

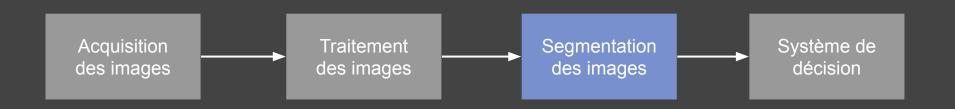
Contexte



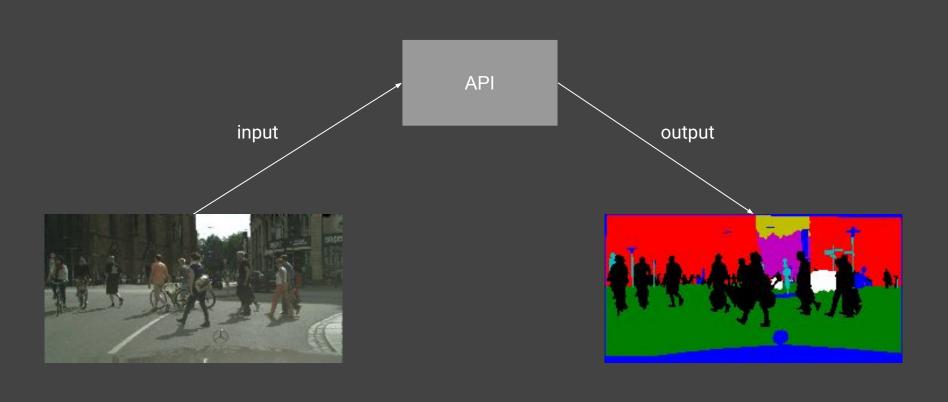
Conception de systèmes embarqués de vision par ordinateur pour les véhicules autonomes.

Objectifs

Concevoir un premier modèle de segmentation d'images qui devra s'intégrer facilement dans la chaîne complète du système embarqué.



Objectif



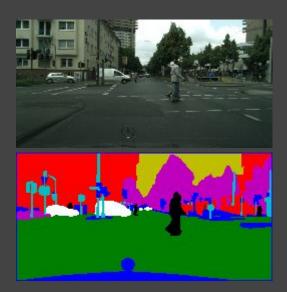
Dataset

Cityscape

Training set: 2975 images et masques Validation set: 500 images et masques

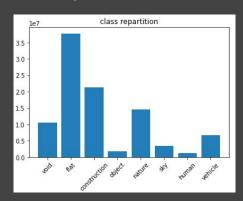
Test set: 1200 images

30 classes



Group	Classes
flat	road · sidewalk · parking ⁺ · rail track ⁺
human	person* · rider*
vehicle	$car^* \cdot truck^* \cdot bus^* \cdot on \ rails^* \cdot motorcycle^* \cdot bicycle^* \cdot caravan^{*+} \cdot trailer^{*+}$
construction	building · wall · fence · guard rail* · bridge* · tunnel*
object	pole · pole group ⁺ · traffic sign · traffic light
nature	vegetation · terrain
sky	sky
void	ground* · dynamic* · static*

Groupement des classes

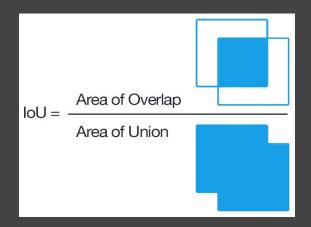


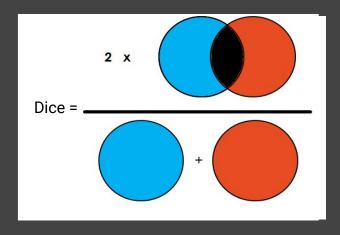
Répartition des classe

Métriques

Objectif:

- Prendre en compte le déséquilibre des classes aux niveau intra classe

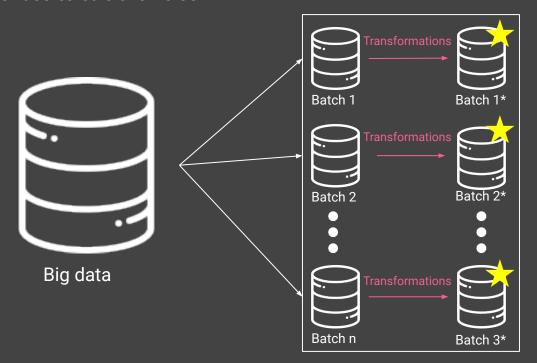




Générateur de données

Objectifs:

- Pouvoir manipuler un gros volume de donnée ne pouvant être chargé en mémoire vive.
- Effectuer des calculs à la volée





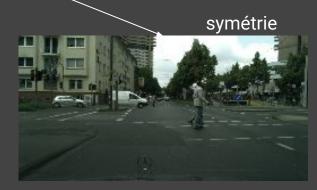


Augmentation des données





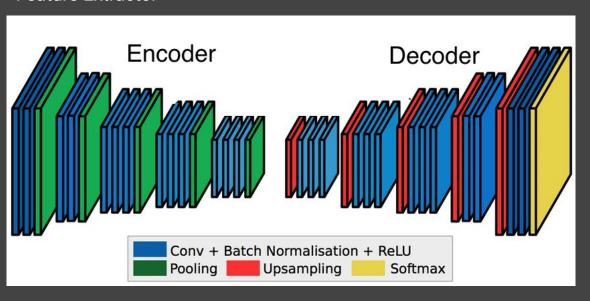




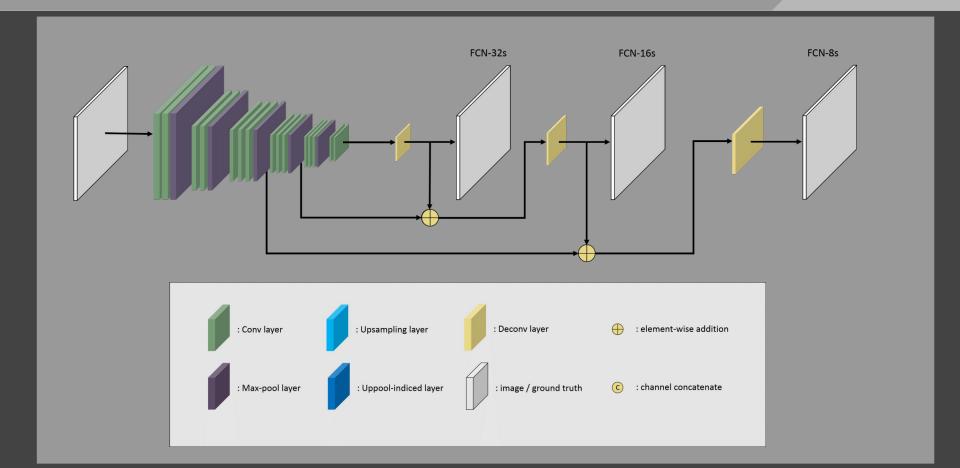


Fully Convolutional Networks

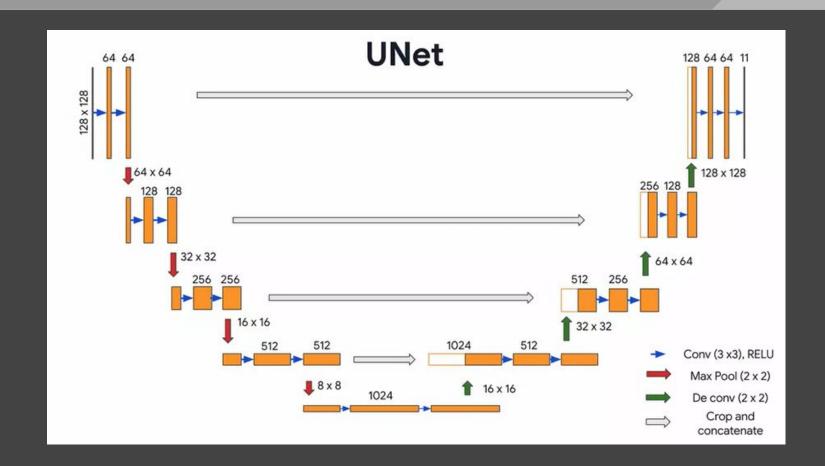
Feature Extractor



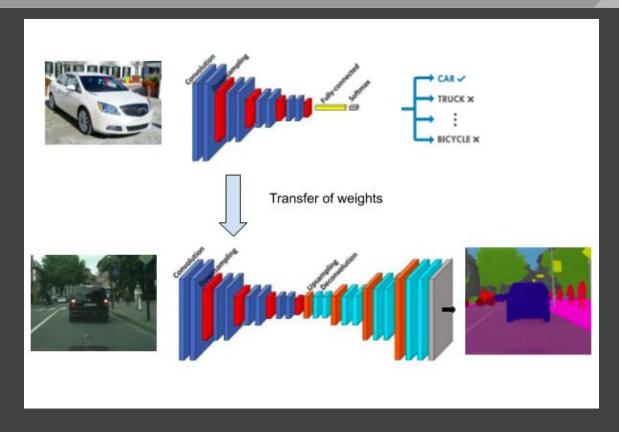
FCN-8



UNet



FCN-8 + transfert learning



Weights from https://github.com/fchollet/deep-learning-models/

Méthodologie



Implémentation et tests

Générateurs Métriques Loss function Architectures Toy training



CLOUD



Entrainements préliminaires Validation et selection

Augmentations Architectures Loss function GPU



Entrainement Final

GPUs



Deploiement

Model ACI



Image: 128x256px 10% of training dataset

50 epochs

model_type	aug_type	loss_fcn	train_dice	val_dice	train_IoU	val_IoU	train_accuracy	val_accuracy	training_time (s)
fcn8	Blur & flip	categorical crossentropy	0,815	0,798	0,688	0,665	0,873	0,852	4345
fcn8	none	categorical crossentropy	0,803	0,774	0,671	0,632	0,866	0,834	2216
