

# Búsqueda adversarial en juegos

Aplicación de algoritmos minimax y poda alfa-beta en Agentes IA

Carrera: Ingeniería en Ciberseguridad

Sede: Online

Curso: Taller de IA Aplicada

**Profesor:** Pablo Schwarzenberg Riveros

Estudiantes: Gabriel Araya Rocha

Hedy Herrada Hermosilla

Macarena Riquelme Cerda

## Tabla de contenidos

Introducción	4
Instrucciones generales	5
Juego Connect4 con IA	7
Características principales	7
Instalación y ejecución	8
Requisitos previos	8
Instalación de GIT en Windows	8
Instalación de Python3 en Windows	9
Instalación de Pip	10
Instalación de virtualenv	10
Estructura de archivos del proyecto	12
Instalación del juego en Windows	13
Instalación del juego en Linux/macOS	16
Ejecución del juego en Windows	18
Ejecución del juego en Linux	20
Cómo jugar	22
Inicio del juego	22
Durante el juego	23
Condiciones de finalización	
Agentes IA para Connect4	26
Técnicas de IA utilizadas	26
Algoritmo Minimax con poda Alfa-Beta	
Función de Evaluación Heurística	
Sistema de Dificultad Adaptativa	
Reglas de Connect4	28
Objetivo del juego	28
Preparación del juego	28
Reglas del juego	28
Fin del juego	28
Acciones no permitidas	28
Estrategia	29
Diseño del agente	29
Representación para el estado del juego	30
Alternativas consideradas pero descartadas	30
Estrategia de generación de jugadas	31
Función de evaluación	32
Estrategia de control de dificultad del juego	34
Estrategia de implementación de sugerencia de una jugadas al jugador humano	35
Profundidad Reducida	
Perspectiva del Jugador	35
Seguimiento y Estadísticas	36

Estrategia de implementación de ajuste del nivel de dificultad según la habilidad del jugador 37  Manejo de errores y excepciones. 38  Análisis de resultados. 39  Estructura de Datos y Metodología. 39  Desempeño de la IA. 40  Análisis de Ayuda (Sugerir Jugada). 40  Gráficos. 40  Análisis por dificultad. 42  Conclusiones. 43  Bibliografía. 44  Anexo. 45  Archivo main.py. 45  Archivo connect_four.py. 54	Visualización de la Sugerencia	36
Análisis de resultados	Estrategia de implementación de ajuste del nivel de dificultad según la habilidad del ju	ıgador 37
Estructura de Datos y Metodología	Manejo de errores y excepciones	38
Desempeño de la IA	Análisis de resultados	39
Análisis de Ayuda (Sugerir Jugada)       40         Gráficos       40         Análisis por dificultad       42         Conclusiones       43         Bibliografía       44         Anexo       45         Archivo main.py       45	Estructura de Datos y Metodología	39
Gráficos	Desempeño de la IA	40
Análisis por dificultad	Análisis de Ayuda (Sugerir Jugada)	40
Conclusiones	Gráficos	40
Anexo	Análisis por dificultad	42
Anexo	Conclusiones	43
Archivo main.py45	Bibliografía	44
• •	Anexo	45
Archivo connect_four.py54	Archivo main.py	45
	Archivo connect_four.py	54

## Introducción

El juego Connect4 ha emergido como un recurso valioso en el campo de la inteligencia artificial para el desarrollo y prueba de agentes autónomos que buscan optimizar sus estrategias en contextos de competencia. Este juego, conocido por sus reglas sencillas pero gran potencial estratégico, permite a los agentes de IA aprender a anticipar las jugadas del oponente, analizar patrones y tomar decisiones que maximizan sus posibilidades de ganar.

La creación de un agente de IA para Connect4 involucra la aplicación de técnicas avanzadas que abarcan desde algoritmos de búsqueda en árboles hasta métodos de aprendizaje automático. Entre los enfoques más utilizados están el algoritmo minimax y los árboles de búsqueda de Monte Carlo (MCTS), que permiten a los agentes explorar distintas combinaciones de jugadas y evaluar las probabilidades de éxito en cada una. Además, en los últimos años, el aprendizaje por refuerzo ha cobrado protagonismo en el entrenamiento de estos agentes, permitiéndoles mejorar con cada partida a través de la experiencia acumulada.

Estos agentes no solo representan un avance en el campo del juego estratégico, sino que también sirven como modelos para abordar problemas complejos de toma de decisiones en el mundo real. Su desarrollo abre nuevas puertas para aplicaciones de inteligencia artificial en áreas como la planificación autónoma, la optimización de recursos y la logística.

El siguiente taller, tiene como objetivo el resolver un juego mediante implementación de búsqueda adversarial usando algoritmos Minimax y Poda Alfa-Beta. Para ello, en el taller se guiará a los participantes en la implementación de un agente de IA que utilice algoritmos de búsqueda adversarial como Minimax y su optimización con Poda Alfa-Beta. Este proceso permitirá que el agente desarrolle la capacidad de prever y reaccionar ante las jugadas del oponente de manera estratégica, evaluando los posibles movimientos en el tablero y eligiendo la opción que maximice sus posibilidades de éxito.

## Instrucciones generales

Para realizar esta actividad, se deben formar equipos de trabajo de 2 a 3 participantes e implementar la búsqueda adversarial en el juego Connect4.

