

Temas Final RL

Grupos: Hasta 3 estudiantes

Elija uno de los siguientes temas:

A. Sin usar librerías de RL

Las siguientes consigas son las más guiadas, no pueden usar ninguna librería con algoritmos ya programados de RL como los disponibles en [Stable Baselines3](#):

1. Implemente PPO-C, SAC o un algoritmo similar y resuelva uno de estos ambientes:
 - o <https://gymnasium.farama.org/environments/box2d/>
 - o <https://pypi.org/project/gym-sailing/>
 - o <https://github.com/markub3327/flappy-bird-gymnasium>
 - o <https://ale.farama.org/environments/>
 - o Otro ambiente aprobado por la cátedra (No se recomienda usar ambientes complejos donde la observación sean píxeles crudos)
2. Implemente [Rainbow: Combining Improvements in Deep Reinforcement Learning](#) y recrea los experimentos usando un ambiente [MinAtar](#)

B. Puede usar librerías de RL ya implementadas (permitido usar SB3, etc.)

3. Generalización en [Proctgen](#): elija un experimento y repita el experimento de generalización siguiendo el paper original.
4. Dyna-Q tabular vs Q-learning: implemente Dyna-Q tabular y compárelo con Q-learning.
5. Lea [Learning to Drive a Bicycle using Reinforcement Learning](#) y recrea la imagen que está en la tapa del Sutton y Barto usando [este ambiente de aprendizaje](#)
6. Lea [Policy Invariance Under Reward Transformations](#) explíquelo y corra experimentos donde se destaque los puntos principales de este trabajo.
7. Lea [Smooth Exploration for Robotic Reinforcement Learning](#) explíquelo y corra experimentos donde se destaque los puntos principales de este trabajo.
8. Lea [Go-Explore: a New Approach for Hard-Exploration Problems](#) Implemente el algoritmo y pruébelo en un gridworld.
9. Lea [Time Limits in Reinforcement Learning](#) y reproduzca experimentos que muestren los efectos de truncation vs termination y el manejo correcto del tiempo límite.
10. Lea [Hindsight Experience Replay](#) explique el método y demuéstrelo en Bit-Flipping y en un entorno tipo [FetchReach](#) con recompensa escasa

De aquí para abajo puede requerirse desarrollar herramientas ad hoc, modificar o crear ambientes.

11. Lea [Recurrent World Models Facilitate Policy Evolution](#) y programe un agente para CarRacing-v3 usando un world model recurrente.
12. Lea [Revisiting the Arcade Learning Environment: Evaluation Protocols and Open Problems for General Agents](#) y muestre por qué las Sticky Actions son importantes creando un agente que explote el determinismo del ambiente y comparándolo con un agente de referencia como DQN.
13. Lea [Deep reinforcement learning from human preferences](#) y entrene el ambiente [pendulum](#) con el método.
14. Lea [A Machine Learning Approach to Visual Perception of Forest Trails for Mobile Robots](#) y cree un agente similar usando el dataset de conducción autónoma de UdeSA.
15. Creen un agente de RL que mitigue el efecto de [ondas de transito](#) en una ring-road. Por ejemplo en <https://highway-env.farama.org/>
16. Cree un simulador para: <https://github.com/Gabo-Tor/pendulum> entrene un agente en el usando domain randomization y luego pruébelo en el hardware real.
17. Modele: <https://github.com/Gabo-Tor/pendulum> y fitee los parámetros del modelo usando datos reales mediante gradient descent.
18. Entrene en hardware: <https://github.com/Gabo-Tor/pendulum> y haga un estudio de ablaciones y del efecto de distintos hiperparámetros.