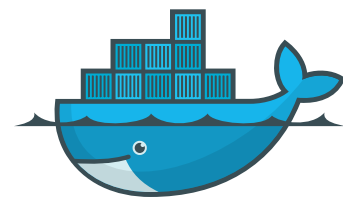
GET
POST
PUT
DELETE

API

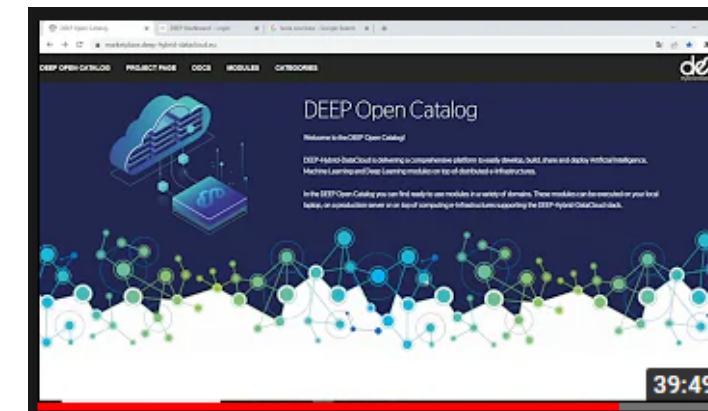
HTTP REQUEST

HTTP REQUEST

Module



Tutoriel d'utilisation



Focus sur les services Deep learning de l'infrastructure européenne de calcul EGI

143 vues • il y a 8 mois

ImHorPhen Bio imaging research group

By Dr. Ali Ahmad Slides : <https://uabox.univ-angers.fr/index.php/s/V27OD6htgl9hrxS>.