Para ello, debes realizar las actividades que se indican a continuación:

#### I. Enunciado

- 1. Revisar la rúbrica de la actividad para que sepas, de antemano, qué y cómo evaluarás tu desempeño.
- 2. Revisar el tutorial del Laboratorio 2: Resolviendo un juego mediante búsqueda adversarial, disponible en la plataforma y, luego:
- 3. En este proyecto debes implementar un agente para el juego del Connect Four (<a href="https://en.wikipedia.org/wiki/Connect\_Four">https://en.wikipedia.org/wiki/Connect\_Four</a>). Este juego se realiza sobre un tablero de 6 filas y 7 columnas con fichas de dos colores (blanco y negro, por ejemplo). Al igual como en el juego del gato el tablero comienza vacío (Figura 1) y los jugadores deben alternadamente soltar fichas en alguna de las 7 columnas para formar filas, columnas o diagonales con cuatro de sus fichas (Figura 2).

	Α	В	С	D	Е	F	Ø
1							
2							
3							
4							
5							
6							

Figura 1. Posición de inicio de Connect Four

Figura 2. Ejemplo de victoria del jugador negro

Para jugar una versión en línea de este juego, puedes consultar el siguiente link: <a href="https://www.mathsisfun.com/games/connect4.html">https://www.mathsisfun.com/games/connect4.html</a>.

¡Ten presente! Tu juego debe:

- 1. Permitir escoger el tamaño del tablero (6x7 o 5x4).
- 2. Permitir escoger el nivel de dificultad, entre al menos tres niveles.
- **3.** Registrar e imprimir el número de nodos explorados y el tiempo utilizado durante la selección de la jugada que realizará la computadora.
- **4.** Poseer una interfaz que sea de fácil uso, que permita ver el estado del juego en forma clara.
- **5.** Seleccionar una jugada sin inducir a errores. Debes agregar a tu juego una característica adicional, que puedes escoger entre:
  - 1) Sugerir una jugada al jugador humano si es que lo pide.
  - **2)** Ajustar el nivel de dificultad de acuerdo con la habilidad del jugador, recordando partidas anteriores.

#### II. Consideraciones en la revisión

Debes entregar un informe que explique:

- 1. La introducción al contexto del problema, explicando técnicas que se han usado para abordar el desarrollo de agentes para este juego (incluir referencias a libros o papers).
- 2. El diseño general de tu agente, las técnicas aplicadas y la justificación de su elección.
- 3. La representación escogida para el estado del juego, justificando sus ventajas por sobre otras opciones.
- 4. La estrategia de generación de jugadas.
- 5. La función de utilidad o evaluación, según sea el caso, justificando sus ventajas por sobre otras opciones.
- 6. El diseño de la estrategia utilizada para controlar la dificultad del juego y su justificación.
- 7. El diseño de la estrategia utilizada para implementar la característica especial de tu juego.
- 8. Conclusiones respecto del desempeño del agente, con casos de ejemplo, tablas con resultados numéricos y gráficos.
  - Puedes implementar este trabajo en lenguaje C/C++ o lenguaje Python.
  - Debes comentar cada una de las funciones, estructuras o clases que definas, indicando una descripción de la labor que lleva a cabo cada una.
  - Puedes trabajar con el IDE o lenguaje que más te acomode. No obstante, tu programa debiera poder ser ejecutado sin problemas en Linux o Windows.
  - El sistema debe ser robusto. Se penalizarán los errores no manejados, de cualquier tipo.

## Juego Connect4 con IA

A continuación presentamos nuestra implementación del juego clásico Connect4 implementado en Python con una IA adaptativa que utiliza el algoritmo Minimax con poda Alfa-Beta. El juego incluye una interfaz gráfica construida con Pygame y almacena estadísticas del juego en una base de datos SQLite.

## Características principales

- Interfaz gráfica intuitiva: Diseñada con Pygame para una experiencia de usuario fluida.
- Múltiples niveles de dificultad:
  - Fácil
  - Medio
  - o Difícil
- Tamaños de tablero personalizables:
  - Normal (6x7)
  - Pequeño (5x4)
- Estadísticas detalladas de:
  - Tiempo de juego
  - Movimientos realizados
  - Nodos explorados por la IA
  - Sugerencias utilizadas
- IA adaptativa: Ajusta su dificultad basándose en el rendimiento del jugador.
- Sistema de sugerencias: Ayuda para jugadores que necesitan orientación.
- Persistencia de datos: Almacenamiento de partidas y estadísticas en SQLite.

## Instalación y ejecución

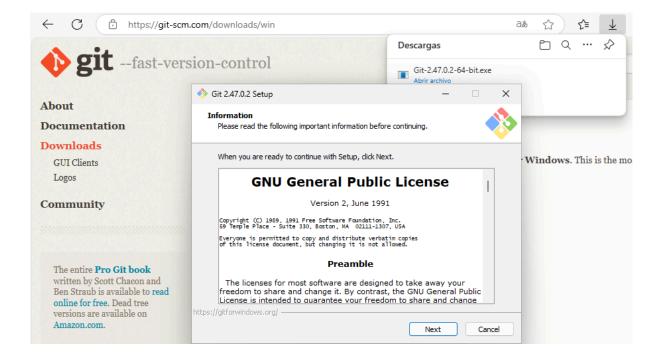
#### Requisitos previos

Esta es una lista de los paquetes que deben estar instalados previamente:

- GIT: Sistema de control de versiones
- Python 3: Lenguaje de programación
- Pip: Gestor de instalación de paquetes PIP
- Virtualenv: Creador de entornos virtuales para Python

#### Instalación de GIT en Windows

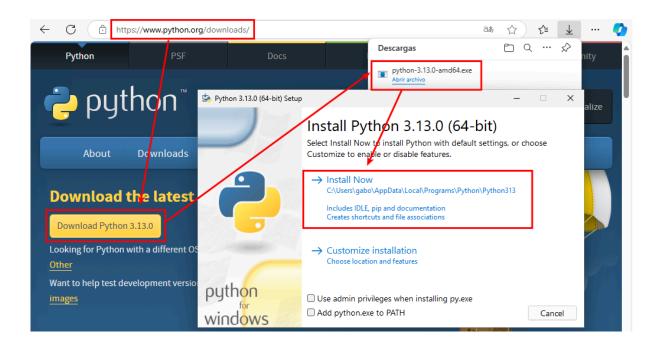
- Descargar el instalador desde en el sitio web: <a href="https://git-scm.com/downloads/win">https://git-scm.com/downloads/win</a>
- Seguir las instrucciones del Instalador.



