## Instituto Tecnológico de Costa Rica Escuela de Ingeniería Electrónica Trabajo Final de Graduación Proyecto: Método basado en aprendizaje reforzado para el control automático de una planta no lineal. Estudiante: Oscar Andrés Rojas Fonseca

I Semestre 2024 Firma del asesor

## Bitácora de trabajo

Fecha	Actividad	Anotaciones	Horas
2 00110	1100171444	111100000101101	dedicadas
15/04/2024	1. Redefinición de la conversión del código para valores discretos (CartPole) a valores continuos (Pendulum).	<ul> <li>a) El error en select_action()</li> <li>se corrigió pero desconfiguró parte de la función optimize_model().</li> <li>b) Corrección del error en optimize_model().</li> <li>c) Persisten los problemas de indexado y proceso.</li> </ul>	6 horas
15/04/2024	2. Pruebas de entrenamiento del modelo ( <i>Pendulum</i> ).	a) Se entrenaron cuatro modelos diferentes a 600 episodios para comparar el efecto de cuatro propuestas de redes neuronales artificiales (ANN).	6 horas
16/04/2024	2. Búsqueda de la teoría de los métodos <i>PPO</i> y actor – critic dada la necesidad del manejo del action space con valores continuos.	a) SASASASAS.	4 horas
17/04/2024	3. Reunión de seguimiento con el asesor del proyecto.	<ul> <li>a) Revisión de avance en el código y errores de forma.</li> <li>b) Se acordó continuar con el interés en los métodos como PPO como opción para el control.</li> </ul>	2 horas
17/04/2024	${f 2}$ . Búsqueda de métodos para el manejo de valores continuos en $DQN$ .	<ul><li>a) Aparece el DDPG.</li><li>b) Opción de discretizar el action space.</li></ul>	4 horas
17/04/2024	2. Prueba de discretización del action space del env Pendulum.	<ul> <li>a) Se logró adaptar el código del PendulumDQN</li> <li>a una versión discretizada PendulumDQN<sub>d</sub>iscrete,</li> <li>depende principalmente de la resolución seleccionada (n<sub>a</sub>ctions).</li> <li>b) Pruebas de entrenamiento de hasta 100 episodios.</li> </ul>	4 horas

19/04/2024	4. Corrección de potenciales errores en el código $PendulumDQN$ señalados por asesor.	<ul> <li>a) Replanteo de función de recompensa calculate_reward() para evitar salto.</li> <li>b) Adición de lógica para guardado de checkpoints al entrenamiento y corrección del guardado del modelo.</li> </ul>	6 horas
20/04/2024	4. Montaje y primera prueba del código <i>PPO</i> para <i>Pendulum</i> .	a) Revisión del error por cambio de versión $Gym$ a $Gymnasium$ .	6 horas
21/04/2024	4. Prueba de entrenamiento con versión base del <i>PPO</i> para <i>Pendulum</i> .	<ul> <li>a) Entrenamiento del modelo con render ("human") de 200k episodios. Mal desempeño.</li> <li>b) Entrenamiento del modelo con render ("rgb_array") de 200M de episodios. En proceso.</li> </ul>	6 horas
Total de horas de trabajo:			

## Contenidos de actividades

AAA [1].

## Referencias

 $[1]\,$  A. Paszke and M. Towers, "Reinforcement learning (dqn) tutorial," PyTorch.