Trabajo Práctico 3: Búsqueda no informada e informada

FrozenLake¹ es un entorno de cuadrícula de la biblioteca gymnasium de python, donde un agente debe trasladarse desde un punto de inicio hasta una meta por un lago congelado, evitando caer en los agujeros del hielo, a lo largo de una «vida» de, por defecto, 100 acciones como máximo.

La dimensión de la cuadrícula se conoce de antemano, pero la distribución de los agujeros no se conocen (son aleatorios). Las casillas permanecen sólidas una vez cruzadas, y el objetivo del agente es alcanzar la meta sin caer en un agujero.

Las acciones permitidas son:

- 0: mueve a la izquierda.
- 1: mueve hacia abajo.
- 2: mueve a la derecha.
- 3: mueve hacia arriba.

El agente percibe su ubicación y si esa casilla contiene un agujero o es la meta. A continuación se observa un ejemplo del entorno para una cuadrícula de 4×4 .



Exploración del entorno

1. Instalar la biblioteca y crear el entorno por defecto:

```
import gymnasium as gym
env = gym.make('FrozenLake-v1', render_mode='human')
```

¹https://gymnasium.farama.org/environments/toy_text/frozen_lake/

2. Obtener información del entorno:

```
print("Número de estados:", env.observation_space.n)
print("Número de acciones:", env.action_space.n)
```

3. Ejecutar un episodio básico:

```
state = env.reset()
print("Posición inicial del agente:", state[0])
done = truncated = False
i = 0
while not (done or truncated):
   action = env.action_space.sample()
   i+=1
   # Acción aleatoria
   next_state, reward, done, truncated, _ = env.step(action)
   print(f"Acción: {action}, Nuevo estado: {next_state}, Recompensa: {reward}")
    if not reward == 1.0:
        print(f";Ganó? (encontró el objetivo): False")
        print(f";Perdió? (se cayó): {done}")
        print(f";Frenó? (alcanzó el máximo de pasos posible): {truncated}\n")
    else:
        print(f";Ganó? (encontró el objetivo): {done}")
   state = next_state
```

- 4. Modificar el entorno:
 - a) La función make tiene como argumento is_slippery. ¿Qué controla dicho argumento? ¿Cuál es su valor por defecto?
 - b) Frozen Lake ya tiene algunos mapas precargados de distintos tamaños. Los cuales pueden ser especificados mediante la opción map_name a la hora de crear el entorno:

```
gym.make('FrozenLake-v1', desc=None, map_name="4x4", render_mode='human')
```

Para crear mapas aleatorios con distinto porcentajes de agujeros, puede especificarse un mapa personalizado a través del parámetro desc.

■ Definiendo una lista:

```
desc=["SFFF", "FHFH", "FFFH", "HFFG"]
gym.make('FrozenLake-v1', desc=desc, render_mode='human')
```

■ A partir de la función generate_random_map:

```
from gymnasium.envs.toy_text.frozen_lake import generate_random_map
gym.make('FrozenLake-v1', desc=generate_random_map(size=8), render_mode='human')
```

 $\ensuremath{\mathcal{C}}$ Cómo son los entornos anteriores? Describa el tamaño, cantidad de agujeros, posición inicial del agente y del objetivo.

c) Arme una nueva función generate_random_map_custom que permita definir el tamaño de la grilla, la probabilidad que una casilla sea de hielo, y ubique de forma aleatoria la posición inicial del agente y del objetivo (el entorno creado a partir de dicha función podría no tener solución).

- 5. Modificar la «vida» del agente:
 - a) Para modificar la cantidad de pasos máxima que puede dar un agente se utiliza un wrapper:

```
import gymnasium as gym
from gymnasium import wrappers

nuevo_limite = 10
env = gym.make('FrozenLake-v1', render_mode='human').env
env = wrappers.TimeLimit(env, nuevo_limite)
```

Búsquedas

- 1. Crear un entorno determinista, aleatorio, de 100×100 , donde cada celda tiene probabilidad 0.92 de ser transitable (Frozen) y 0.08 de ser un obstáculo (Hole). Modificar la vida del agente a 1000 acciones.
- 2. Implementar un agente basado en objetivos que dado un punto de inicio y un punto destino, encuentre el camino óptimo (si es posible). Considere los siguientes escenarios posibles:
 - Escenario 1: Cada acción tiene costo 1.
 - Escenario 2: Las acciones tienen los siguientes costos:
 - Moverse a la izquierda o la derecha: costo 1.
 - Moverse hacia arriba o abajo: costo 10.
 - a) El agente deberá ser capaz de resolver el problema planteado mediante los siguientes algoritmos:
 - i) Búsqueda aleatoria.
 - ii) Búsqueda por Anchura.
 - iii) Búsqueda por Profundidad.
 - iv) Búsqueda por Profundidad Limitada (límites = 50, 75 y 100).
 - v) Búsqueda de Costo Uniforme.
 - vi) Búsqueda A*. Para ello, proponer una heurística admisible y consistente para el problema.
 - b) Al finalizar el proceso de formulación se deberán imprimir por pantalla:
 - i) El entorno generado.
 - ii) La secuencia de estados completa para llegar desde el estado inicial al estado objetivo (si es posible).
- 3. Ejecutar un total de 30 veces cada algoritmo en escenarios aleatorios con las características descriptas en el ejercicio 1. Evaluar cada uno de los algoritmos sobre los mismos entornos generados.
 - a) Calcular la media y la desviación estándar de:
 - Cantidad de estados explorados para llegar al objetivo (si es que fue posible).
 - Cantidad de acciones tomadas.
 - \blacksquare Costo total de las acciones tomadas para las soluciones obtenidas.
 - Tiempo empleado (segundos).
 - b) Presentar los resultados en gráficos de cajas y bigotes (boxplots).
- 4. ¿Cuál de los algoritmos considera más adecuado para resolver el problema planteado? Justificar la respuesta.
- 5. Forma de entrega:

- a) Dentro del repositorio ia-uncuyo-2025, crear una nueva carpeta de nombre tp3-algoritmos-busqueda.
- b) Dentro de la carpeta tp3-algoritmos-busqueda crear una nueva carpeta code para el proyecto desarrollado en python.
- c) Dentro de la carpeta tp3-algoritmos-busqueda crear un archivo de nombre results.csv en formato csv (comma separated values) con los resultados de las 30 ejecuciones de cada uno de los algoritmos evaluados. El formato deberá ser el siguiente:
 - algorithm_name: nombre del algoritmo (BFS, DFS, DLS, UCS, A*) (cadena).
 - env_n: número del entorno aleatorio (entero).
 - states_n: cantidad de estados explorados (entero).
 - actions_count: cantidad total de acciones, i.e., costo total de las acciones en el escenario 1 (entero).
 - actions_cost: costo total de las acciones en el escenario 2 (entero).
 - time: tiempo empleado (float).
 - solution_found: indicar si se encontró la solución (booleano).
- d) Dentro de la carpeta tp3-algoritmos-busqueda, crear una nueva carpeta images, que incluya todos los gráficos e imágenes a utilizar en el reporte final.
- e) Dentro de la carpeta tp3-algoritmos-busqueda, colocar un archivo con el nombre tp3-reporte.md con la evaluación de desempeño de los algoritmos. Incluya en este reporte, gráficos que den cuenta de la comparación.