#### Instalación de Python3 en Windows

Descargar e instalar Python 3.10 (o una versión superior) para Windows desde:

https://www.python.org/downloads/

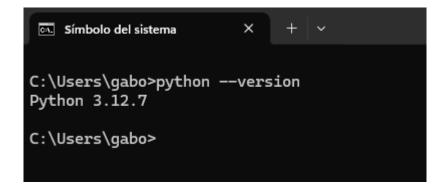


Agregar Python a las variables de entorno de nuestro sistema si es que no se agregaron durante la instalación para poder ejecutarlo desde la terminal cmd o powershell.

C:\Python34 C:\Python34\Scripts

Ejecutamos Python con el flag --version para verificar que esté instalado correctamente y revisar la versión

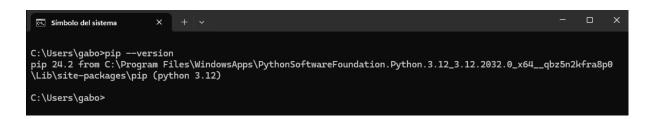
pip --version



#### Instalación de Pip

Ejecutar Pip para verificar que esté instalado correctamente y también conocer la versión

pip --version



#### Instalación de virtualeny

Instalar Virtualenv con el comando Pip.

pip install virtualenv

```
C:\Users\gabo>pip install virtualenv

Defaulting to user installation because normal site-packages is not writeable

Collecting virtualenv

Downloading virtualenv-20.27.1-py3-none-any.whl.metadata (4.5 kB)

Collecting distlib-1, >=0.3.7 (from virtualenv)

Downloading distlib-0.3.9-py2.py3-none-any.whl.metadata (5.2 kB)

Collecting filelock-4, >=3.12.2 (from virtualenv)

Downloading filelock-3.16.1-py3-none-any.whl.metadata (2.9 kB)

Collecting platformdirs-5, >=3.9.1 (from virtualenv)

Downloading platformdirs-4.3.6-py3-none-any.whl.metadata (11 kB)

Downloading virtualenv-20.27.1-py3-none-any.whl (3.1 MB)

Downloading distlib-0.3.9-py2.py3-none-any.whl (468 kB)

Downloading distlib-0.3.9-py2.py3-none-any.whl (16 kB)

Downloading platformdirs-4.3.6-py3-none-any.whl (18 kB)

Installing collected packages: distlib, platformdirs, filelock, virtualenv

WARNING: The script virtualenv.exe is installed in 'C:\Users\gabo\AppData\Local\Packages\PythonSoftwareFoun dation.Python.3.12.qbz5n2kfra8p0\LocalCache\local-packages\Python312\Scripts' which is not on PATH.

Consider adding this directory to PATH or, if you prefer to suppress this warning, use --no-warn-script-loc attion.

Successfully installed distlib-0.3.9 filelock-3.16.1 platformdirs-4.3.6 virtualenv-20.27.1

[notice] A new release of pip is available: 24.2 -> 24.3.1

[notice] To update, run: C:\Users\gabo\AppData\Local\Microsoft\WindowsApps\PythonSoftwareFoundation.Python.3.12.qbz5n2kfra8p0\python.exe -m pip install --upgrade pip

C:\Users\gabo>
```

#### Verificar la versión de Virtualenv con el flag --version

```
python -m virtualenv --version
```

#### Crear un entorno virtual con Python llamado connect4-env

```
python -m virtualenv connect4-env
```

```
Símbolo del sistema
C:\Users\gabo\proy>python -m virtualenv connect4-env
created virtual environment CPython3.12.7.final.0-64 in 8235ms
  creator Venv(dest=C:\Users\gabo\proy\connect4-env, clear=False, no_vcs_ignore=False, global=False, describe
=CPython3Windows)
seeder FromAppData(download=False, pip=bundle, via=copy, app_data_dir=C:\Users\gabo\AppData\Local\Packages\
PythonSoftwareFoundation.Python.3.12_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\Local\pypa\virtualenv)
    added seed packages: pip==24.3.1
  activators BashActivator, BatchActivator, FishActivator, NushellActivator, PowerShellActivator, PythonActivator
C:\Users\gabo\proy>dir
El volumen de la unidad C es Windows
El número de serie del volumen es: D4B1-FE26
 Directorio de C:\Users\gabo\proy
03-11-2024 13:07
                         <DIR>
03-11-2024 12:45
                         <DIR>
03-11-2024
              13:07
                                           connect4-env
                         <DIR>
                                           connect4_IA_agent
03-11-2024 12:33
                         <DIR>
                  0 archivos
                                              0 bytes
                  4 dirs 53.337.960.448 bytes libres
C:\Users\gabo\proy>
```