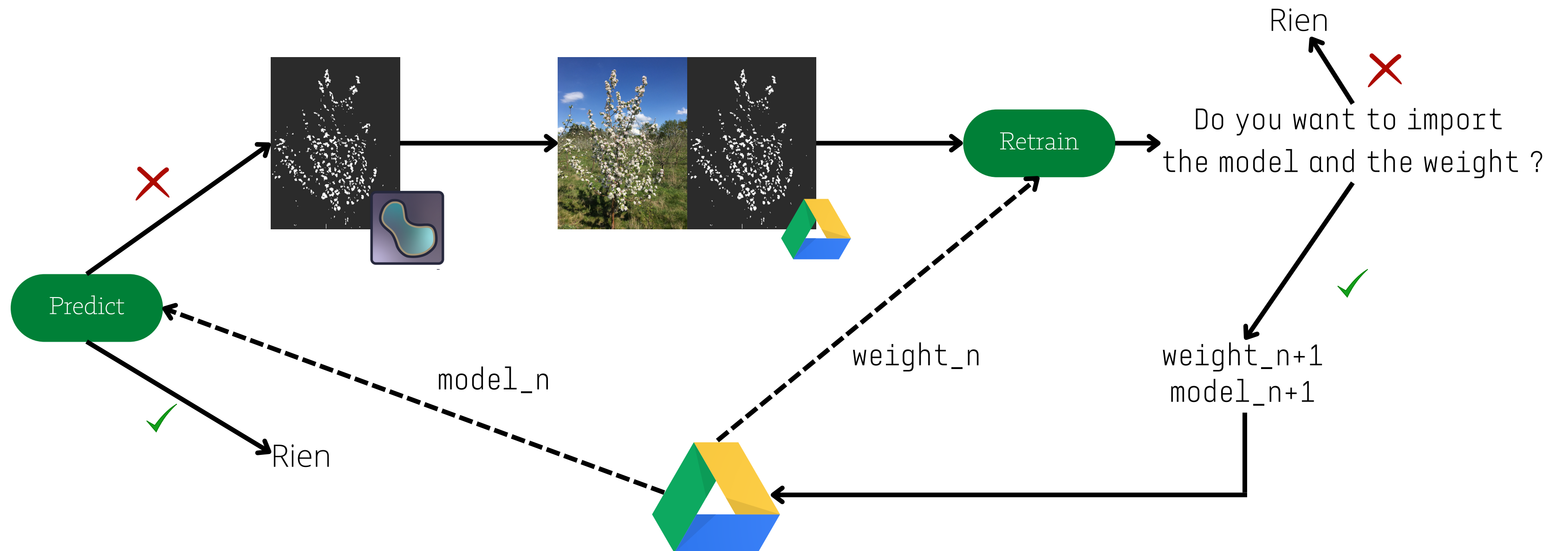
39:49

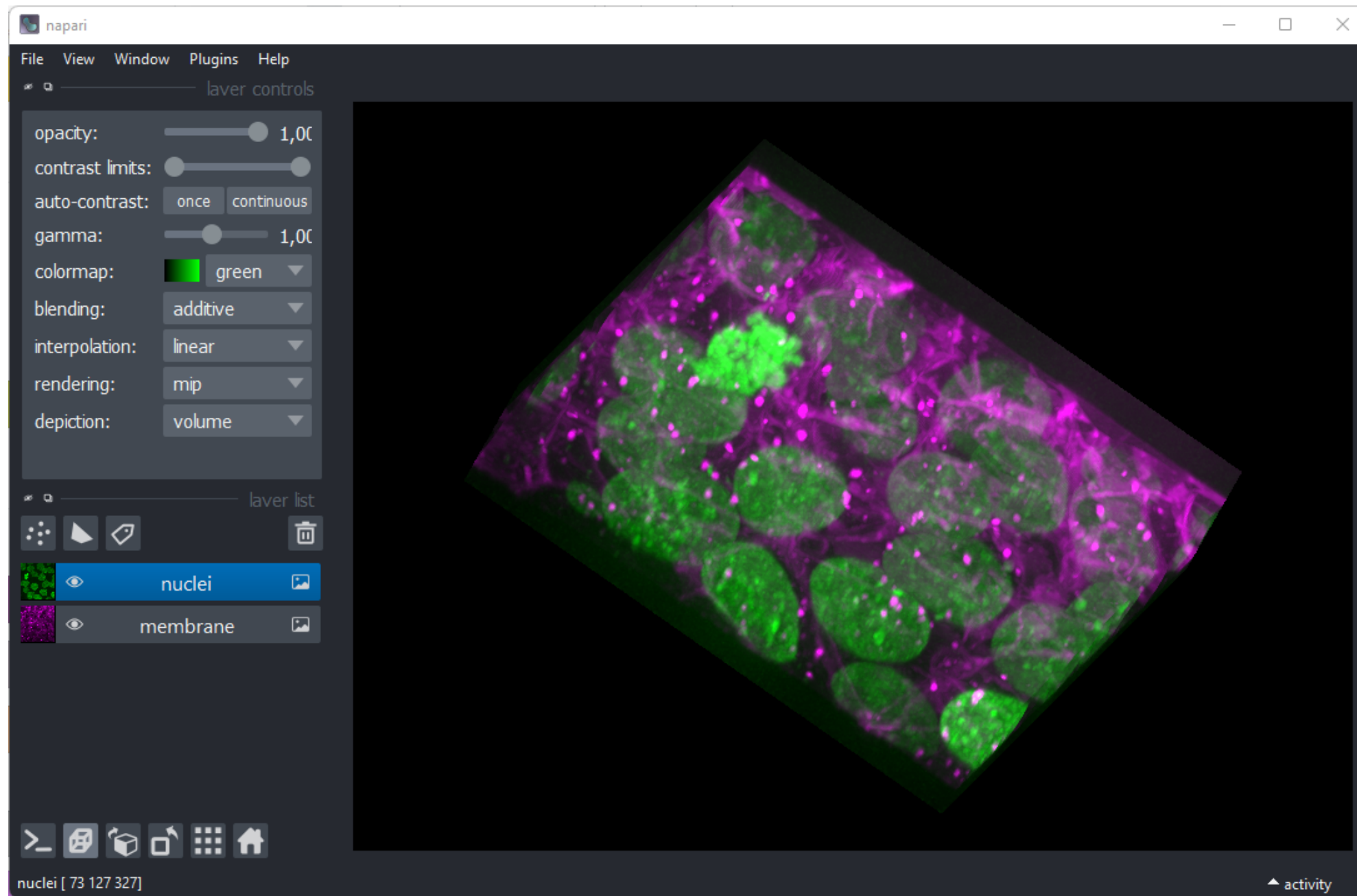


Module de réentraînement d'un modèle collaboratif



Vincent Nègre
INRAE





Visionneuse de données à plusieurs dimensions en python
open-source, community-developed



