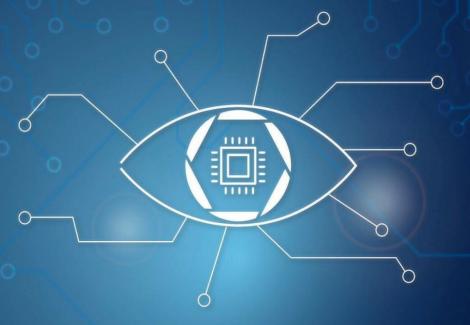
innovale





Medical Image Classification

Asaftei Rares Mihnea Andrei



1. Context & Motivație

- Context: In zilele noastre, tehnologia avanseaza din ce in ce mai mult usurand viata oamenilor in multe aspecte, insa atatea feature-uri pot face confuzi pe unii oameni cum pot beneficia de toate avantajele acesteia.
- Motivație: De multe ori oamenii se intampla sa fie pusi in situatia sa astepte cate 1 ora sau 2 pentru interpretarea in 10 sau 15 minute unei radiografii sau altei imagini medicale. Echipa noastra doreste sa vina cu o solutie care economiseste timp pacientilor si este la indemana pentru acestia.
- Obiectivul proiectului: Scopul proiectului este de a creea o solutie accesibila pentru orice pacient, care sa primeasca orice interpretare aproape instant.



2. Arhitectura preliminară a soluției

1. Achizitia de imagini medicale 2. Imbunatatirea imaginii 3. Segmentarea imaginii 4. Evidentierea caracteristicilor Clasificarea IMAGINILOR



2. Arhitectura preliminară a soluției

- Achizitia imaginii medicale: Pentru a putea începe tot procesul de analizare și computerizare sunt necesare imaginile care ne ajuta sa extragem informațiile de care avem nevoie pentru a putea trage o concluzie cât mai corectă.
- Imbunatatrea imaginii: Imbunatatirea imaginii este procesul prin care se creste calitatea unei poze. Acest proces ajuta la corectarea anumitor defecte sau probleme ale input-ului pentru obtinerea mai exacta a informatiilor oferite de catre imagine.
- Segmentarea imaginii: Seqmentarea imaqinii este partea in care transformam imaqinea noastra in asa fel incat este inteleasa de calculator cat mai eficient.
- Evidentierea caracteristicilor: Evidentierea caracteristicilor consta in scoaterea in evidenta a partilor relevante dintr-o imagine pentru a putea analiza si interpreta informatiile rezultatului
- Clasificarea imaginilor: Dupa adunarea tuturor informatiilor necesare pentru realizarea unei concluzii cat mai corecte se specifica tipul imaginii dupa anumite criterii bine definite



3. Evaluarea Preliminară a Soluției

- Metodologia de evaluare: Metricile pe care le-am folosit pana acum au fost Dice Score. Acest scor a fost relevant in antrenarea AI-ului pe imaginea noastra
- Setul de date: Seturile de date folosite de catre noi au fost preluate de pe site-ul kaggle. Input-ul nostru consta in segmentarea tumorilor ficatului
- Exemple de cazuri de test:
 - Segmentarea ficatului (exemplu implementat)
 - Segmentarea inimii



4. Rezultate Preliminare

- Rezultate obținute: Prezentați rezultate cheie din evaluarea preliminară (de exemplu, acuratețea, timpul de execuție etc.).
- Pentru 20 de imagini pentru antrenare + 4 pentru test :

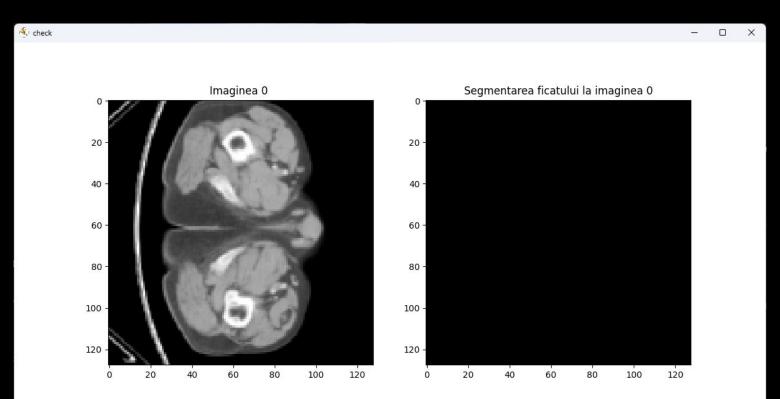
CPU : ~ 13 minute:40 secunde (fara calcul de epoci ~ 50)

