

UNIVERSITATEA DE VEST DIN TIMIŞOARA FACULTATEA DE MATEMATICĂ ŞI INFORMATICĂ PROGRAMUL DE STUDII DE MASTER: Securitate cibernetică

Traffic Sign Recognition

Supervizor:

Lect. Dr. Mădălina Erașcu

Studenti:

Bogdan Pinghireac Eduard Marian Neguriță Larisa Drăgănescu

Abstract

Acest studiu explorează performanța și robustețea rețelelor neuronale în recunoașterea semnelor de circulație. În detalierea rezultatelor experimentale, raportul abordează, de asemenea, instrumentele utilizate și provocările întâmpinate în procesul lor de instalare.

Contents

1	Introducere	4
2	Dataset	4
3	Instalare Tool-uri	4
	3.1 Alpha Beta Crown	4
	3.1.1 Introducere	4
	3.1.2 Instalare	5
	3.2 Marabou	6
	3.2.1 Introducere	6
	3.2.2 Instalare	6
4	Rulare benchmark	8
	4.1 Alpha Beta Crown	8
	4.2 Marabou	9
5	Rezultate	10
6	Concluzie	12
7	Bibliografie	12

1 Introducere

Rețelele neuronale profunde au adus o transformare semnificativă în modul în care interacționăm cu tehnologia în viața de zi cu zi. Acestea au devenit un factor determinant în domenii precum mașinile autonome, smartphone-uri, jocuri, drone etc., marcând o schimbare fundamentală în modul în care sistemele complexe sunt create și utilizate. Capacitatea lor de a învăța modele complexe din seturi de date și de a face prognoze sau decizii în funcție de acestea le face o unealtă valoroasă în domeniile mentionate si în multe altele.

Algoritmii Alpha-Beta-Crown și Marabou reprezintă instrumente și structuri de verificare folosite în contextul evaluării rețelelor neuronale. Acești algoritmi au scopul de a furniza analize detaliate ale modului în care rețelele neuronale se comportă și de a aborda provocările asociate testării acestora.

2 Dataset

Traffic Signs Recognition[2][3][5] este folosit pentru a automatiza recunoașterea semnelor de circulație și este deosebit de important în sistemele avansate de asistență. Aceasta reprezintă o problemă complexă în domeniul viziunii artificiale și recunoașterii modelelor.

Setul de date conține peste mii de imagini care reprezintă diferite semne de circulație. Aceste imagini reflectă variații semnificative în aspectul vizual al semnelor, din cauza factorilor precum distanța, iluminarea, condițiile meteorologice, obstrucțiii parțiale și unghiurile de rotație. Fiecare imagine este însoțită de mai multe seturi de caracteristici pre-calculate, ceea ce facilitează utilizarea algoritmilor de învățare automată fără a fi nevoie de cunoștințe avansate în prelucrarea imaginilor.

Setul de date cuprinde 43 de clase, a căror frecvențe nu sunt echilibrate. Participanții la benchmark au de clasificat două seturi de testare, fiecare conținând peste 12.000 de imagini.

3 Instalare Tool-uri

3.1 Alpha Beta Crown

GitHub: https://github.com/Verified-Intelligence/alpha-beta-CROWN

3.1.1 Introducere

Alpha Beta Crown sau α,β -Crown[6] este un tool care verifica o retea neuronala construit pe un cadru care utilizeaza propagarea liniara legata si tehnici de ramificare legate.

Tool-ul este foarte eficient daca este folosit cu un GPU deoarece are mai multe resurse decat un CPU si astfel executia este mult mai rapida. De asemenea se poate scala in mod eficient la retele convoluționale de dimensiuni semnificative, inclusiv cele cu milioane de parametri.

Este compatibil cu o varietate extinsă de arhitecturi de rețele neuronale, cum ar fi CNN, ResNet și diferite funcții de activare, datorita bibliotecii versatile auto_LiRPA[7]

dezvoltate de acceasi echipa.

auto_LiRPA reprezinta o biblioteca pentru derivarea și calcularea automata a limitelor folosind analiza perturbațiilor bazata pe relaxare liniară (LiRPA) pentru rețelele neurale, fiind o unealta utila pentru verificarea formala a robustetii.

Algoritmul LiRPA foloseste de asemenea un algoritm de graf pe grafuri computationale generale definite prin intermediu PyTorch.

