Klasyfikacja obrazów w C++

Michał Góraj 171937

Celem projektu jest stworzenie klasyfikatora obrazów, potrafiącego rozróżnić zdjęcia psów od kotów. Rolę tę pełnić będzie konwolucyjna sieć neuronowa, napisana w C++ przy użyciu TensorFlow API.

Środowisko

Środowisko zostało zainstalowane na Ubuntu 20.04. Sama instalacja TensorFlow i jego konfiguracja tak, by można było korzystać z niego w całości pisząc przy użyciu języka C++ sprawia pewne problemy. Po pierwsze na oficjalnej stronie internetowej tensorflow.org nie ma już bezpośredniej instrukcji o tym mówiącej (kiedyś była, co sygnalizują linki wstawiane przez użytkowników np. na StackOverflow). Użytkownik powinien domyśleć się, że właściwa instrukcja dla niego w tej sytuacji to nie np. wiązania dla języka C, a jedynie *budowanie ze źródła* [1].

```
nordoksieznik@mordoksieznik-MRC-WX0:~/Code$ git clone https://github.com/tensorflow/tensorflow.git
Cloning into 'tensorflow'...
remote: Enumerating objects: 52, done.
remote: Counting objects: 100% (52/52), done.
remote: Compressing objects: 100% (48/48), done.
remote: Total 988171 (delta 16), reused 31 (delta 2), pack-reused 988119
Receiving objects: 100% (988171/988171), 586.75 MiB | 3.03 MiB/s, done.
Resolving deltas: 100% (804819/804819), done.
Updating files: 100% (23280/23280), done.
```

Wersja oprogramowania

Domyślna gałąź rozwojowa projektu to master, dzięki czemu pobieramy najnowszą wersję TensorFlow. Udało mi się przy użyciu obecnej wersji oprogramowania skonfigurować środowisko, napisać pierwszy kod i go odpalić; jednakże w dalszej części pracy w czasie kompilacji pojawiały się niezrozumiały dla mnie szereg błędów związanych z zawieraniem plików nagłówkowych oprogramowania stron trzecich (eigen, protobuf, brak wymaganej biblioteki abseil), po których ręcznej poprawie pojawił się błąd, z którym już nie udało mi się dowiedzieć co należy zrobić. Najlepsze doświadczenie mam z ostatnim oficjalnym wydaniem, tj. wersją z gałęzi r2.3 (git checkout r2.3 w folderze głównym tensorflow).

Z różnymi wersjami TensorFlow również należy uważać – m.in. struktura plików wielokrotnie się zmieniała przez co rozwiązania problemów z Internetu bywają już kompletnie nieprzydatne. Przede wszystkim jednak TensorFlow jest używany w pakiecie z innymi wymaganymi zależnościami, co do których właściwa wersja jest podstawą funkcjonowania. Lista przetestowanych jako kompatybilne wersji kompilatora GCC, Pythona i przede wszystkim Bazela znajduje się na samym dole instrukcji instalacji i należy się jej ściśle trzymać.

Konfiguracja

Po pobraniu odpowiedniej wersji z Githuba, należy zgodnie z instrukcją uruchomić skrypt ./configure i za jego pomocą wybrać odpowiednie opcie instalacji. Można wybrać tu możliwość wykorzystania procesora graficznego, uczyniłem czego nie ponieważ uznałem za niepotrzebne do wykonania tego projektu (uczenie nie trwało ostatecznie zbyt długo nawet przy użyciu dość skromnego CPU jakim dysponuję).

```
Mordoksteznikamordoksteznik-MNC-MXO:-/Code/tensorflow$ ./configure
You have bazel 2.0.0 Installed.
Please specify the location of python. [Default is /usr/bin/python]: /usr/bin/python3.8

Found possible Python library paths:
    /usr/local/lib/python3.8/dist-packages
    /usr/local/lib/python3.8/dist-packages
Please input the desired Python library path to use. Default is [/usr/local/lib/python3.8/dist-packages]
Do you wish to build Tensorflow with OpenCL SYCL support? [y/N]: N
NO OpenCL SYCL support will be enabled for Tensorflow.
Do you wish to build Tensorflow with ROCA support? [y/N]: N
NO FOOM support will be enabled for Tensorflow.
Do you wish to build Tensorflow with CUDA support? [y/N]: N
NO CUDA support will be enabled for Tensorflow.
Do you wish to download a fresh release of clang? (Experimental) [y/N]: N
Clang will not be downloaded.
Please specify optinization flags to use during compilation when bazel option "--config=opt" is specified [Default is -narch=native -Wno-sign-compare]:

Would you like to interactively configure /WORKSPACE for Android builds? [y/N]: N
Not configuring the WORKSPACE for Android builds.
Preconfigured BazeL build configs. You can use any of the below by adding "--config=<>" to your build command. See .bazelrc for more details.

--config=monlithic # Config for mostly static monolithic build.

--config=monlithic # Build with NWMA support.

--config=nama # Bu
```

