## Inteligencia Artificial I

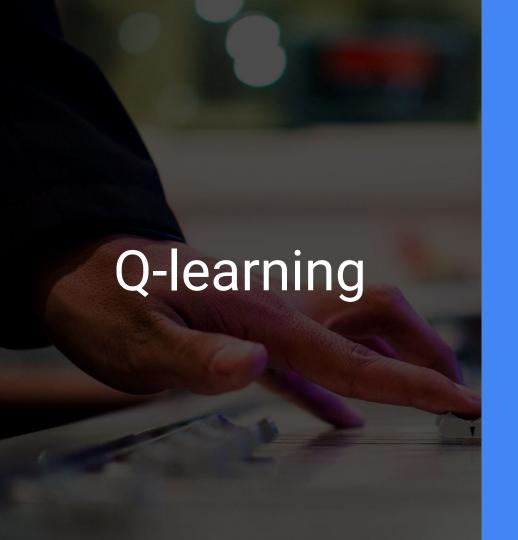
Cavallo Gaston Fernandez Juan Manuel Q-Learning vs Deep Reinforcement Learning: Comparativa de performance para un mismo escenario

#### Problema

Probamos los algoritmos de Deep
Reinforcement Learning y QLearning y los
comparamos según distintas métricas
para verificar la eficiencia que presentaban
en un mismo entorno

En este caso, ambos agentes jugaron al snake 600 episodios





¿Que es?

## ¿ Qué hace?

Q-Learning es un algoritmo que utiliza un conjunto de funciones para la exploración del entorno, luego, lo "aprende" o "memoriza" utilizando una matriz denominada Q-Table.

## ¿Cómo lo hace?

La exploración en Q-Learning apunta a maximizar la recompensa obtenida a cada acción que toma, para lograrlo, se utiliza la Ecuación de Optimalidad de Bellman

$$q_*(s,a) = Eigg[R_{t+1} + \gamma \max_{a'} q_*ig(s',a'ig)igg]$$



## ¿ Qué hace?

Se basa principalmente en las denominadas redes neuronales, las cuales están compuestas por una serie de "capas", encargadas de procesar la información de manera tal que cada capa realiza una serie de operaciones sobre los datos y luego los propaga a la siguiente capa, para así repetir el proceso y llegar a una salida.

## ¿Cómo lo hace?

La idea del Deep Learning es la de lograr una representación más "simple" de los datos, realizando operaciones sobre la entrada y ajustando valores internos dentro de cada una de las capas, estos valores internos se denominan pesos o variables ocultas, los cuales resultan del ajuste iterativo haciendo uso de una función de optimización y otra de "pérdida".

### Pasos en la implementación

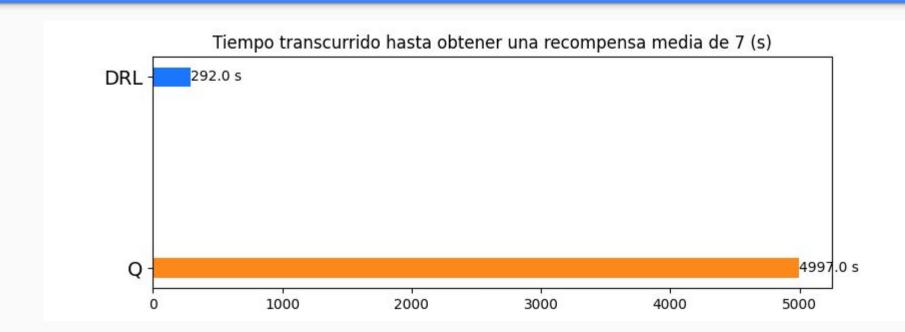
Representación del entorno (entrada)

Optimización del agente (procesamiento)

Obtención de resultados (comparativas)



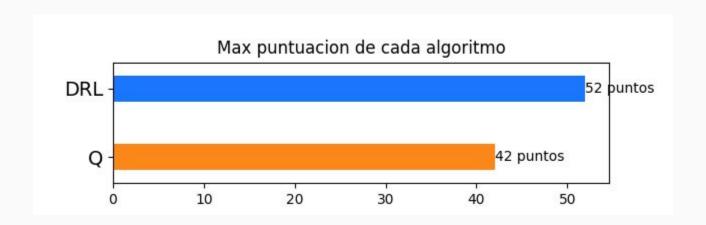
# Tiempo transcurrido en segundos hasta obtener una recompensa media de 7



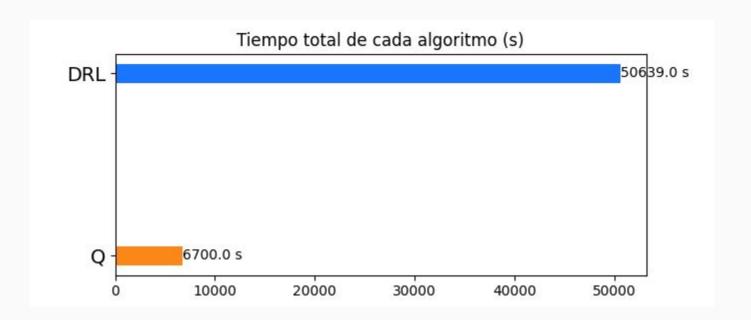
# Cantidad de episodios hasta la recompensa media de 7



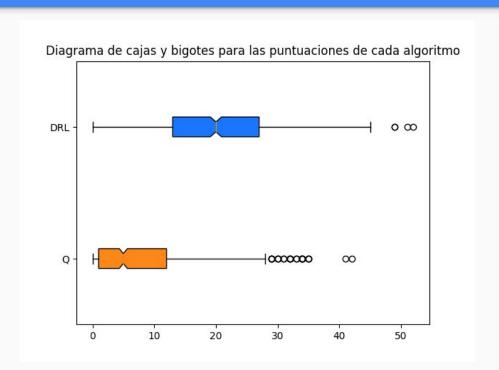
### Máximas puntuaciones



### Tiempo total de ejecución



### Diagrama de caja y bigotes para ambos algoritmos



### Conclusiones

- Tiempo que le toma a cada agente lograr una política óptima del entorno: DRL fue 17 veces más rápido que Q-Learning.
- Ritmo de aprendizaje del agente: DRL fue 39 veces más rápido
- Ambos agentes logran resolver el problema de manera eficaz: hay una diferencia del 20% de puntuación máxima entre ambos agentes

