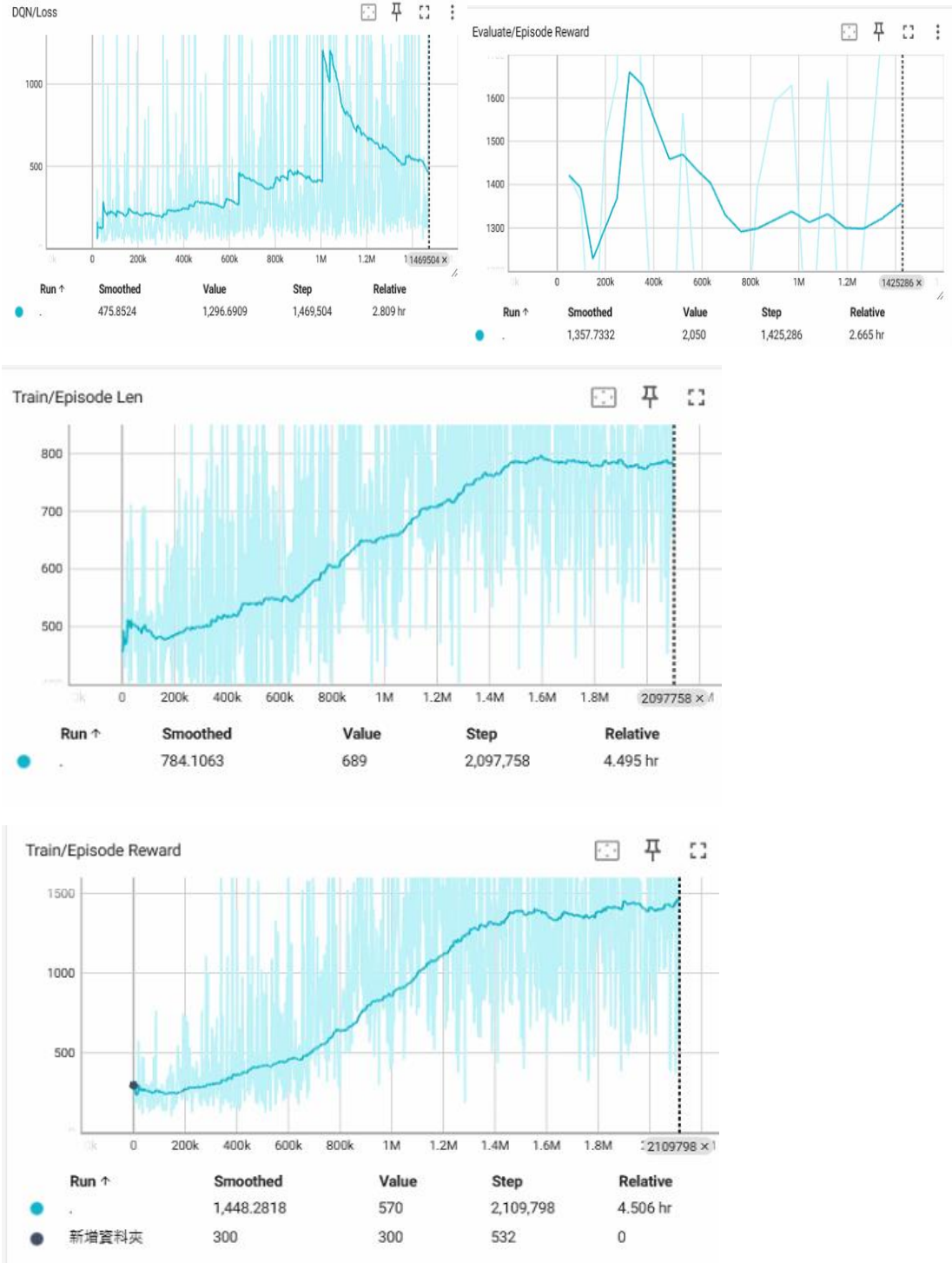
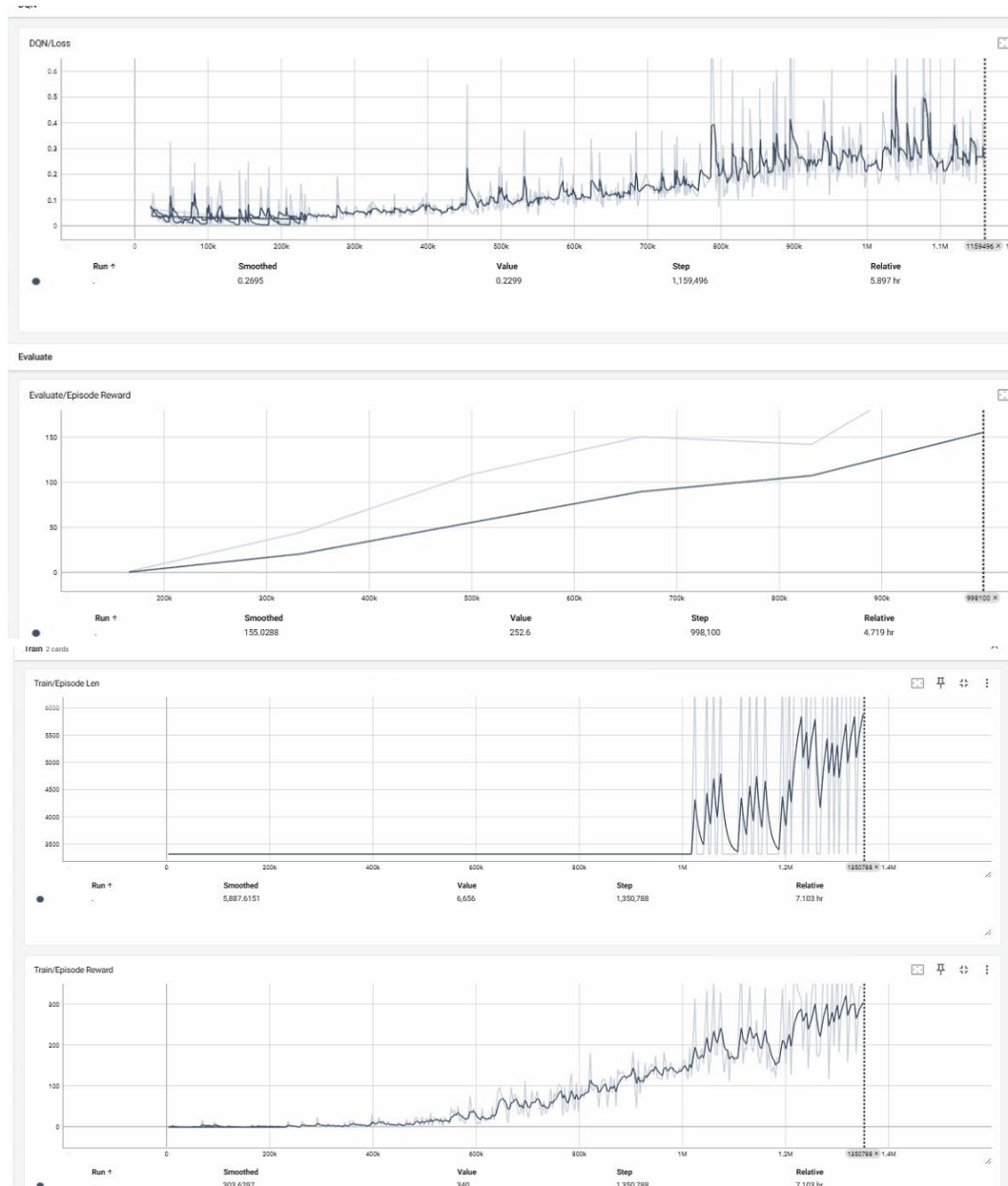


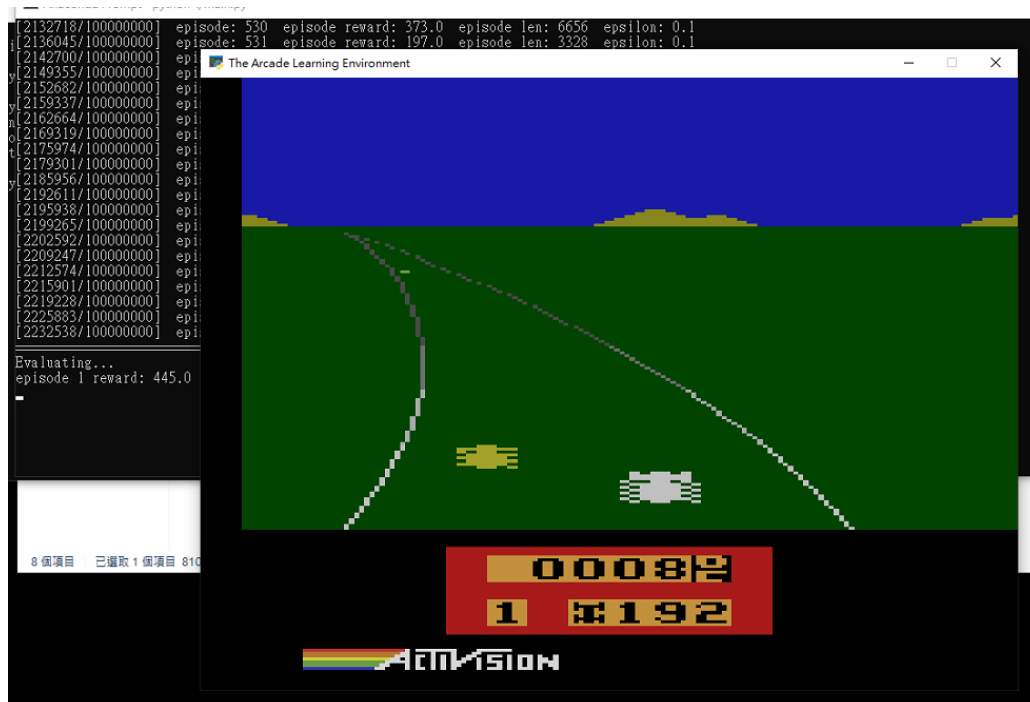
RESULT



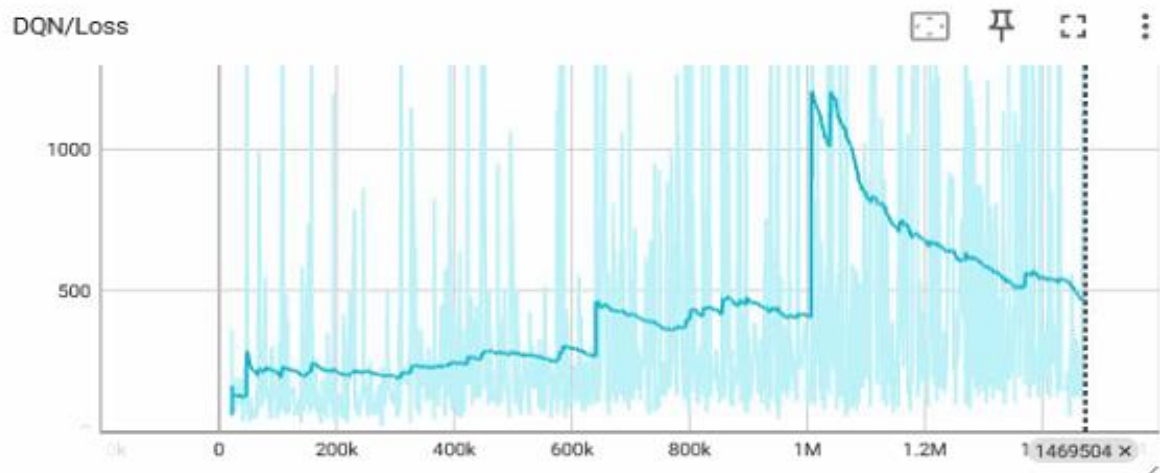
BONUS

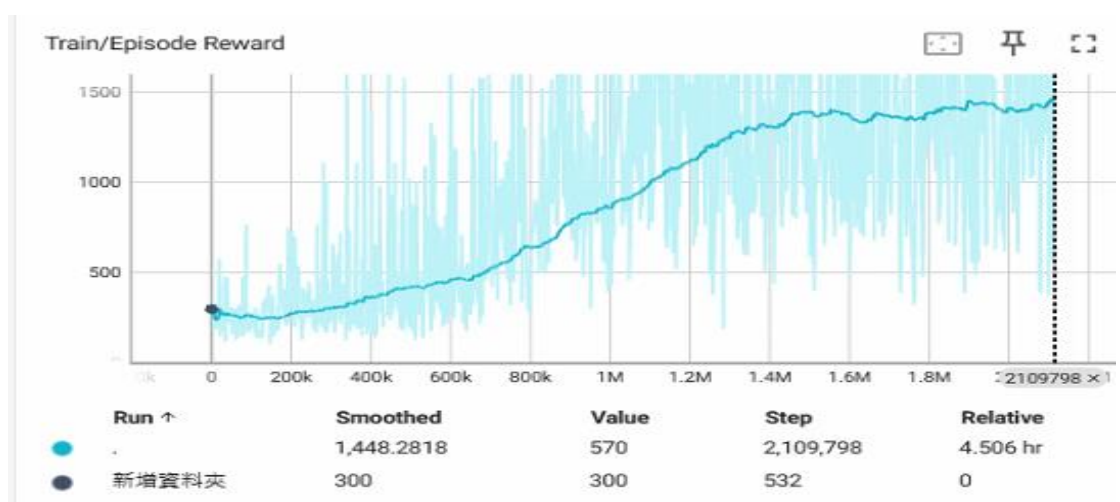
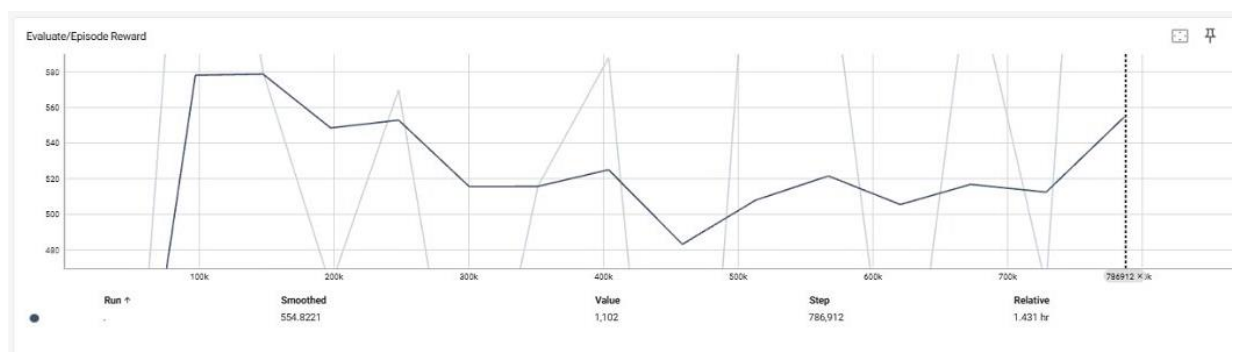
