



AKADEMIA GÓRNICZO-HUTNICZA IM. STANISŁAWA STASZICA W KRAKOWIE

AGH UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY

Analiza obszarów istotności w ocenie działania głębokich sieci neuronowych

Saliency maps in the analysis of deep learning methods

Autor: Kacper Motyka

Promotor: dr hab. inż. Wojciech Chmiel





Plan prezentacji

- Wstęp do tematyki pracy, dotychczasowy stan wiedzy
- Cel pracy
- Wykorzystane narzędzia
- Zastosowane sieci neuronowe oraz metody analizy obszarów istotności
- Testy manualne: metodologia i wyniki
- Testy statystyczne: metodologia i wyniki
- Podsumowanie





Wstęp do tematyki pracy

- Pojęcie interpretowalności
- Znaczenie interpretowalności dla medycyny
- Obszary istotności
- Transfer learning
- Cel pracy





Wykorzystane narzędzia

Podstawowe narzędzia



Obliczenia



Wizualizacja







Uczenie maszynowe







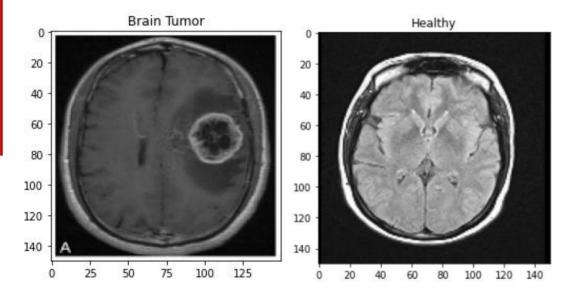




Wykorzystany zbiór danych

Brian Tumor Dataset - Kaggle

Przykładowe zdjęcia wejściowe



Cechy:

- 4600 zdjęć
- 55% stanowią osoby chore
- 98% zdjęć w formacie JPEG
- różne wymiary
- 97% obrazów w modelu RGB
- podział na klasy za pomocy folderów

Preprocessing:

- Skalowanie zdjęć do rozmiaru (150, 150, 3)
- Nadanie etykiet
- Podział na zbiór treningowy oraz testowy
- Augumentacja danych
- Podział na paczki (z ang. batches)





Wybrane architektury sieci

	Uczenie przez transfer wiedzy			
Nazwa sieci	VGG-16	ResNet50	EfficientNetB7	CNN (4 warstwy)
Precyzja – zbiór treningowy	98,42%	98,99%	98,37%	90,92%
Precyzja – zbiór testowy	97,88%	97,66%	98,88%	91,96%
Liczba zmiennych parametrów	263 682	2 359 682	2 949 506	97 458

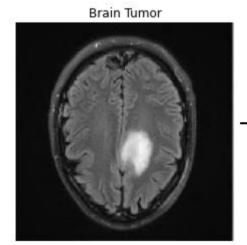




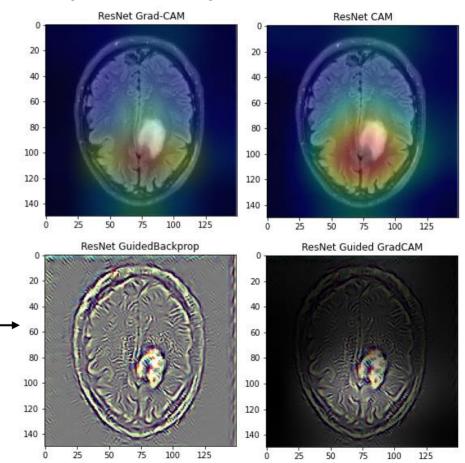
Analizowane metody wyznaczania obszarów istotności

Metody:

- Grad-CAM
- CAM
- Nadzorowana Propagacja Wstecz
- Guided Grad-CAM



Przykładowe wyniki

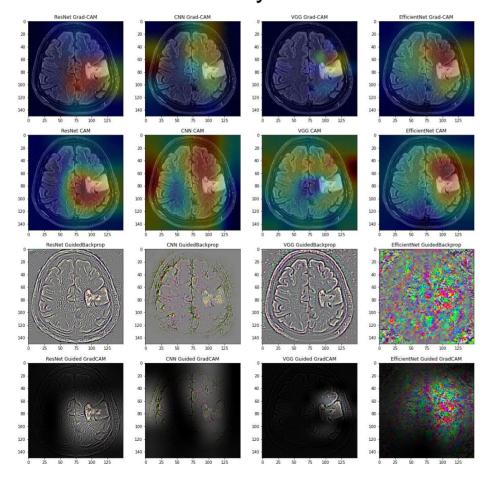






Testy manualne

Analizowane obrazy



Wnioski

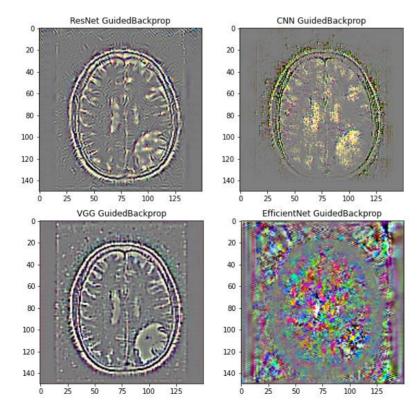
- niedziałająca Nadzorowana Propagacja Wstecz dla sieci bazującej na EfficientNetB7 nie tylko dla analizowanego zbioru danych, bardziej szczątkowe wyniki dla prostej sieci CNN
- Niepoprawne działanie metody Grad-CAM dla obrazów wejściowych wykonanych z tyłu bądź z boku mózgu
- Grad-CAM zwraca mniejszy, bardziej konkretny obszar niż CAM
- Oczodoły często są mylone z guzem mózgu
- Metody analizy istotności mogą rozstrzygnąć, które sieci zwróciły poprawne wyniki
- Obszary istotności mogą uwidocznić złą detekcję cech pomimo wysokiej skuteczności sieci
- W przypadku zdrowych mózgów często obszarem istotności są oczodoły

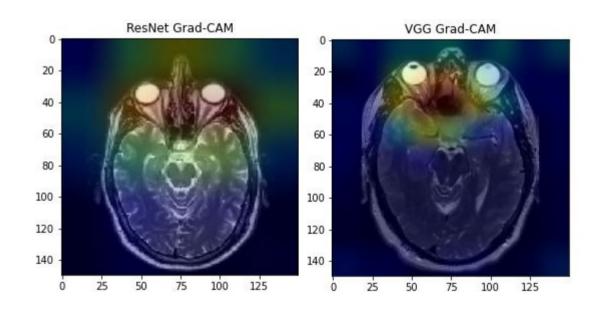




Testy manualne - wyniki

- Nadzorowana Propagacja Wstecz nie działa dla sieci bazującej na EfficientNetB7, bardziej szczątkowe wyniki dla prostej sieci CNN
- W przypadku zdrowych mózgów często obszarem istotności są oczodoły



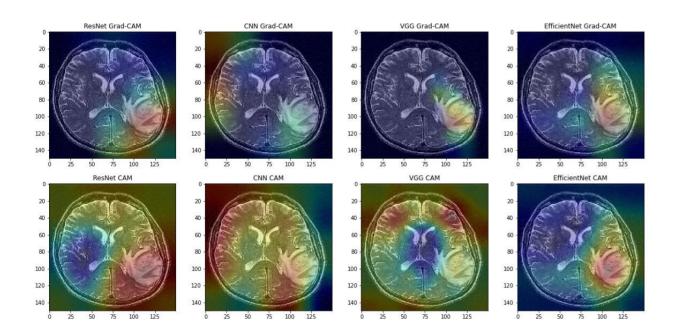




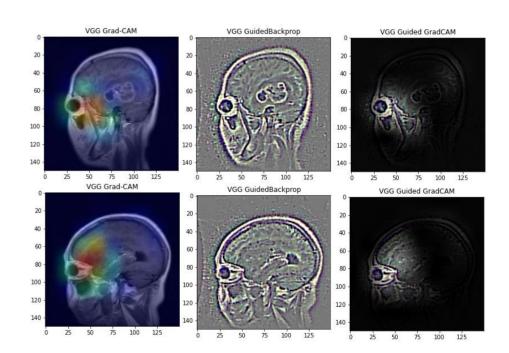


Testy manualne - wyniki

 Grad-CAM zwraca mniejszy, bardziej konkretny obszar niż CAM



 Oczodoły często są mylone z guzem mózgu (szczególnie przez sieć VGG)

