LUX AI CHALLENGE 2

Presentation by Hyeonsu Nam

프로젝트 개요

★ Lux AI 챌린지는 경쟁자가 다른 경쟁자와 1∨1 시나리오에서 다중 변수 최적화, 리소스 수집 및 할당 문제를 해결하기 위해 에이전트를 설계하는 대회입니다. 최적화 외에도 성공적인 에이전트는 상대방을 분석하고 우위를 점하기위해 적절한 정책을 개발할 수 있어야 합니다.

프로젝트 세부 사항

☆ 필요 지식

- Pytorch 코드 리뷰 관련 지식
- Gym Library
- SB3(DQN-MlpPolicy)
- SB3-Contrib(Maskable PPO)
- 강화학습 관련 전반적인 지식

PROBLEM



- 처음 시도해보는 강화학습 관련 프로젝트였기에 전반적으로 관련 지식 부족
- 관련 지식이 부족하여 코드로 구현하는 것과 코드 리뷰하는 것에 많은 문제점 발 생
 - => 강화학습 관련 기초 이론과 Basic 한 코드를 리뷰하는 시간을 가짐

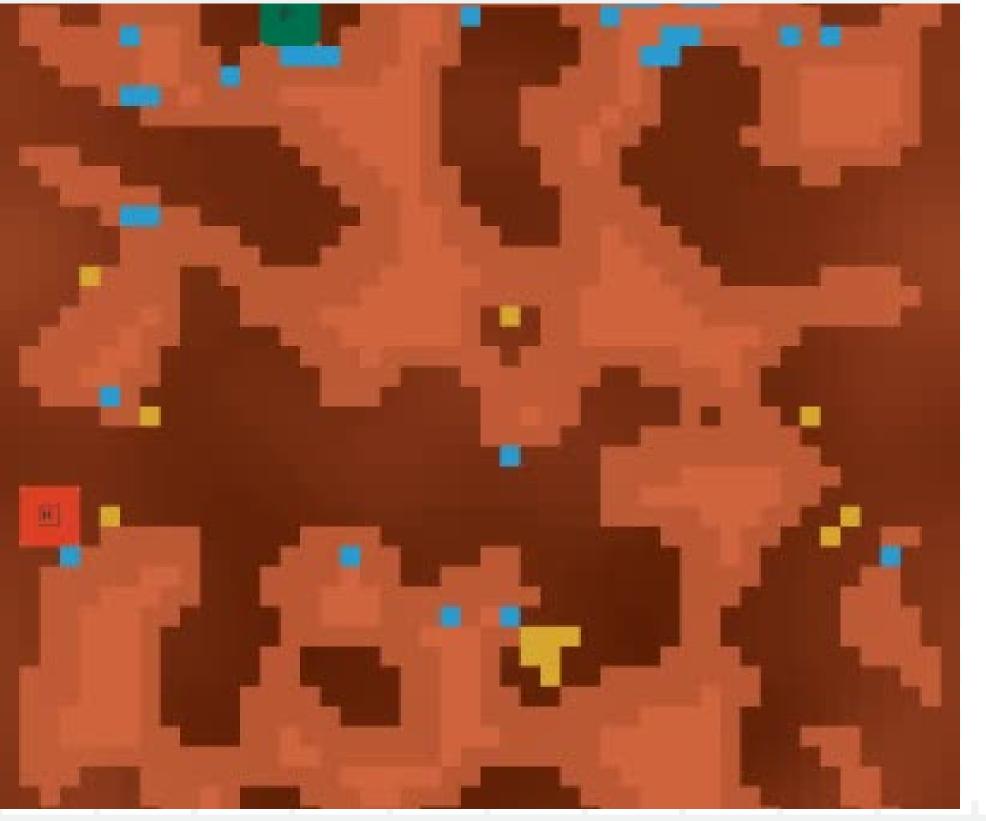
참고 자료

- Youtube 혁펜하임(이론)
- CartPole based on Deep Q-Learning 코드 리뷰
- 마리오 강화학습 튜토리얼 (https://github.com/wonseokjung/moduyeon_supermario)
- Github 에 공유된 LUX AI Season 1 자료
- Kaggle 에 공유된 LUX Al Season 2 자료
 - Single-map-based-observation
 - Rule Based model
 - Lux Al S1 3rd code review

RULE BASED AGENT IN PYTHON

```
# self.faction_names = 각 플레이어 이름에 해당하는 진영 이름을 나타냄
   self.faction_names = {
       'player 0': 'TheBuilders',
       'player 1': 'FirstMars'
   self.bots = {}
   self.botpos = []
   self.bot_factory = {}
   self.factory bots = {}
   self.factory queue = {}
   self.move_deltas = np.array([[0, 0], [0, -1], [1, 0], [0, 1], [-1, 0]]) # Lux 게임에서 유닛들이 이동할 때 사용되는 방향 벡터들을 담고 있는 배열
# 게임의 초기 설정 단계 / 이 메소드는 'obs' = 현재 게임 상태 와 게임 플메이어가 할 수 있는 행동을 결정하는데 필요한 정보들을 사용하여 게임 플레이어의 행동을 반환
def early setup(self, step: int, obs, remainingOverageTime: int = 60):
   Early Phase
   actions = dict() # 플레이어가 할 수 있는 행동을 담은 dic
   if step == 0:
      # Declare faction / 자신의 소속 진영과 입찰가를 설정
      actions['faction'] = self.faction_names[self.player]
      actions['bid'] = 0 # Learnable
   else:
      # Factory placement period / 게임 시작 후 => 공장을 배치하는 단계
       # optionally convert observations to python objects with utility functions
```

