Visual Tracker Benchmark

1. Opis

<u>Visual Tracker Benchmark</u> - projekt który zawiera wyniki, kod i dane dla ewaluacji i badania różnych metryk dla śledzenia pojedynczego obiektu. Również pozwala na wykreślenie zbadanych metryk oraz porównanie wyników z innymi algorytmami śledzącymi.

2. Problemy

Kod benchmarku jest udostępniony dla dwóch języków programowania: Python oraz Matlab. Nie korzystaliśmy z kodu w matlabie, jednak kod pythonowy jest wykonany w wersji Python2, która od tego roku nie jest już wspierana, stąd pojawiają się problemy ze znalezieniem oraz instalacją tej wersji oraz niezbędnych pakietów. W związku z tym, wymagane było przekonwertowanie kodu do wersji Python3 oraz poprawienia kompatybilności z biblioteką urllib. Ponadto kod jest napisany w mało przejrzysty sposób i nie ma dokumentacji.

3. Instalacja

- a) Sklonować repozytorium https://github.com/jwlim/tracker_benchmark do katalogu projektu
- b) Przekonwertować kod źródłowy za pomocą programu 2to3
- c) Poprawić absolutne importy
- d) Zaimplementować funkcję run_{nazwa_modeli) w folderze scripts w pliku o takiej samej nazwie oraz dodać import w pliku __init__.py w tym samym katalogu. Przy badaniu metryki TRE uwzględnić seq.startFrame oraz seq.endFrame bo metryka jest wywoływana na różnych podzbiorach oryginalnej sekwencji 20 razy. Funkcja ma zwrócić słownik z polami "type" = "rect", "fps" ilość klatek na sekundę (len(seq) / (end start)), "res" lista Pythonowa z boksem w każdej klatce w formacie tlwh (top, left, width, height).
- e) Poprawić funkcję download_sequence w pliku butil/seq_config.py
- f) W pliku data/tb100.txt zostawić filmy z ludźmi oraz usunąć filmy gdzie są dwa init_rect (Jogging-1, Jogging-2..)
- g) Wyszukać wszystkie zapisywania do pliku i dodać .encode() do stringu

4. Uruchomienie

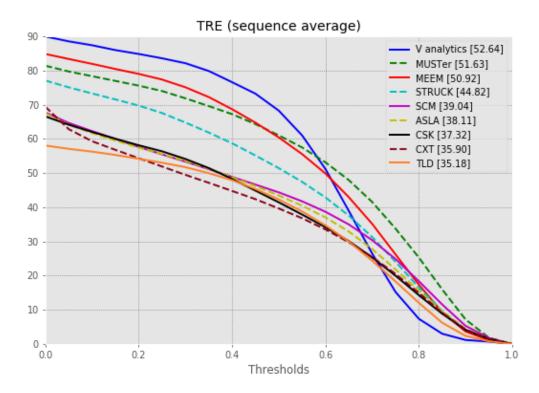
a) Generowanie wyników:
python -m [ścieżka do pliku run_trackers.py (jako pythonowy import)] -t
[nazwa modeli] -s tb100 -e TRE

tb100 - jest nazwą pliku txt w katalogu data, jeśli chcemy uruchomić benchmark na prywatnych i/lub części dostępnych danych, to możemy albo

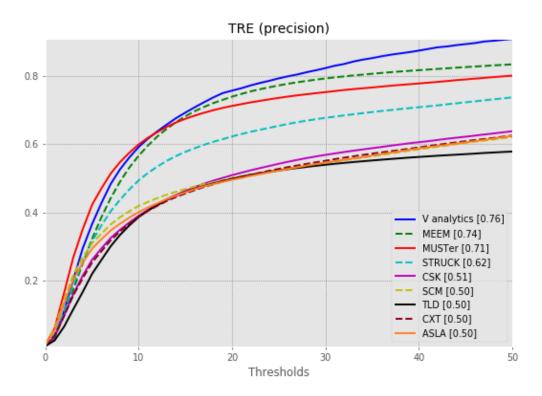
- wyedytować ten plik i zostawić tylko potrzebne filmy. Również można stworzyć swoje pliki txt w tym katalogu i zmienić funkcje get_seq_names w pliku butil/seq_config.py.
- b) Generowanie wykresów:python -m [ścieżka do pliku draw_graph.py (jako pythonowy import)]

5. Wyniki

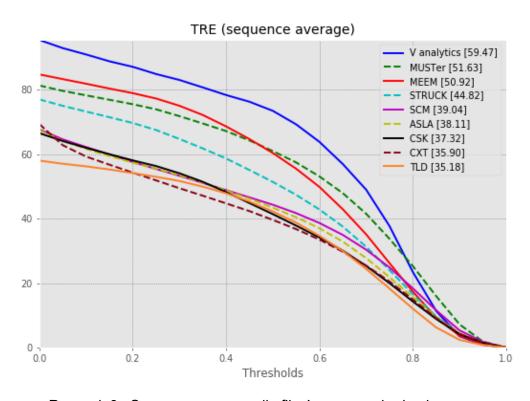
Stworzyliśmy dwa pliki: cars.txt (filmiki z samochodami z danych TB100) oraz humans.txt (wybrane przez nas filmy z ludźmi) i uruchomiliśmy model na tych plikach i porównaliśmy wyniki z ośmiu najlepszych trackerów na danych tb50, które były dostępne w bazie benchmarku.



