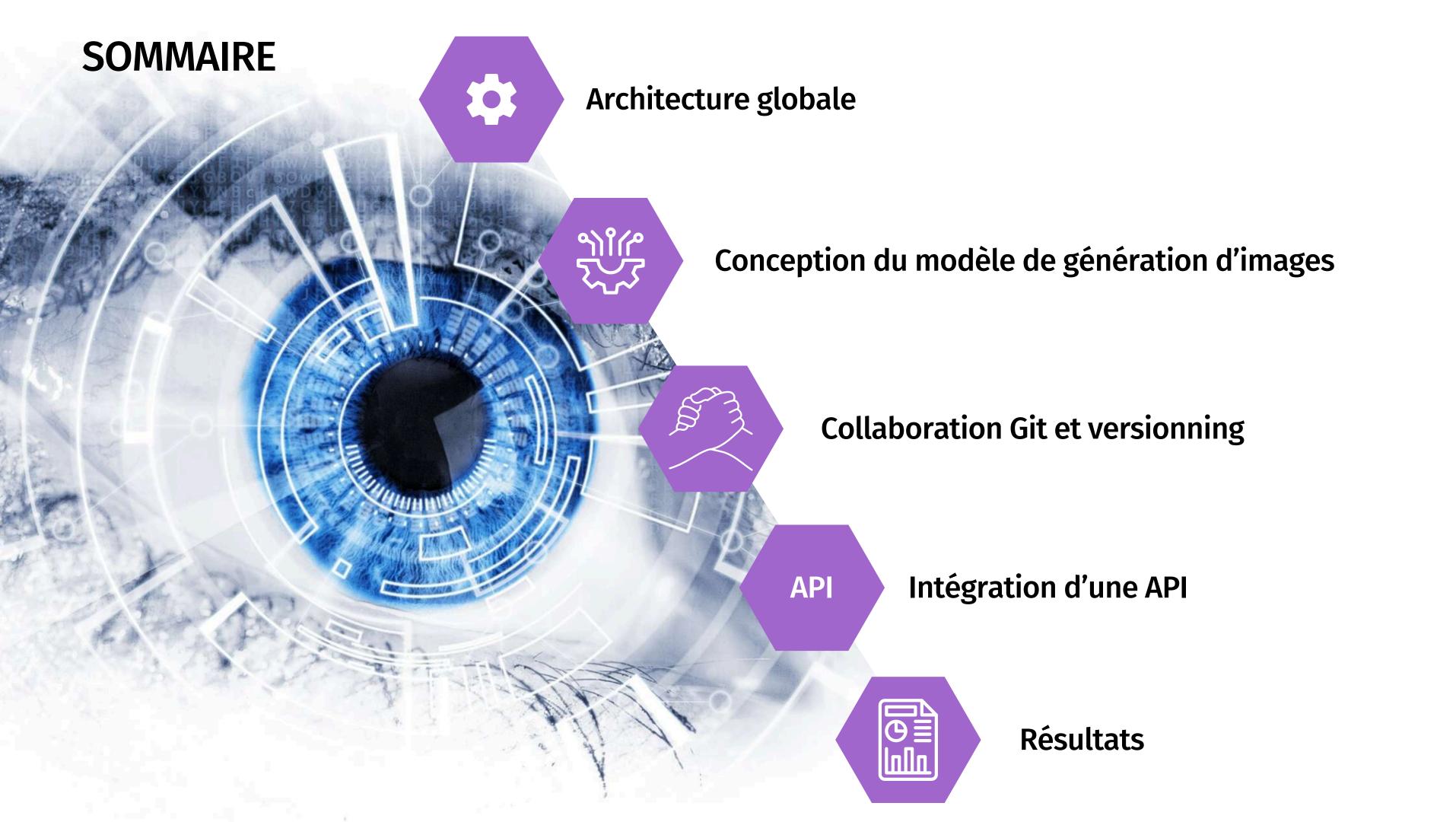


MLOPS: GAN CELEB FACES

Eliott BEERNAERT
Thomas PEREIRA
Eliott VANCOPPENOLLE





Utilisation du DDD (Domain-Driven Design)

