# Обучение агентов для выработки неконфликтных действий, направленных на достижение конкретных целей, с помощью кооперативного взаимодействия

Выполнил: Удод М.Н., гр. 8303 Руководитель: Филатов Ан. Ю., к.т.н.

## Актуальность

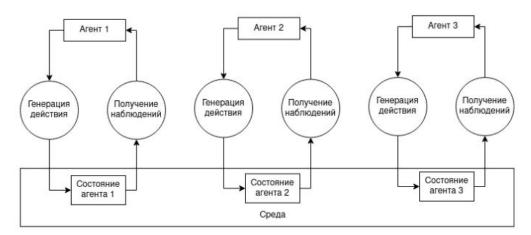
Наблюдается рост решений, использующих машинное обучение и предназначенных на для взаимодействия с человеком. При этом:

- Существующие решения в основном считают человека экспертом
- На этапе обучения ИИ делает предположения о поведении напарников.
   Человек может действовать иначе
- Поведение каждого человека индивидуально
- Использование человека на этапе обучения дорого

Цель: Разработать инструмент для обучения агентов выработки неконфликтных действий в условиях взаимодействия с человеком

## Предложенный алгоритм

- 1. Получение начального приближения с помощью алгоритмов глубокого многоагентного обучения с подкреплением
- 2. Запись человеческих траекторий
- 3. Обучение человекоподобного агента
- 4. Дообучение в среде с человекоподобным агентом



## Реализация

## Язык программирования: Python

- 1. Для многоагентного обучения используется библиотека MARLlib
- 2. Траектории сохраняются в формате Minari. Для записи может использоваться CrowdPlay.
- 3. Для имитационного обучения используется библиотека Imitation

## Также реализованы:

- Оптимизация гиперпараметров (Ray Tune и Optuna)
- Настройка через YAML-файл
- Поддержка пользовательских сред и человеческих политик
- Просмотр результатов после шагов 1, 3 и 4

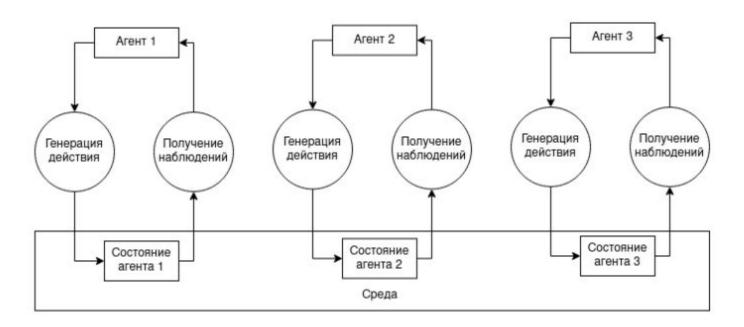
## Заключение

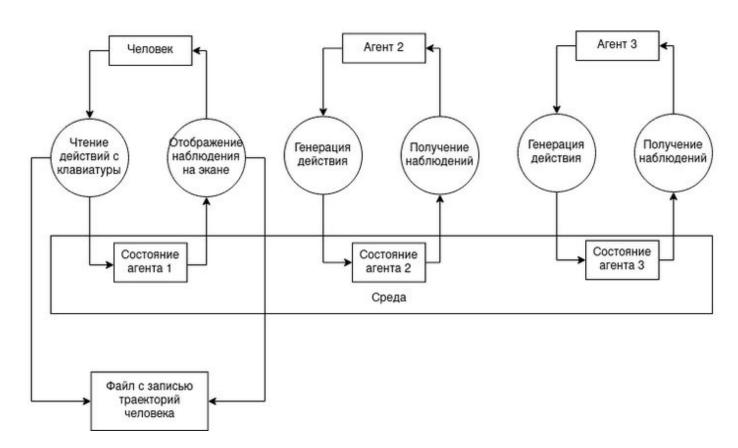
## Дальнейшие задачи:

- 1. Валидация результатов работы инструмента
- 2. Измерение производительности (изменения вознаграждения за эпизод после дообучения)
- 3. Публикация в РуРі

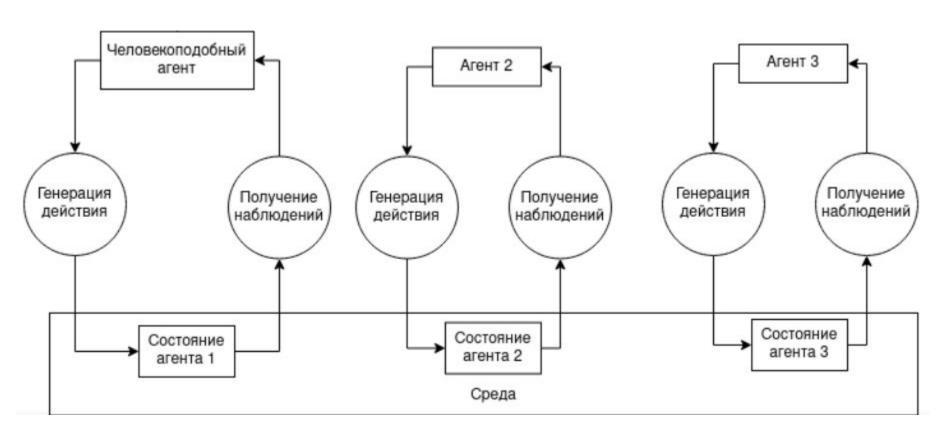


Дополнительные слайды









## Сравнение библиотек для глубокого многоагентного обучения с подкреплением

Библиотека	Число поддерживаемы х сред	Число алгоритмов	Разделение параметров	Виды сетей
<u>PyMARL</u>	1 cooperative	5	share	GRU
PyMARL2	2 cooperative	11	share	MLP + GRU
MAPPO Benchmark	4 cooperative	1	share + separate	MLP + GRU
MAlib	4 self-play	10	share + group + separate	MLP + LSTM
<u>EPyMARL</u>	4 cooperative	9	share + separate	GRU
MARLIB	15 no task mode restriction	18	share + group + separate + customizable	MLP + CNN + GRU + LSTM

# Сравнение библиотек глубокого имитационного обучения

Библиотека	Число алгоритмов	Виды сетей
Inverse Reinforcement Learning	3	MLP
Tianshou	3	MLP
Let's do Inverse RL	4	MLP
<u>irl-imitation</u>	3	MLP
<u>DI-engine</u>	8	MLP + CNN + GRU + LSTM
<u>Imitation</u>	8	MLP + CNN