DETECȚIA TUMORILOR DIN VEZICA URINARĂ CU AJUTORUL UNUI ASISTENT AUTOMAT

Team members
Mircea Maria-Madalina, Applied Computational Intelligence, 256
Moisuc Naomi, Software Engineering, 258
Jugaru Robert-George, Software Engineering, 258



ECHIPA NOASTRA - PINGUINII GALACTICI







CUPRINS

01METODA PROPUSA

Modele inteligente, arhitecturi

03EXPERIMENTE SI REZULTATE

Seturi de date, IOU, DSC

02 BACKEND

Flow, baza de date, endpoint-uri

04 FRONTEND

Website-ul propus

INTRODUCTION

INTRODUCTION

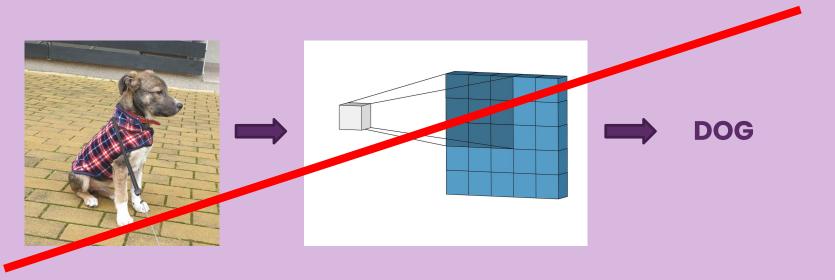
- Cancer de vezica → foarte des intalnit, mortalitate mare
- \bullet Mortalitatea creste cu stadiul \rightarrow diagnosticarea rapida poate salva viata pacientului
- Inteligenta artificiala poate automatiza procesul diagnosticarii
- Abordarea noastra → client (Angular) server (Python)
- Imagini medicale → format NRRD

01 **METODA PROPUSA**

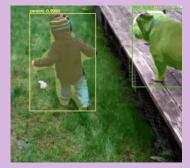


MASK-RCNN

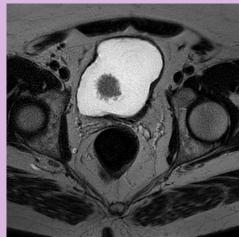
• CNN – retele neuronale convolutionale 🗆 state-of-the-art in clasificare de imagini



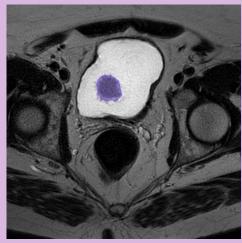
MASK-RCNN



- Mask-RCNN □ segmentare a zonei de interes
- CNN □ RCNN □ Fast RCNN □ Faster RCNN □ Mask RCNN







02 **SERVER**



DETECTRON2 DE LA FACEBOOK

State-of-the-art, robust, eficient



BACKEND FLOW

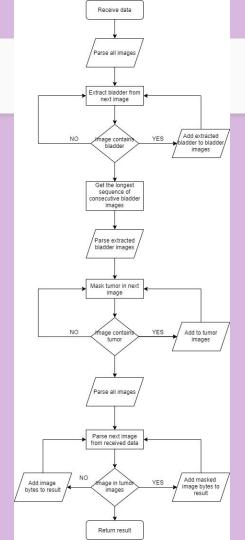
- Python

 cel mai popular limbaj pentru Al
- Metoda 1 🗆 dreptunghi



• Metoda 2 🗆 segmentare





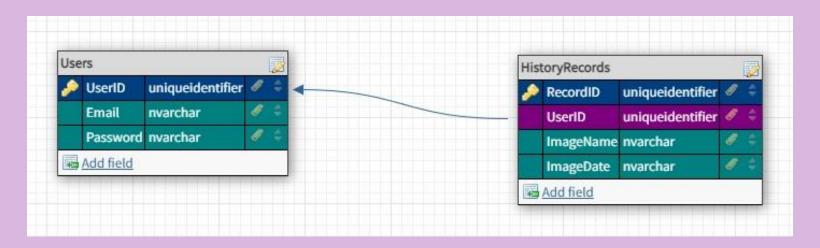
9

COMUNICARE CLIENT-SERVER

- JSON □ e.g.{« code »: 200, « error »: « », « result_bytes »: [....]}
- Endpoints:
 - analyse_image_server
 - get_user_history
 - get_record_images
 - login
 - register



