## Quiz : Compréhension de PPO et DQL

## Instructions

Répondez aux questions suivantes en sélectionnant la meilleure réponse. Chaque question teste votre compréhension des concepts fondamentaux de **Proximal Policy Optimization** (**PPO**) et **Deep Q-Learning (DQL)**.

## Questions

Question 1 : Objectifs de PPO et DQL Quelle est la différence fondamentale entre PPO et DQL?

- 1. PPO utilise une politique probabiliste tandis que DQL estime les valeurs Q(s, a).
- 2. DQL est conçu pour les environnements continus, tandis que PPO est conçu pour les environnements discrets.
- 3. PPO est basé sur les valeurs et DQL est basé sur les politiques.
- 4. DQL est plus récent et plus stable que PPO.

Question 2: Exploration dans PPO Comment PPO encourage-t-il l'exploration?

- 1. En ajoutant un terme d'entropie dans la fonction objectif.
- 2. En utilisant un réseau Q avec un facteur  $\epsilon$ -greedy.
- 3. En ajustant les politiques de manière agressive avec clipping.
- 4. En maximisant directement la récompense immédiate.

Question 3: Applications typiques Dans quel contexte DQL est-il le plus efficace?

- 1. Contrôle continu de robots.
- 2. Jeux avec des actions discrètes comme Pac-Man ou Space Invaders.

- 3. Gestion des ressources dans des data centers.
- 4. Trading algorithmique avec des décisions continues.

Question 4 : Rôle du clipping dans PPO Pourquoi PPO utilise-t-il le clipping dans sa fonction objectif?

- 1. Pour limiter les mises à jour excessives de la politique.
- 2. Pour forcer l'agent à explorer des actions rares.
- 3. Pour améliorer la précision des valeurs Q(s, a).
- 4. Pour réduire la complexité computationnelle de l'algorithme.

Question 5 : Environnements continus Quel algorithme est le mieux adapté aux environnements continus?

- 1. Deep Q-Learning (DQL).
- 2. Proximal Policy Optimization (PPO).
- 3. Q-Learning traditionnel.
- 4. Aucune des réponses ci-dessus.

Question 6 : Réseaux utilisés dans PPO Quels réseaux de neurones PPO utilise-t-il?

- 1. Un réseau Q pour estimer les valeurs Q(s, a).
- 2. Un réseau de politique et un réseau de valeur.
- 3. Deux réseaux Q séparés pour l'exploration et l'exploitation.
- 4. Aucun réseau de neurones n'est utilisé.

Question 7: Objectif général des algorithmes d'apprentissage par renforcement Quel est l'objectif principal des algorithmes d'apprentissage par renforcement comme PPO et DQL?

- 1. Maximiser la récompense cumulée sur le long terme.
- 2. Minimiser les erreurs entre les états prédits et les valeurs réelles.
- 3. Maintenir une politique constante tout au long de l'entraînement.
- 4. Explorer toutes les actions possibles de manière égale.

Question 8 : Avantage dans PPO Quelle est l'utilité de l'avantage  $A(s_t, a_t)$  dans PPO?

- 1. Comparer la nouvelle politique avec l'ancienne.
- 2. Évaluer la qualité d'une action par rapport à la valeur actuelle.
- 3. Calculer directement la récompense cumulative.
- 4. Remplacer les valeurs Q(s, a) dans la fonction objectif.

Question 9 : Fonction objectif dans DQL Quelle est la principale fonction objectif dans DQL?

- 1. Minimiser l'erreur quadratique entre Q(s, a) et sa cible.
- 2. Maximiser les probabilités d'actions optimales.
- 3. Maximiser l'entropie de la politique.
- 4. Réduire le ratio  $r_t(\theta)$  entre anciennes et nouvelles politiques.

Question 10 : Ratio dans PPO Le ratio  $r_t(\theta)$  dans PPO est défini comme :

1. 
$$r_t(\theta) = \frac{\pi_{\text{old}}(a_t|s_t)}{\pi_{\theta}(a_t|s_t)}$$
.

2. 
$$r_t(\theta) = \pi_{\theta}(a_t|s_t) - \pi_{\text{old}}(a_t|s_t)$$
.

3. 
$$r_t(\theta) = \frac{\pi_{\theta}(a_t|s_t)}{\pi_{\text{old}}(a_t|s_t)}$$
.

4. 
$$r_t(\theta) = \pi_{\theta}(a_t|s_t) \cdot \pi_{\text{old}}(a_t|s_t)$$
.

Réponses correctes (masquées pour le test)

- 1. **1.** A
- 2. **2.** A
- 3. **3.** B
- 4. **4.** A
- 5. **5.** B
- 6. **6.** B

- 7. **7.** A
- 8. **8.** B
- 9. **9.** A
- 10. **10.** C