CPU + epoci: ~20 minute:10 secunde

GPU : ~ 10 minute:20 secunde

GPU + epoci: ~ 10 minute: 40 secunde

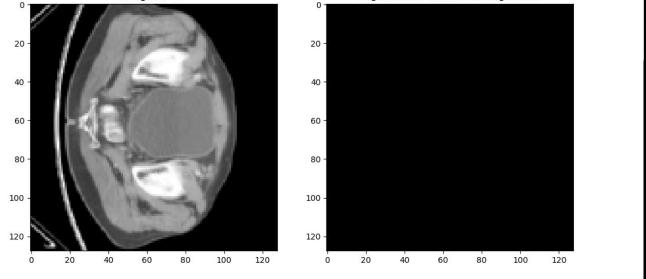
Vizualizari





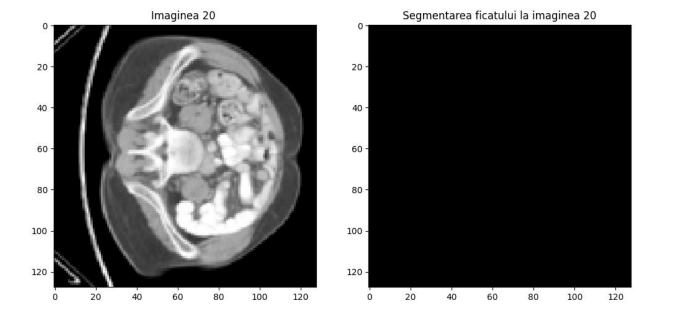


- 0



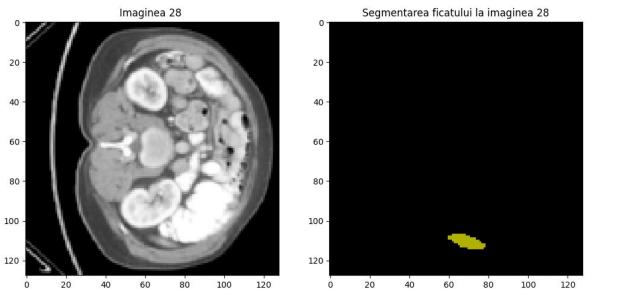


K check





- 🗆 X



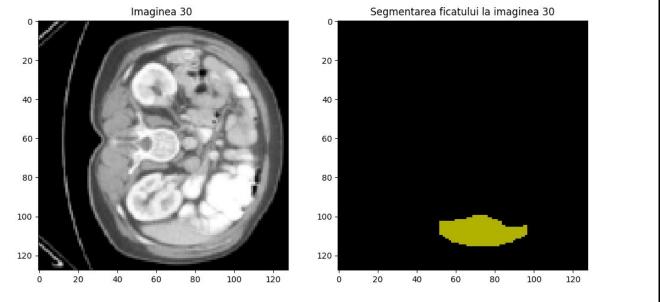


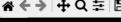
🧐 check



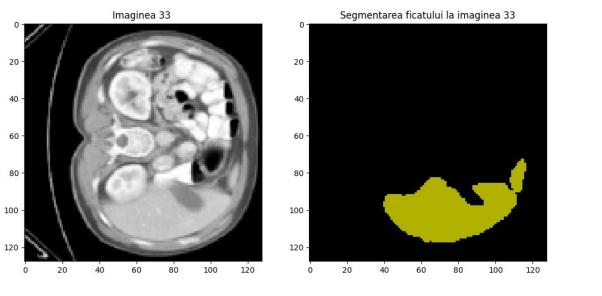






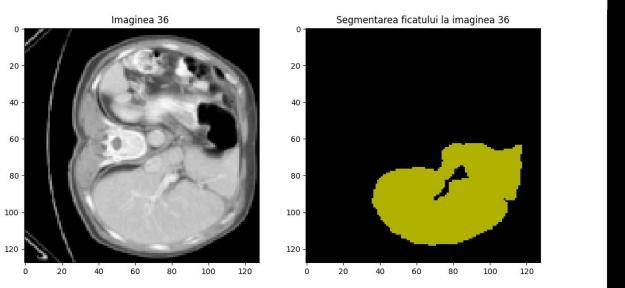


- □ ×





K check





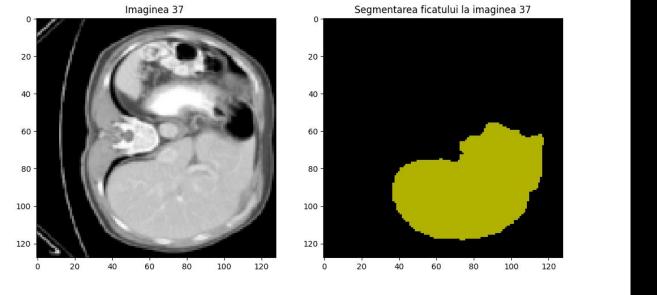




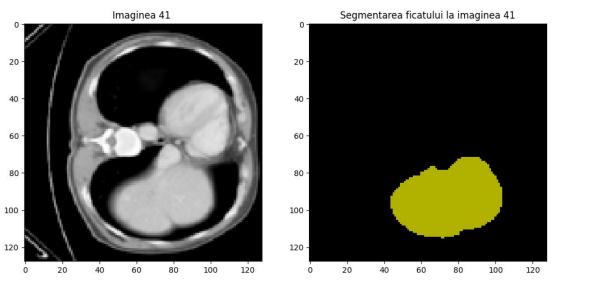
(x, y) = (117.9, 56.5) [0.519]

- 🗆 X

of check — □ X



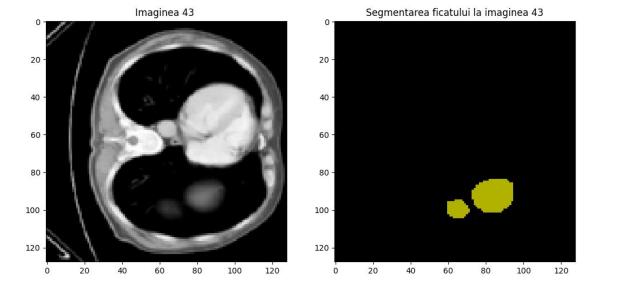




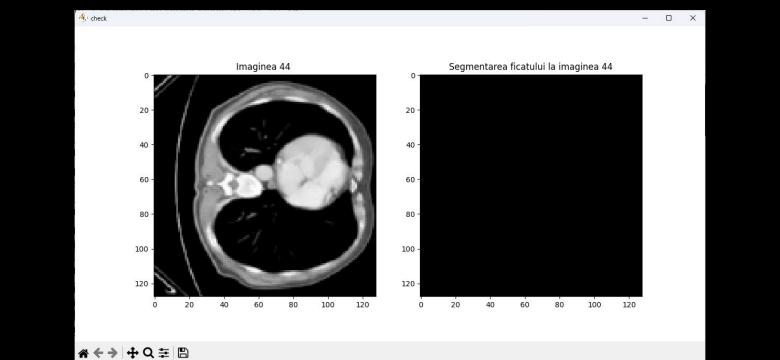
- □ ×



K check









5. Concluzii Preliminare

• Rezumatul progresului:

- Ne-am familiarizat cu functii de baza din Monai
- Notiuni de machine learning ("epoch", Unet)

• Limitările soluției actuale:

- Durata lunga de timp
- Imagini cu extensie specifica (.nii in cazul nostru)
- Crearea multor foldere de imagini

Potenţiale îmbunătăţiri:

- Imbunatatire a timpului de prelucrare → CUDA
- Crearea unei baze de date

Marificarea Imaginilor Medicale Ass



• Pași următori:

- Baza de date
- Segmentare de organe diferite

• Plan de implementare:

- Implementam o baza de date folosind MongoDB
- Creare de clase pentru organe si metode aferente

• Objectivele finale:

- Un mediu prin intermediul caruia sa putem realiza usor detectarea unor organe vitale ale pacientilor