Instalacja Bazela

Wydawać by się mogło, że teraz wystarczy napisać kod wykorzystujący tzw. niskopoziomowe API TensorFlow, zawierając odpowiednie nagłówki dyrektywą #include i wszystko powinno działać jak należy. Jednakże owych plików nagłówkowych obecnie nie ma wcale w folderach w których powinny się znajdować.

TensorFlow używa narzędzia Bazel do "automatyzacji tworzenia oprogramowania" i jego użycie jest wymagane do doprowadzenia środowiska do prawidłowego stanu. Instrukcja każe odpalić bazela tak:

bazel build //tensorflow/tools/pip_package:build_pip_package

z odpowiednimi opcjami. Jest to jak się wydaje stosunkowo dobre rozwiązanie, jeżeli ktoś nie chce później z tego narzędzia korzystać, przekopiuje sobie odpowiednie pliki do właściwych folderów include itd. i będzie pisać kod w zwyczajowy sposób. Jednakże z czasem może okazać się, że jeszcze jakieś szczególne pliki należy wygenerować przy użyciu Bazela itp. Drugim sposobem jest stworzenie sobie folderu dla projektu w strukturze tensorflow i tam odpowiedniego stworzeniu pliku BUILD, służącemu programowi Bazel do kompilacji. Ja tworzyłem swój projekt w folderze tensorflow/tensorflow/examples, gdzie przebywał obok dostarczonych przez producenta przykładowych kodów. przypadku takiej struktury, zbudowanie środowiska wg reguły z instrukcji nie jest dobrym pomysłem, ponieważ nie będzie ona trzymana w pamięci podręcznej (ang. cache) lokalnego serwera Bazela naszego projektu. To sprawi, że powtórzy on całą operację.

konieczna do "zbudowania" Sama instalacja Bazela jako TensorFlow jest wskazana na początku instrukcji z oficjalnej strony. Wskazane jest również użycie Bazeliska, dzięki któremu sama instaluje się właściwa wersja Bazela, kompatybilna z używaną z przedziału (najnowsza Tensorflow wersja podanego odpowiednim pliku). Można również stworzyć plik .bazelversion w zapiszemy sam która którym numer wersji, chcemy (gdy środowisko przestało współpracować w ten sposób właśnie zmieniłem wersję używanego Bazela na inną z przedziału uznanych za kompatybilne. Wyeliminowało to jeden rodzaj błędu, ale zrodziło kolejne.)

```
mordoksieznik@mordoksieznik-MRC-WX0:~$ sudo npm install -g @bazel/bazelisk
[sudo] password for mordoksieznik:
/usr/local/bin/bazelisk -> /usr/local/lib/node_modules/@bazel/bazelisk/bazelisk.js
/usr/local/bin/bazel -> /usr/local/lib/node_modules/@bazel/bazelisk/bazelisk.js
+ @bazel/bazelisk@1.6.1
added 1 package in 2.237s
```

Użycie Bazela – plik BUILD

Najbardziej podstawowa wersja pliku BUILD wygląda tak:

```
load("//tensorflow:tensorflow.bzl", "tf_cc_binary")
tf_cc_binary(
    name = "my_project",
    srcs = ["main.cc"],
    deps = ["//tensorflow/core:tensorflow"]
)
```

Obecnie wszystkie zależności do wczytania należy dodawać się za pomocą zmiennej tf_cc_binary. Własne pliki do kompilacji dodaje się po przecinku do atrybutu srcs (również pliki nagłówkowe), a wszystkie zależności do deps. Przy użyciu Bazela należy oprócz dodania odpowiednich nagłówków, dodać odpowiednie argumenty w pliku BUILD. Przykładowo gdy chcemy użyć funkcji zadeklarowanej w pliku standard ops.h, należy:

