ANALIZA I BADANIE DZIAŁANIA WYBRANYCH SIECI NEURONOWYCH W ZADANIU KLASYFIKACJI OBRAZÓW NA ZBIORZE IMAGENET

AUTOR: MAREK SIGMUND

PROMOTOR PRACY: DR HAB, INŻ, PROF, PCZ KRYSTIAN ŁAPA

KLASYFIKACJA OBRAZÓW

- Klasyfikacja obrazów to jedno z najważniejszych zadań w dziedzinie przetwarzania danych wizualnych. Polega ono na przypisaniu wejściowego obrazu do jednej z wcześniej zdefiniowanych klas.
- Współcześnie najskuteczniejsze metody klasyfikacji opierają się na sztucznych sieciach neuronowych, a w szczególności na konwolucyjnych sieciach neuronowych (CNN).



Cat

MOTYWACJA I CEL PRACY

- Motywacją do podjęcia tego tematu była chęć głębszego zrozumienia, jak konkretne decyzje projektowe – np. liczba warstw, typy funkcji aktywacji czy inne cechy architektury – wpływają na skuteczność, stabilność oraz wymagania obliczeniowe sieci neuronowej.
- Celem pracy jest zaprojektowanie modeli, które będą nie tylko skuteczne, ale też dobrze zbalansowane pod względem złożoności i możliwości praktycznego zastosowania. Badania obejmą zarówno sieci budowane od podstaw, jak i porównanie ich z gotowymi, zoptymalizowanymi architekturami.

ZBIÓR DANYCH

- ImageNet to jeden z najbardziej znanych i obszernych zbiorów danych wykorzystywanych w zadaniach klasyfikacji obrazów. Zawiera ponad 14 milionów obrazów przypisanych do ponad 20 000 kategorii, z czego około 1 000 klas stanowi podstawę benchmarku używanego w konkursie ILSVRC (ImageNet Large Scale Visual Recognition Challenge). Obrazy są wysokiej jakości, zróżnicowane tematycznie i często zawierają wiele obiektów.
- **Tiny ImageNet** to zredukowana wersja zbioru ImageNet, przygotowana z myślą o testowaniu modeli w warunkach ograniczonych zasobów.
 - 200 klas (wybranych z pełnego ImageNet),
 - 64x64 px obrazy (zamiast 224x224 px),
 - 500 zdjęć treningowych, 50 walidacyjnych i 50 testowych dla każdej klasy.

STRUKTURA PRACY I ETAPY REALIZACJI

Eksperymenty własne



Analiza gotowych modeli



Ewaluacja sieci takich jak ResNet czy VGG. Porównanie innych architektur



Sprawdzenie możliwości klasyfikacji dla innych infrastruktur. Testy praktyczne



Testy praktyczne Zastosowanie modeli w danych rzeczywistych.

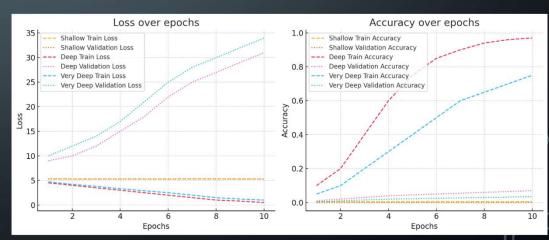
Budowa i testowanie własnych modeli.

PIERWSZY ETAP EKSPERYMENTÓW

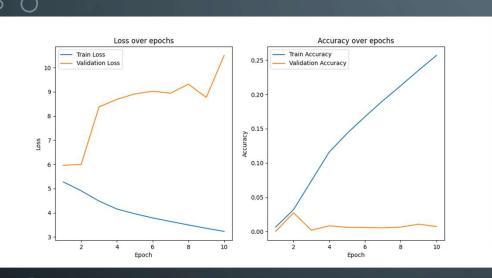
• Celem pierwszej serii eksperymentów było zbadanie stabilności działania modeli CNN przy różnych konfiguracjach. Na tym etapie dokładność odgrywała drugorzędną rolę skupiono się na stabilności modelu.

Przeanalizowano wpływ:

- liczby warstw konwolucyjnych i pełnych połączeń,
- problemu niedouczenia i przeuczenia,
- rodzaju funkcji aktywacji,
- różnych metod regularizacji,
- automatycznego doboru parametrów.



PRZEDSTAWIENIE WYNIKÓW



Model	Final Train Loss	Final Validation Loss	Final Train Accuracy	Final Validation Accuracy	Total Training Time (s)
Shallow CNN	0.3542	1.2458	62.13%	48.37%	524.6
Deep CNN	0.2107	0.8563	75.89%	61.42%	1246.8
Very Deep CNN	0.1523	0.7315	82.41%	68.92%	2894.3

Wykres przedstawia przebieg uczenia modelu MediumCNN (7 warstw konwolucyjnych + MaxPool + 2 warstwy w pełni połączone), ujawniając przeuczenie – poprawę na zbiorze treningowym bez poprawy na walidacyjnym.