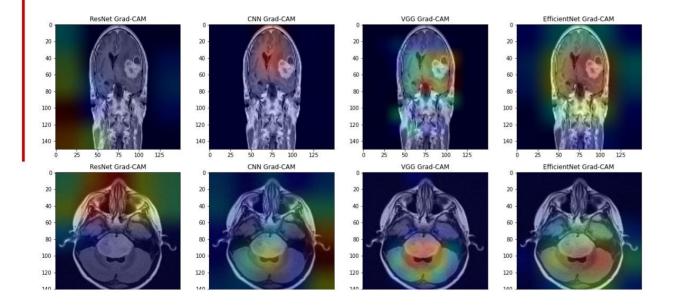




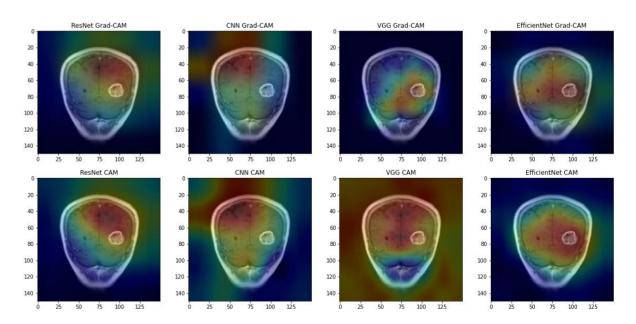


Testy manualne - wyniki

- Metody analizy istotności mogą rozstrzygnąć, które sieci zwróciły poprawne wyniki



Obszary istotności mogą uwidocznić złą detekcję cech pomimo wysokiej skuteczności sieci

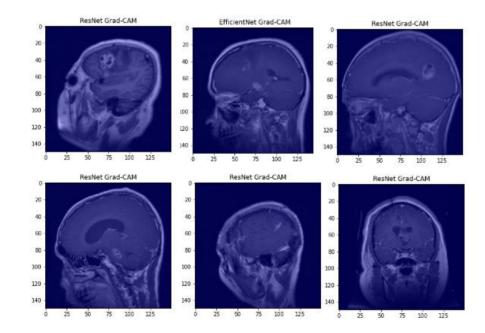






Testy manualne - wyniki

 Niepoprawne działanie metody Grad-CAM dla obrazów wejściowych wykonanych z tyłu bądź z boku mózgu



Sieć konwolucyjna	Poprawnie wyznaczone mapy istotności (Grad-CAM)	
ResNet	454 (94%)	
CNN	483 (100%)	
VGG	452 (93,58%)	
EfficientNet	474 (98,14%)	

