## — Cliff Environment Set Up:

文件使用 ipynb 形式进行组织

- (1) 第一个 cell 导入了必要的包;
- (2) 第二个 cell 设定了基础参数, 包括 Cliff world size、α、ε、γ、start position、end position、 training epochs 等
- (3) 第三个 cell 包含了进行 Sarsa 与 Q-learning 时需要用到的一系列子函数与展示 policy 路线的 show\_policy()函数
- (4) 第四个 cell 包含了进行 epoch learning 的 Sarsa 与 Q-learning 方法
- (5) 第五个 cell 进行了 2 种方法训练与展示

## $\equiv$ $\epsilon$ exploration:

我们设定 epoch 为 10000, 地图大小为 (5, 10), α为 0.2, γ为 0.5

当ε为 0.1 时,其对 Sarsa 方法的影响较大,往往使得 Sarsa 无法找到最优路线,但对 Q-learning 方法无影响,以下为重复 5 次的结果 (去除重复):

## Sarsa:

- (4, 0) > (3, 0) > (2, 0) > (1, 0) > (0, 0) > (0, 1) > (0, 2) > (0, 3) > (0, 4) > (0, 5) > (0, 6) > (0, 7) > (0, 8) > (0, 9) > (1, 9) > (2, 9) > (3, 9) > (4, 9)
- (4, 0) > (3, 0) > (2, 0) > (2, 1) > (1, 1) > (0, 1) > (0, 2) > (0, 3) > (0, 4) > (0, 5) > (0, 6) > (0, 7) > (0, 8) > (0, 9) > (1, 9) > (2, 9) > (3, 9) > (4, 9)
- (4, 0) > (3, 0) > (2, 0) > (2, 1) > (2, 2) > (2, 3) > (2, 5) > (1, 5) > (1, 6) -
- (4, 0) > (3, 0) > (2, 0) > (1, 0) > (1, 1) > (0, 1) > (0, 2) > (0, 3) > (0, 4) > (0, 5) > (0, 6) > (0, 7) > (0, 8) > (0, 9) > (1, 9) > (2, 9) > (3, 9) > (4, 9)
- (4, 0) > (3, 0) > (3, 1) > (3, 2) > (3, 3) > (3, 4) > (3, 5) > (3, 6) > (3, 7) > (3, 8) > (3, 9) > (4, 9) Q-learning:
- (4, 0)->(3, 0)->(3, 1)->(3, 2)->(3, 3)->(3, 4)->(3, 5)->(3, 6)->(3, 7)->(3, 8)->(3, 9)->(4, 9) 当ε为 0.0000001 时,两种方法输出结果稳定,均为:
- (4, 0) > (3, 0) > (3, 1) > (3, 2) > (3, 3) > (3, 4) > (3, 5) > (3, 6) > (3, 7) > (3, 8) > (3, 9) > (4, 9)

除此之外, 当ε较大时, Sarsa 的一个 epoch 也往往很长, 导致代码运行时间较长。