Gym Documentation

Gym是一个开发和比较强化学习的工具包。他对于智能体的结构没有任何假设,并且和任何数字计算库兼容,e.g.,TensorFlow.

Gym库一些环境的集合,对应了一系列测试问题。在这些环境里面,你可以去执行你的强化学习算法。这些环境有一个共享的接口,允许你写出通用的代码。

Environment

```
import gym
env = gym.make('MountainCar-v0')
env.reset()
for _ in range(1000):
    env.render()
    env.step(env.action_space.sample())
env.close()
```

- reset(): 对于有终止状态的RL问题,一条episode结束后需要重置环境。reset()就是用来在每一次尝试中初始化状态等相关信息的函数
- render(): 图像引擎,显示环境中的物体图像,方便调试代码
- step(): 物理引擎,模拟环境中的物体运动;输入是动作a,输出是**下一步状态,立即回报,是否 终止,调试项**

Observations

环境的step函数返回了你所需要的信息:

- obervation(object): an environment-specific object representing your observation of the environment.
- reward(float): amount of reward achieved by the previous action.
- done(boolean): whether it's time to reset the environment again.
- info (dict): diagnostic information useful for debugging.

```
observation,reward,done,info = env.step(action)
```

Spaces

每一个环境都有一个action_space和observation_space,他们定义了合法的动作和状态形式。

```
import gym
env = gym.make('CartPole-v0')
print(env.action_space)
#> Discrete(2)
```

Available Environments

Gym拥有各种环境,从容易到困难,涉及许多不同种类的数据。 查看环境的完整列表以获取鸟瞰图。

- Classic controland toy text:完善的小规模任务,大部分来自RL文献。适用于入门。
- Algorithmic:执行数字计算任务,通过从例子中来学习!
- Atari:来玩经典的Atari游戏吧!
- 2D和3D机器人:在高精度的模拟环境下控制机器人。

为了列举你已经安装的可用环境,只需要调用gym.envs.registry:

```
from gym import envs
print(envs.registry.all())
#> [EnvSpec(DoubleDunk-v0), EnvSpec(InvertedDoublePendulum-v0), EnvSpec(B
eamRider-v0), EnvSpec(Phoenix-ram-v0), EnvSpec(Asterix-v0), EnvSpec(TimeP
ilot-v0), EnvSpec(Alien-v0), EnvSpec(Robotank-ram-v0), EnvSpec(CartPole-v
0), EnvSpec(Berzerk-v0), EnvSpec(Berzerk-ram-v0), EnvSpec(Gopher-ram-v0),
...
```

总结

Gym的出现为强化学习环境提供了标准化,同时也对高质量的可用环境进行了整理,对于强化学习研究的发展是一种不小的驱动力。