 α,β -Crown este castigatorul in competitiile VNN-COMP (International Verification of Neural Networks Competition), din anul 2021, 2022 si 2023, obtinand cel mai bun scor total si depasind semnificativ alte tool-uri de verificare a retelelor neuronale pe o gama extinsa de peste 2 ani.

3.1.2 Instalare

Pentru instalare avem nevoie de un sistem de operare Linux(noi am ales WLS prezent in Windows) si urmatoarele programe instalate, altfel se pot genera erori:

- git
- unzip
- nvidia driver
- cuda tool-kit
- anaconda sau miniconda conform documentatiei alpha-beta-CROWN

Primul pas este clonarea repository folosind urmatoarele comenzi:

git clone git@github.com: Verified-Intelligence/alpha-beta-CROWN.git cd alpha-beta-CROWN

git clone git@github.com:Verified-Intelligence/auto_LiRPA.git

Dupa clonare trebuie creat enviroment-ul general folosind urmatoarele comenzi conda env create -f complete_verifier/environment.yaml —name alpha-beta-crown

conda activate alpha-beta-crown

Dupa acest pas se ruleaza urmatoarele comenzi:

cd auto_LiRPA

python setup.py install

Dupa terminarea instalarii am incercat un exemplu prezent in repository si anume cifar_resnet_2b.vaml.

cd complete_verifier

python abcrown.py -config exp_configs/tutorial_examples/cifar_resnet_2b.yaml

Dupa testarea unui exemplu am trecut la instalarea benckmark-ului[1] folosind urmatoarele comenzi:

```
git ../..
```

git clone git@github.com:ChristopherBrix/vnncomp2023_benchmarks.git cd vnncomp2023_benchmarks

sh setup.sh

Dupa acest pas se poate trece la rularea benchmark-ului.

```
BaB round 15
batch: 1120
Average branched neurons at iteration 15: 1.0000
splitting decisions:
split level 0: [/25, 949] [/25, 949] [/25, 940] [/25, 940] [/25, 949] [/28, 372] [/19, 52] [/25, 572] [/28, 372] [/25, 572]
pruning_in_iteration open status: True
ratio of positive domain = 786 / 2240 = 0.3508928571428571
pruning-in-iteration extra time: 0.02131342887878418
Time: prepare 1.0932 bound 1.0953 transfer 0.0001 finalize 0.4021 func 2.5999
Accumulated time: func 15.0670 prepare 4.4163 bound 8.7559 transfer 0.0586 finalize 1.7663
Current worst splitting domains lb-rhs (depth):
-0.13904 (23), -0.13604 (23), -0.13601 (23), -0.13433 (23), -0.13633 (23), -0.13287 (23), -0.13264 (23), -0.13191 (23), -0.13126 (23),
-0.12629 (23), -0.12507 (23), -0.12390 (23), -0.12290 (23), -0.12144 (23), -0.12131 (23),
length of domains: 1454
Time: pickout 0.0078 decision 1.8045 set_bounds 0.8594 solve 2.6013 add 0.0388
Accumulated time: pickout 0.0744 decision 8.5311 set_bounds 3.6271 solve 15.0734 add 0.3502
Current (lb-rhs): -0.1390395164489746
6327 domains visited
Cumulative time: 27.725351095199585
```

Figure 1:

3.2 Marabou

3.2.1 Introducere

Marabou este o unealtă bazată pe teoria satisfacției constrângerilor (SMT) care poate răspunde la întrebări legate de proprietățile unei rețele, transformând aceste întrebări în probleme de satisfacție a constrângerilor. Designul Marabou este conceput pentru a furniza o platformă robustă și eficientă pentru verificarea și analiza rețelelor neuronale profunde.

Marabou tratează fiecare neuron ca o variabilă și caută o atribuire a acestor variabile care să respecte atât constrângerile liniare, cât și cele non-liniare ale interogării. Se concentrează pe o reprezentare eficientă a acestor variabile și constrângeri.

Pentru a garanta că procesul de verificare este rapid și eficient, Marabou folosește un algoritm de căutare eficient, capabil să găsească soluții care să satisfacă toate constrângerile date.

Marabou este proiectat pentru a avea o performanță optimă în timpul procesului de verificare, concentrându-se pe minimizarea timpului de execuție și pe gestionarea eficientă a resurselor de calcul disponibile. Marabou reprezinta o resursa valoroasa pentru cei implicati in verificarea si analiza retelelor neuronale profunde.