Thomas:

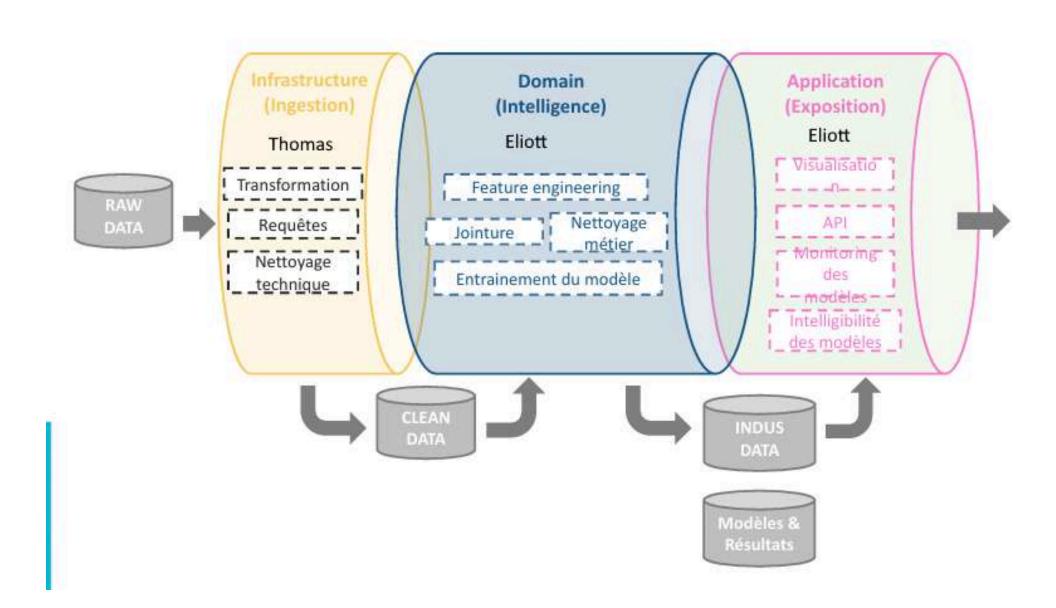
- Téléchargement des données et unzip
- Transformation des images pour retirer le background et ajouter un fond vert
- Préparation des données pour le modèle

Eliott V.:

- Création et perfectionnement du GAN
- Création du pipeline d'entrainement et de reprise de l'entrainement
- Préparation de la démo

Eliott B.:

- Création de l'API qui affiche l'image générée
- Création d'un code permettant la génération d'un GIF sur l'évolution des epochs

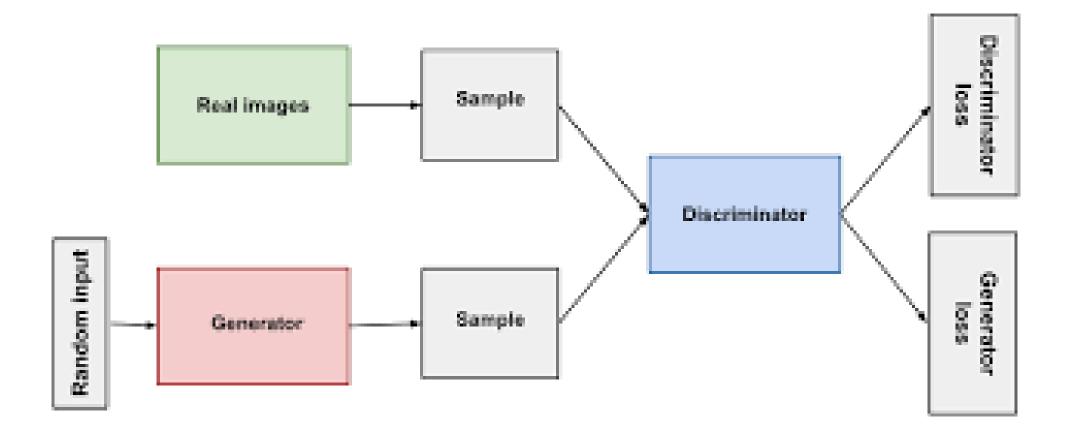


Dataset: CelebFaces Attributes (CelebA)