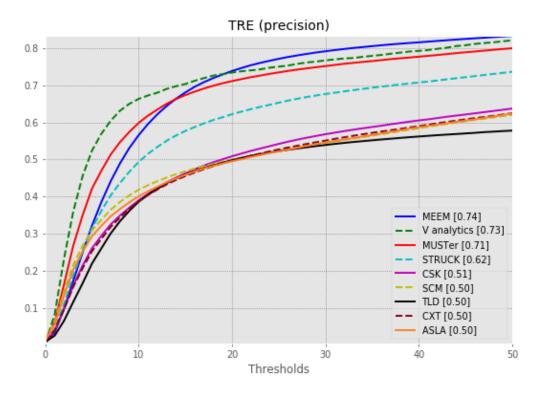
Rysunek 1. Sequence average dla filmów z ludźmi



Rysunek 2. Precision dla filmów z ludźmi



Rysunek 3. Sequence average dla filmów z samochodami



Rysunek 4. Precision dla filmów z samochodami

cars.txt zawiera filmiki:

- BlurCar1
- BlurCar2
- BlurCar3
- BlurCar4
- Car1
- Car2
- Car4
- Car24
- CarDark
- CarScale
- Suv

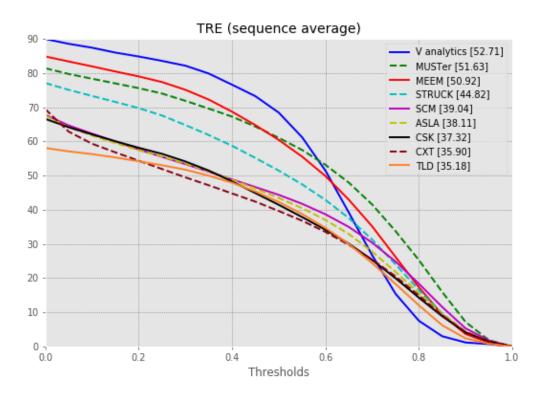
humans.txt zawiera filmy:

- Basketball
- BlurBody
- Bolt
- Bolt2
- Couple
- Crossing
- Crowds
- Dancer
- Dancer2
- David3
- Girl2

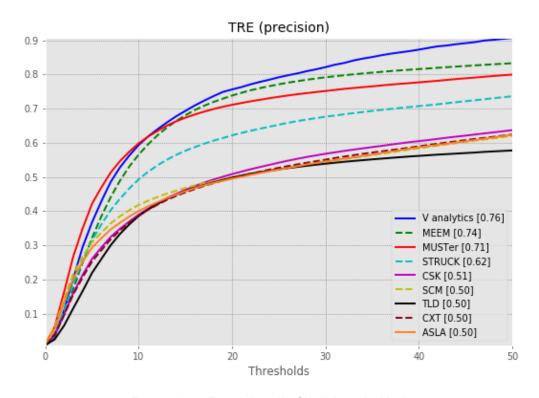
- Gym
- Human2
- Human3
- Human4
- Human5
- Human6
- Human7
- Human8
- Human9
- Jogging1
- Jump
- Singer1
- Skater
- Skater2
- Skating1
- Skating2-1
- Subway
- Walking
- Walking2
- Woman

6. Wyniki v2

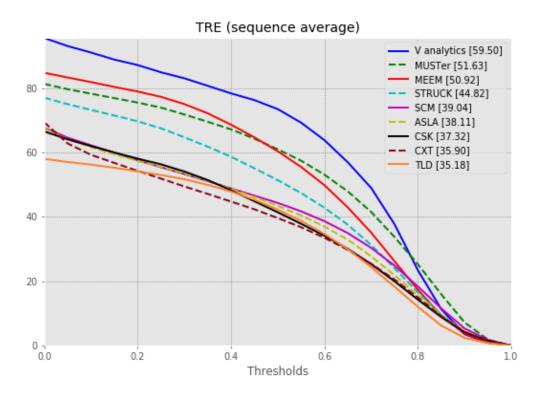
Połączyliśmy ekstraktor cech z detektorem, co polepszyło wydajność całego algorytmu do śledzenia. Również to podejście pozwoliło na wykorzystanie przez ekstraktor cech pierwszych warstw detektora, które są już wytrenowane filtry i mają użyteczne cechy (wykrywanie prostych kształtów...). Przy zwiększeniu wydajności udało nam się nieznacznie ulepszyć wyniki w szczególności nowy model lepiej dopasowuje boksy, co już jest dobrym wynikiem.



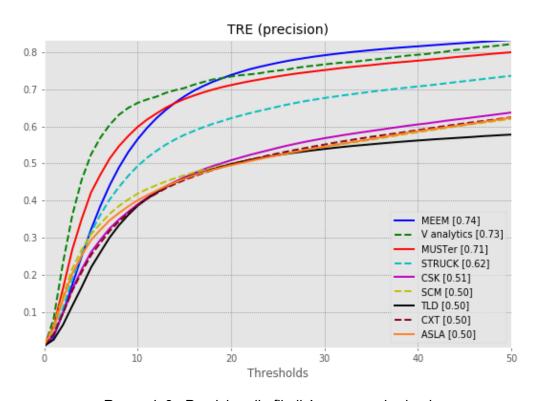
Rysunek 5. Sequence average dla filmików z ludźmi



Rysunek 6. Precision dla filmików z ludźmi



Rysunek 7. Sequence average dla filmików z samochodami



Rysunek 8. Precision dla filmików z samochodami