OpenAl Gym

LunarLander-v2 풀어보기

LunarLander-v2



LunarLander-v2

- observation은 8개 (continuous)
 - o x pos, y pos
 - x-velocity, y-velocity
 - lander-angle
 - angular-velocity
 - right-leg grounded, left-leg grounded
- action은 4개 (discrete)
 - 아무것도 안하기, 왼쪽 회전 엔진 가동, 메인 엔진 가동, 오른쪽 회전 엔진 가동.

Reward

- (0,0)에 도착해야함.
- 에피소드는 우주선이 부딪치면 -100 리워드 더 받으면서 끝난다.
- 혹은 멈추면 +100 더 받으면서 끝난다.
- 각각의 다리가 랜딩패드에 닿으면 +10.
- 랜딩패드에 닿았어도 다시 떨어지면 리워드를 잃는다.
- 엔진을 켜는 것은 프레임마다 -0.3 reward
- 리워드 200 이상 받으면 solved

Box2D

- Box2D 환경은 python 3.5 버전을 사용하기 때문에 환경을 다시 만들었습니다.
- 메인함수에서 휴리스틱으로 푸는 모습을 확인할 수 있습니다.
- (휴리스틱으로 풀어도 대부분 reward 200 넘기며 성공)

```
# To see heuristic landing, run:
#
# python gym/envs/box2d/lunar_lander.py
#
# To play yourself, run:
#
# python examples/agents/keyboard_agent.py LunarLander-v2
```

Cross entropy method

- 시간이 매우 오래걸림...
- 마운틴카랑 다르게 에피소드당 시간제한이 없어서 뒤쪽으로 갈수록(훈련 이 잘 될수록 죽지않기 때문에) 배치 하나 돌리는 시간이 오래걸림
- Google Colab에서 한번에 12시간씩 GPU를 무료로 사용할 수 있길래 이용하였습니다.
- 105 * 100 번의 에피소드로 solve.

Cross entropy result

```
11. LODD - 0.732, LEWALA MEANT-1.3, LEWALA DOUNG-123.0
72: loss = 0.925, reward mean=57.7, reward bound=133.0
73: loss = 0.931, reward mean=64.4, reward bound=141.8
74: loss = 0.930, reward mean=68.3, reward bound=126.4
75: loss = 0.916, reward mean=74.8, reward bound=140.1
76: loss = 0.909, reward mean=81.9, reward bound=148.2
77: loss = 0.906, reward mean=67.2, reward bound=142.9
78: loss = 0.879, reward mean=62.4, reward bound=133.9
79: loss = 0.884, reward mean=58.3, reward bound=138.7
80: loss = 0.845, reward mean=73.2, reward bound=149.4
81: loss = 0.829, reward mean=85.9, reward bound=164.0
82: loss = 0.786, reward mean=94.6, reward bound=187.1
83: loss = 0.775, reward mean=85.7, reward bound=193.4
84: loss = 0.758, reward mean=130.1, reward bound=238.1
85: loss = 0.741, reward mean=123.5, reward bound=241.1
86: loss = 0.759, reward mean=131.0, reward bound=254.6
87: loss = 0.743, reward mean=144.3, reward bound=255.5
88: loss = 0.754, reward mean=135.9, reward bound=251.9
89: loss = 0.707, reward mean=131.2, reward bound=251.8
90: loss = 0.720, reward mean=98.9, reward bound=209.2
91: loss = 0.748, reward mean=117.8, reward bound=245.3
92: loss = 0.731, reward mean=139.2, reward bound=261.9
93: loss = 0.747, reward mean=176.8, reward bound=264.9
94: loss = 0.757, reward mean=153.8, reward bound=259.2
95: loss = 0.750, reward mean=160.7, reward bound=257.8
96: loss = 0.751, reward mean=183.1, reward bound=266.6
97: loss = 0.732, reward mean=200.0, reward bound=263.3
98: loss = 0.748, reward mean=182.8, reward bound=267.5
99: loss = 0.773, reward mean=179.9, reward bound=264.8
100: loss = 0.773, reward mean=164.1, reward bound=265.3
101: loss = 0.734, reward mean=188.5, reward bound=267.4
102: loss = 0.742, reward mean=194.5, reward bound=265.8
103: loss = 0.712, reward mean=199.6, reward bound=271.8
104: loss = 0.714, reward mean=194.6, reward bound=268.0
105: loss = 0.729, reward mean=216.4, reward bound=268.5
Solved!
```

Value-iteration method & Tabular Q-learning

- table 방식에 적용하기에 LunarLander의 observation이 적절하지 않음 (continuous한 8개 value)
- Discretization wrapper를 이용하려고 했으나 observation value의 범위가 -INF ~ INF 여서 새로 wrapper 를 만들어야 했음.
- observation 구간을 잘 나누어 유한 개의 state로 표현하더라도 $step^6*2*2$ 만큼의 state개수가 나오게 되어 연산이 오래걸림.

Deep Q-Network

- Mountain car 때와 동일한 네트워크 사용
- 128개 뉴런 사용한 2개의 hidden layer.
- Mountain car 를 풀때에는 cross entropy와 DQN 방식에서 풀기까지 걸 린 시간이 비슷했는데, LunarLander 에서는 DQN 이 상대적으로 훨씬 적 은 시간이 걸림.
- Cross entropy는 배치수만큼의 에피소드가 실행되어야 학습할 수 있는 반면(elite episode), DQN 은 step 단위로 학습하기 때문인 것으로 추정.
- LunarLander 처럼 에피소드 하나의 길이가 길고, 중간지표가 될 수 있는 적절한 reward가 있다면 cross entropy 보다는 DQN이 더 적합한 풀이 방식으로 보임.

DQN result & 학습 영상