Le dataset **CelebFaces Attributes (CelebA)** est une vaste collection d'images de visages de célébrités, largement utilisée dans la recherche en vision par ordinateur et en apprentissage profond. Il contient plus de **200 000 images**, accompagnées d'annotations détaillées sur 40 attributs faciaux, tels que les expressions, la présence de lunettes ou la couleur des cheveux. Les images sont disponibles en différentes résolutions, et pour ce projet, elles sont redimensionnées à une taille standardisée de **128 x 160 pixels**, ce qui permet une utilisation efficace pour des tâches comme la génération ou la reconnaissance d'images tout en réduisant la complexité computationnelle. Ce dataset est apprécié pour sa diversité et sa qualité, rendant possible l'entraînement de modèles complexes comme les **GAN**.

Fonctionnement des GAN

Les GAN (Generative Adversarial Networks)
reposent sur deux réseaux neuronaux : un
générateur, qui crée des données artificielles
à partir de bruit aléatoire, et un
discriminateur, qui distingue ces données
des vraies. Les deux réseaux s'entraînent en
compétition : le générateur s'efforce de
tromper le discriminateur, tandis que ce
dernier affine sa capacité à détecter les faux.
Cet affrontement permet au générateur de
produire des données de plus en plus
réalistes.



Choix techniques

• Limitation du déséquilibre générateur - discriminateur

```
 \frac{\text{Perte Générateur - Perte Discriminateur}}{\text{max}(\text{Perte Générateur, Perte Discriminateur, }\epsilon)}
```

Si |Écart relatif| > 30% (paramètre personnalisable), détecter le modèle le plus performant (perte minimale).

Mettre en pause l'entraînement du modèle le plus performant pour le prochain batch.

Possible d'enregister des images à chaque epoch (intervalle personnalisable)

• Possible d'enregister des les modéles à chaque epoch (intervalle personnalisable)

GAN Celeb Faces: roadmap fonctionnelle



Chargement et transformation des données





- Entrainement du GAN de 0
- Entrainement du GAN à partir d'une certaine Epoch.



Monitoring

Monitoring des fichiers de logs, choix possible d'un fichier de log particulier.

GIF

Création de GIF

API

Lancement de l'API

Création d'un GIF qui permet de voir l'évolution des Epochs.

Permet de lancer la génération d'image sur un modèle précis ou non.

Résultats



L'entraînement d'un GAN peut nécessiter un grand nombre d'epochs pour produire des résultats convaincants, en fonction de la complexité des données et de l'architecture du réseau. Par exemple, lors d'un test d'entraînement 1452 epochs ont été réalisés à titre de démonstration, les résultats peuvent être limités, car le modèle n'a pas encore eu suffisamment de temps pour converger. Généralement, des résultats acceptables commencent à apparaître après 10 000 à 20 000 epochs, lorsque le générateur parvient à créer des échantillons suffisamment réalistes pour tromper le discriminateur de manière cohérente.

Chargement des packages

```
from infrastructure import data_load_transform
from domain import train_gan
from application import run_app, create_gif, monitoring

✓ 5.3s
```