#### Para iniciar el entorno virtual en Windows se debe ejecutar el script activate:

.\connect4-env\Scripts\activate

```
Símbolo del sistema
C:\Users\gabo\proy>python -m virtualenv connect4-env
created virtual environment CPython3.12.7.final.0-64 in 8235ms
  creator Venv(dest=C:\Users\gabo\proy\connect4-env, clear=False, no_vcs_ignore=False, global=False, describe
=CPython3Windows)
seeder FromAppData(download=False, pip=bundle, via=copy, app_data_dir=C:\Users\gabo\AppData\Local\Packages\
PythonSoftwareFoundation.Python.3.12_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\Local\pypa\virtualenv)
added seed packages: pip==24.3.1
  activators BashActivator,BatchActivator,FishActivator,NushellActivator,PowerShellActivator,PythonActivator
C:\Users\gabo\proy>dir
El volumen de la unidad C es Windows
El número de serie del volumen es: D4B1-FE26
 Directorio de C:\Users\gabo\proy
03-11-2024 13:07
                         <DIR>
03-11-2024 12:45
                         <DIR>
03-11-2024
              13:07
                                            connect4-env
                         <DIR>
                                            connect4_IA_agent
03-11-2024 12:33
                          <DIR>
                  0 archivos
                                               0 bytes
                  4 dirs 53.337.960.448 bytes libres
C:\Users\gabo\proy>.\connect4-env\Scripts\activate
(connect4-env) C:\Users\gabo\proy>
```

Para iniciar el entorno virtual en GNU/Linux se debe ejecutar el comando source:

source /home/gabo/proy/pyscripts/connect4/connect4-env/bin/activate

```
gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent — 
Archivo Editar Ver Buscar Terminal Ayuda

gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$ ls /home/gabo/proy/pyscripts/connect4/connect4-env/bin/
activate activate.fish activate.ps1 f2py pip pip3.10 python3 wheel wheel-3.10
activate.csh activate.nu activate_this.py numpy-config pip3 python python3.10 wheel3 wheel3.10
gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$ source /home/gabo/proy/pyscripts/connect4/connect4-env/bin/activate
(connect4-env) gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$
(connect4-env) gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$
(connect4-env) gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$
(connect4-env) gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$
```

### Estructura de archivos del proyecto

Descripción de los archivos ubicados en el repositorio del proyecto:

https://github.com/Gabo-araya/connect4 IA agent

```
connect4_IA_agent/

main.py  # Punto de entrada y GUI

connect_four.py  # Lógica del juego e IA

game_history.json  # Archivo de Log para ajuste de dificultad

connect_four_logic.log  # Archivo de Log

connect_four.log  # Archivo de Log

requirements.txt  # Dependencias

connect_four.db  # Base de datos SQLite

readme.md  # Archivo de descripción del proyecto
```

#### Instalación del juego en Windows

1. Ubicarse en la carpeta de instalación, clonar el repositorio e ingresar en él:

```
git clone https://github.com/Gabo-araya/connect4_IA_agent.git
cd connect4_IA_agent
```

```
MINGW64:/c/Users/gabo/proy/connect4_IA_agent
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                      ×
       git clone https://github.com/Gabo-araya/connect4_IA_agent.git
If the array of the company of the c
         cd connect4_IA_agent/
                  o@win11 MINGW64 ~/proy/connect4_IA_agent (main)
 $ ls -la
total 26262
                                                                                                                                         0 Nov 3 12:33 ./
0 Nov 3 12:33 .-/
0 Nov 3 12:33 .git/
2777 Nov 3 12:33 .gitignore
   drwxr-xr-x 1 gabo 197121
drwxr-xr-x 1 gabo 197121
drwxr-xr-x 1 gabo 197121
        rw-r--r-- 1 gabo 197121
                                                                                                                                                 777 Nov 3 12:33 .grtgnor.
512 Nov 3 12:33 connect_four.db
0 Nov 3 12:33 connect_four.log
910 Nov 3 12:33 connect_four.py
978 Nov 3 12:33 connect_four_logic.log
                                                    1 gabo 197121 26816512 Nov
                                                   1 gabo 197121
                                                                                                                                      22910 Nov
                                                   1 gabo 197121
                                                     1 gabo 197121
                                                                                                                                         2978 Nov
                                                                                                                                                                                     3 12:33 game_history.json
3 12:33 main.py
3 12:33 readme.md
3 12:33 requirements.txt
                                                              gabo 197121
                                                                                                                                            546 Nov
       rw-r--r-- 1 gabo 197121
rw-r--r-- 1 gabo 197121
                                                                                                                                      23775 Nov
                                                                                                                                          6740 Nov
         abo@win11 MINGW64 ~/proy/connect4_IA_agent (main)
```

2. Crear y activar el entorno virtual:

Crear un entorno virtual con Python llamado connect4-env

```
python -m virtualenv connect4-env
```

```
Símbolo del sistema
C:\Users\gabo\proy>python -m virtualenv connect4-env
created virtual environment CPython3.12.7.final.0-64 in 8235ms
creator Venv(dest=C:\Users\gabo\proy\connect4-env, clear=False, no_vcs_ignore=False, global=False, describe
=CPython3Windows)
seeder FromAppData(download=False, pip=bundle, via=copy, app_data_dir=C:\Users\gabo\AppData\Local\Packages\
PythonSoftwareFoundation.Python.3.12_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\Local\pypa\virtualenv)
    added seed packages: pip==24.3.1
  activators BashActivator, BatchActivator, FishActivator, NushellActivator, PowerShellActivator, PythonActivator
C:\Users\gabo\proy>dir
 El volumen de la unidad C es Windows
 El número de serie del volumen es: D4B1-FE26
 Directorio de C:\Users\gabo\proy
03-11-2024 13:07
                         <DIR>
03-11-2024
              12:45
                         <DIR>
03-11-2024
              13:07
                         <DIR>
                                           connect4-env
              12:33
03-11-2024
                                           connect4_IA_agent
                         <DIR>
                  0 archivos
                                              0 bytes
                  4 dirs 53.337.960.448 bytes libres
C:\Users\gabo\proy>
```