unet	Blur & flip	categorical crossentropy	0,741	0,729	0,590	0,575	0,822	0,818	4098
unet	none	categorical crossentropy	0,742	0,699	0,590	0,538	0,824	0,770	1992
unet	none	dice loss	0,636	0,595	0,467	0,424	0,636	0,594	1995
fcn8	none	dice loss	0,388	0,381	0,241	0,236	0,388	0,381	2229

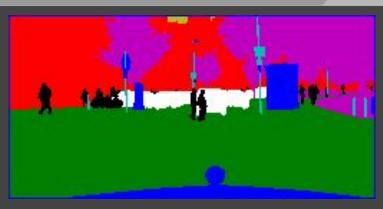
Choix du FNC8 sans augmentation



Résultats préliminaires



input



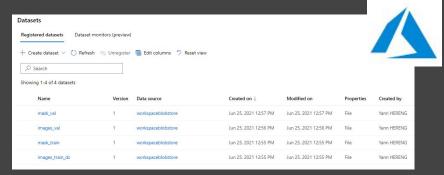
Masque réel





Entrainement final

Enregistrement des datasets



Callbacks:

- Early stopping
- Model Checkpoints

~4h Standard NC12



Modèle Final

Val mean IoU: 0.69

Training set entier



Segmentation final



Val mean IoU: 0.69

loU

Void : 0.45 Flat : 0.5

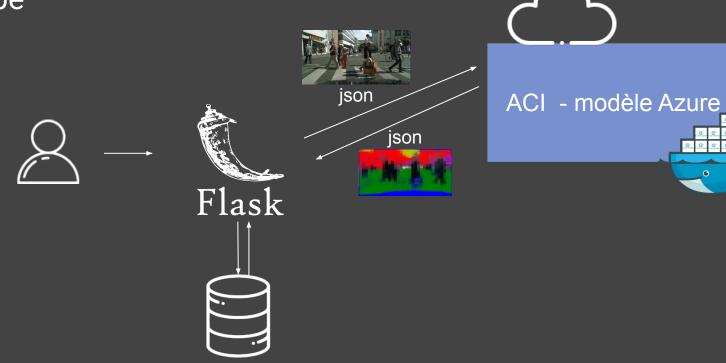
Construction: 0.5

Object: 0 Nature: 0.038 Sky: 0.34 Vehicle: 0.032





Principe



image

Démo

Pour aller plus loin

Prise en compte des déséquilibres inter classe et non seulement intraclasse

Travailler avec des images haute résolution

Différentes architecture optimisée pour les petits datasets

Optimisation de hyperparamètres (learning rate, optimizer type)

Problématique temps réelle