Klasifikacija medicinskih snimaka pluća za otkrivanje pneumonije

Tema ovog projekta jeste klasifikacija medicinskih snimaka pluća sa ciljem otkrivanja pneumonije primjenom konvolucionih neuronskih mreža i transfer learning tehnika.

Definicija problema:

U ovom projektu razvija se inteligentni sistem koji automatski klasifikuje rendgenske snimke pluća u dvije kategorije: zdrava pluća i pluća sa znakovima pneumonije. Ulaz u sistem je JPEG snimak pluća, a izlaz predikcija vjerovatnoće prisustva pneumonije.

Rješenje problema koristi duboke konvolucione neuronske mreže i transfer learning da bi prepoznalo obrasce na slikama koje su teško uočljive ljudskom oku, omogućavajući bržu i precizniju dijagnostiku. Formalno, riječ je o binarnoj klasifikaciji slika.

Motivacija:

Pneumonija (zapaljenje pluća) je ozbiljno oboljenje koje zahtijeva pravovremenu dijagnostiku. Nedostatak stručnih radiologa u mnogim regionima produžava vrijeme čekanja na dijagnozu i može povećati rizik po život pacijenata. Automatizovana detekcija pomoću vještačke inteligencije može značajno ubrzati proces i pomoći doktorima u odlučivanju, naročito u hitnim slučajevima ili pandemijama. Ovakav sistem ima primjenu u: telemedicini (za udaljene i nedovoljno opremljene zdravstvene ustanove), integraciji u radiološke platforme kao podrška doktorima, edukaciji i istraživanjima u medicinskoj dijagnostici.

Skup podataka:

Planirani skup podataka jeste "Chest X-Ray Images (Pneumonia)".

- Link: https://www.kaggle.com/datasets/paultimothymooney/chest-xray-pneumonia
- Broj instanci: 5863 JPEG snimaka pluća u okviru chest xray direktorijuma, a raspoređeni su u train, validation i test poddirektorijume. Skup podataka je već podjeljen u tri klase: Train 5216 slika, Validation 16 slika i Test 624 slike.
- Klase: NORMAL i PNEUMONIA.
- Formati: JPEG slike, konvertovane u dimenzije 224x224 piksela.
- Ciljni atribut: Ciljni atribut u ovom projektu predstavlja klasu slike (oznaku da li slika prikazuje pluća zdrave osobe ili osobu sa pneumonijom). U pitanju je binarna klasifikacija, sa sledećim vrijednostima: 0 NORMAL, 1 PNEUMONIA.

Način pretprocesiranja podataka:

Prije treniranja modela, snimci će biti podvrgnuti sledećim pretprocesorskim koracima:

- Promjena dimenzija: Sve slike će biti skalirane na veličinu 224 x 224 piksela.
- Normalizacija: Pikseli će biti normalizovani tako da imaju vrijednosti između 0 i 1.
- Augmentacija podataka: Da bi se povećala generalizacija modela, koristiće se augmentacija kao što su rotacija, horizontalno preslikavanje (flip), promjena osvjetljenja i zoom.

Metodologija:

Proces rješavanja problema sprovodi se kroz sledeće korake:

- 1. Prikupljanje i priprema podataka
- 2. Izgradnja modela
- 3. Treniranje modela
- 4. Evaluacija modela na test skupu pomoću accuracy, preciznosti, recall, F1-score.
- 5. Predikcija na pojedinačnim slikama u završnoj fazi trenirani model biće testiran i na pojedinačnim slikama izvan skupa, kako bi se provjerila njegova upotrebljivost u realnim scenarijima.

Način evaluacije:

Model će biti evaluiran pomoću sledećih metrika:

- Accuracy (tačnost)
- Precision (preciznost)
- Recall (osetljivost)
- F1-score
- ROC-AUC

Koristiće se postojeća podela skupa na train, validation i test, a moguće je i dodatno razdvajanje za validaciju ako bude potrebno. Dodatno će se vršiti analiza Confussion matrix i Accuracy over epochs grafika za trening i validacioni skup.

Tehnologije:

- Python 3.10.8
- Biblioteke: TensorFlow/Keras, NumPy, scikit-learn, Matplotlib, Seaborn
- Razvojno okruženje: VS Code

Relevantna literatura:

• Rajpurkar, P. et al. CheXNet: Radiologist – Level Pneumonia Detection on Chest X-Rays with Deep Learning.