- dodać do kodu dyrektywę:
 #include "tensorflow/cc/ops/standard_ops.h"
- 2. dodać do pliku BUILD w regule tf_cc_binary, w argumencie deps:

"//tensorflow/cc:cc ops"

By dowiedzieć się jaki argument jest oczekiwany przez Bazela należy sprawdzić który folder ze ścieżki do oczekiwanego pliku nagłówkowego jest najgłębszy spośród tych, w których znajduje się plik BUILD, a następnie znaleźć nazwę reguły, która go wczytuje.

Dla Bazela korzeniem jest folder, w którym znajduje się plik WORKSPACE; w wypadku TensorFlow znajduje się on w "pierwszym" folderze tensorflow. W podanym przypadku sytuacja wygląda tak:

1 W folderze

/(ścieżka do TensorFlowa ...)/tensorflow/tensorflow/cc/ops nie ma pliku BUILD

2. W folderze

/(ścieżka do TensorFlowa ...)/tensorflow/tensorflow/cc jest plik BUILD, w którym istnieje reguła cc_ops, wczytująca plik standard ops.h.

W pliku BUILD w naszym projekcie, do atrybutu deps dodajemy ścieżkę do tego folderu i odpowiednią regułę po dwukropku.

Użycie Bazela – kompilacja

Po utworzeniu folderu z plikami z kodem gotowym do kompilacji i właściwego pliku BUILD, należy wywołać poniższą komendę, będąc w folderze-rodzicu naszego folderu projektu:

bazel build nasz_projekt/...

Jeżeli wszystko zostało poprawnie skonfigurowane, Bazel skompiluje zależności i nasz program. Zużywa on jednak dużo pamięci RAM; kilkukrotnie zdarzyło mi się, że doprowadził on do zawieszenia komputera i konieczności resetu poprzez zajęcie całej dostępnej pamięci. Instrukcja mówi dodaniu opcji: --local ram resources=2048, w Internecie można znaleźć inne podobne; nie zauważyłem, aby były one skuteczne. Jedyny działający sposób wg mojego doświadczenia to opcja --jobs, ograniczająca liczbę watków dostępnych dla Bazela. (Dla moich 8Gb RAM żadna liczba większa niż 2 nie jest wskazana).

Wywołanie instrukcji wygląda tak w trakcie budowania:

A tak po udanym zakończeniu:

```
Exacting local Bazel server and connecting to it...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after 10 seconds ...
...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to local Bazel server after ...
... still trying to connect to sever a second ...
... still trying to connect to sever ...
... still trying to connect to sever a second ...
... still trying to connect to sever a second ...
... still define ... still trying to connect ...
... still define ... still space to seconnect ...
... still define ... still space to second ...
... sti
```

(Przykładowy kod label_image z repozytorium TensorFlow)
W przypadku użycia innej wersji kompilatora w trakcie tej operacji
może pojawić się olbrzymia ilość ostrzeżeń i innych komunikatów.

```
mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-mordekleming-morde
```

Widać również, że build_pip_package trwa znacznie dłużej – w moim przypadku ponad 3,5 godziny zamiast około 80 minut.

Dane

Dane wejściowe stanowi mała wersja bazy z Kaggle [2]. Zawiera ona zdjęcia kotów i psów, uporządkowanych w folderach train, validate i test. W każdym z tych trzech folderów znajdują się podfoldery cats i dogs, a w nich po 1000 zdjęć kotów i 1000 zdjęć psów do uczenia sieci oraz po 500 dla walidacji oraz testowania. Wszystkie zdjęcia są zapisane w formacie jpg.



