

Sujet de TP 1 (Morpion) Pygame + Q-learning

Contexte et objectif

Vous allez créer deux jeux jouables en Pygame (Morpion puis Puissance 4), puis entraîner un agent par apprentissage par renforcement (Q-learning) pour qu'il apprenne à jouer. Le but n'est pas "juste" de faire une IA qui joue, mais de construire une architecture propre (environnement/agent), de définir correctement états/actions/récompenses, et de mettre en place une boucle d'entraînement et d'évaluation.

Livrables attendus (pour chaque jeu)

1. Un jeu Pygame jouable humain vs humain.
2. Un mode humain vs IA (IA = Q-learning).
3. Un mode IA vs IA (évaluation automatisée, sans rendu graphique ou avec rendu accéléré).
4. Un rapport court (1–2 pages) : représentation d'état, récompenses, hyperparamètres, résultats (courbes/taux).

Règles générales d'architecture (imposées)

Vous devez séparer clairement :

- L'environnement (le jeu) : règles, coups légaux, application d'un coup, détection fin de partie.
- L'agent : choix d'action (exploration/exploitation) + mise à jour Q-learning.
- L'entraînement : boucle d'épisodes, suivi des scores, sauvegarde/chargement des Q-valeurs.
- L'interface Pygame : affichage + gestion événements clavier/souris + choix des modes.

Vous devez pouvoir exécuter le jeu dans 3 modes :

- MODE 1 : humain vs humain
- MODE 2 : humain vs agent
- MODE 3 : agent vs adversaire (random ou agent) sans interaction

Partie A — Morpion (Tic-Tac-Toe)

A1. Spécifications du jeu

- Plateau 3x3.
- Deux joueurs : X et O.
- Un coup = placer son symbole dans une case vide.
- Fin : victoire (3 alignés) ou match nul (plateau plein).

A2. Représentation de l'état

Objectif : une représentation compacte, “hashable”, qui identifie un plateau.

Exemples de représentations possibles (choisissez-en une) :

- Tuple de 9 cases (valeurs {0, 1, 2} ou {-1,0,+1})

Important : l'état doit inclure le plateau ET le joueur courant (sinon ambiguïté).

A3. Actions légales

- Les actions sont les indices des cases vides : {0..8} filtrés.
- Votre environnement doit fournir `legal_actions(state)`.

Pseudo-code (actions légales)

- `actions = []`
- pour `i` dans `0..8` :
 - si `board[i]` est vide : `actions.append(i)`
- retourner `actions`

A4. Récompenses (à respecter)

Version simple (recommandée) :

- +1 si l'agent gagne
- -1 si l'agent perd
- 0 sinon (dont match nul)
Option autorisée : petite pénalité par coup (-0.01) pour encourager des parties courtes, mais ce n'est pas obligatoire.

Attention : la récompense doit être du point de vue de l'agent. Si vous entraînez X, alors "victoire de X" = +1.

A5. Q-learning tabulaire

Vous stockez $Q(s,a)$ dans une structure de type dictionnaire.

- Clé possible : (state_key, action)
- Ou : $Q[\text{state_key}]$ = tableau de taille $|A|$, avec des valeurs pour actions non légales ignorées.

Règle de mise à jour

À chaque transition (s, a, r, s', done) :

Pseudo-code

- $q_old = Q[s,a]$ (0 si absent)
- si done :
 - target = r
 - sinon :
 - target = $r + \gamma * \max(Q[s',a'] \text{ pour } a' \text{ dans } \text{legal_actions}(s'))$
- $Q[s,a] = q_old + \alpha * (\text{target} - q_old)$

A6. Politique ϵ -greedy

Pseudo-code (choix action)

- si $\text{random}() < \epsilon$:
 - retourner une action aléatoire parmi $\text{legal_actions}(s)$

- sinon :
 - retourner $\text{argmax}_a Q(s,a)$ sur $\text{legal_actions}(s)$ (en cas d'égalité, départager aléatoirement)

A7. Boucle d'entraînement (épisodes)

Vous jouez beaucoup de parties (épisodes). Un épisode = une partie complète.

Pseudo-code (entraînement morpion)

- initialiser Q vide
- pour episode de 1..N :
 - $s = \text{reset}()$
 - $\text{done} = \text{faux}$
 - tant que non done :
 - $a = \text{agent.act}(s, \text{legal_actions}(s), \text{epsilon})$
 - $(s', r, \text{done}) = \text{env.step}(a)$
 - $\text{agent.learn}(s, a, r, s', \text{done})$
 - $s = s'$
 - mettre à jour epsilon (décroissance)

A8. Adversaires pour entraîner et évaluer

Vous devez implémenter au moins :

- Adversaire aléatoire (joue un coup légal au hasard)
Option : self-play (agent vs agent), mais attention à l'instabilité au début.

Évaluation minimale (à fournir)

- Taux de victoire vs aléatoire sur 200 parties avec $\text{epsilon}=0$ (agent en greedy)
- Taux de défaite (doit tendre vers 0)
- Taux de nul (souvent élevé si l'agent devient bon)

A9. Intégration Pygame (sans ralentir l'entraînement)

Exigences :

- Interface graphique pour jouer et observer.
- Mode “entraînement rapide” sans rendu OU rendu accéléré (ex: 1000 épisodes sans afficher).
- Boutons/clavier pour : changer de mode, reset, activer/désactiver affichage, vitesse.