BAZA DE DATE

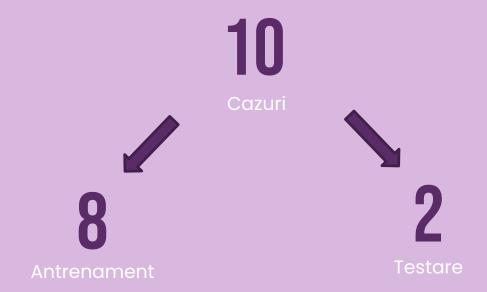


03 **EXPERIMENTE** SI REZULTATE

SETURI DE DATE



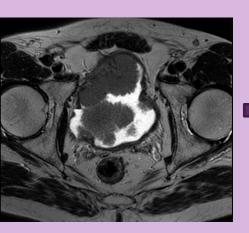
Fisiere de la un spital din Cluj

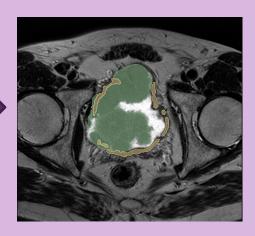


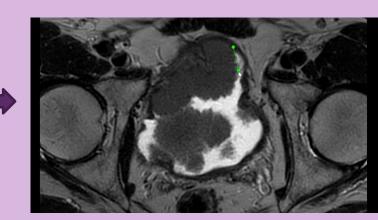
SETURI DE DATE

Segmentate de medici experti

Re-segmentate cu labelme

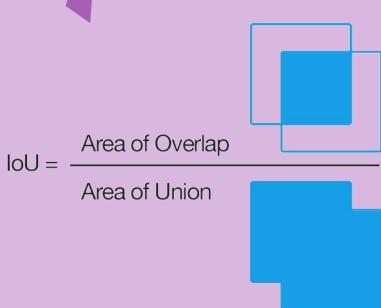


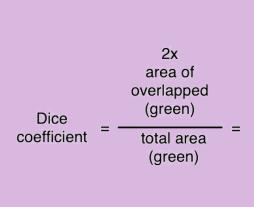


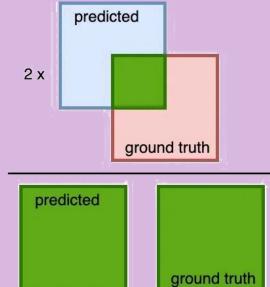




INDICI DE PERFORMANTA







9

REZULTATE PENTRU SEGMENTAREA VEZICII

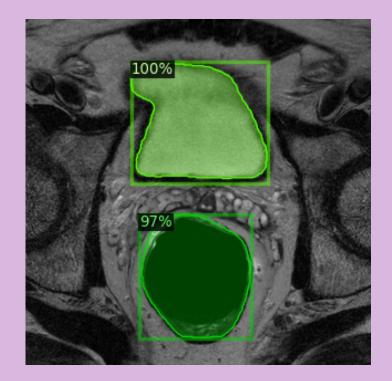




REZULTATE PENTRU SEGMENTAREA VEZICII

• Problema: algoritmul segmenteaza doua vezici

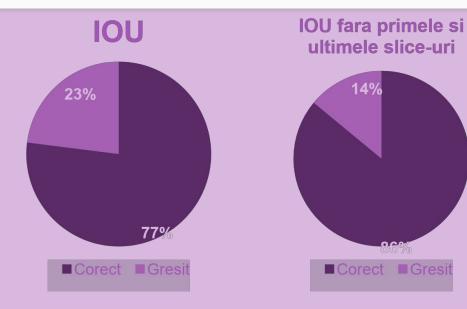
 Solutia: returnam doar segmentarea cu procentul de incredere mai mare