Przykładowe zdjęcie kota z bazy danych

Kod

TensorFlow C++ API

Programowanie z użyciem API TensorFlow odbywa się w dwóch etapach. Najpierw tworzy się tzw. *graf (ang. graph)* dla którego operacje są wierzchołkami a dane wejściowe i wyjściowe krawędziami. Graf jest modelem, zapisującym zależności między przewidzianymi operacjami. Czynność, która wygląda jak normalne wywołanie funkcji jest dopiero dodaniem operacji do grafu. Drugi etap to samo wywołanie owego grafu w ramach tzw. *sesji (ang. session)*, czyli połączenia z silnikiem TensorFlow. W ramach wywołania przekazuje się mu dane wejściowe, zbiór elementów do ewaluacji i kontener na wyniki. Grafy i *podgrafy (ang. subgraphs)* znajdują się w tzw. *zasięgu (ang. scope)* – obiekcie, który przechowuje cały tzw. kontekst operacji, same grafy i niektóre fizyczne zasoby.

Kluczowym pojęciem jest tytułowy tensor – uogólniony wektor (np. wektor jest tensorem 1. rzędu, a macierz 2.). W nich na ogół przechowywane są dane wejściowe i wyjściowe z kolejnych operacji. Tensor używany w programie do reprezentacji serii (ang. batch) obrazów jest rzędu czwartego i zapisany w tzw. formacie NHWC. Wymiary reprezentują tu po kolei: numer obrazu w serii, wysokość, szerokość i liczbę kanałów (3, format RGB).

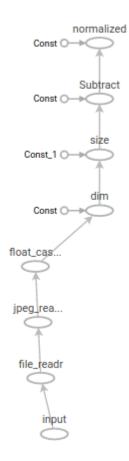
Kod użyty w ramach projektu stworzony został na podstawie serii poradników, znajdujących się pod przypisem [3].

Wczytywanie danych

Sam kod zawiera dużą liczbę komentarzy, wyjaśniających sens działania danej funkcji czy danego fragmentu kodu. Funkcja CreateGraphForImage tworzy graf operacji służących do wczytania obrazu z pliku do odpowiedniego tensora trzeciego rzędu. Funkcja ReadTensorFromImageFile służy do ewaluacji takiego grafu. ReadFileTensors używa powyższej funkcji do wczytania wszystkich obrazów z danego folderu. Ostatecznie funkcja ReadBatches wykorzystuje ReadFileTensors i następnie przetwarza jej rezultaty, by połączyć serie w pojedyncze tensory czwartego rzędu w formacie NHWC.

Działanie całego programu jest koordynowane w funkcji main. Wywołanie CreateGraphForImage odbywa się tylko raz, dopóki sam graf nie musi zostać zmieniony. Następnie dla trybów pracy wykorzystujących serie obrazów (uczenie i walidacja) używana jest funkcja ReadBatches; dla testowania, gdzie obrazy wczytywane są pojedynczo, potrzebna jest modyfikacja grafu i ponowne wywołanie CreateGraphForImage, a następnie ReadFileTensors.

Main Graph



Graf stworzony przez funkcję CreateGraphForlmage

Sieć neuronowa

Kluczową funkcją dla tworzenia modelu konwolucyjnej sieci neuronowej jest CreateGraphForCNN. To tu definiowana jest jej architektura.

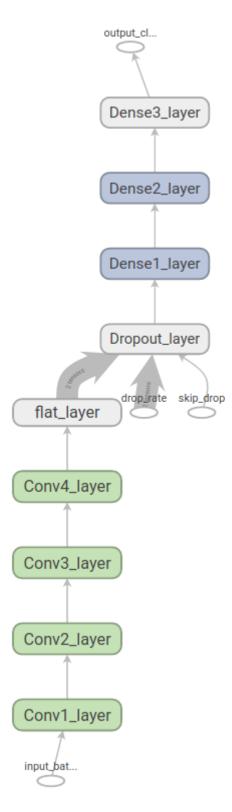
Użyty model zawiera 4 warstwy konwolucyjne, z filtracją o kroku (ang. stride) równym 1 i otoczką (ang. padding) 1 (określaną jako ang. same-size, zachowującą rozmiar). W kodzie każda warstwa konwolucyjna połączona jest z tzw. warstwą łączącą (ang. pooling layer), wydzielaną przez teorię. Łączenie odbywa się poprzez wyznaczanie maksimum (ang. maxpooling) o kroku 2 i oknie 2x2.

Dalej w sieci odbywa się spłaszczenie danych (ang. flatten), by dostosować je do znajdujących się trzech warstw gęstych (ang. dense layer). Jako funkcji aktywacyjnej używa się w nich tzw. ReLU (ang. Rectified linear units) – poza ostatnią, gdzie do podania ostatecznego wyniku używa się funkcji sigmoidalnej. Używa się również techniki losowego wyłączania neuronów (ang. dropout) z warstwy gęstej.