Para iniciar el entorno virtual en Windows se debe ejecutar el script activate:

.\connect4-env\Scripts\activate

```
Símbolo del sistema
C:\Users\gabo\proy>python -m virtualenv connect4-env
created virtual environment CPython3.12.7.final.0-64 in 8235ms
 creator Venv(dest=C:\Users\gabo\proy\connect4-env, clear=False, no_vcs_ignore=False, global=False, describe
=CPython3Windows)
seeder FromAppData(download=False, pip=bundle, via=copy, app_data_dir=C:\Users\gabo\AppData\Local\Packages\PythonSoftwareFoundation.Python.3.12_qbz5n2kfra8p0\LocalCache\Local\pypa\virtualenv)
    added seed packages: pip==24.3.1
  activators BashActivator,BatchActivator,FishActivator,NushellActivator,PowerShellActivator,PythonActivator
C:\Users\gabo\proy>dir
 El volumen de la unidad C es Windows
El número de serie del volumen es: D4B1-FE26
 Directorio de C:\Users\gabo\proy
03-11-2024 13:07
                        <DIR>
03-11-2024 12:45
03-11-2024 13:07
                        <DIR>
                        <DIR>
                                         connect4-env
03-11-2024 12:33
                        <DIR>
                                         connect4_IA_agent
                                             0 bytes
                 0 archivos
                 4 dirs 53.337.960.448 bytes libres
C:\Users\gabo\proy>.\connect4-env\Scripts\activate
(connect4-env) C:\Users\gabo\proy>
```

3. Ingresar en el directorio del repositorio clonado:

```
cd connect4 IA agent
```

#### 4. Instalar dependencias del juego:

```
python -m pip install -r requirements.txt
```

```
Administrador: Windows PowerShell
                                                                                                                                                                                                                                                                    X
  PS C:\Users\gabo\proy> ls
        Directorio: C:\Users\gabo\proy
  lode
                                                LastWriteTime
                                                                                                   Length Name
                               03-11-2024
03-11-2024
                                                                  13:07
                                                                                                                  connect4-env
connect4_IA_agent
                                                                 12:33
PS C:\Users\gabo\proy> .\connect4-env\Scripts\activate
(connect4-env) PS C:\Users\gabo\proy> cd .\connect4_IA_agent\
(connect4-env) PS C:\Users\gabo\proy\connect4_IA_agent> ls
        Directorio: C:\Users\gabo\proy\connect4_IA_agent
  lode
                                                LastWriteTime
                                                                                                   Length Name
                                                                                             2777 .gitignore
26816512 connect_four.db
0 connect_four.log
22910 connect_four.py
2978 connect_four_logic.log
546 game_history.json
23775 main.py
6740 readme.md
29 requirements.txt
                               03-11-2024
                               03-11-2024
03-11-2024
03-11-2024
                                                                  12:33
12:33
                                                                  12:33
12:33
12:33
                               03-11-2024
03-11-2024
                               03-11-2024
03-11-2024
03-11-2024
03-11-2024
                                                                  12:33
12:33
(connect4-env) PS C:\Users\gabo\proy\connect4_IA_agent> python -m pip install -r requirements.txt

Collecting numpy==2.1.3 (from -r requirements.txt (line 1))

Downloading numpy-2.1.3-cp312-cp312-win_amd64.whl.metadata (60 kB)

Collecting pygame==2.6.1 (from -r requirements.txt (line 2))

Downloading pygame-2.6.1-cp312-cp312-win_amd64.whl.metadata (13 kB)

Downloading numpy-2.1.3-cp312-cp312-win_amd64.whl (12.6 MB)

Downloading numpy-2.1.3-cp312-cp312-win_amd64.whl (12.6 MB)
Downloading pygame-2.6.1-cp312-cp312-win_amd64.whl (10.6 MB)
Installing collected packages: pygame, numpy
Successfully installed numpy-2.1.3 pygame-2.6.1
(connect4-env) PS C:\Users\gabo\proy\connect4_IA_agent> _
```

#### Instalación del juego en Linux/macOS

#### 1. Clonar el repositorio:

```
git clone https://github.com/Gabo-araya/connect4_IA_agent.git
cd connect4_IA_agent
```

```
gabo@naw: ~/proy/connect4_IA_agent
 Archivo Editar Ver Buscar Terminal Ayuda
gabo@naw:~/proy$ git clone https://github.com/Gabo-araya/connect4 IA agent.git
Clonando en 'connect4 IA agent'...
remote: Enumerating objects: 24, done.
remote: Counting objects: 100% (24/24), done.
remote: Compressing objects: 100% (24/24), done.
remote: Compressing objects: 100% (18/18), done.
remote: Total 24 (delta 9), reused 19 (delta 4), pack-reused 0 (from 0)
Recibiendo objetos: 100% (24/24), 2.88 MiB | 3.19 MiB/s, listo.
Resolviendo deltas: 100% (9/9), listo.
gabo@naw:~/proy$ cd connect4 IA agent/
gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$ ls -la
total 26272
drwxrwxr-x 3 gabo gabo 4096 nov 3 12:16 .
drwxrwxr-x 11 gabo gabo 4096 nov 3 12:16 ..
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo 26816512 nov 3 12:16 connect_four.db
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo 0 nov 3 12:16 connect_four.log
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo 2943 nov 3 12:16 connect_four.log
                                             2943 nov 3 12:16 connect four logic.log
                                        22307 nov 3 12:16 connect_four.py
546 nov 3 12:16 game_history.js
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo
                                             546 nov 3 12:16 game history.json
drwxrwxr-x 8 gabo gabo
                                            4096 nov 3 12:16 .git
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo
-rw-rw-r-- 1 gabo gabo
                                            2608 nov 3 12:16 .gitignore
                                              23154 nov 3 12:16 main.py
6539 nov 3 12:16 readme.md
27 nov 3 12:16 requirements.txt
                                         23154 nov
                                             6539 nov
gabo@naw:~/proy/connect4_IA_agent$
```