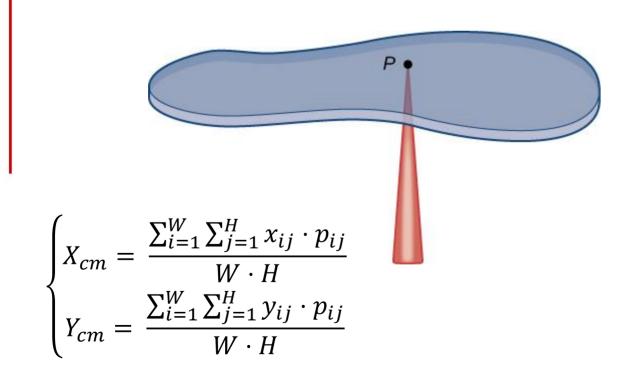


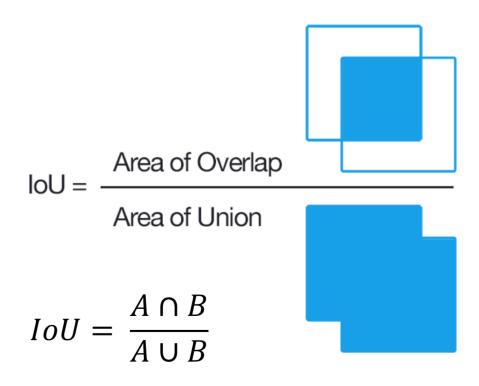


Testy statystyczne – porównywane parametry

Środek ciężkości

Intersection over Union



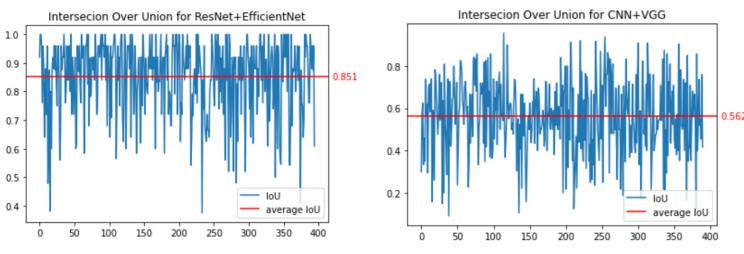


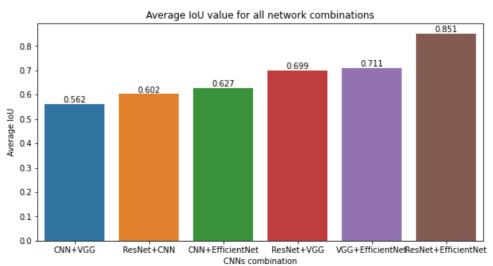


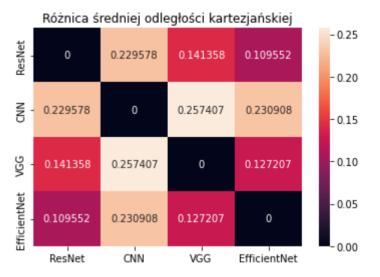


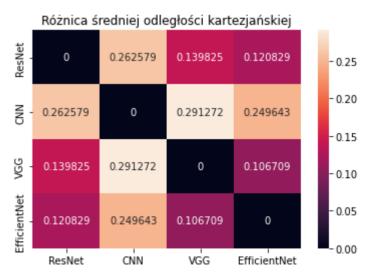
Wyniki testów statystycznych

Testy statystyczne – wyniki dla *Grad-CAM*







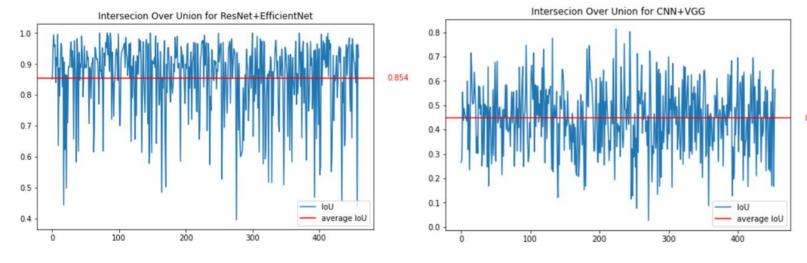


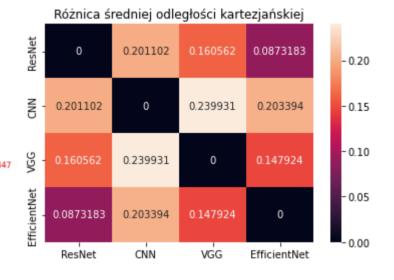


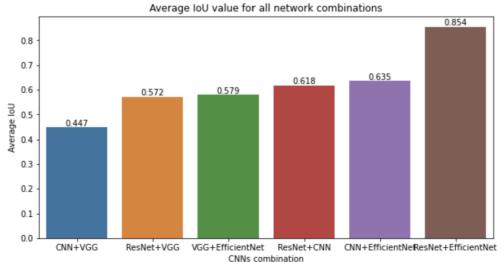


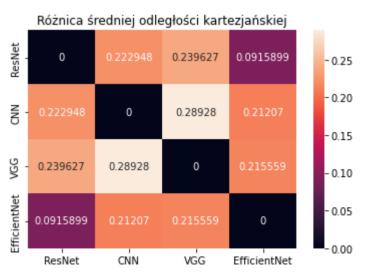
Wyniki testów statystycznych

Testy statystyczne – wyniki dla CAM













Podsumowanie

- Dogłębna analiza dostępnej literatury
- Wyuczone sieci neuronowe o wysokiej precyzji
- Testy wielu scenariuszy połączenia rezydualne, sieć głęboka, płytka, transfer learning...
- Grad-CAM zawodny, najdokładniejsze wyniki
- Grad-CAM + Nadzorowana Propagacja Wstecz = Guided Grad-CAM metoda dokładna o wysokiej rozdzielczości
- CAM niezawodność
- Dalszy kierunek rozwoju testy na innych zbiorach danych





Dziękuję za uwagę!