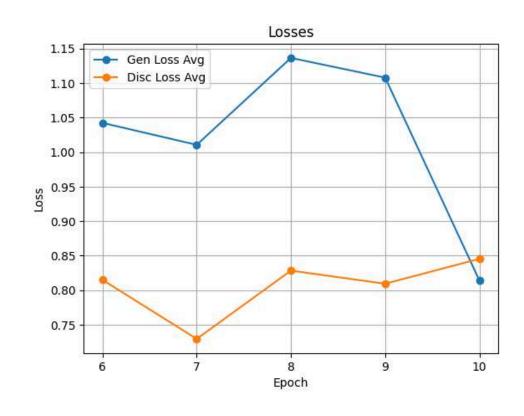
Entraînement du GAN de 0 à 5 epochs

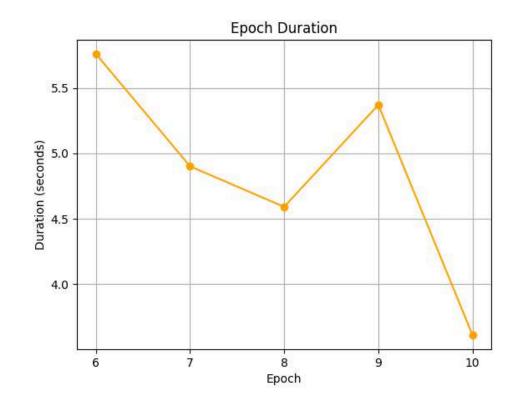
Teléchargement et preparation des données

Reprise de l'entraînement du GAN pour 5 epochs

Monitoring des epochs







Monitoring du modèle en générant des stats sur les epochs

Stats:			
	Epoch_Duration	Gen_Loss_Avg	Disc_Loss_Avg
mean	4.846000	1.022300	0.805560
std	0.822514	0.126745	0.044738
min	3.610000	0.814100	0.729500
max	5.760000	1.136500	0.845500

Création d'un GIF à partir des images générés pendant l'entrainement

Lancement de l'API dernier générateur

```
run_app()

© 6.1s

Chargement du modèle : ../training/saved_models\generator_epoch_1450.keras

* Serving Flask app 'application.app'

* Debug mode: off

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment. Use a production WSGI server instead.

* Running on all addresses (0.0.0.0)

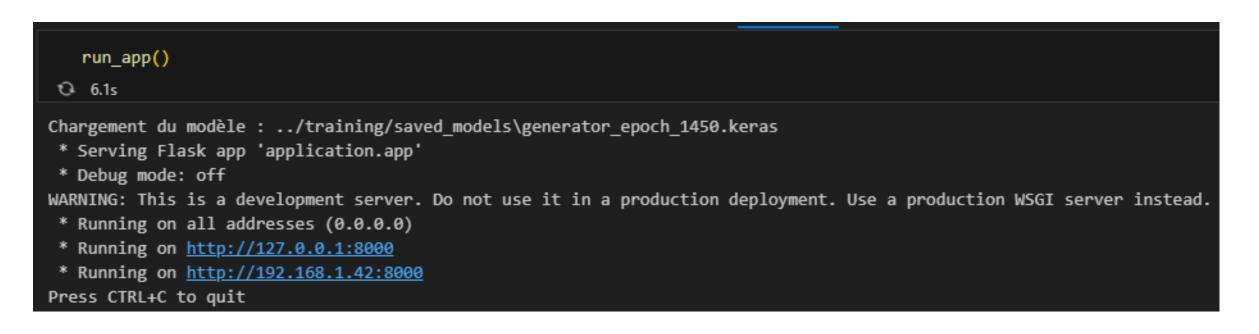
* Running on <a href="http://127.0.0.1:8000">http://127.0.0.1:8000</a>

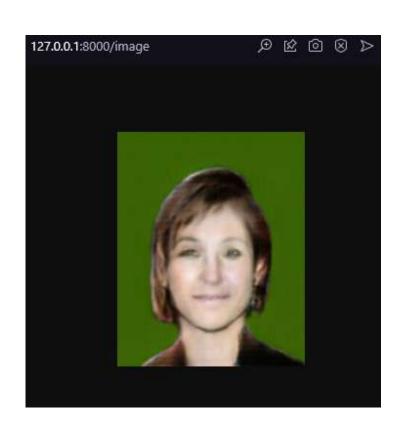
* Running on <a href="http://192.168.1.42:8000">http://192.168.1.42:8000</a>

Press CTRL+C to quit
```

Création d'un GIF à partir des images générés pendant l'entrainement

Lancement de l'API dernier générateur





Lancement de l'API avec un modèle défini

run_app("generator_epoch_1440.keras")



Eliott BEERNAERT Thomas PEREIRA Eliott VANCOPPENOLLE

MLOPS: GANCELEB FACES