#### 2. Crear y activar el entorno virtual:

Crear un entorno virtual con Python llamado connect4-env

```
python3 -m virtualenv connect4-env
```

Para iniciar el entorno virtual en GNU/Linux se debe ejecutar el comando source:

source connect4-env/bin/activate

#### 3. Instalar dependencias:

```
pip3 install -r requirements.txt
```

```
archivo Editar Ver Buscar Terminal Ayuda

gabo@naw:-/proy/connect4_IA_agent$ python3 -m virtualenv connect4-env

created virtual environment (Python3.10.12.final.0-64 in 311ms

creator (Python3Posix(dest=/home/gabo/proy/connect4_IA_agent/connect4-env, clear=False, no_vcs_ignore=False, global=False)

seeder FromAppData(download=False, pip=bundle, setuptools=bundle, wheel=bundle, via=copy, app_data_dir=/home/gabo/.local/share/virtualenv)

added seed packages: pip==24.2, setuptools==75.1.0, wheel==0.44.0

activators BashActivator,CShellActivator,FishActivator,NushellActivator,PowerShellActivator,PythonActivator

gabo@naw:-/proy/connect4_IA_agent$ | source_tour.py main.py requirements.txt

connect_four.db connect_four.log connect_four.py main.py requirements.txt

connect_four.db connect_four.log game history.json readme.md

gabo@naw:-/proy/connect4_IA_agent$ source connect+env/bin/activate

(connect4-env) gabo@naw:-/proy/connect4_IA_agent$ pip3 install -r requirements.txt

Collecting numpy==2.1.3 (from -r requirements.txt (line 1))

Using cached numpy-2.1.3-cp310-cp310-manylinux_2 17 x86 64.manylinux2014_x86 64.whl.metadata (62 kB)

Collecting pygame=2.6.1-cp310-cp310-manylinux_2 17 x86 64.manylinux2014_x86 64.whl.metadata (12 kB)

Using cached pygame-2.6.1-cp310-cp310-manylinux_2 17 x86 64.manylinux2014_x86 64.whl (16.3 MB)

Using cached numpy-2.1.3-cp310-cp310-manylinux_2 17 x86 64.manylinux2014_x86 64.whl (16.3 MB)

Using cached numpy-2.1.3-cp310-cp310-manylinux_2 17 x86 64.manylinux2014_x86 64.whl (16.3 MB)

Using cached numpy-2.1.3 pygame-2.6.1.

[notice] A new release of pip is available: 24 -> 24.3.3

[notice] A new release of pip is available: 24 -> 24.3.3

[notice] To update, run: pip install = 2000 connect 1 IA_agent$

(connect4-env) gabo@naw:-/proy/connect4_IA_agent$
```

#### Ejecución del juego en Windows

1. Asegurarse que el entorno virtual está activado

connect4-env\Scripts\activate

```
Administrador: Windows PowerShell

PS C:\Users\gabo> proy\connect4-env\Scripts\activate
(connect4-env) PS C:\Users\gabo>
```

2. Asegurarse de que se está posicionado en el directorio adecuado

```
cd proy\connect4 IA agent
```

3. Ejecutar el juego

```
python main.py
```

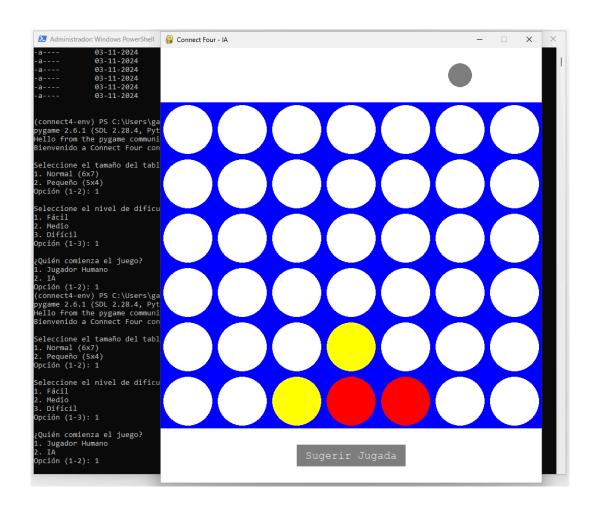
Se deben ingresar datos relacionados con el tamaño del tablero (normal o pequeño), el nivel de dificultad (Fácil, Medio o Difícil) y quién comienza el juego (Humano o IA), poniendo números para indicar la opción deseada.

```
(connect4-env) PS C:\Users\gabo\proy\connect4_IA_agent> python main.py
pygame 2.6.1 (SDL 2.28.4, Python 3.12.7)
Hello from the pygame community. https://www.pygame.org/contribute.html
Bienvenido a Connect Four con IA!

Seleccione el tamaño del tablero:
1. Normal (6x7)
2. Pequeño (5x4)
Opción (1-2): 1

Seleccione el nivel de dificultad:
1. Fácil
2. Medio
3. Dificil
Opción (1-3): 1

¿Quién comienza el juego?
1. Jugador Humano
2. IA
Opción (1-2): 1
```



