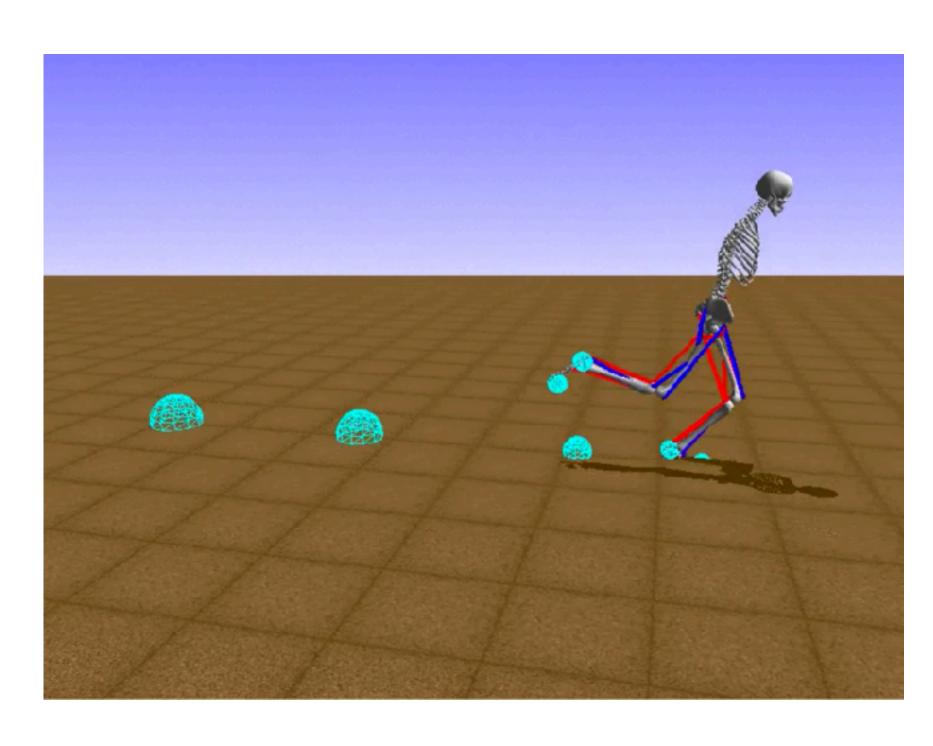
ЯHДекс

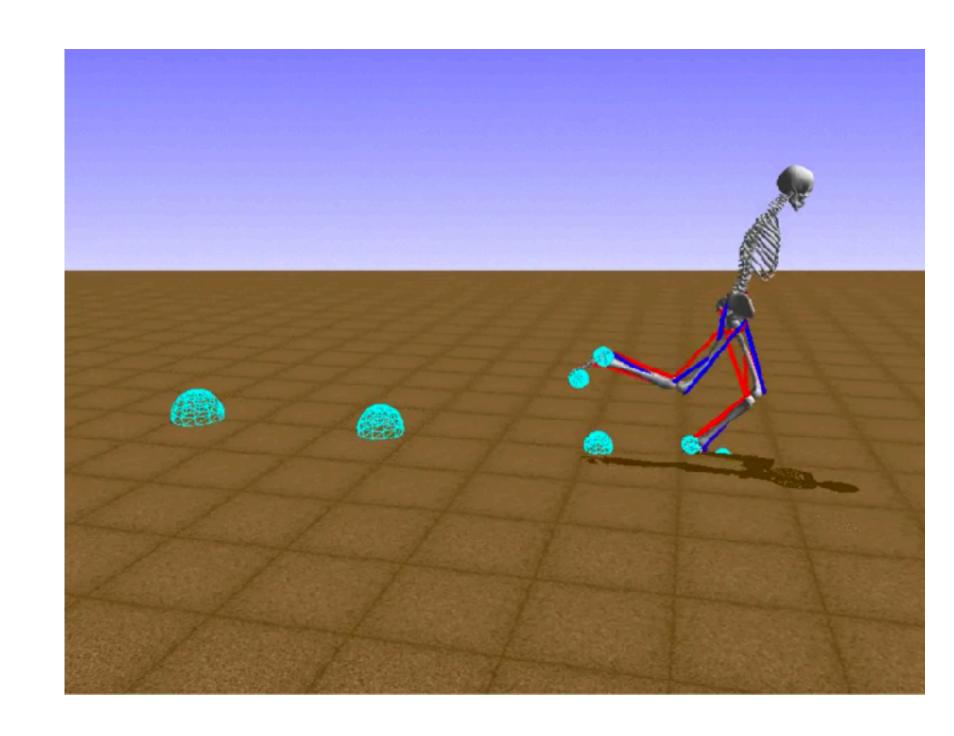
Обучение модели человека бегу (NIPS 2017: Learning to Run)