REZULTATE PENTRU SEGMENTAREA TUMORII

Metoda 1



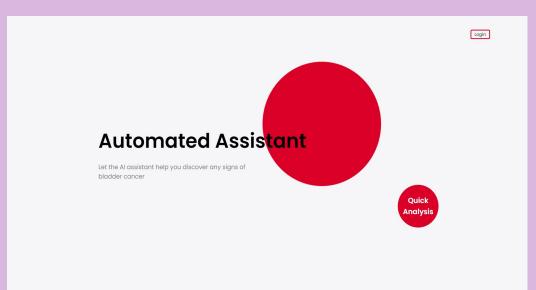
14%

Metoda 2 □ creste cu 5-10%

04 **FRONTEND**

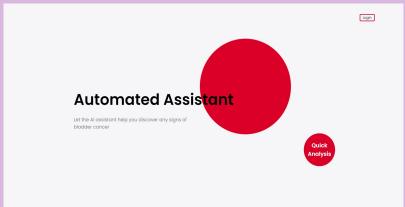


WEBSITE-UL PROPUS



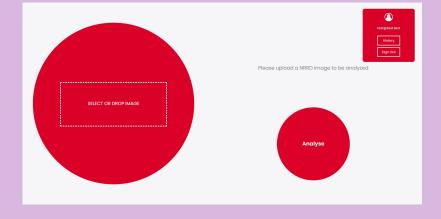
- Framework Angular
- Design minimalist
- Culori și fonturi vibrante
- Animații pentru îmbunătățirea
 experienței utilizatorului





Încărcarea imaginilor pentru analiză



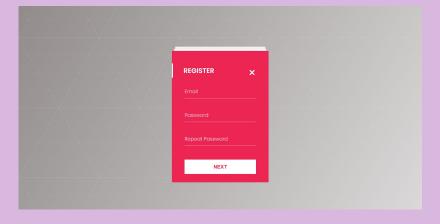






Login









Istoricul Utilizatorului







DEMO



TESTIMONIALE

DORU, MEDIC, SPEAKER

A fost foarte intuitiv să creez contul de utilizator. Câmpurile de încărcare a imaginilor și de start al analizei sunt foarte evidente. Îmi place cursorul de navigare prin rezultat care se mișcă atât cu mouse-ul cât și cu tastele de săgeți. E bine că se pot descărca imaginile. Secțiunea "history" din contul de utilizator e foarte utilă și ușor de găsit.

IOANA, MEDIC

Hey! Am folosit aplicatia, eu zic ca are potential si mi-as dori sa continui sa o perfectionezi :) Nu este domeniul meu de expertiza, ca sa iti dau un feedback valoros, dar ca simplu utilizator, pot sa iti spun ca mi-am creat contul usor si imi place designul pe care l-ai folosit. Mi s-a incarcat relativ repede si la fel de repede am downloadat imaginile. Nu imi dau foarte bine seama ce inseamna codurile de culoare albastru-verde pe care le-ai folosit pentru tumora.

Cred ca ar trebui adaugate informatii sau posibilitatea de a colecta informatii referitoare la dimensiune. Adica user-ul sa poata puna cursorul in anumite puncte si sa obtina informatii instant despre dimensiunile care il intereseaza (asa cum face ecocardiograful, de exemplu).



TESTIMONIALE

DORU, MEDIC, SPEAKER

A fost foarte intuitiv să creez contul de utilizator. Câmpurile de încărcare a imaginilor și de start al analizei sunt foarte evidente. Îmi place cursorul de navigare prin rezultat care se mișcă atât cu mouse-ul cât și cu tastele de săgeți. E bine că se pot descărca imaginile. Secțiunea "history" din contul de utilizator e foarte utilă și ușor de găsit.