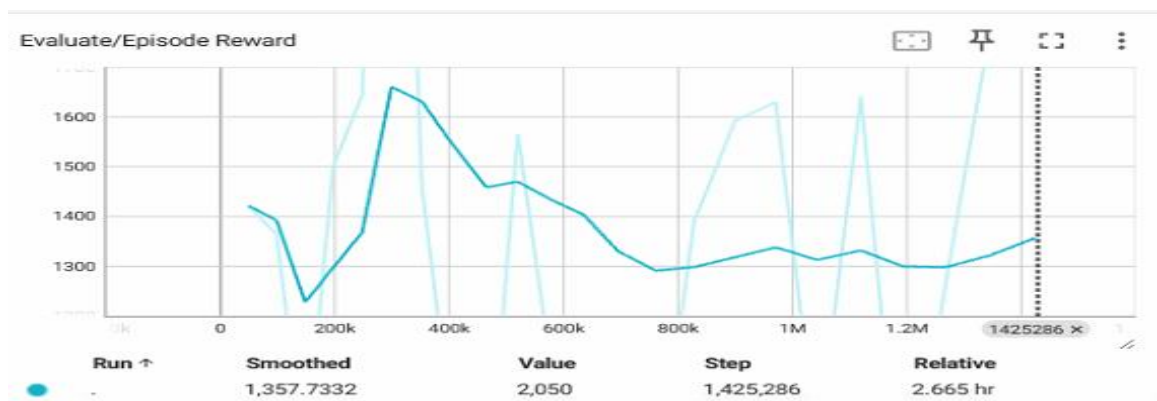
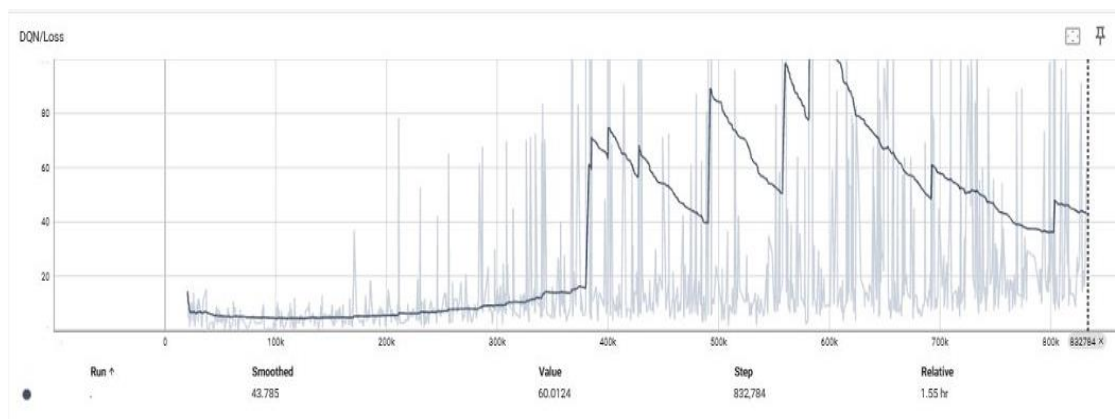
1. Screenshot of Tensorboard training curve and testing results on Enduro-v5 (10%)

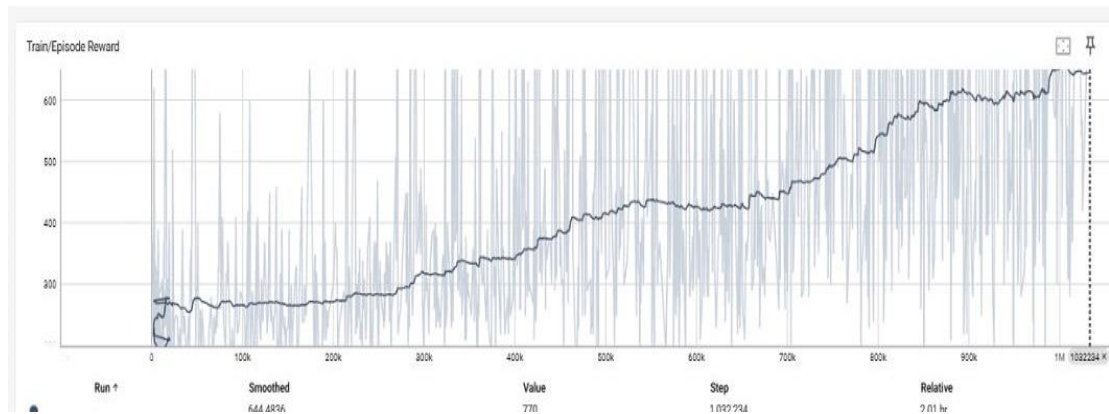