https://www.crowdai.org/challenges/nips-2017-learning-to-run

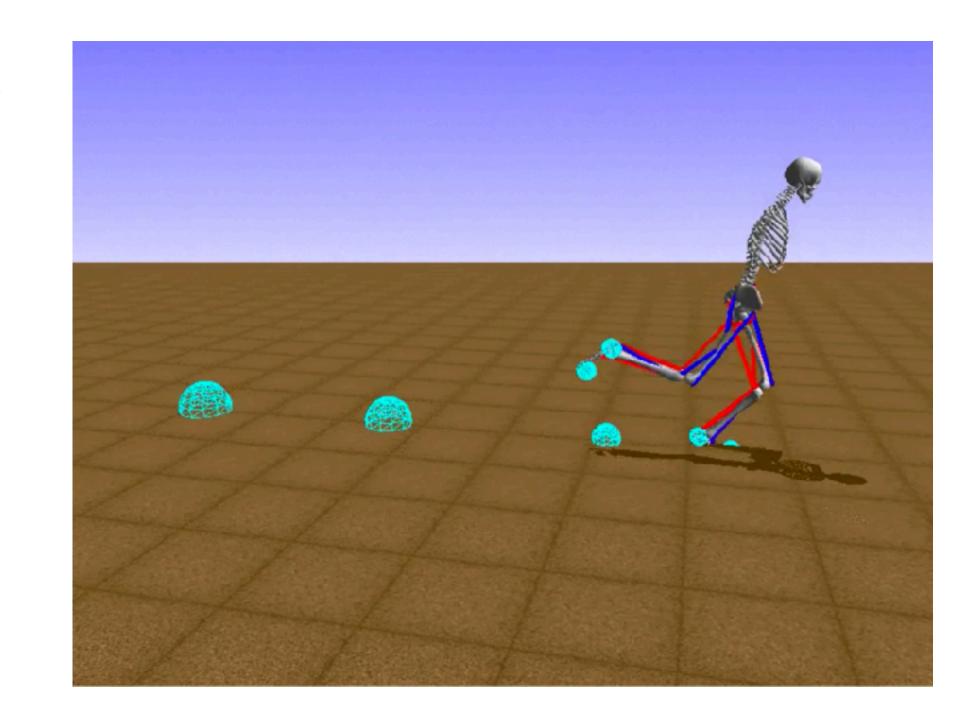
Антон Печенко



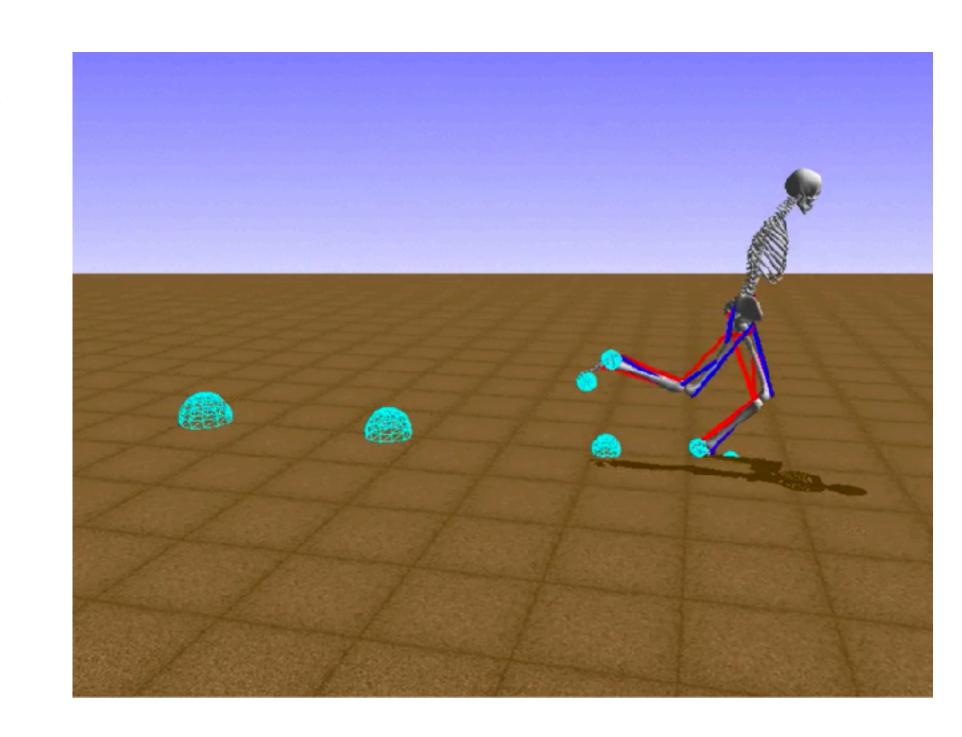
 Действие: 18 непрерывных значений (мускулы постепенно меняют усилие, значение применяется не мгновенно)



