DQN 算法

```
初始化策略网络参数 θ
复制参数到目标网络 \hat{Q} \leftarrow Q
for 回合数 = 1, M do
  重置环境,获得初始状态 s_t
  for 时步 = 1, t do
     根据 \varepsilon – greedy 策略选择动作 a_t
     环境根据 a_t 反馈奖励 s_t 和下一个状态 s_{t+1}
     存储 transition 即 (s_t, a_t, r_t, s_{t+1}) 到经验回放 D 中
     更新策略:
     从 D 中采样一个 batch 的 transition
    计算实际的 Q 值,即 y_j = \begin{cases} r_j & \text{对于终止状态} s_{j+1} \\ r_j + \gamma \max_{a'} Q(s_{j+1}, a'; \theta) & \text{对于非终止状态} s_{j+1} \end{cases}
    对损失 (y_j - Q(s_j, a_j; \theta))^2 关于参数 \theta 做随机梯度下降
     每 C 步复制参数 \hat{Q} \leftarrow Q
  end for
end for
if n < 0 then
  X \leftarrow 1/x
  N \leftarrow -n
else
  X \leftarrow x
  N \leftarrow n
end if
while N \neq 0 do
  if N is even then
     X \leftarrow X \times X
    N \leftarrow N/2
  else if N is odd then
    y \leftarrow y \times X
     N \leftarrow N-1
  end if
end while
```

SoftQ 算法

```
初始化参数 \theta 和 \phi
if n < 0 then
  X \leftarrow 1/x
   N \leftarrow -n
\mathbf{else}
   X \leftarrow x
   N \leftarrow n
end if
while N \neq 0 do
   if N is even then
     X \leftarrow X \times X
     N \leftarrow N/2
   else if N is odd then
     y \leftarrow y \times X
     N \leftarrow N-1
   end if
end while
```