SUBMITTING AN AGENT(TEST)



```
total_timesteps
                                   20000
train/
   approx_kl
                                   7.31647e-09
   clip_fraction
   clip_range
                                   0.2
   entropy_loss
                                   -1.98
   explained_variance
                                   0.942
   learning_rate
                                   2.41e-05
   loss
                                   -7.78e-07
   n_updates
   policy_gradient_loss
                                   -1.28e-06
   value_loss
                                   3.25e-05
train_metrics/
   action_queue_updates_success
   action_queue_updates_total
                                   196
   ice_dug
                                   1.25
   metal_produced
   ore_dug
   water_produced
                                   0.312
```

PROBLEM



- Heavy Robot 1개 생산 => Light Robot 대량 생산하는 방향으로 코 드 수정
- Factory 1개 생산 => 개선점 Factory 5개 생산하는 방향으 로 코드 수정

SUBMITTING AN AGENT(FINAL)

```
rollout/
   ep len mean
                                   591
                                   12.6
   ep rew mean
time/
   fps
                                   249
   iterations
   time elapsed
                                   32
   total timesteps
                                   8000
train/
   approx kl
                                   4.066527e-08
   clip fraction
   clip range
                                   0.2
   entropy_loss
                                   -2.07
   explained variance
                                   0.00157
   learning_rate
                                   2.59e-05
   loss
                                   1.3
   n updates
   policy_gradient loss
                                   -6.06e-06
```

FIRST ISSUE

- 두 종류의 로봇(Heavy, Light)을 생산할 수 있으나 한 개의 로봇만 조종이 가능함.
- 이러한 문제점으로 인해 두번째 이후로 생산되는 로봇은 조종이 불가능하여 새로운 Action을 부여해 주지 못하는 상황이 생김.
- ◆ Gym Library document 에서 MultiDiscrete 개념과 스타크래프트 게임을 Python 코드로 만든 예제코드를 참고하여 코드 수정하려고 했으나 메소드 오버라이딩에서 계속된 에러가 생김으로 인해 최종적으로 코드를 완성하지 못함.

SECOND ISSUE

- 공장이 한 개만 spawn되는 상황
- → 게임 내 최대 공장 허용치인 5개를 spawn 하기 위해 코드 수정이 필요.

THIRD ISSUE

- 얼음과 광물을 같이 채굴하여 각각 물, 철을 생산해야하는데 기존 작성했던 코드로는 얼음만을 채굴하는 상황
- → 광물을 같이 채굴하여 철을 생산할 수 있는 코드 작성 필요
- ⇒ reward를 얼음을 캤을 때와 광물을 채굴했을 때 같이 줄 수 있도록 코드를 수정하였으나 ore ⇒ metal 정제하는 과정이 log상에서 누락되는 걸 확인
- ⇒ action_queue 관련 문제인 것 같은데 아마도 Factory 관련 Action을 Specific 하게 정의하지 못한 게 문제이지 않을까 생각한다.



Lux Al Season 2

Terraform Mars!

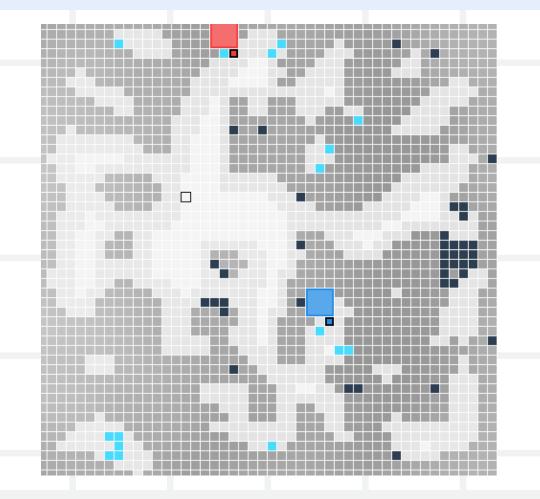
Featured · Simulation Competition · 637 Teams

365/637



9 ...

최종 결과: 365등 / 637 팀



결론

- 비고1 : 강화 학습이라는 것을 처음 접해 (파이썬+Gym Library) 코드로 구현을 하는 것에 많은 어려 움을 겪었음.
- 비고2 : 강화 학습 관련 Gym Library, Pytorch 코드 리뷰 등 교육 과정에서 배우지 못한 내용들을 공모전 준비하면서 익히고 적용할 수 있었던 좋은 경험이었다.
- 비고3 : 본인을 제외한 팀원 3명의 추천으로 공모전에 참여하였으나 결국 시간이 지남에 따라 2주가 넘어가는 시점에 다들 포기하고 싶어했지만 전 끝까지 하자고 독하여 365등 결과를 만들어 냈.

- 결론 : 강화 학습에 대한 경험을 한 공모전이어서 좋았음.

