Akademia Górniczo-Hutnicza im. Stanisława Staszica w Krakowie Wydział Elektrotechniki, Automatyki, Informatyki i Inżynierii Biomedycznej

dr hab. inż. Wojciech Tadeusz Chmiel

Egzamin dyplomowy przewiduje się w dniu 27.01.2025 r.

OCENA PROJEKTU DYPLOMOWEGO

Autor: Jacek Tyszkiewicz

Numer albumu: 409891

Tytuł pracy/projektu: Optymalizacja hiperparametrów w głębokich sieciach.

Tytuł pracy/projektu w j. ang.: Hyperparameters optimization in deep networks.

Opiekun pracy/projektu: dr hab. inż. Wojciech Tadeusz Chmiel

Miejsce napisania pracy/ Wydział Elektrotechniki, Automatyki, Informatyki i Inżynierii Biomedycznej, Akademia

projektu: Górniczo-Hutnicza im. Stanisława Staszica w Krakowie

Program studiów: (120-AIR-1S-19) Automatyka i Robotyka, pierwszego stopnia, stacjonarne

Słowa kluczowe: BOinEA, EA, optymalizacja, hiperparametryczna, heurystyczne, bayesowskie, sieć,

neuronowa

Ocena: 5,0 (bardzo dobry)

1. Merytoryczna ocena pracy

Celem pracy była ocena przydatności metod doboru hiperparametrów głębokiej sieci oraz zaproponowanie własnego algorytmu realizującego to zadanie. Omówiono metody stosowanie w optymalizacji hiperparametrycznej: wyszukiwane ręczne (manual search), przeszukiwanie siatki (grid search) oraz przeszukiwanie losowe (random search). Szczególnie wiele miejsca poświęcono metodom optymalizacji hiperparametrów bazujących ma metodach Bayesowskich łączących aktualną informację z modelem a priori. Metoda ta poprzez ocenę obiecującej konfiguracji hiperparametrów w oparciu o bieżący model, a następnie jej aktualizację, zbiera obserwacje w celu budowy estymatora funkcji optymalizowanej. Szczegółowo omówiono podstawy teoretyczne metody BOGP (Bayesian Optimisation with Gaussian Processes). Przeprowadzono też analize jej implementacji w bibliotece scikit-optimize. Analize implementacji na podstawie kodu źródłowego oraz dokumentacii biblioteki scikit-optimize, zastosowano w tworzeniu autorskiego algorytmu do optymalizacii hiperparametrów. Omówiono także inne algorytmy bazujące na optymalizacji Bayesowskiej – SMAC (seguential modelbased algorithm configuration), gdzie model zastępczy stanowi las losowy oraz BOinG (Bayesian Optimization inside a Grove), który bazuje na modelu zastępczym łaczącym las losowy na poziomie globalnym oraz procesy Gaussowskie na poziomie lokalnym. Omówiono rolę heurystyk w doborze hiperparametów – symulowanego wyżarzania oraz algorytmów ewolucyjnych. Na podstawie przeprowadzonej analizy zaproponowano własną metodę doboru hiperparametrów, w której zastosowano algorytm genetyczny do eksploracji oraz procesy Gaussowskie do intensyfikacji. Jakość doboru hiperparametrów dla wybranych sieci głębokich przez wymienione powyżej algorytmy, których zestaw uzupełniono dodatkowo o algorytm ewolucyjny, oceniono z wykorzystaniem trzech zbiorów danych: CIFAR-10, Fashion-MNIST oraz NSL-KDD. Optymalizowane hiperparametry zaproponowanych architektur obejmowały m.in. współczynnik uczenia, liczbę warstw w pełni połączonych, liczbe neuronów w warstwie, liczbe warstw konwolucyjnych, liczbe filtrów oraz ich rozmiar, a także typ funkcji aktywacji. W eksperymentach oceniano dokładność (accuracy) klasyfikacji. Na podstawie przeprowadzonych eksperymentów dokonano analizy uzyskanych wyników działania aplikacji, zgodnie z metodyką stosowaną w ocenie algorytmów uczenia maszynowego. Zawartość pracy wskazuje na dobrą orientację Autora w dziedzinie rozważanych w pracy zagadnień. Praca spełnia wymagania stawiane pracom dyplomowym inżynierskim na kierunku Automatyka i Robotyka.

- 2. Czy treść pracy odpowiada tematowi określonemu w tytule?
- a) Tak
- 3. Czy struktura pracy podział treści, kolejność rozdziałów, itp. jest odpowiednia?
- a) Tak
- 4. Czy dobór źródeł oraz ich wykorzystanie sa właściwe?
- a) Tak
- 5. Czy praca jest poprawna językowo?
- a) Tak
- 6. Czy technika edycji, spis rzeczy, odsyłacze są poprawne?
- a) Tak