Traitement de données lourd



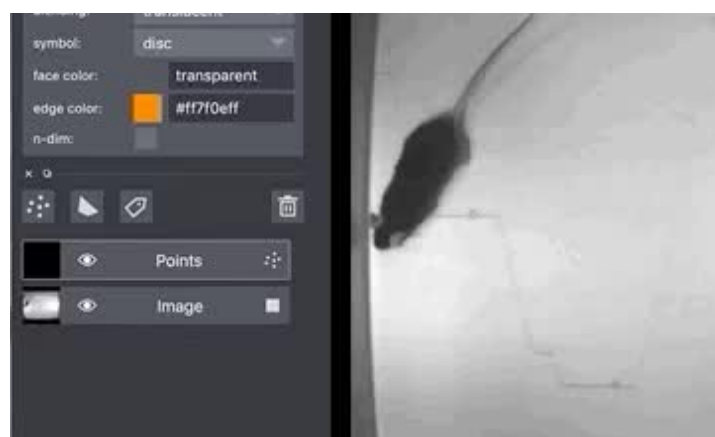
Visualisation 2D/3D



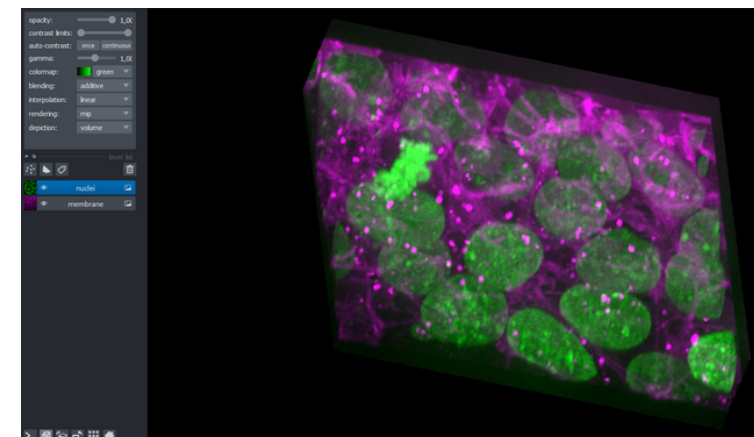
Interface utilisateur



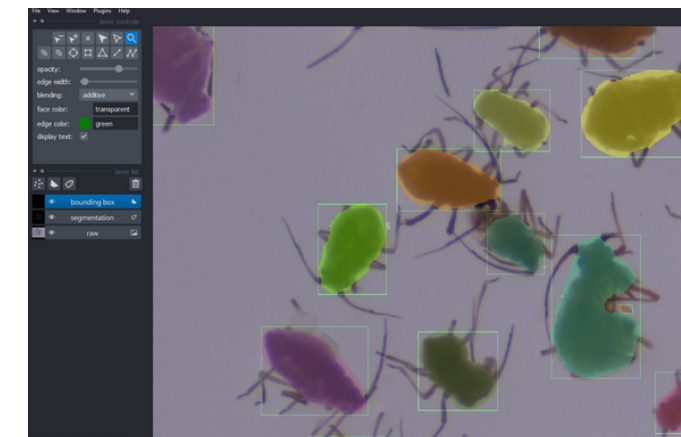
Manipulation de données



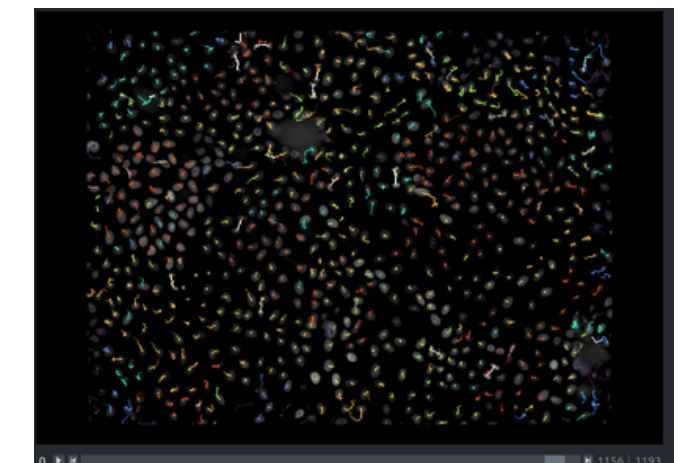
Annotation



Process heavy data



Segmentation



Tracking

Interface utilisateur de napari

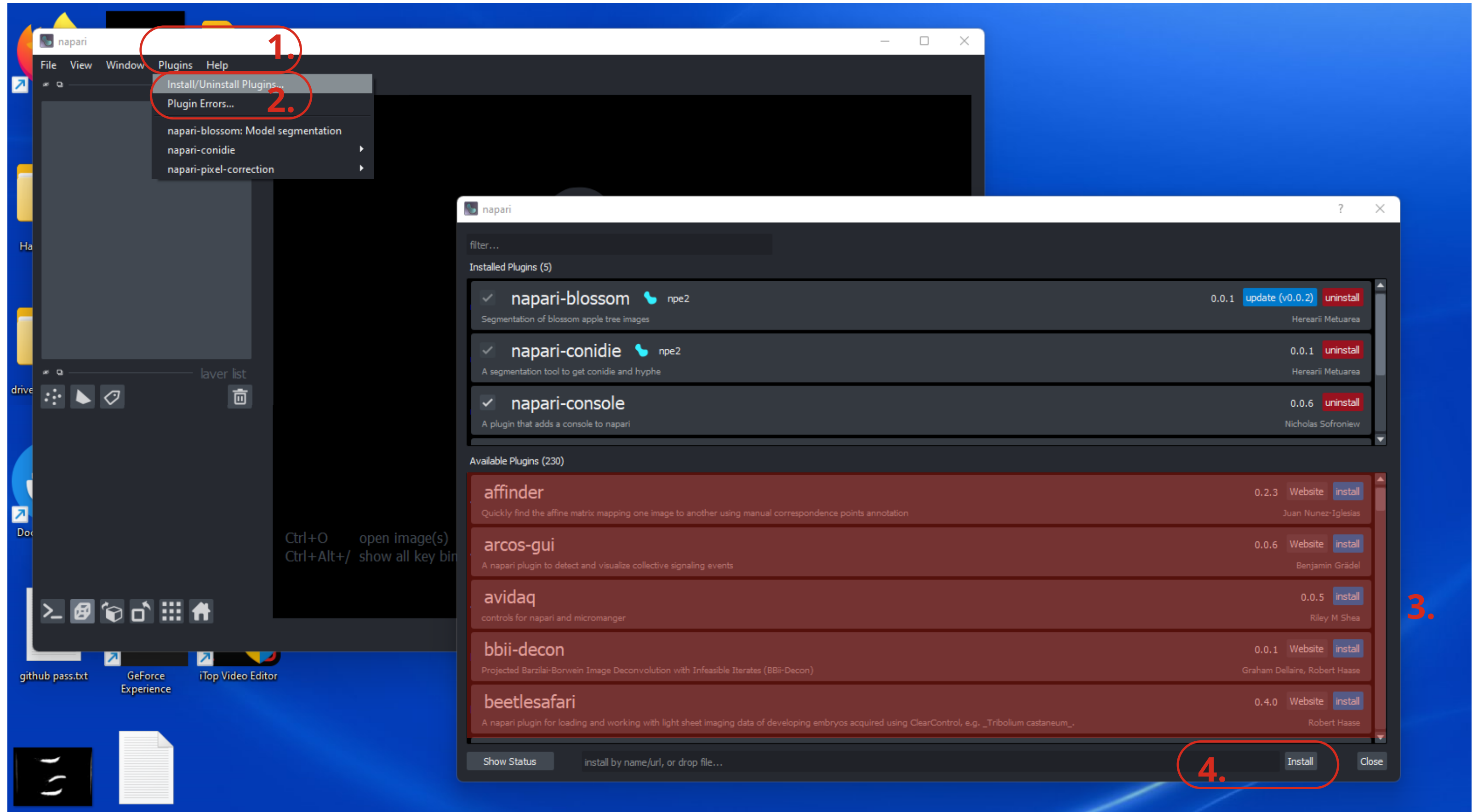
plugin : cellpose-napari

Standard GUI

Plugin GUI

activity 7/10

Installation d'un plugin sur Napari



Fabrication d'un plugin

Code Inférence sur Google Colab

Input `sample_path = '/content/gdrive/My Drive/Input/IMG_3330.JPG'`

Découpage `img1 = imread(sample_path)[:,:,:3]`
`img1_list = get_mosaic(img1)`

Importation du modèle `model_New = tf.keras.models.load_model('/content/gdrive/My Drive/data/best_model_W_BCE_chpping.h5', custom_objects={'dice_coefficient': dice_coefficient})`

```
taille_p = 256
X_ensemble = np.zeros((len(img1_list), taille_p, taille_p, 3), dtype=np.uint8)

for n in range(len(img1_list)):
    sz1_x, sz2_x, sz3_x = img1_list[n].shape
    if (sz1_x, sz2_x) == (256, 256):
        X_ensemble[n] = img1_list[n]
```

Segmentation et Seuil optimal `preds_test = model_New.predict(X_ensemble, verbose=1)`
`preds_test_opt = (preds_test > 0.2).astype(np.uint8)`