IOANA, MEDIC

Hey! Am folosit aplicatia, eu zic ca are potential si mi-as dori sa continui sa o perfectionezi :) Nu este domeniul meu de expertiza, ca sa iti dau un feedback valoros, dar ca simplu utilizator, pot sa iti spun ca mi-am creat contul usor si imi place de Possible Correction → use one color tiv re Possible Correction → use one color at

imaginile. Nu imi dau foarte bine seama ce inseamna codurile de culoare albastru-verde pe care le-ai folosit pentru tumora.



VA MULTUMIM!

BIBLIOGRAFIE

- [1] Nader Aldoj, Steffen Lukas, Marc Dewey, and Tobias Penzkofer. Semi-automatic classificationof prostate cancer on multi-parametric mr imaging using a multi-channel 3d convolutional neuralnetwork.European radiology, 30(2):1243–1253, 2020.
- [2] Jose Dolz, Xiaopan Xu, Jérôme Rony, Jing Yuan, Yang Liu, Eric Granger, Christian Desrosiers, Xi Zhang, Ismail Ben Ayed, and Hongbing Lu. Multiregion segmentation of bladder cancer struc-tures in mri with progressive dilated convolutional networks. Medical physics, 45(12):5482–5493,2018.
- [3] Ross Girshick. Fast r-cnn. InProceedings of the IEEE international conference on computer vision,pages 1440–1448, 2015.
- [4] Ross Girshick, Jeff Donahue, Trevor Darrell, and Jitendra Malik. Rich feature hierarchies foraccurate object detection and semantic segmentation. InProceedings of the IEEE conference oncomputer vision and pattern recognition, pages 580–587, 2014.
- [5] Claude Kauffmann and Nicolas Piché. Seeded nd medical image segmentation by cellular au-tomaton on gpu.International journal of computer assisted radiology and surgery, 5(3):251–262,2010.
- [6] Saifeng Liu, Huaixiu Zheng, Yesu Feng, and Wei Li. Prostate cancer diagnosis using deep learningwith 3d multiparametric mri. InMedical imaging 2017: computer-aided diagnosis, volume 10134,page 1013428. International Society for Optics and Photonics, 2017.
- [7] Takafumi Nemoto, Natsumi Futakami, Masamichi Yagi, Etsuo Kunieda, Takeshi Akiba, AtsuyaTakeda, and Naoyuki Shigematsu. Simple low-cost approaches to semantic segmentation in ra-diation therapy planning for prostate cancer using deep learning with non-contrast planning ctimages. Physica Medica, 78:93–100, 2020.23
- [8] Patrick Schelb, Simon Kohl, Jan Philipp Radtke, Manuel Wiesenfarth, Philipp Kickingereder, Sebastian Bickelhaupt, Tristan Anselm Kuder, Albrecht Stenzinger, Markus Hohenfellner, Heinz-Peter Schlemmer, et al. Classification of cancer at prostate mri: deep learning versus clinicalpi-rads assessment. Radiology, 293(3):607–617, 2019.
- [9] Martin J Willemink, Wojciech A Koszek, Cailin Hardell, Jie Wu, Dominik Fleischmann, HughHarvey, Les R Folio, Ronald M Summers, Daniel L Rubin, and Matthew P Lungren. Preparingmedical imaging data for machine learning.Radiology, 295(1):4–15, 2020
- [10] Yuxin Wu, Alexander Kirillov, Francisco Massa, Wan-Yen Lo, and Ross Girshick. Detectron2.https://github.com/facebookresearch/detectron2, 2019.
- [11] Qikui Zhu, Bo Du, Pingkun Yan, Hongbing Lu, and Liangpei Zhang. Shape prior constrained psomodel for bladder wall mri segmentation.Neurocomputing, 294:19–28, 2018.