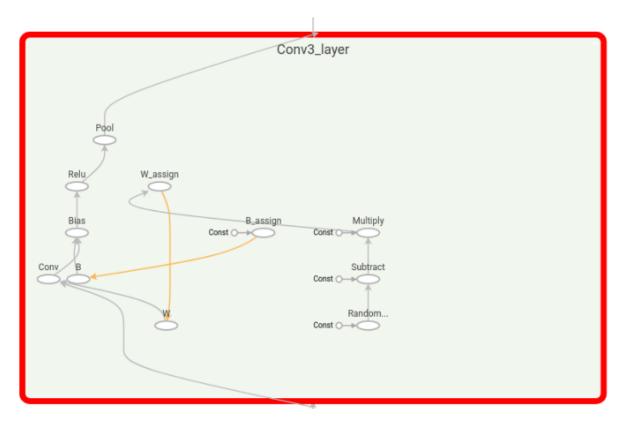
AddConvolutionLayer i AddDenseLayer Funkcje służą do stworzenia odpowiednio warstwy konwolucyjnej i gestej. Dodają również do grafu operacje inicjalizacji, które dla wag odbywają się zgodnie z metodą Xaviera. Do map zbiera się zmienne do owej inicjalizacji oraz wagi (ang. weight) i skosy (ang. bias) wraz z ich shape) do propagacji wstecznej wymiarami (ang. (ang. backpropagation).

W main cały ten etap jest realizowany przez wywołanie funkcji CreateGraphForCNN.

Main Graph



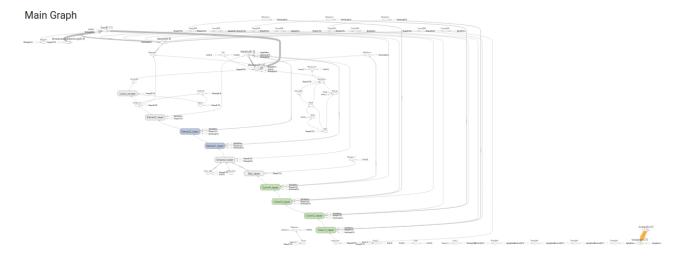
Graf konwolucyjnej sieci neuronowej (bez propagacji wstecznej)



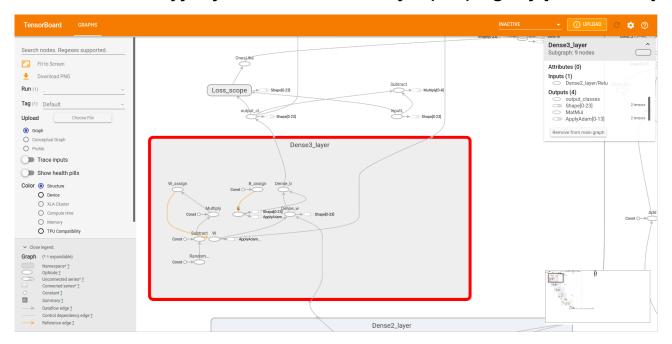
Podgraf warstwy konwolucyjnej nr 3

Propagacja wsteczna

CreateOptimizationGraph rozszerza graf stworzonej sieci o elementy propagacji wstecznej. W tym celu wobec rezultatów klasyfikacji podjętej przez sieć obliczania jest funkcja kosztu – średnia kwadratów różnic między odpowiedzią sieci a oczekiwanym rezultatem. Następnie do grafu dodawana jest operacja licząca gradienty, wskazujące kierunek najszybszego wzrostu/spadku wartości funkcji kosztu. Dalej jako metodę użycia informacji z obliczonych gradientów do wyznaczenia zmienionych wartości wag i skosów użyty jest algorytm optymalizacyjny Adam. Funkcja CreateOptimizationGraph również wywoływana jest w main.



