

Weryfikacja możliwości sterowania łazikiem za pomocą sieci neuronowych

(TODO)

Paweł Dybiec

Praca licencjacka

Promotor: dr Jan Chorowski

Uniwersytet Wrocławski
Wydział Matematyki i Informatyki
Instytut Informatyki

TODO

Paweł Dybiec

.....

.....

(adres zameldowania)

.....

.....

(adres korespondencyjny)

PESEL:

e-mail:

Wydział Matematyki i Informatyki

stacjonarne studia I stopnia

kierunek: informatyka

nr albumu: 271900

Oświadczenie o autorskim wykonaniu pracy dyplomowej

Niniejszym oświadczam, że złożoną do oceny pracę zatytułowaną *Weryfikacja możliwości sterowania łazikiem za pomocą sieci neuronowych* wykonałem/am samodzielnie pod kierunkiem promotora, dr Jana Chorowskiego. Oświadczam, że powyższe dane są zgodne ze stanem faktycznym i znane mi są przepisy ustawy z dn. 4 lutego 1994 r. o prawie autorskim i prawach pokrewnych (tekst jednolity: Dz. U. z 2006 r. nr 90, poz. 637, z późniejszymi zmianami) oraz że treść pracy dyplomowej przedstawionej do obrony, zawarta na przekazanym nośniku elektronicznym, jest identyczna z jej wersją drukowaną.

Wrocław, TODO

(czytelny podpis)

Streszczenie

Sieci neuronowe są w stanie kierować samochodem na podstawie obrazu z kamery[2]. Tematem tej pracy implementacja i przetestowanie autonomicznej jazdy łazika Aleph 1 korzystającej z konwolucyjnych sieci neuronowych.

TODO ENG abstract

Spis treści

1. Preliminaria	7
1.1. Podstawy sieci neuronowych	7
1.1.1. Jak działają	7
1.1.2. Jak trenować	7
1.1.3. Warstwy typowe dla CNN	7
1.1.4. Dlaczego działają	7
1.2. ROS	7
1.2.1. Master	8
1.2.2. Node	8
1.2.3. Gotowe moduły	8
1.3. Autonomia Aleph 1	8
2. Sieć pod symulator	9
2.1. Dlaczego taka (a nie mniejsza)	9
2.2. Dane	9
3. Sieć pod Łazik	11
3.1. Co trzeba było dodać/zmienić	11
3.2. Problemy	11
3.3. Dane	11
4. Co dalej	13
Bibliografia	15

Dodatki	17
A Instrukcja uruchomienie symulatora i sieci	17
TODO: ZmieniĆ kierunek na isim	

Rozdział 1.

Preliminaria

Ta praca została zrealizowana w ramach przedmiotu "Projekt: autonomiczna jazda łazikiem". Z jego powodu(trzeba zmienić to wyrażenie), powstało wiele rozwiązań dla zadań z "konkursów łazikowych".

Żaden spośród łazików biorących udział w University Rover Challenge nie używa sieci neuronowych bezpośrednio do nawigacji, ale prawie wszystkie używają ROS (Robot Operating System) jako podstawy całego oprogramowania. Z tego powodu w tym rozdziale poruszone będą:

- Podstawy sieci neuronowych.
- Architektura ROS
- Autonomia Aleph 1

1.1. Podstawy sieci neuronowych

1.1.1. Jak działają

1.1.2. Jak trenować

1.1.3. Warstwy typowe dla CNN

1.1.4. Dlaczego działają

1.2. ROS

Nakładka na ubuntu

1.2.1. Master

1.2.2. Node

1.2.3. Gotowe moduły

tf, kamery, konwersje obrazków/strumieni

1.3. Autonomia Aleph 1

Co zostało zrobione na przedmiocie:

- Sprzęt (mnóstwo)
- Mapa 3d (RTAB_MAP)
- Rozpoznawanie klawiatur/pilek tenisowych
- Symulator
- kilka sieci obraz-¿kierownica
- wrappery/konwertery różnych protokołów/formatów

Rozdział 2.

Sieć pod symulator

TODO: Rysunek sieci, obrazki aktywacji

2.1. Dlaczego taka (a nie mniejsza)

Dlaczego dropout

Dlaczego nieliniowe

Dlaczego tylko 1 dense

2.2. Dane

Jak długie przejazdy, i ile ich: 2 po 20 minut

Co gdyby zmniejszyć rozdzielczość ewaluowanych obrazków do 16x8: jest ok

Jak wzbogacane: obrazy z 3 kamer + flip na środkowej

Rozdział 3.

Sieć pod Łazik

TODO: obrazki aktywacji dla przeuczonej sieci

Po co wgl był ten symulator? - jakby siec nie działała na symulatorze to raczej nie zadziała na prawdziwych danych

3.1. Co trzeba było dodać/zmienić

Obsługa rosa i rosbagów

3.2. Problemy

Przetestowanie jest bardziej ryzykowne

Pominięcie sporej ilości nagrań i mierzenie MSE na nich

3.3. Dane

Jak długie przejazdy, i ile ich: 180GB z jednego dnia, łącznie 240GB

Mamy bufor głębokości dodatkowo

Skupialiśmy się na tym żeby widział kratkę (kąty proste)

Rozdział 4.

Co dalej

RNN - sam wyciągnie kontekst

Na wersji sim-only - funkcja kosztu w zależności od odległości od trasy, może nagradzać szybkie przejazdy bo inaczej będzie stać w miejscu. Da się podciągnąć dla prawdziwej ale trzeba by jakoś użyć odo.

Reinforced learning - kara za każdą interwencję (może nie 0-1 tylko proporcjonalna od różnicy outputów)

Bibliografia

- [1] autor Tytuł, 2018
- [2] Mariusz Bojarski and Davide Del Testa and Daniel Dworakowski and Bernhard Firner and Beat Flepp and Prasoon Goyal and Lawrence D. Jackel and Mathew Monfort and Urs Muller and Jiakai Zhang and Xin Zhang and Jake Zhao and Karol Zieba End to End Learning for Self-Driving Cars

Dodatek A

Instrukcja uruchomienie symulatora i sieci

TODO: przepisać z repo