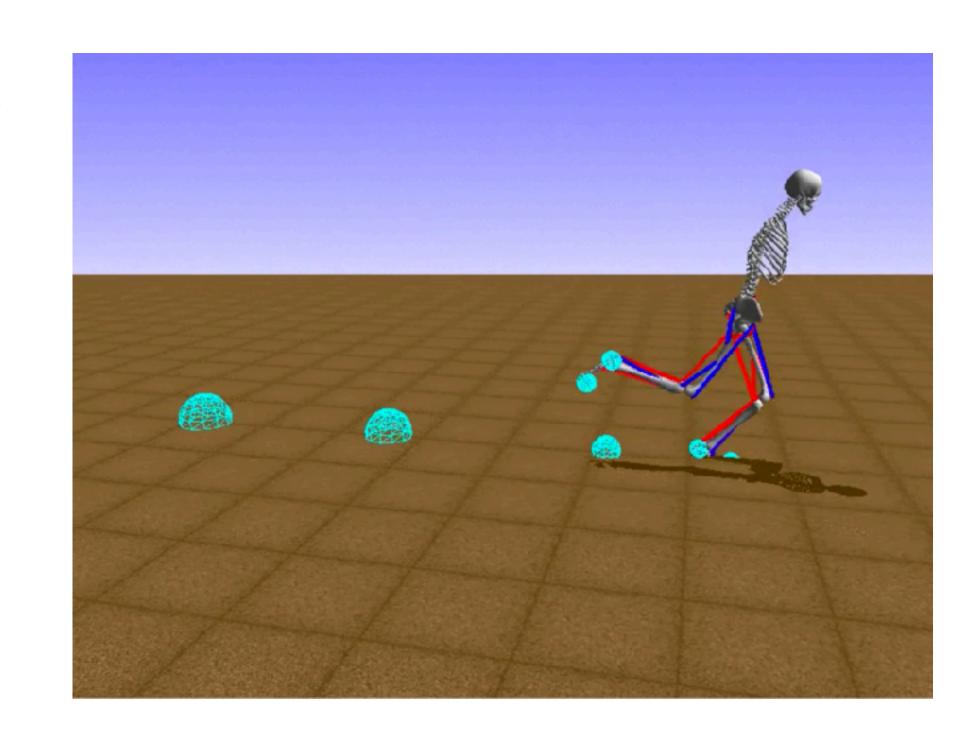
- Действие: 18 непрерывных значений (мускулы постепенно меняют усилие, значение применяется не мгновенно)
- Наблюдение: 41 непрерывное значение (положение, ориентация, линейные и угловые скорости костей, силы поясничных мышц, расстояние до первого препятствия, сенсоры на ступнях отсутствуют)



- Действие: 18 непрерывных значений (мускулы постепенно меняют усилие, значение применяется не мгновенно)
- Наблюдение: 41 непрерывное значение (положение, ориентация, линейные и угловые скорости костей, силы поясничных мышц, расстояние до первого препятствия, сенсоры на ступнях отсутствуют)
- > Награда: скорость по х минус напряжение в суставах (таки сенсоры есть, но внутри симулятора, а не в наблюдении)