Graf konwolucyjnej sieci neuronowej z propagacją wsteczną



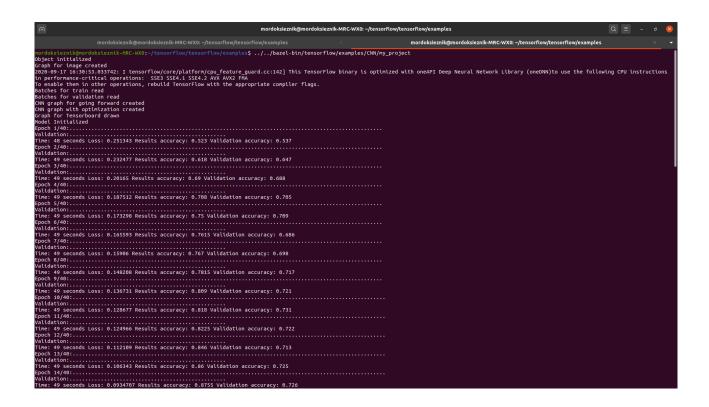
Podgraf przykładowej warstwy CNN

Uczenie sieci

Po wczytaniu danych wejściowych i stworzeniu grafu sieci z propagacją wsteczną pozostało jedynie uruchomienie sesji z odpowiednia konfiguracja i sprawdzenie rezultatów. TrainCNN, ValidateCNN i Predict służą właśnie do uruchomienia sesji w której wykonywana będzie klasyfikacja przez odpowiednich trybach. W czasie uczenia neuronowa W obowiązywało będzie wyłączanie neutronów, a także wyślemy silnikowi wynik funkcji kosztów oraz nowe wartości wag i skosów do obliczenia. Tych dwóch czynności unikniemy w trybach walidacji i predykcji (silnik TensorFlow jest "leniwy" i wykonuje tylko te operacje, które są mu potrzebne do obliczenia wartości elementów, o które został poproszony; dzięki temu nie wykorzysta on danych z walidacji do poprawy wartości swoich wag, bo nie "będzie mu się funkcji kosztów, gradientów chciało" liczvć ani algorytmu optymalizacji Adama), przy czym dropout nie jest operacją pominieta, a taka w której można podać wartości parametrów tak, by ta operacja nie miała żadnego efektu na funkcjonowanie sieci.

Podobnie zdefiniowana jest również funkcja Initialize – wywołuje ona sesję w której silnik dokonuje ewaluacji zmiennych inicjowanych zgodnie z podgrafem sieci neuronowej, zapisanych uprzednio do mapy zmiennych do inicjalizacji.

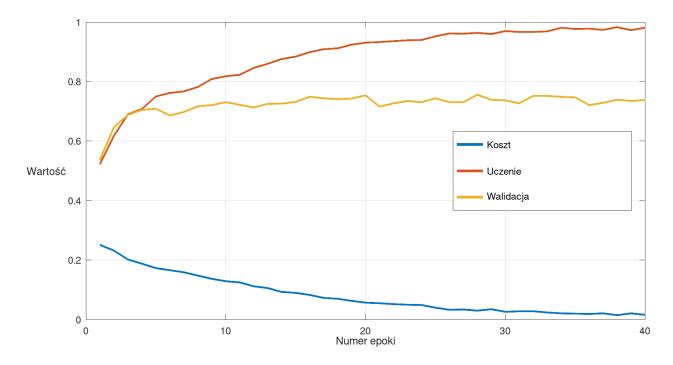
W main dokonujemy inicjalizacji m.in. wag sieci CNN, a następnie uruchamiamy uczenie dla kolejnych serii danych. Pojedyncza klasyfikacja każdego obrazu z puli stanowi jedną epokę (ang. epoch) nauki. Po dokonaniu takiego treningu, sieć dokonuje walidacji – próbnej klasyfikacji zbioru do tego służącego (w ramach tej samej epoki). Cała operacja jest następnie powtarzana przez zadaną liczbę epok (20). Na końcu dokonywana jest predykcja, gdzie wczytywane są pojedynczo obrazy testowe, sprawdzające efektywność sieci. Zarówno wyniki poszczególnych epok uczenia, jak i testów wyświetlane są w oknie konsoli.