Output `output_image = reconstruire(img1, preds_test_opt)`



Image Input

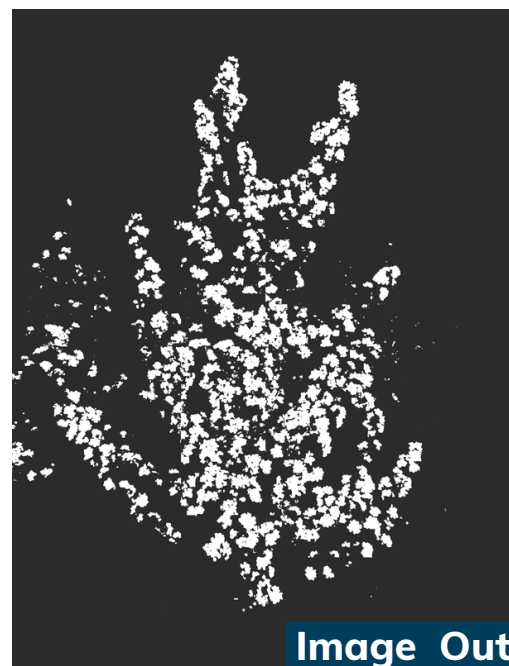


Image Output

Code Inférence sur Napari

```
def image_segmentation(
    layer: ImageData
) -> ImageData:

    img1_list = get_mosaic(layer)

    model_New = tf.keras.models.load_model(os.path.join(paths.get_models_dir(), 'best_model_W_BCE_chpping.h5'), custom_objects={'dice_coefficient': dice_coefficient})

    taille_p = 256
    X_ensemble = np.zeros((len(img1_list), taille_p, taille_p, 3), dtype=np.uint8)
    for n in range(len(img1_list)):
        sz1_x, sz2_x, sz3_x = img1_list[n].shape
        if (sz1_x, sz2_x) == (256, 256):
            X_ensemble[n] = img1_list[n]

    preds_test = model_New.predict(X_ensemble, verbose=1)
    preds_test_opt = (preds_test > 0.2).astype(np.uint8)
    output_image = reconstruire(img1, preds_test_opt)
    return np.squeeze(output_image[:,:,:0])

@magicgui(call_button="Load", filename={"label": "Pick a file:"})
def get_data(filename=pathlib.Path.cwd()) -> ImageData:
    return imread(filename)[:,:,:3]

@magicgui(call_button="Run")
def do_model_segmentation(
    layer: ImageData) -> ImageData:
    show_info('Succes !')
    return do_image_segmentation(layer)
```

Interface utilisateur

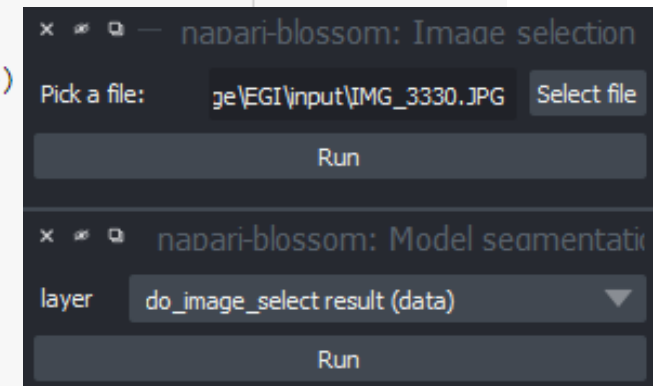


Image Input



Image Output

Conclusion



napari

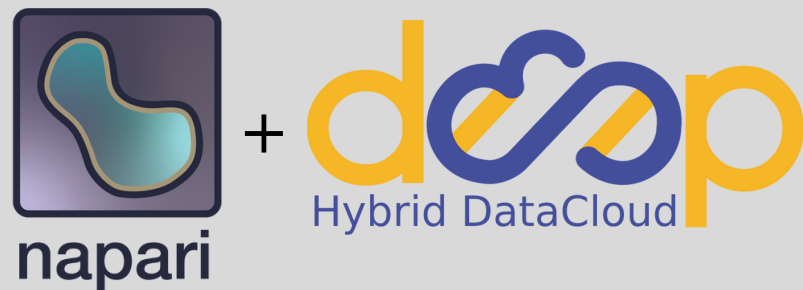
Interaction avec les données
et la chaîne de traitement

Possibilité de visualiser des
données 2D/3D sans
exploiter un processeur
graphique performant

Accès à tous du module et
du code source



Amélioration du modèle
par une collaboration des
utilisateurs



Ouverture à la conception
de module à tous

Merci pour votre attention