3.2.2 Instalare

In aceasta sectiune vom detalia procesul de instalare al tool-ului Marabou[4]. Pentru a pregatii instalarea rulam urmatoarele comenzi:

sudo apt install cmake sudo apt-get update && sudo apt-get install build-essential git clone git@github.com:NeuralNetworkVerification/Marabou.git cd Marabou mkdir build cd build cmake ..
In cazul in care aveti urmatoarea problema:

```
(alpha-beta-crown) vf@DESKTOP-LA01G8M:~/VF/Marabou/build$ cmake ..
-- The C compiler identification is GNU 11.4.0
-- The CXX compiler identification is unknown
-- Detecting C compiler ABI info
-- Detecting C compiler ABI info - done
-- Check for working C compiler: /usr/bin/cc - skipped
-- Detecting C compile features
-- Detecting C compile features - done
CMake Error at CMakeLists.txt:2 (project):
   No CMAKE_CXX_COMPILER could be found.

Tell CMake where to find the compiler by setting either the environment variable "CXX" or the CMake cache entry CMAKE_CXX_COMPILER to the full path to the compiler, or to the compiler name if it is in the PATH.

-- Configuring incomplete, errors occurred!
See also "/home/vf/VF/Marabou/build/CMakeFiles/CMakeOutput.log".
See also "/home/vf/VF/Marabou/build/CMakeFiles/CMakeError.log".
(alpha-beta-crown) vf@DESKTOP-LA01G8M:~/VF/Marabou/build$
```

Figure 2: Eroare

Rulati urmatoarea comanda:

sudo apt-get update && sudo apt-get install build-essential

Dupa se executa urmatoarele comenzi pentru a da build la tool-ul Marabou[4]: cd build

cmake -build.

Daca toate comenzile au fost executate corect trebuie sa ajungeti la pasul din poza urmatoare:

```
(alpha-beta-crown) vf@DESKTOP-LA0IGBM:-/VF/Marabou/build$ cmake --build .

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/tools/onnx-1.12.0/onnx.proto3.pb.cc.o

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/deps/CVC4/context/context.cpp.o

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/deps/CVC4/context/context_mm.cpp.o

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/deps/CVC4/base/ekck.cpp.o

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/deps/CVC4/base/exception.cpp.o

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/deps/CVC4/base/cxception.cpp.o

[ 0%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/common/real/CommonReal.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/common/real/FileFactory.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/compine/real/ConstraintMatrixAnalyzerFactory.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/real/CostructionManagerFactory.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/real/ProjectedSteepestEdgeFactory.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/real/RowBoundTightenerFactory.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/real/TableauFactory.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/configuration/OptionParser.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/configuration/OptionParser.cpp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/configuration/OptionScopp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/configuration/OptionScopp.o

[ 1%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/configuration/OptionScopp.o

[ 2%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/BundManager.cpp.o

[ 2%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/CostructionManager.cpp.o

[ 2%] Building CXX object CMakeFiles/MarabouHelper.dir/src/engine/CostFunctionManager.cpp.o

[ 2%] Building CXX object
```

Figure 3: Build

4 Rulare benchmark

4.1 Alpha Beta Crown

Dupa finalizarea instalarii tool-urilor avem instalat tot mediul de lucru pentru a putea rula tool-ul alpha_beta_crown.

Pentru rulare putem opta pentru rularea prin GPU sau prin CPU, noi am ales CPU deoarece avem probleme in rularea cu GPU dupa cum se poate observa in demo. (pentru rularea prin CPU se adauga urmatorul argument **-device CPU** la comanda de executie)

Comenzile pentru rulare sunt urmatoarele: cd alpha-beta-CROWN/complete_verifier python abcrown.py -config exp configs/vnncomp23/gtrsb.yam

```
110.,
100%|
                                                               ts):
-134
                                                        -48.,
                                                                98.,
              34
                     -38
                                      138
                                                       132
                                                                         41
                                                                                -42.
                                                                76.
                                                        48
                                                               134.
                                                                       102
                                                       -20.
                                                                 4.
                                               52
                                                                76.
                                         and 10 specs):
358., 460., 546., 514., 530., 412.]]])
                   546.,
                           356., 410.,
                                         358.
                      311.5257 seconds.
                      initialization=uniform, steps=100, restarts=50, alpha=0.25,
                                       12.
                                               88.
                                    -148
                                              84
                                                                      22.
110.
                                    486.
100%|
                                     examples and 2 restarts):
```

