

# Trabajo Práctico 2 - Aprendizaje por Refuerzo

## Inteligencia Artificial y Neurociencias

Segundo semestre de 2025

El objetivo de este trabajo práctico es construir un agente capaz de jugar al juego “Connect 4”, también conocido como “Cuatro en línea”.

Las **reglas del juego** están explicadas en detalle en <https://www.casualarena.com/es/conecta-4/reglas>.

Se pide implementar un agente de aprendizaje por refuerzo que utilice alguno de los algoritmos vistos en clase (por ejemplo, *Deep Q-Learning*) y un ambiente en el cual el agente puede entrenarse. Esto incluye definir la noción de estado y ambiente del juego.

Se proveen los siguientes archivos:

- **connect4.py**: Clase `Connect4`, que permite jugar un juego completo a un `Agente`.
- **agentes.py**: Clase abstracta `Agente` y tres implementaciones de muestra: `RandomAgent`, que elige sus jugadas al azar, `HumanAgent`, que permite al usuario jugar por consola y `DefenderAgent`, que revisa si el oponente está por ganar e intenta bloquearlo; si no, juega al azar.
- **principal.py**: Tiene una propuesta de clases y métodos que podrían implementar como solución. Es simplemente una guía, no es necesario usarla o completarla.
- **entrenar.py**: Script para entrenar y almacenar la política de un agente siguiendo la interfaz presentada en `principal.py`.
- **jugar\_humano\_contra\_defensor.py**: Script que carga un `HumanAgent` y un `DefenderAgent` y ejecuta un juego completo de Connect4. Una vez hayan creado su `TrainedAgent`, pueden usarlo para hacerlo jugar contra cualquiera de los agentes que se encuentran en el archivo `agentes.py` y así evaluar su rendimiento.
- **utils.py**: Funciones y constantes útiles a todo el proyecto.

Este TP debe realizarse en grupos de **dos (2) a cuatro (4) integrantes**. Será puntuado con una nota binaria, de 0 puntos, o bien de 100 puntos. **La entrega no es obligatoria**; quienes no entreguen tendrán nota 0. (Recomendamos revisar las reglas de aprobación de la materia.)

Condiciones para lograr 100 puntos en este TP:

1. Entrenar un agente con uno de los algoritmos de Aprendizaje por Refuerzo vistos en clase (recomendamos intentar con *Deep Q-Learning*, pero pueden usar otro: *Monte Carlo*, *Q-Learning*, etc.).
2. Con la política aprendida, implementar y entregar un **TrainedAgent** que implemente la clase abstracta **Agent** y que se ejecute correctamente en la clase **Connect4**.
3. Presentar todos los archivos de código, junto a un breve informe (máximo dos carillas) detallando las decisiones tomadas, el grado de éxito que tuvieron y cualquier otro comentario que consideren relevante para entender el trabajo realizado.
4. La condición mínima de aprobación requiere que el **TrainedAgent** entregado supere la gran mayoría de las veces al **RandomAgent**.

**Fecha límite de entrega:** viernes 3/10 a las 23:59hs. Este TP no tiene recuperatorio.

## Comentarios adicionales:

- La mayor dificultad del problema pasa por el diseño del ambiente (definir los estados, las acciones, las recompensas, etc.) y del agente (ajustar los parámetros  $\epsilon$ ,  $\gamma$ ,  $\alpha$ , definir la arquitectura de la red si se usa DQN, etc.). Esas cosas son mucho más desafiantes (y más interesantes) que la escritura del algoritmo de RL en sí misma.
- Como el Connect 4 se juega de a dos, es parte del desafío saber con qué oponente/s entrenar al agente. Para esto, sugerimos explorar más opciones además de la propuesta en el archivo **entrenar.py**.
- En caso de usar DQN, experimentar con diferentes hiperparámetros y arquitecturas de la red hasta hallar un agente lo suficientemente bueno a la hora de jugar al Connect4.
- **Torneo:** Con todos los agentes entregados, haremos un campeonato para elegir a los mejores jugadores de Connect4!
- Un baseline más exigente para el **TrainedAgent** que entreguen, será que supere ampliamente al **DefenderAgent**.
- Si encuentran bugs en nuestro código, por favor avisar.