2. Screenshot of Tensorboard training curve and testing results on DDQN, and discuss the difference between DQN and DDQN (3%)
 - 藍色現為 DQN，黑色線則為 DDQN
 - 最為明顯的地方是 DDQN 的 loss 明顯低於 DQN，這主要是因為 DDQN 的設計就是為了減小 Q-NETWORK 過度高估的問題。
 - 收斂速度以及最後 performance 則看起來都差不多
 - DDQN 主要改變是再算 target value 時所用到 next value 不是直接由 target network 計算，而是先由 behavior network 算出對應 action 再用此 action 從 target network 尋找對應的值

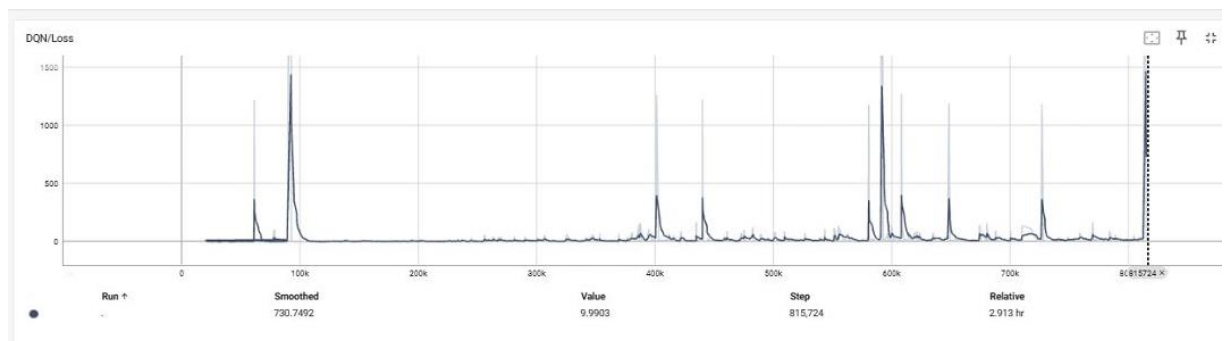
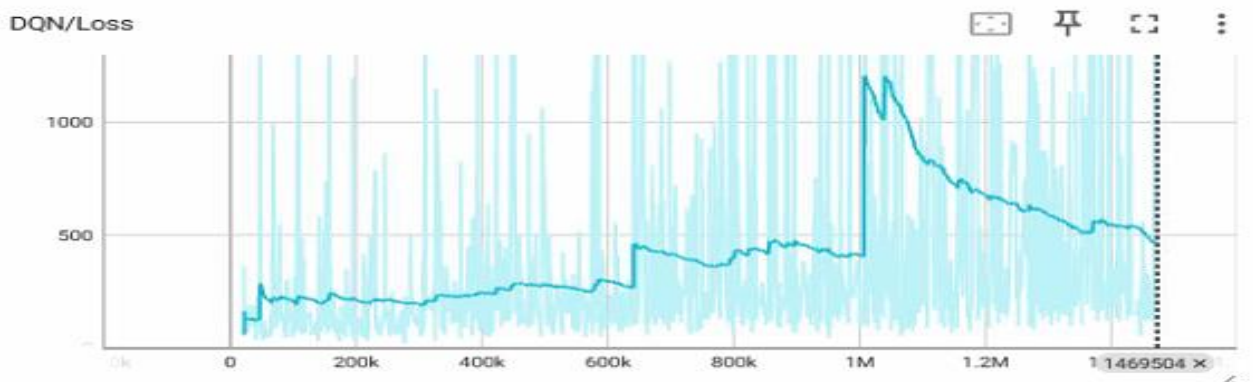


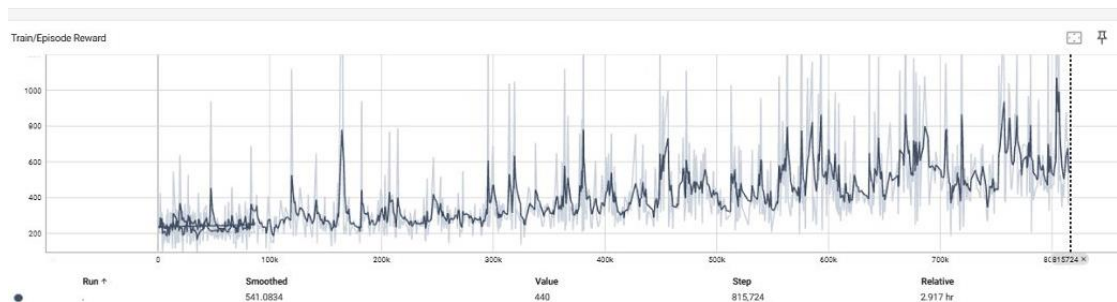