Figure 4:

La finalul executiei se va genera un fisier out.txt care contine rezultatul executiei in format binar dupa cum se poate observa in figura urmatoare:

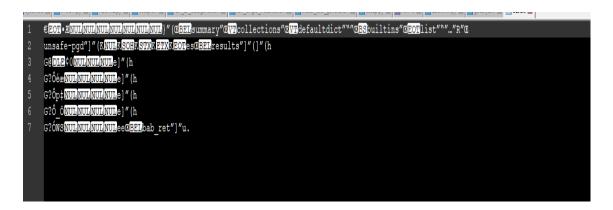


Figure 5:

Dupa generearea fisierul out.txt trecem la urmatoarea etapa si anume sa rulam benchmark-ul vnncomp2023_benchmarks[1].

Pentru rulare vom folosi urmatoarea comanda:

./run_all_categories.sh v1 /home/vf/VF/alpha-beta-CROWN/vnncomp_scripts \$(pwd) result_vit.csv ./counter_example "traffic_signs_recognition" all

Dupa rularea acestei comenzi se va rula benchmark-ul si la final va rezulta un fisier .csv unde sunt rezultatele executiei.

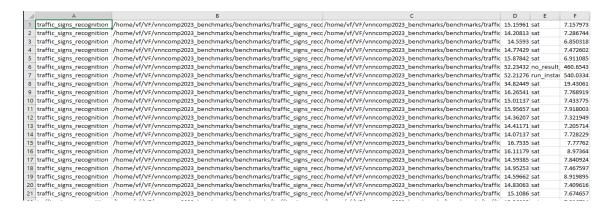


Figure 6:

4.2 Marabou

Dupa finalizarea build-ului, trebuie sa aveti urmatorul status daca build-ul a fost cu succes:

Figure 7: Final build

Apoi putem trece la rularea Marabou folosind urmatoarele comenzi: ./build/Marabou resources/nnet/acasxu/ACASXU_experimental_v2a_2_7.nnet resources/properties/acas_property_3.txt

Figure 8: Run Marabou

5 Rezultate

Alpha Beta Crown

Rezultatele obținute arată că din cele 46 de instanțe, 42 au fost clasificate ca sigure, iar doar instanța 45 a fost clasificată ca nesigură. Pentru instanțele 6 și 35, rezultatul a fost "run_instance_timeout", iar instanța 5 a obținut "no_result_in_file". Cele 42 de instanțe au valoarea "sat", fiind satisfiabile, astfel încât instanțele au reușit să satisfacă expresiile logice pentru ca problema să fie considerată rezolvată si pentru a găsi o soluție validă. De asemenea, rezultatele obtinute sunt aproape similare cu cele din competitia VNN-COMP 2023.

Table 1: Rezultate Alpha-Beta Crown

timpi(s)