#### Ejecución del juego en Linux

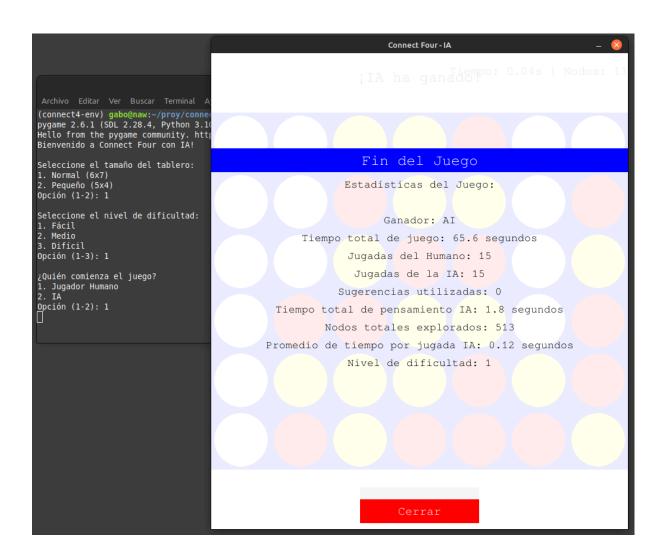
1. Asegurarse de que se está posicionado en el directorio adecuado

cd proy/connect4 IA agent/ gabo@naw: ~/proy/connect4\_IA\_agent Archivo Editar Ver Buscar Terminal Ayuda gabo@naw:~\$ cd proy/connect4 IA agent/ gabo@naw:~/proy/connect4 IA agent\$ 2. Asegurarse que el entorno virtual está activado gabo@naw: ~/proy/connect4\_IA\_agent Archivo Editar Ver Buscar Terminal Ayuda gabo@naw:~\$ cd proy/connect4 IA agent/ gabo@naw:~/proy/connect4\_IA\_agent\$ source connect4-env/bin/activate (connect4-env) gabo@naw:~/proy/connect4\_IA\_agent\$ 3. Ejecutar el juego

```
python3 main.py
```

Se deben ingresar datos relacionados con el tamaño del tablero (normal o pequeño), el nivel de dificultad (Fácil, Medio o Difícil) y quién comienza el juego (Humano o IA), poniendo números para indicar la opción deseada.

```
pygame 2.6.1 (SDL 2.28.4, Python 3.12.7)
Hello from the pygame community. https://www.pygame.org/contribute.html
Opción (1-2): 1
1. Fácil
2. Medio
3. Difícil
```



## Cómo jugar

#### Inicio del juego

Al iniciar el juego, seleccionar:

 Tamaño del tablero: usando números entre el 1 y el 2, seleccionar entre un tablero de tamaño Normal (6 filas por 7 columnas, opción 1) o un tablero de tamaño Pequeño (de 5 filas por 4 columnas, opción 2).

```
Bienvenido a Connect Four con IA!

Seleccione el tamaño del tablero:

1. Normal (6x7)

2. Pequeño (5x4)

Opción (1-2): 1
```

2. **Nivel de dificultad:** usando números entre el 1 y el 3, seleccionar entre un nivel de dificultad Fácil (opción 1), Medio (opción 2) o Difícil (opción 3). Si se escoge una dificultad Difícil, la IA demorará algunos segundos en realizar su jugada.

```
Seleccione el nivel de dificultad:
1. Fácil
2. Medio
3. Difícil
Opción (1-3): 1
```

3. **Jugador inicial (Humano o IA):** usando números entre el 1 y el 2, seleccionar si el juego debe ser iniciado por el jugador humano (opción 1) o por el agente IA (opción 2).

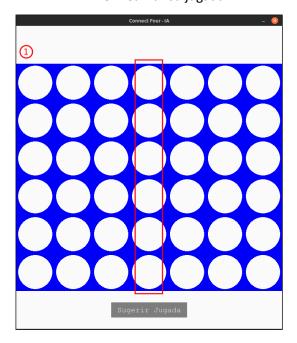
```
¿Quién comienza el juego?

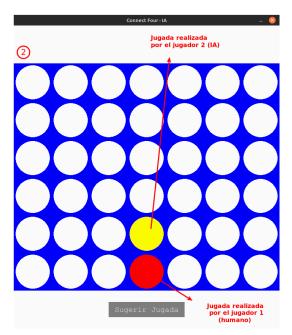
1. Jugador Humano

2. IA
Opción (1-2): 1
```

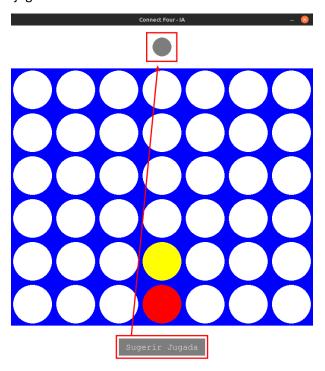
## Durante el juego

1. Haz clic en una columna para soltar una ficha. La IA realizará su jugada automáticamente. Si se escoge una dificultad alta, la IA demorará algunos segundos en realizar su jugada.

