# 강화 학습

18-8: 시간차 학습

Presentation: Jeiyoon Park 6<sup>th</sup> Generation, TAVE



# 18.8 시간차 학습

- 시간차 학습 (Temporal Difference Learning)
  - (1) 가정: 에이전트는 초기에 가능한 상태와 행동만 알고 다른건 모름
  - (2) 즉, 초기의 에이전트는 전이 확률, T(s,a,s'), 과 보상, R(s,a,s'), 에 대해 알지 못함



- 시간차 학습 (Temporal Difference Learning)
  - (3) 시간차 학습이란 매 타임스텝마다 가치함수를 업데이트 하는 방법
  - (4) 시간차 예측에서는 다음 스텝의 <u>보상과 가치함수를 샘플링</u> 하여 현재 상태의 가치함수를 업데이트 한다.

$$R + \gamma V(s_{t+1}) - V(s_t)$$

- 시간차 학습 (Temporal Difference Learning)

$$V(s) \leftarrow V(s) + \alpha(G(s) - V(s))$$

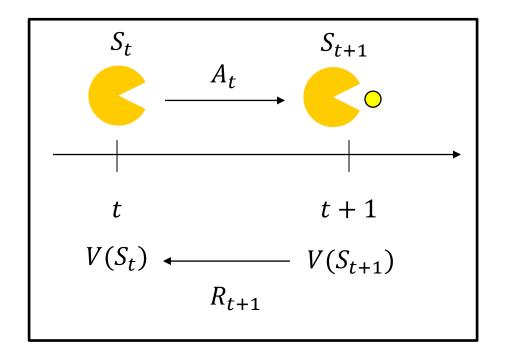
$$v(s) = E[R_{t+1} + \gamma R_{t+2} + \gamma^2 R_{t+3} + \dots | S_t = s]$$
 $= E[R_{t+1} + \gamma (R_{t+2} + \gamma^1 R_{t+3} + \dots) | S_t = s]$ 
 $= E[R_{t+1} + \gamma (G_{t+1}) | S_t = s]$ 
 $= E[R_{t+1} + \gamma v(S_{t+1}) | S_t = s]$ 
 $\stackrel{\text{U환값이긴 하지만 사실 에이전트가 }}{= V}$ 
 $\stackrel{\text{U환값이긴 하지만 사실 에이전트가 }}{= V}$ 
 $\stackrel{\text{UPL LANCE }}{= V}$ 

$$V(S_t) \leftarrow V(S_t) + \alpha \left(R + \gamma V(S_{t+1}) - V(s_t)\right)$$

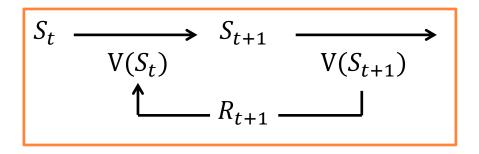
여기서  $R + \gamma V(S_{t+1})$  를 시간차 에러(Temporal-difference error) 라고 함

- 시간차 학습 (Temporal Difference Learning)
  - 따라서 시간차 예측은 어떤 상태에서 행동을 하면 보상을 받고 다음 상태를 알게되고 다음 상태의 가치함수와 알게된 보상을 더해 그 값을 업데이트의 목표로 삼는다는 것. 이 과정을 반복

$$V(S_t) \leftarrow V(S_t) + \alpha \left(R + \gamma V(S_{t+1}) - V(s)\right)$$



- 시간차 학습 (Temporal Difference Learning)
  - (5) 시간차 은 매 타임스텝마다 현재 상태에서 하나의 행동을 하고 환경으로 부터 보상을 받고 다음 상태를 알게 됨
  - (6) 다음 상태의 예측값을 통해 현재의 가치함수를 업데이트 하는 방식을 강화학습에서는 부트스트랩(Bootstrap)이라고 함. 즉, 목표가 정확하지 않은 상태에서 현재의 가치함수를 업데이트 함



# Thank you

https://jeiyoon.github.io/