7.157972967

7.286744442

6.850318482

7.472602460

6.911085371

460.654262260

540.033374469

19.430611468

7.768919104

7.433775311

7.918002813

7.321949306

7.205714470

7.728228881

7.777620317

8.973640245

7.840924381

7.467596722

8.919894638

7.409615798

7.674657312

7.536734055

7.530943546

7.643930597

7.925060305

7.649686196

7.522822988

7.749032502

7.893192003

7.275387435

8.904811028

8.852287157

8.927887925

16.933491927

16.378010803

540.002000284

11.136481450

9.845497913

9.480329464

9.572339116

8.855822936

9.365495261

8.925496347

17.016346806

8.997252323

 $\overline{6.13}5465521$

rezultat

sat

sat

sat

sat

sat

no_result_in_file

run_instance_timeout

sat

run_instance_timeout

sat

sat

sat

sat

sat

sat

sat

sat

sat

unsat

idx

0

 $\overline{1}$

2

3

4

5

6

7

8

9

10

11

12

13

14

15

16

17

18

19

20

21

22

23

24

25

26

27

28

29

30

31

32

33

34

35

36

37

38

39

40

41

42

43

44

45

rezultat	timpi(s)
	timpi(s) 7.621904355
sat	7.021904333 7.638204193
sat	
sat	7.633469190
sat	7.626641420
sat	7.638444798
no_result_in_file	421.810316189
run_instance_timeout	540.002389875
sat	8.277029694
sat	8.006306469
sat	7.909017601
sat	7.963294544
sat	8.031070918
sat	7.945131378
sat	7.643718570
sat	7.665780522
sat	8.554742984
sat	8.139821465
sat	8.069034642
sat	8.075580407
sat	8.082737984
sat	8.225868157
sat	8.052950567
sat	8.025188639
sat	8.058515817
sat	8.052247814
sat	7.754345396
sat	7.763596134
sat	7.777986621
sat	7.719802479
sat	7.718751425
sat	8.353000260
sat	8.324272922
sat	8.313190967
sat	8.265391201
sat	8.281102212
timeout	492.760481661
sat	9.115278199
${\mathrm{sat}}$	8.769323639
sat	8.527873309
sat	8.355129664
sat	8.296620591
sat	8.347717025
	8.314351386
sat	8.303236996
sat	
sat	7.937421362

5.935247116

unsat

Marabou

```
(alpha-beta-crown) vf@DESKTOP-LABIGBM:~/VF/Marabou$ ./build/Marabou resources/nnet/acasxu/ACASXU_experimental_v2a_2_7.nnet resources/properties/acas_property_3.txt
Network: resources/nnet/acasxu/ACASXU_experimental_v2a_2_7.nnet
Number of layers: 8. Input layer size: 5. Output layer size: 5. Number of ReLUs: 300
Total number of variables: 610
Property: resources/properties/acas_property_3.txt

Engine::processInputQuery: Input query (before preprocessing): 309 equations, 610 variables
Engine::processInputQuery: Input query (after preprocessing): 609 equations, 830 variables

Input bounds:

x8: [ -0.3035,  -0.2986]
x1: [ -0.4993,  0.5096]
x2: [ 0.4934,  0.5090]
x3: [ 0.3000,  0.5000]
x4: [ 0.3000,  0.5000]
Branching heuristics set to LargestInterval
unsat
(alpha-beta-crown) vf@DESKTOP-LABIGBM:~/VF/Marabou$
```

Figure 9: Marabou

6 Concluzie

In concluzie, este esențial să continuăm să dezvoltăm și să îmbunătățim instrumentele de verificare pentru a face față noilor provocări generate de evoluția tehnologiei. Această abordare continuă este crucială pentru a ne asigura că sistemele de recunoaștere a semnelor de circulație devin tot mai precise, mai sigure și mai eficiente.

Contribuția constantă la îmbunătățirea acestor instrumente este esențială pentru a răspunde dinamicii în schimbare a mediului rutier și pentru a promova în mod semnificativ siguranța și eficiența în gestionarea traficului.

7 Bibliografie

References

- [1] Christopher Brix. ChristopherBrix: vnncomp2023_benchmarks. URL: https://github.com/ChristopherBrix/vnncomp2023_benchmarks.
- [2] Kaoutar Sefrioui Boujemaa, Ismail Berrada, Afaf Bouhoute, Karim Boubouh. "Traffic sign recognition using convolutional neural networks". In: *IEEEXplore* (2017). URL: https://ieeexplore.ieee.org/abstract/document/8238205.
- [3] Lai Jia Shyan, T H Lim, Dk Norhafizah Pg Hj Muhammad. "Real time road traffic sign detection and recognition systems using Convolution Neural Network on a GPU platform". In: *IEEEXplore* (2023). URL: https://ieeexplore.ieee.org/document/10007277.
- [4] NeuralNetworkVerification. NeuralNetworkVerification: Marabou. URL: https://github.com/NeuralNetworkVerification/Marabou. (accessed: 23.01.2024).
- [5] Twine AI. "The Best Road Sign Detection Datasets of 2022". In: twine (2022). URL: https://www.twine.net/blog/road-sign-detection-datasets/.
- [6] Verified-Intelligence. Verified-Intelligence: alpha-beta-CROWN. URL: https://github.com/Verified-Intelligence/alpha-beta-CROWN. (accessed: 15.01.2024).

[7] Verified-Intelligence. Verified-Intelligence: auto_LiRPA. URL: https://github.com/Verified-Intelligence/auto_LiRPA. (accessed: 15.01.2024).