mordoksieznik@mordoksieznik.MRC-WX0: -/tensorflow/tensorflow/examples			8
mordoksleznik@mordoksleznik-MRC-WX0: -/tensorflow/tensorflow/examples x mordoksleznik@mordoksleznik-MRC-WX0: -/tensorflow/tenso	orflow/examples		
Epoch 15/40: validation:			
Validation: Time: 49 seconds Loss: 0.0900153 Results accuracy: 0.884 Validation accuracy: 0.732 Epoch 16/40: Validation:			
Epoch 16/48:			
vativation: Time: 49 seconds Loss: 0.0827409 Results accuracy: 0.899 Validation accuracy: 0.749			
Time: 49 seconds Loss: 0.0027409 Results accuracy: 0.899 Validation accuracy: 0.749 Epoch 17/40:			
Validation:			
Validation: Time: 49 seconds Loss: 0.0728764 Results accuracy: 0.909 Validation accuracy: 0.744 Epoch 18/40:			
Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0702906 Results accuracy: 0.9115 Validation accuracy: 0.741 Epoch 19/40: Validation:			
Valldation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0628646 Results accuracy: 0.9235 Validation accuracy: 0.743 Epoch 20/40:			
Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0572321 Results accuracy: 0.931 Validation accuracy: 0.754 Epoch 21/40:			
tpocn 2//40: Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0546013 Results accuracy: 0.9325 Validation accuracy: 0.716 Epoch 22/40:			
Epoch 22/40: Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0519361 Results accuracy: 0.9355 Validation accuracy: 0.727			
Epoch 23/46: Valldation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0495938 Results accuracy: 0.939 Validation accuracy: 0.735			
Epoch 24/40:			
Valldation: The: 49 second Loss: 0.0486567 Results accuracy: 0.94 Valldation accuracy: 0.731			
Fpoch 25/40:			
Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.039081 Results accuracy: 0.9515 Validation accuracy: 0.744 Epoch 26/40:			
Valldation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0330629 Results accuracy: 0.962 Validation accuracy: 0.731			
Valldation: Time: 49 seconds Loss: 0.0330629 Results accuracy: 0.962 Validation accuracy: 0.731 Epoch 27/40: Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0337541 Results accuracy: 0.9605 Validation accuracy: 0.731 Epoch 28/40:			
Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.0299151 Results accuracy: 0.9635 Validation accuracy: 0.756 Epoch 29/40:			
Epoch 29/48: Validation:			
Valuation: Time: 49 seconds Loss: 0.0353465 Results accuracy: 0.96 Validation accuracy: 0.739 Epoch 30/40:			
Epoch 30/40:			
Validation: Time: 49 seconds Loss: 0.0262876 Results accuracy: 0.97 Validation accuracy: 0.737			
The: 49 seconds Loss: 0.0263876 Results accuracy: 0.97 Validation accuracy: 0.737 Epoch 31/40:			
Valldation: Time: 49 seconds Loss: 0.0276803 Results accuracy: 0.967 Valldation accuracy: 0.727			
Epoch 32/40:			
Validation:			
Time: 49 seconds Loss: 0.02811 Results accuracy: 0.967 Validation accuracy: 0.752			

e	mordoksieznik@mordoksieznik-MRC-WX0: -/tenso	rflow/tensorflow/examples	Q = -	8
mo	ordoksieznik@mordoksieznik-MRC-WX0: ~/tensorflow/tensorflow/examples	mordoksieznik@mordoksieznik-MRC-WXO: ~/tensorflow/tensorflow/examples		
Validation:				
Time: 49 seconds Loss:	0.0262876 Results accuracy: 0.97 Validation accuracy: 0.737			
	0.0276803 Results accuracy: 0.967 Validation accuracy: 0.727			

	0.02811 Results accuracy: 0.967 Validation accuracy: 0.752			
	0.0244483 Results accuracy: 0.969 Validation accuracy: 0.752			
	0.0207776 Results accuracy: 0.9805 Validation accuracy: 0.749			
	o.ozorrio Resulta decardey. 0.5005 Vaccodeton decordey. 0.745			
	0.0201491 Results accuracy: 0.9765 Validation accuracy: 0.747			
	0.0185688 Results accuracy: 0.978 Validation accuracy: 0.721			
Time: 49 seconds Loss:	0.0212341 Results accuracy: 0.9735 Validation accuracy: 0.729			
Epoch 38/40:				
	0.015324 Results accuracy: 0.983 Validation accuracy: 0.739			
	0.0208796 Results accuracy: 0.9725 Validation accuracy: 0.735			
	0.0162905 Results accuracy: 0.981 Validation accuracy: 0.738			
Test number: 1 predict Test number: 2 predict				
Test number: 2 predict				
Test number: 4 predict				
Test number: 5 predict				
Test number: 6 predict				
Test number: 7 predict				
Test number: 8 predict				
Test number: 9 predict				
Test number: 10 predic				
Test number: 11 predic	ted: 1 actual is: 0			
Test number: 12 predic	ted: 1 actual is: 0			
Test number: 13 predic				
Test number: 14 predic				
Test number: 15 predic				
Test number: 16 predic				
Test number: 17 predic				
Test number: 18 predic				
Test number: 19 predic				
Test number: 20 predic				
total successes: 14 ou	t or 20			



