Bird's Eye View Reconstruction

Lucia Garrido, Albert Guillaumet, David Morillo i Adrià Muro.

Índex

- 1. Introducció al problema
- 2. Dades
- 3. Segmentació semàntica
- 4. Arquitectura d'una UNET
- 5. Arquitectura adaptada a la solució
- 6. Entrenament
- 7. Cerca de paràmetres

9. Experiments

Losses

Transformers

Necessitem més dades?

Necessitem 8 càmeres?

- 10. Resultats
- 11. Problemes trobats
- 12. Millores a futur







Conducció autònoma:

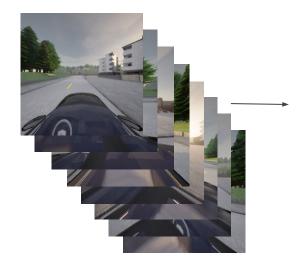
- Cotxe amb 3 càmeres
- Només amb visió davantera

Objectiu: Aconseguir que el cotxe tingui percepció de 360° per una major seguretat a la carretera

Dades



- Quantitat:
 - 30 GB RGB
 - 30 GB Semantic Segmentation
- Imatges:
 - PNG [300x300]
- Escenaris:
 - 12 recorreguts en autopilot
 - 8 per train
 - 2 per validation
 - 2 per test





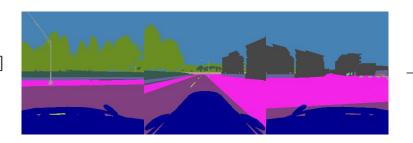
Segmentació semàntica

[300x300x3] RGB



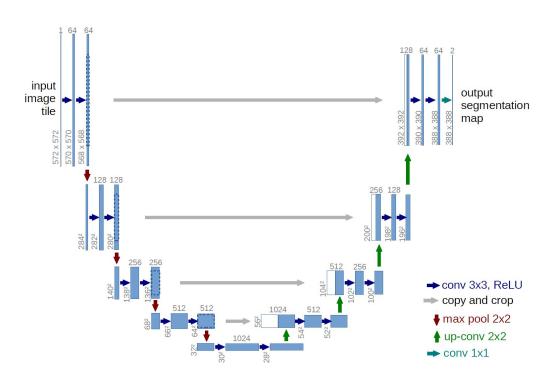


[300x300x30] One-Hot

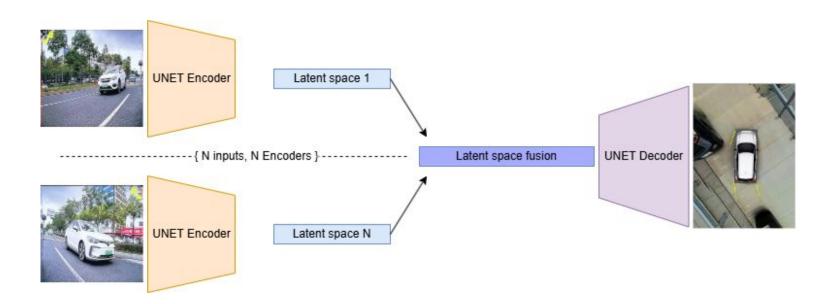




Arquitectura d'una UNET



Arquitectura adaptada a la solució



Entrenament

Hardware: 4x NVIDIA L40S (48 GB)

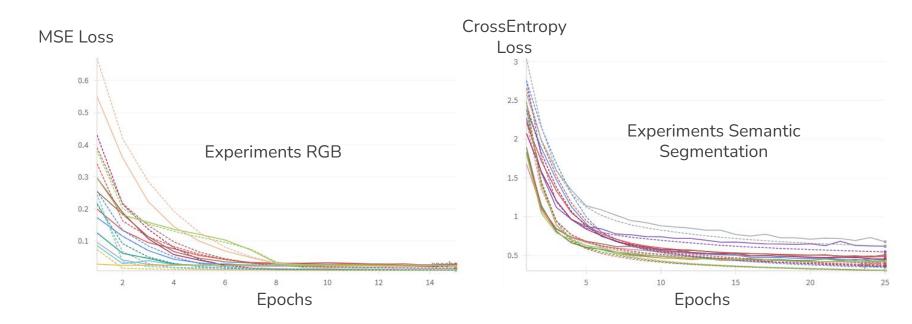
Temps d'entrenament total: 37 dies

Temps per tipus d'imatge:

- Segmentació semàntica: 4:30h 25 epochs
- RGB: 2:30h 50 epochs



Cerca de paràmetres





Experiments: Losses

MSE



SSIM



LPIPS



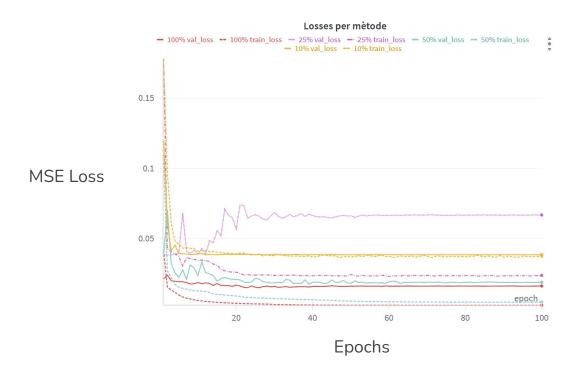
Ground Truth



Experiments: Transformers



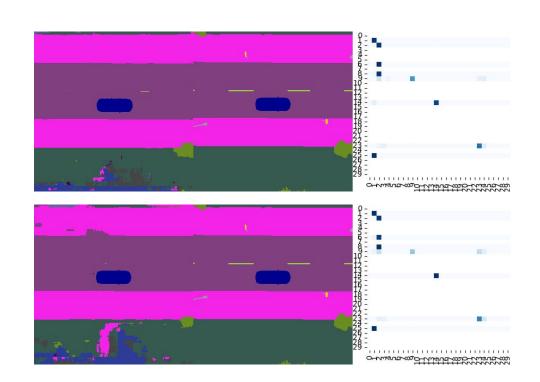
Experiments: Necessitem més dades?



Experiments: Necessitem 8 càmeres?

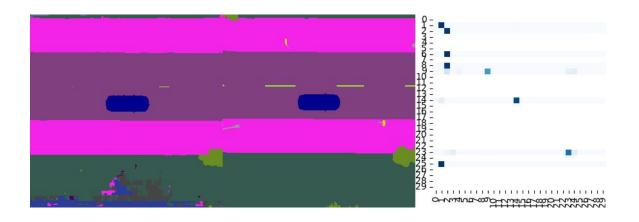
8 Càmeres

4 Càmeres



Resultats

- 4 Càmeres
- 100 epochs
- 33h d'entrenament
- CrossEntropy amb pesos



Problemes trobats

- Overfitting → Learning rate scheduler
- Poc ús de GPU → Preprocessament d'imatges
- Objectes més importants que altres → CrossEntropy amb pesos
- Quantitat de dades molt petita per un problema de generació d'imatges RGB

Millores a futur

- Simulació de fallada de càmeres: "Dropout" per càmera
- Més dades per a l'entrenament del model RGB
- Ús d'un discriminador per a l'avaluació d'imatges
- Penalització per càmera segons àrea de predicció