Введение в искусственный интеллект

На базе дисциплины «Вычислительные сети, системы и телекоммуникации»

> Технологический университет Королёв 2020

Введение в искусственный интеллект

Лекция №5 — «Обучение в подкреплением».

- Mетод SARSA
- Q-обучение

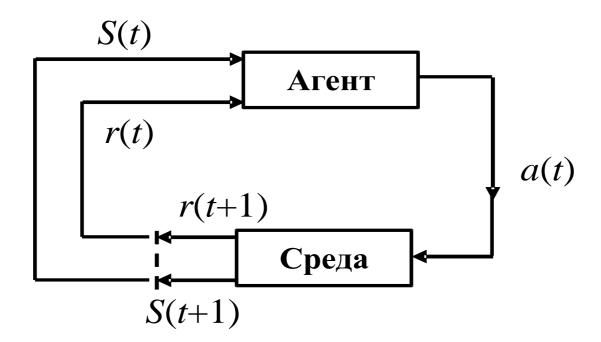
Обучение с подкреплением

- Автономный агент взаимодействует с внешней средой.
- Внешняя среда задается набором состояний.
- Агент может выполнять определённые действия.
- Агент имеет стратегию: функцию преобразования состояния среды в действие.
- В ответ на каждое действие агента внешняя среда формирует подкрепление (награду или наказание).
- Используя подкрепление, агент модифицирует свою стратегию.

SARSA

SARSA = state, action, reward, state, action

$$S(t) \rightarrow a(t) \rightarrow r(t) \rightarrow S(t+1) \rightarrow a(t+1)$$



SARSA

Глобальная цель агента — максимизировать суммарную награду (сумму подкреплений на каждом шаге):

$$U(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \gamma^k r(t+k)$$

где r(t) — подкрепление на шаге t, γ — коэффициент дисконтирования, $\gamma \in [0,1]$.

Оценка величина суммарной награды:

$$Q(S(t),a(t)) = E(U(t))$$

$$Q(S(t),a(t)) = E(r(t) + \gamma r(t+1) + \gamma^2 r(t+2) + \gamma^3 r(t+3) + ...) =$$

$$= E(r(t) + \gamma r(t+1) + \gamma r(t+2) + \gamma^2 r(t+3) + ...) =$$

$$= E(r(t) + \gamma Q(S(t+1),a(t+1)))$$

Ошибка временной разницы:

$$\delta(t) = r(t) + \gamma Q(S(t+1), a(t+1)) - Q(S(t), a(t))$$

Система управления агента содержит значения Q(S,a) для всех возможных пар (S,a).

Стратегия π : $a = \pi(S)$

 ε -жадное правило, $0 < \varepsilon << 1$:

с вероятностью 1- ε : $a = \operatorname{argmax}(Q(S, a_i))$,

с вероятностью ε : случайное значение a.

Алгоритм обучения:

$$\Delta Q(S(t), a(t)) = \alpha \delta(t)$$

$$Q'(S(t),a(t)) - Q(S(t),a(t)) = = \alpha r(t) + \alpha \gamma Q(S(t+1),a(t+1)) - \alpha Q(S(t),a(t))$$

$$Q'(S(t),a(t)) =$$
= $(1 - \alpha)Q(S(t),a(t)) + \alpha(r(t) + \gamma Q(S(t+1),a(t+1)))$

Простой способ реализации

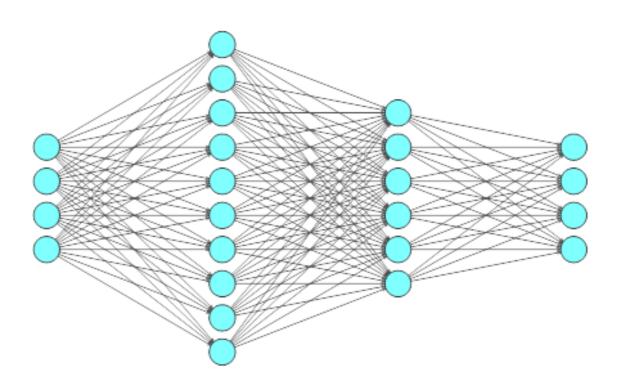
Матрица NxM со значениями Q(S,a), где N — число возможных состояний S, M — число возможных действий a.

Значение *Q* для конкретных значений *S* и *а* определяется как значение в соответствующей ячейке матрицы.

Более сложный способ реализации

Нейронная сеть:

- число нейронов во входном слое равно размерности состояния *S*, т. е. достаточно для его однозначного описания,
- число нейронов в выходном слое равно числу возможных действий а.



Значение S подаётся на вход нейронной сети, значения на каждом из выходных нейронов трактуются как Q(S,a).

Выбор действия производится в соответствии с принятой стратегий, например, с помощью ε -жадного правила.

Обучение нейронной сети производится с помощью метода обратного распространения ошибки. В качестве значения функции ошибки используется ошибка временной разности.

Если обучать сеть на каждом шаге на основе выбранного действия, то

- 1) сеть будет слишком чувствительная к небольшим, локальным изменениям,
- 2) сеть будет всё время настраиваться на последние по времени события.

Решение: использование случайно выбранных батчей из заранее сохраненной памяти.

Изначально память пустая, обучение не происходит, но каждый набор данных (S(t), a(t), r(t), S(t+1)) записывается в память как отдельный элемент.

Когда память содержит достаточное количество элементов, на каждом шаге случайным образом извлекается батч (некоторое количество элементов памяти) и сеть обучается на каждом из этих элементов.

Нейронная сеть используется для двух целей:

- 1) выбор действия,
- 2) вычисление ошибки временной разности.

Иногда используют две копии нейронной сети для каждой из этих задач, периодически синхронизируя их значения связей между нейронами.

Материалы

- 1.https://habr.com/ru/post/439674/
- 2.https://habr.com/ru/post/308094/

Спасибо за внимание!