Powyższe wyniki naniesione na wykres

Widać, że w wyniku uczenia sieci funkcjonuje prawidłowo – funkcja kosztu maleje, a dokładność ocen dla zbioru uczącego rośnie. W pierwszej fazie uczenia wyniki dla zbioru uczącego i walidacyjnego są bardzo podobne. Jednakże po kilku epokach wyniki dla zbioru walidacyjnego zaczyna odstawać od zbioru treningowego Zachodzi przetrenowanie sieci (ang. wartość overfitting). Powtórzone wywołania programu daje podobne rezultatv. najwyższa dokładność jaką udaje się osiągnąć naszej CNN to ok. 75-76%. Podobne wyniki można obserwować w fazie testowania wyniki tej fazy w kolejnych wywołaniach są z przedziału 14-16 poprawnych wyników na 20.

Jako że dalsze uczenie na obecnym zbiorze nie może już dać poprawy rezultatów, aby poprawić wyniki sieci konwolucyjnej można jedynie zwiększyć zbiór uczący lub zmienić jej strukturę. To zadanie wykracza poza zakres wykonanego projektu.

Dodatkowe uwagi

1. Żeby operacja AddSymbolicGradients w czasie uruchomienia skompilowanego programu zamiast wykonania swojej czynności nie wypisała komunikatu podobnego do poniższego:

```
No gradient defined for op: Mean. Please see https://www.tensorflow.org/code/tensorflow/cc/gradients/README.md for instructions on how to add C++ gradients.
```

należało znaleźć w jednym z plików o rozszerzeniu cc z podanego adresu funkcję realizującą operację liczenia gradientu z naszej operacji (w podanym przypadku funkcja Mean, której gradient jest liczony w nn_ops.cc). Następnie odnaleźć plik nagłówkowy odpowiadający znalezionemu plikowi z kodem i dodać dyrektywę #include dla niego. W naszym przypadku

#include "tensorflow/cc/ops/nn ops.h"

oraz do atrybutu deps w tf_cc_binary w pliku BUILD naszego projektu dodać "//tensorflow/cc:gradients". Jeżeli dla danej operacji nie ma w tych plikach liczących gradienty, oznacza to że najpewniej nie została ona nigdy napisana. W takiej sytuacji należy albo napisać kod sieci bez użycia takiej metody bądź napisać własną. Pozostałe problemy z konfiguracją Bazela itp. zostały ostatecznie rozwiązane sposobami opisanymi w sekcji konfiguracji.

2. Funkcja writeGraphForTensorboard służy do tworzenia i zapisywania do plików reprezentacji graficznej stworzonych w kodzie grafów operacji. Ogląda się je za pośrednictwem serwera TensorBoard, uruchamianego komendą.

mordoksteznik@mordoksteznik-MRC-WX0:~/Code/tensorflow/tensorflow/examples\$ tensorboard --logdir . Serving TensorBoard on localhost; to expose to the network, use a proxy or pass --bind_all TensorBoard 2.3.0 at http://localhost:6006/ (Press CTRL+C to quit)

Wypisuje ona adres serwera udostępnianego pod localhostem, z którym należy połączyć się za pomocą przeglądarki. Stąd pochodzą wizualizacje grafów z tego sprawozdania.

Źródła

- [1] https://www.tensorflow.org/install/source
- [2] https://s3.amazonaws.com/img-datasets/cats_and_dogs_small.zip
- [3] https://itnext.io/creating-a-tensorflow-dnn-in-c-part-1-54ce69bbd586
 https://itnext.io/creating-a-tensorflow-dnn-in-c-part-1-54ce69bbd586