- Действие: 18 непрерывных значений (мускулы постепенно меняют усилие, значение применяется не мгновенно)
- Наблюдение: 41 непрерывное значение (положение, ориентация, линейные и угловые скорости костей, силы поясничных мышц, расстояние до первого препятствия, сенсоры на ступнях отсутствуют)
- > Награда: скорость по х минус напряжение в суставах (таки сенсоры есть, но внутри симулятора, а не в наблюдении)
- > ООООчень медленный, чем лучше агент, тем медленнее симулятор



Вид от первого лица (относительно тазовой кости :)

- Вид от первого лица (относительно тазовой кости :)
- Вычесть угол и координаты тазовой кости

- Вид от первого лица (относительно тазовой кости :)
- Вычесть угол и координаты тазовой кости
- Занулить координату X тазовой кости

- Вид от первого лица (относительно тазовой кости :)
- Вычесть угол и координаты тазовой кости
- Занулить координату X тазовой кости
- Для правильного предсказания давления на стопу использовать несколько подряд идущих измерений

Алгоритм

Deep Deterministic Policy Gradient arXiv:1509.02971

$$Q^{\mu}(s_t, a_t) = \mathbb{E}_{r_t, s_{t+1} \sim E} \left[r(s_t, a_t) + \gamma Q^{\mu}(s_{t+1}, \mu(s_{t+1})) \right]$$

$$L(\theta^Q) = \mathbb{E}_{s_t \sim \rho^{\beta}, a_t \sim \beta, r_t \sim E} \left[\left(Q(s_t, a_t | \theta^Q) - y_t \right)^2 \right]$$

$$y_t = r(s_t, a_t) + \gamma Q(s_{t+1}, \mu(s_{t+1}) | \theta^Q).$$

$$\nabla_{\theta^{\mu}} J \approx \mathbb{E}_{s_t \sim \rho^{\beta}} \left[\nabla_{\theta^{\mu}} Q(s, a | \theta^Q) |_{s=s_t, a=\mu(s_t | \theta^{\mu})} \right]$$

$$= \mathbb{E}_{s_t \sim \rho^{\beta}} \left[\nabla_a Q(s, a | \theta^Q) |_{s=s_t, a=\mu(s_t)} \nabla_{\theta_{\mu}} \mu(s | \theta^{\mu}) |_{s=s_t} \right]$$

Актор и Критик MLP одинаковой архитектуры 5 слоев по 512 нейронов

- > Актор и Критик MLP одинаковой архитектуры 5 слоев по 512 нейронов
- Discount factor 0.99, replay buffer 1M, batch size 64

- Актор и Критик MLP одинаковой архитектуры 5 слоев по 512 нейронов
- Discount factor 0.99, replay buffer 1M, batch size 64
-) Начальная оптимизация Adam 1e-4, нет штрафа за падение

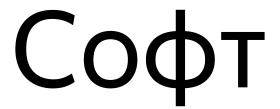
- Актор и Критик MLP одинаковой архитектуры 5 слоев по 512 нейронов
- Discount factor 0.99, replay buffer 1M, batch size 64
- > Начальная оптимизация Adam 1e-4, нет штрафа за падение
- > Тонкая настройка SGD 5e-5, штраф за падение -1

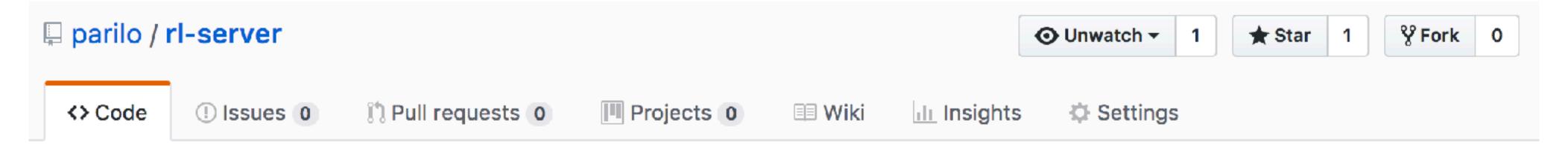
- Актор и Критик MLP одинаковой архитектуры 5 слоев по 512 нейронов
- Discount factor 0.99, replay buffer 1M, batch size 64
- > Начальная оптимизация Adam 1e-4, нет штрафа за падение
- > Тонкая настройка SGD 5e-5, штраф за падение -1
- Обучение сильно ограничено CPU из-за медленного симулятора. Облучал через 7 параллельно запущенных симуляторов, GPU Nvidia GTX 1080 ~ 1% нагрузки. При более менее хорошем агенте примерно 200К итераций симулятора в сутки. Неделя на эксперимент.

