Tema 2 - Moroianu Theodor - 334

Idea Din Spatele Solutiei

Pentru a rezolva problema, am decis sa folosesc o solutie bazata pe un CNN.

Flow-ul solutiei este urmatorul:

- 1. Pozele sunt incarcate din fisierul de testare/validare.
- 2. Modelul este incarcat din model/model, th.
- 3. Trece un sliding-window, cu mai multe dimensiuni, peste imagine.
- 4. Fiecare sliding window este trecut prin retea, pentru a decide daca este sau nu o fata.
- 5. Independent pe fete (fete generale / cei patru isteti / fete necunoscute), efectuez un filtru de non-maximal supresion.
- 6. Afisez ferestrele ramase.

Modelul

Am incercat diverse modele, atat din Keras cat si Pytorch. Modelul care mi-a dat acuratetea cea mai buna este definit in fisierul sources/network_pytorch.py, si este definit de codul urmator:

```
net = nn.Sequential(
    nn.Conv2d(3, 32, kernel_size=5, padding=2),
    nn.ReLU(),
    nn.Conv2d(32, 64, kernel_size=5, padding=2),
    nn.ReLU(),
    nn.MaxPool2d(2),
    nn.Conv2d(64, 128, kernel_size=3, padding=1),
    nn.ReLU(),
    nn.MaxPool2d(2),
    nn.Conv2d(128, 128, kernel_size=3, padding=1),
    nn.ReLU(),
    nn.MaxPool2d(2),
    nn.Flatten(),
    nn.Dropout(0.2),
    nn.Linear(128 * (constants.SIZE_FACE_MODEL // 8)**2, 128),
    nn.ReLU(),
    nn.Dropout(0.2),
    nn.Linear(128, 50),
    nn.ReLU(),
    nn.Linear(50, 6)
)
```

Putem vedea ca este o ingramadire clasica de convolutie + ReLU + MaxPool.

Pentru datele de antrenare, am folosit atat pozele date pentru antrenare (dupa ce am sters anotarile gresite), cat si poze anotate de mine dintr-un dataset luat de pe net cu screen-shooturi din simpsoni.

Modelul are 6 neuroni de output, care corespund claselor:

- Bart
- Homer
- Lisa
- Marge
- Unknown
- NAF (not a face)

Outputul retelei este trecut printr-un filtru softmax inainte de-a extrage probabilitatile fiecarei clase.

Sliding Window

Pentru sliding window, implementat in sources/sliding_window.py, imi aleg diferite dimensiuni ale ferestrei, pe care o trec prin CNN dupa ce o redimensionez la o dimensiune standard, definita in fisierul sources/constants.py.

Codul care efectueaza sliding-window-ul este:

Non Maximal Supresion

Am implementat non-maximal supresion si intersection-over-reunion in fisierul sources/project_utils.py, pentru a le putea folosi in mai multe componente ale proiectului.

Rularea Codului

Pentru a rula codul, este suficient sa urmariti instructiunile din README.txt.

Calcularea Probabilitatilor

Pentru a calcula probabilitatie fiecarei clase pe un sliding window, am urmatoarele abordari:

• Pentru prima parte a proiectului, axata pe detectarea tuturor fetelor:

- Consideram toate ferestrele glisante, si consider probabilitatea ca acea fereastra sa fie o fata ca fiind 1 - P(NAF).
- Aplicam un filtru de Non-Maximal Supresion, care elimina ferestrele redundante.
- Pentru a doua parte a proiectului, axata pe recunoasterea personajelor:
 - Consideram toate ferestrele glisante, si extragem probabilitatile aferente fiecarei din primele 4 clase.
 - INDEPENDENT PE CLASE, efectuam algoritmul de Non-Maximal Supresion.
 - Afisam ferestrele pentru fiecare fata. O fereastra poate fi considerata de mai multe ori in clase diferite.

Observatii

- 1. Reteaua ruleaza in ~20 de secunde pe o imagine de validare pe GPU-ul meu (GTX 1060).
- 2. Pe datele de validare am o acuratete de 88% pe ambele taskuri.
- 3. Nu am avut nevoie sa trec pozele in spatiul HLS si sa fac jmecherii pentru a procesa numai zonele galbene, avand in vedere ca atat timpul cat si performanta solutiei considerand orice zona sunt satisfacatoare.