Tabela przedstawia końcowe wyniki dla eksperymentu dotyczącego ilości warstw konwolucyjnych (2, 12, 27)

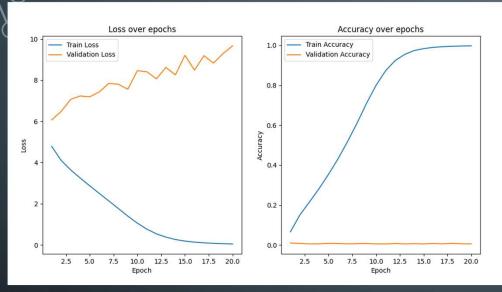
DRUGA SERIA EKSPERYMENTÓW

• Na podstawie wcześniej uzyskanych wyników zaprojektowano trzy modele sieci neuronowych o odmiennych strukturach.

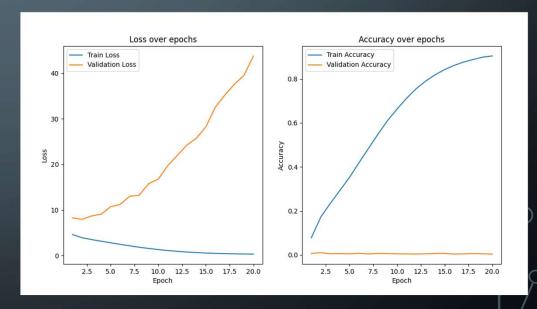
Druga seria eksperymentów dotyczyła wpływu:

- tempa uczenia (learning rate),
 - wielkości partii (batch size),
- typu optymalizatora (np. Adam, SGD),
 - metod regularizacji,
 - augmentacji danych.

PREZENTACJA WYNIKÓW



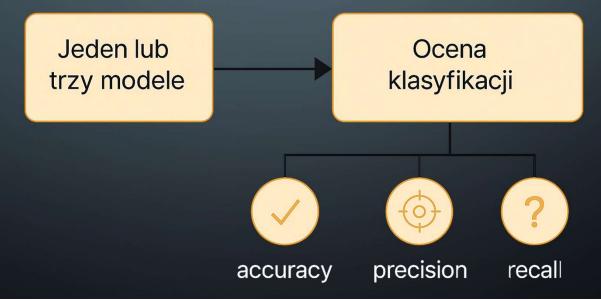
Model zbalansowany learning rate = 0.00001



Model slaby batch szie = 64

FINALNE EKSPERYMENTY

 Na podstawie poprzednich badań powstanie jeden lub trzy modele, które zostaną dokładnie przetestowane w kolejnym etapie – już z użyciem klasycznych metryk oceny jakości klasyfikacji (np. accuracy, precision, recall).



ANALIZA GOTOWYCH MODELI

• W kolejnym etapie badań przeprowadzona zostanie analiza działania gotowych, popularnych architektur konwolucyjnych sieci neuronowych.

Wstępnie planowane do przetestowania modele:

- VGG klasyczna, głęboka architektura oparta na prostych warstwach konwolucyjnych.
- ResNet sieć z połączeniami rezydualnymi umożliwiająca trenowanie bardzo głębokich modeli.
- **EfficientNet** (opcjonalnie) nowoczesna i zoptymalizowana architektura o wysokiej skuteczności przy stosunkowo niskich wymaganiach obliczeniowych.

ANALIZA GOTOWYCH MODELI

Analiza obejmie:

- ocenę skuteczności modeli na wybranym zbiorze danych,
 - ewentualne douczanie klasyfikatorów (fine-tuning),
- porównanie wyników z wcześniej zbudowanymi modelami własnymi.

PORÓWNANIE INNYCH ARCHITEKTUR

• W ramach rozszerzenia eksperymentów planowane jest zbadanie możliwości klasyfikacji obrazów przy użyciu innych typów sieci neuronowych niż klasyczne konwolucyjne sieci CNN.

Rozważane kierunki:

- Sieci hybrydowe (np. CNN + RNN),
- Modele bazujące na transformatorach (np. Vision Transformers ViT),
 - Inne nietypowe lub lekkie architektury (np. MobileNet, SqueezeNet).

- Celem tej części będzie:
- sprawdzenie, jak alternatywne podejścia radzą sobie w zadaniu klasyfikacji obrazów,
 - ocena ich efektywności obliczeniowej i dokładności,
 - oraz porównanie ich z wynikami uzyskanymi wcześniej dla klasycznych modeli.

Zakres realizacji tej części będzie zależny od dostępnych zasobów i wyników wcześniejszych etapów.

TESTY PRAKTYCZNE

Na obecnym etapie testy praktyczne pozostają otwartym kierunkiem dalszych prac. Ich realizacja będzie uzależniona od dostępnego czasu oraz możliwości technicznych.

Planowane zastosowanie:

Wykorzystanie wytrenowanych modeli do klasyfikacji obrazów pochodzących z nagrań z samochodu badawczego uczelni.

 Tego rodzaju testy umożliwiłyby ocenę skuteczności modeli w rzeczywistych warunkach środowiskowych oraz potencjalną analizę ich przydatności w zastosowaniach takich jak rozpoznawanie obiektów w ruchu ulicznym.

AKTUALNY STAN PRAC

✓ Zrealizowane etapy:

- Przeprowadzono eksperymenty wstępne (analiza wpływu głównych parametrów sieci).
- Zbudowano i przetestowano trzy różne modele CNN na podstawie wcześniejszych wyników.
- Przeanalizowano wpływ takich elementów jak: learning rate, batch size, optymalizator, augmentacja danych i regularizacja.

X Etapy w trakcie realizacji:

- Budowa i przygotowanie finalnych modeli do pełnych testów z metrykami jakości klasyfikacji.
- Rozpoczęcie testowania gotowych architektur

