

# Лабораториска вежба 3.1 - Длабоко учење со поттикнување

## Gym - Python библиотека

Gym e Python библиотека која поддржува развој и споредба на алгоритми за учење со поттикнување. Документацијата на оваа библиотека е достапна на следната страна. Инсталација на библиотеката:

pip install gym

Околина може да се креира на следниот начин:

```
env = gym.make(env_name)
```

каде env\_name е името на околината. Библиотеката gym обезбедува голем број на околини кои може да се користат. Пример за околини:

- FrozenLake-v0
- MountainCar-v0

Некои атрибути на околината кои може да се користат:

- Action\_space валидни акции
- 🚷 Observation\_space валидни состојби
- 🚷 Reward\_range ранг на наградата која агентот ја добива
- Env дополнителни информации за околината

Околината се ресетира со повик на функцијата reset():

```
env.reset()
```

Оваа функција ја враќа почетната состојба.

Со повик на функцијата render() може да се визуелизира тековната состојба:

```
env.render()
```

За движење низ околината се користи функцијата step:

```
state, reward, done, info = env.step(action)
```

каде action е акцијата која се презема. Оваа функција како резултат враќа 4 вредности:



- State објект кој ја претставува следната состојба на околината
- Done информација дали епизодата е завршена (ако е завршена, околината треба да се ресетира)
- Info дополнителни информации специфични за конкретната околина

## Задачи

### Задача 1 (15 поени)

За околината "MountainCar-v0" изградете и тренирајте DQN агент со користење  $\varepsilon$ -greedy политика со  $\varepsilon$ -decay. Тестирајте со различни вредности за број на епизоди. Може да ја користите имплементацијата на DQN достапна во скриптата deep\_q\_learning.py. Потоа визуелизирајте го движењето на агентот низ оваа околина.

Тестирајте го тренираниот модел во 50 и 100 итерации. Колкава е просечната награда? Дали се добиваат подобри резултати од резултатите во втората лабораториска вежба?

#### Задача 2 (15 поени)

За околината "MountainCar-v0" изградете и тренирајте Double-DQN агент со користење  $\varepsilon$ -greedy политика со  $\varepsilon$ -decay. Тестирајте со различни вредности за број на епизоди. Може да ја користите имплементацијата на DDQN достапна во скриптата **deep\_q\_learning.py**. Потоа визуелизирајте го движењето на агентот низ оваа околина.

Тестирајте го тренираниот модел во 50 и 100 итерации. Колкава е просечната награда? Дали се добиваат подобри резултати од резултатите во втората лабораториска вежба?