- Актор и Критик MLP одинаковой архитектуры 5 слоев по 512 нейронов
- Discount factor 0.99, replay buffer 1M, batch size 64
-) Начальная оптимизация Adam 1e-4, нет штрафа за падение
- > Тонкая настройка SGD 5e-5, штраф за падение -1
- Обучение сильно ограничено СРU из-за медленного симулятора. Облучал через 7 параллельно запущенных симуляторов, GPU Nvidia GTX 1080 ~ 1% нагрузки. При более менее хорошем агенте примерно 200К итераций симулятора в сутки. Неделя на эксперимент.
- У Часть агентов первые 40-20 шагов делали случайные действия и/или помещались в среду пониженного уровня сложности с вероятностью 0.1-0.3. Это нужно чтобы разнообразить буфер опыта, помогает для более быстрого старта

Хаотическая система

```
s = json.loads(json.dumps({'s':state}))['s']
action = sess.run (act,{
  obs: [s]
})[0]
action = np.array(json.loads(json.dumps({'action': action}))['action'])
```

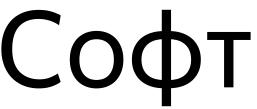


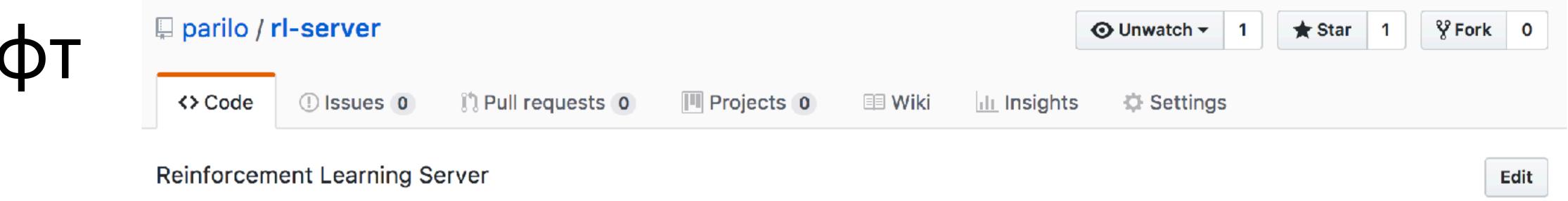


Reinforcement Learning Server

Add topics

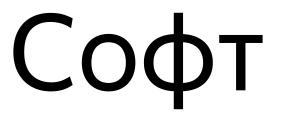
Edit

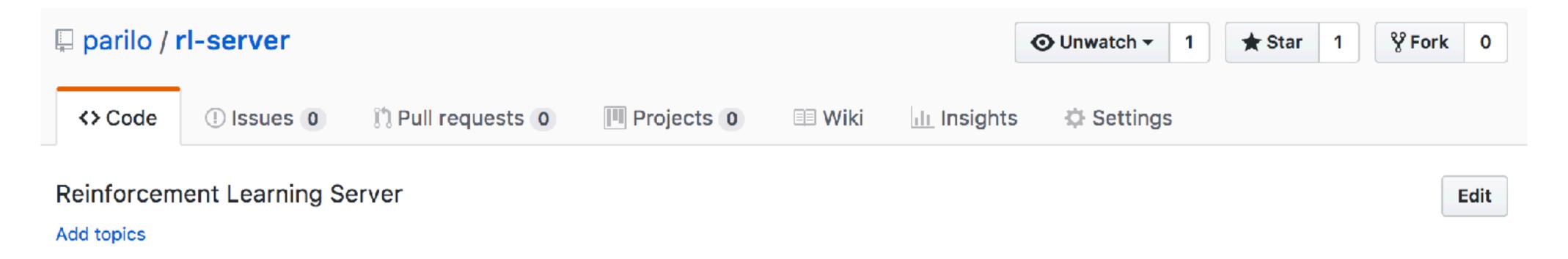




> Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG

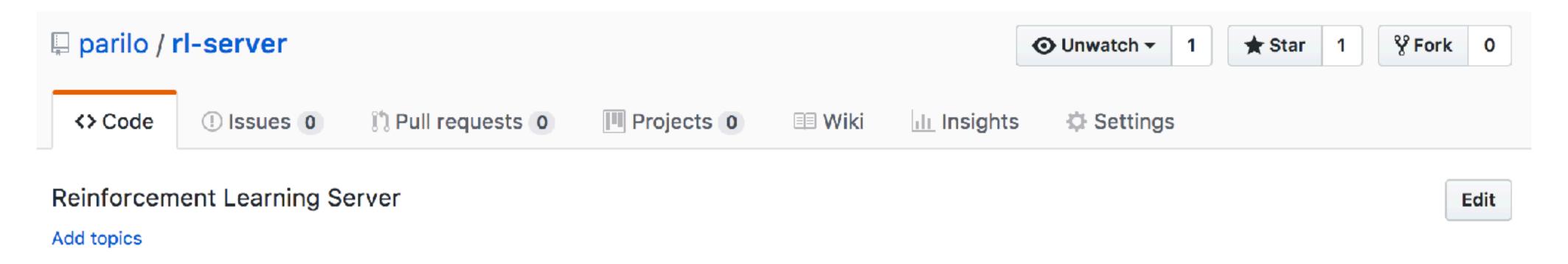
Add topics





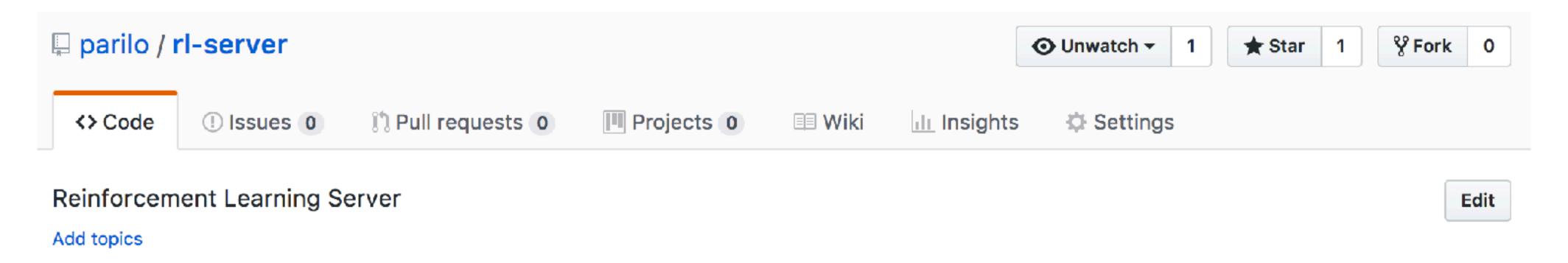
- > Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG
- Работает в отдельном приложении, вы имеете возможность перезапускать/выключать на время среды без остановки эксперимента





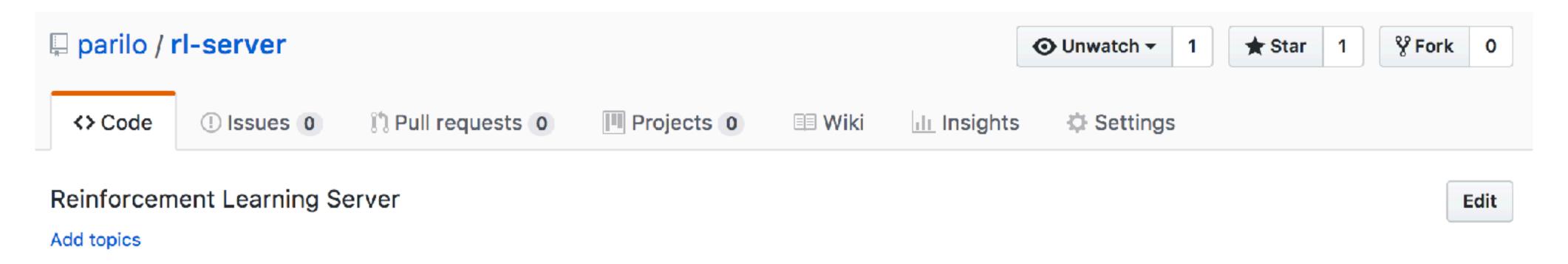
- > Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG
- Работает в отдельном приложении, вы имеете возможность перезапускать/выключать на время среды без остановки эксперимента
- > Легкий клиент на python или C++ (можно легко написать свой) общается с сервером через websocket и json