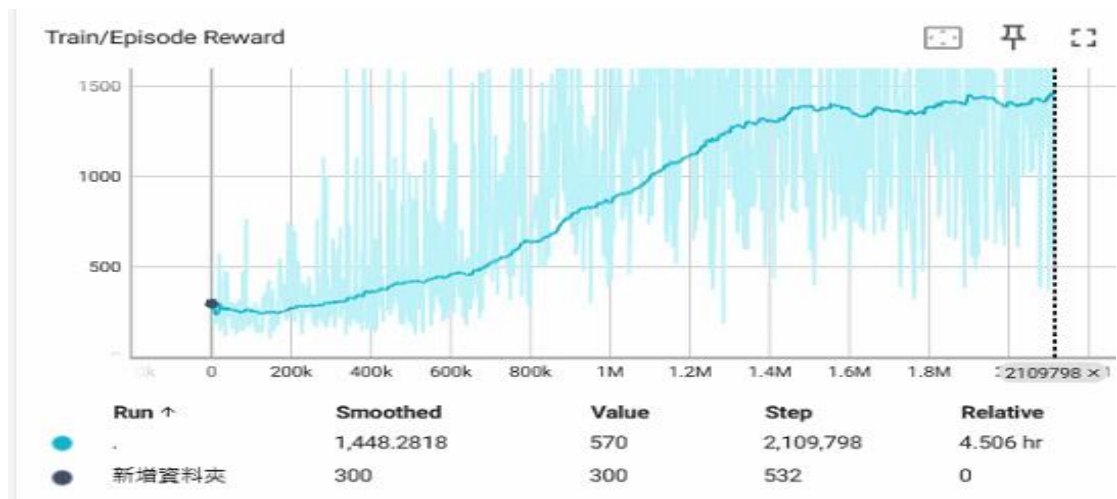
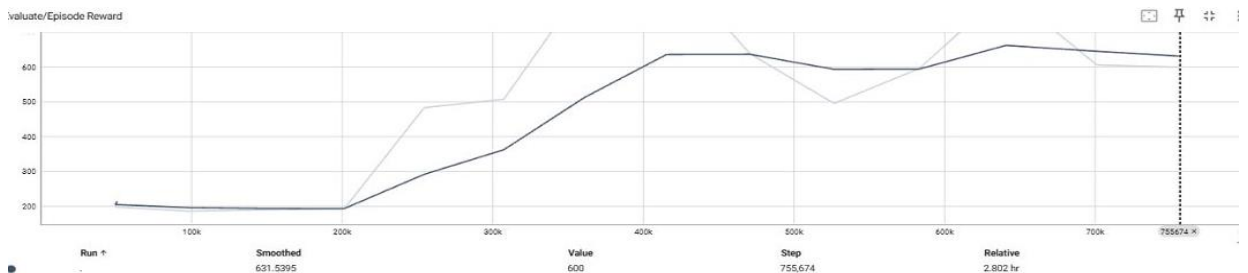
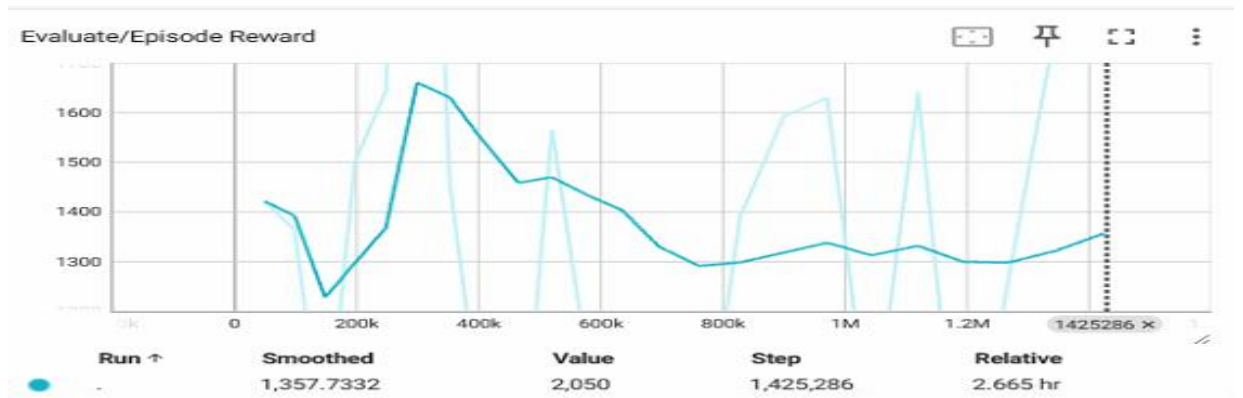




3. Screenshot of Tensorboard training curve and testing results on Dueling DQN, and discuss the difference between DQN and Dueling DQN (3%)

- 藍色現為 DQN，黑色線則為 Dueling-DQN
- 最為明顯的地方是 Dueling-DQN 的 loss 低於 DQN，這主要是因為 DDQN 的設計就是為了減小 Q-NETWORK 過度高估的問題。其採用 advantage value 來計算 q-value，因此更為穩定
- 收斂速度以及最後 performance 則看起來都差不多
- Dueling DQN 與 DQN 差別是在 Dueling DQN 的 network 是先算出 state value 以及 advantage 再用兩者來算出 q value，如此可以確保 q value 更為穩定





4. Screenshot of Tensorboard training curve and testing results on DQN with parallelized rollout, and discuss the difference between DQN and DQN with parallelized rollout (4%).