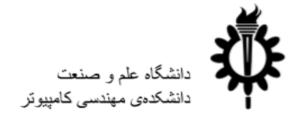


### لطفاً به نكات زير توجه كنيد:

- مهلت ارسال این تمرین ۱۹دی است.
- در صورتی که به اطلاعات بیشتری نیاز دارید میتوانید به صفحهی تمرین در وبسایت درس مراجعه کنید.
- این تمرین شامل سوالهای برنامهنویسی میباشد، بنابراین توجه کنید که حتماً موارد خواستهشده در سوال را رعایت کنید. در صورتی که به هر دلیلی سامانهی داوری نتواند آن را اجرا کند مسئولیت آن تنها به عهدهی شماست.
- ما همواره همفکری و همکاری را برای حلِ تمرینها به دانشجویان توصیه میکنیم. اما هر فرد باید تمامی سوالات را به تنهایی تمام کند و پاسخ ارسالی حتماً باید توسط خود دانشجو نوشته شده باشد. لطفاً اگر با کسی همفکری کردید نام او را ذکر کنید. در صورتی که سامانه ی تطبیق، تقلبی را تشخیص دهد متأسفانه هیچ مسئولیتی بر عهده ی گروه تمرین نخواهد بود.
  - لطفاً برای ارسال پاسخهای خود از راهنمای موجود در صفحهی تمرین استفاده کنید.
  - هر سوالی دربارهی این تمرین را میتوانید در گروه درس مطرح کنید و یا از دستیاران حلِ تمرین بپرسید.



# سوالات عملي

سوالات عملی این سری مربوط به یادگیری تقویتی میباشند.

برای پیادهسازی یادگیری تقویتی از محیط gym استفاده میکنیم که یکی از معروفترین محیط های توسعه یادگیری تقویتی میباشد.

برای اطلاعات بیشتر و نصب محیط به لینک زیر مراجعه کنید:

## https://gym.openai.com/

#### سوال ۱ (ماشین بازی):

در این سوال به پیادهسازی عامل یادگیری تقویتی برای یک ماشین میپردازیم.

برای اینکار از محیط MountainCar که به طور پیشفرض در gym قرار دارد استفاده میکنیم و شما صرفا باید هوش عامل یادگیرنده و پارامترهای آن را پیادهسازی کنید.

برای شروع پیاده سازی فایل sample.py را از سایت درس دریافت کنید و متغیر env در آن را به مقدار 'MountainCar-v0' تغییر دهید و آن را اجرا کنید.

برای اطلاعات بیشتر به لینک زیر مراجعه کنید:

https://gym.openai.com/envs/MountainCar-v0/

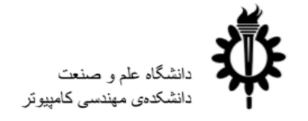
# سوال ۲ (مسئله پاندول):

در این مسئله شما وظیفه دارید با استفاده از روش های یادگیری تقویتی سعی کنید تعادل پاندول را حفظ کنید. پاندول از یک موقعیت رندوم شروع به حرکت کرده و هدف این است که آن را مستقیم و رو به بالا (با زاویه ۹۰ نسبت به محور مختصات) نگه داشت.

مشابه سوال قبلی برای شروع میتوانید فایل sample.py را از سایت درس دریافت کنید و متغیر env در آن را به مقدار 'Pendulum-v0' تغییر دهید و آن را اجرا کنید.

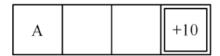
برای اطلاعات بیشتر به لینک زیر مراجعه کنید:

https://gym.openai.com/envs/Pendulum-v0/



# سوالات تئوري

۱- در محیط مشخص شده زیر A حالت شروع است و حالت هایی که دور آنها مربع کشیده شده حالات خروجی هستند. در یک حالت خروجی تنها عمل ممکن خروج میباشد که منجر به دریافت پاداش و پایان بازی میشود. در حالاتی که خروجی نباشند میتوان به چپ یا راست رفت. در سوالات زیر فرض کنید که در ابتدا برای همه حالات S مقدار S مقدار (S) برابر صفر است.



در ابتدا فرض کنید که discount برابر ۱ است (  $\gamma=1$  ) و اعمال همیشه به درستی انجام می شوند. (همه موارد زیر نیاز به توضیح دارند)

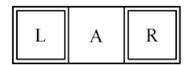
الف) بهینه ترین مقدار  $V^*(A)$  چه خواهد بود؟

ب) هنگام اجرا value-iteration، در چه مرحله ای A غیر صفر خواهد بود و مقدار آن چیست؟

ج) بعد از چند مرحله  $V_k(A)=V^*(A)$  خواهد بود؟

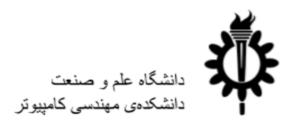
- د) اگر مقدار A چه خواهد بود؟ discount برابر مقدار بهینه A
- ه) برای چه بازه ای از مقادیر discount رفتن به راست از حالت A بهینه خواهد بود؟
  - ۲- شکل زیر را در نظر بگیرید





در این سناریو discount را برابر ۱ فرض کنید. در اینجا اطلاعی از جزئیات MDP نداریم بنابراین از یادگیری تقویتی استفاده می کنیم.

موارد زیر به ترتیب مشاهده شدهاند (x) حالت پایانی و به معنای خروج از بازی است):



s	a	s'	r
A	Right	R	0
R	Exit	X	16
A	Left	L	0
L	Exit	X	4
A	Right	R	0
R	Exit	X	16
A	Left	L	0
L	Exit	X	4

الف) اگر از نرخ یادگیری  $\alpha=0.5$  استفاده کنیم؛ با استفاده از روش Temporal Difference به چه مقداری برای A میرسیم؟ (در ابتدا مقدار برای همه حالت ها ۱۰ست)

Q(A, Right) به چه مقداری برای  $\alpha=0.5$  استفاده کنیم؛ با استفاده از روش  $\alpha=0.5$  به چه مقداری برای ( $\alpha=0.5$  میرسیم) (در ابتدا مقدار  $\alpha=0.5$ ) همه ( $\alpha=0.5$ ) به است)

۳- روباتی در نظر بگیرید که دو حالت OK و HOT دارد و میتواند SLOW و یا FAST حرکت کند. جدول احتمالات و جایزه ها به صورت زیر است :

s	a	s'	T(s, a, s')	R(s, a, s')
OK	SLOW	OK	1.0	+1
OK	FAST	OK	0.5	+2
OK	FAST	HOT	0.5	+2
HOT	SLOW	OK	1.0	+1
HOT	FAST	HOT	0.5	+2
HOT	FAST	OK	0.5	-10

با فرض اینکه مقدار discount برابر ۰/۸ است،

الف) روش value-iteration را ۳ مرحله اجرا کنید.

ب) با در نظر گرفتن یک policy رندم، روش policy-iteration را ۳ مرحله اجرا کنید. ج) دو روش ذکر شده را با هم مقایسه کنید. کدام یک سریع تر است؟ چرا؟