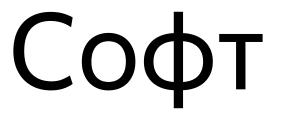


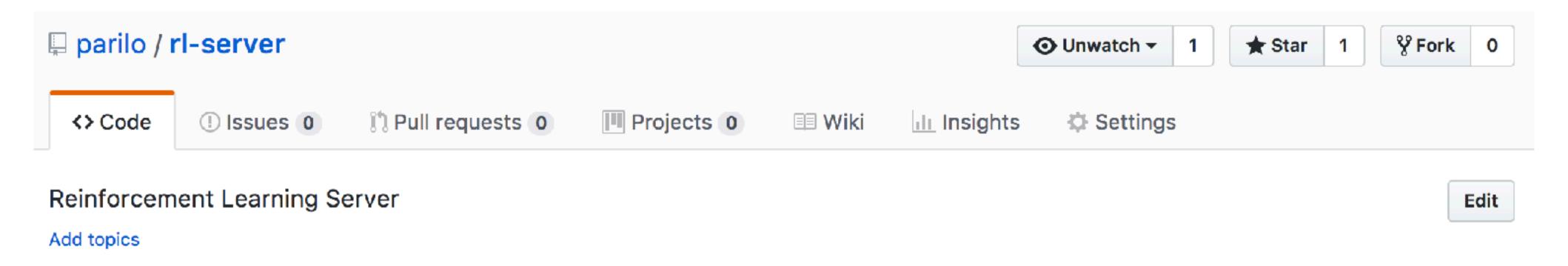
- > Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG
- Работает в отдельном приложении, вы имеете возможность перезапускать/выключать на время среды без остановки эксперимента
- 〉Легкий клиент на python или C++ (можно легко написать свой) общается с сервером через websocket и json
- У Клиент отправляет опыт на сервер и получает оттуда действия которые нужно совершать





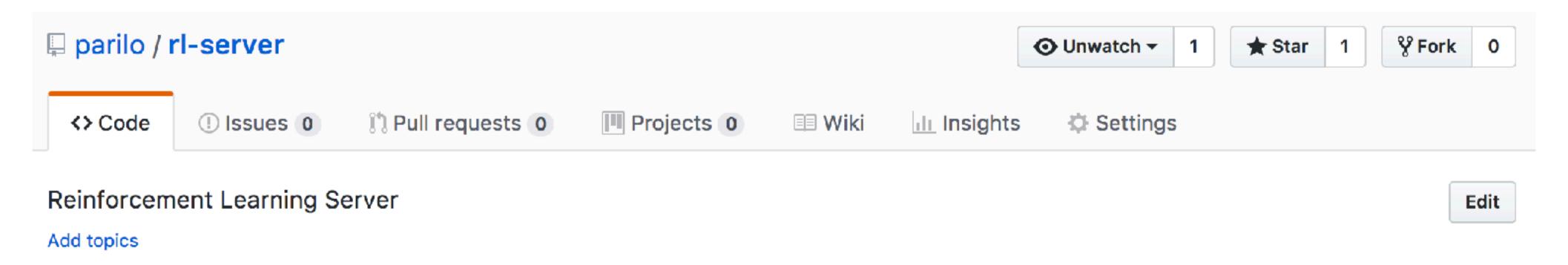
- > Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG
- Работает в отдельном приложении, вы имеете возможность перезапускать/выключать на время среды без остановки эксперимента
- > Легкий клиент на python или C++ (можно легко написать свой) общается с сервером через websocket и json
- У Клиент отправляет опыт на сервер и получает оттуда действия которые нужно совершать
- У Исправляете баги, тренируете агентов





- > Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG
- Работает в отдельном приложении, вы имеете возможность перезапускать/выключать на время среды без остановки эксперимента
- > Легкий клиент на python или C++ (можно легко написать свой) общается с сервером через websocket и json
- У Клиент отправляет опыт на сервер и получает оттуда действия которые нужно совершать
- У Исправляете баги, тренируете агентов
- **)** ...





- > Использует Tensorflow, есть DQN и DDPG
- Работает в отдельном приложении, вы имеете возможность перезапускать/выключать на время среды без остановки эксперимента
- > Легкий клиент на python или C++ (можно легко написать свой) общается с сервером через websocket и json
- У Клиент отправляет опыт на сервер и получает оттуда действия которые нужно совершать
- У Исправляете баги, тренируете агентов
- **** ...
- Profit!

Вопросы?

Антон Печенко