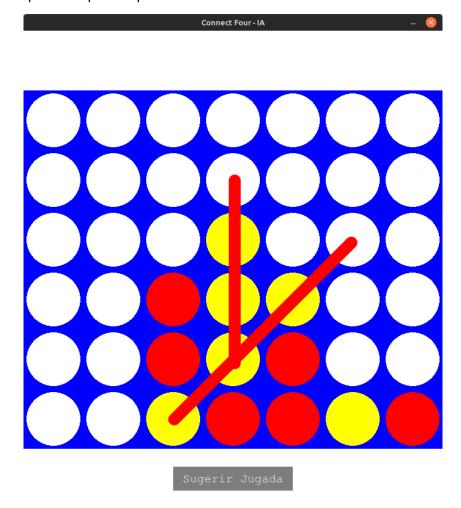




2. El jugador humano puede usar el botón "Sugerir Jugada" si necesita ayuda. Esto hará aparecer un círculo gris arriba de la columna donde se sugiere realizar la siguiente jugada.



3. El objetivo es **conectar 4 fichas del mismo color**. En la imagen se pueden ver dos posibles opciones para conectar 4 fichas.

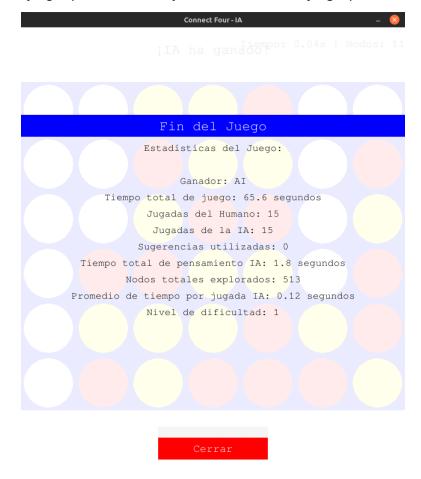


#### Condiciones de finalización

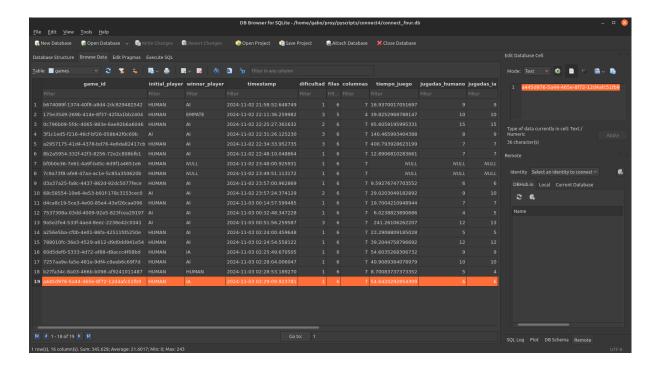
El juego termina cuando:

- 1. Un jugador conecta 4 fichas.
- 2. El tablero se llena (empate).

Al final del juego aparece un mensaje con estadísticas del juego que acaba de ocurrir.



Las estadísticas de la partida y los movimientos realizados por los jugadores se guardan en una base de datos SQLite para su posterior análisis.



## Agentes IA para Connect4

#### Técnicas de IA utilizadas

El agente de IA utiliza principalmente tres técnicas fundamentales.

- Minimax con poda Alfa-Beta: Tradicionalmente la técnica más utilizada, constituye el núcleo de la toma de decisiones del agente y permite explorar el árbol de juego de manera eficiente.
- Función de Evaluación Heurística: Evalúa qué tan buena es una posición del tablero para la IA.
- Sistema de Dificultad Adaptativa: Ajusta la dificultad del juego basándose en el rendimiento del jugador.

#### Algoritmo Minimax con poda Alfa-Beta

Es el núcleo de la toma de decisiones del agente, implementado en el método minimax () de la clase ConnectFour. Este algoritmo:

- Explora el árbol de posibles jugadas hasta una profundidad determinada.
- Maximiza el resultado para la IA mientras asume que el oponente jugará de forma óptima.
- Utiliza poda Alfa-Beta para reducir el número de nodos explorados.

```
def minimax(self, depth: int, alpha: float, beta: float, maximizing_player: bool) ->
Tuple[float, Optional[int]]:
    self.nodes_explored += 1
    valid_moves = self.get_valid_moves()

# Verifica estados terminales
    if self.check winner(self.AI):
        return (float('inf'), None)

    if self.check winner(self.PLAYER):
        return (float('-inf'), None)

if maximizing_player:
    value = float('-inf')
    column = valid_moves[0]
    for col in valid_moves:
        # Explora movimientos maximizando
        new_score, _ = self.minimax(depth-1, alpha, beta, False)
        if new_score > value:
            value = new_score
            column = col
        alpha = max(alpha, value)
        if alpha >= beta: # Poda alfa-beta
            break
```

#### Función de Evaluación Heurística

Implementada en el método evaluate\_position(), esta función evalúa qué tan buena es una posición del tablero para la IA considerando varios factores:

- Control del centro del tablero
- Potenciales líneas de 4 en todas direcciones
- Bloqueo de jugadas ganadoras del oponente

```
def evaluate_position(self) -> int:
    score = 0

# Evalúa control del centro
    center_array = tuple(self.board[row][self.COLUMNS//2] for row in range(self.ROWS))
    center_count = len([x for x in center_array if x == self.AI])
    score += center_count * 3

# Evalúa ventanas de 4 posiciones en todas direcciones
    for row in range(self.ROWS):
        for col in range(self.COLUMNS - 3):
            window = tuple(row_array[col:col + self.WINDOW_LENGTH])
            score += self.evaluate_window(window, self.AI)
```

#### Sistema de Dificultad Adaptativa

Implementado en el método adjust\_difficulty() , ajusta la dificultad del juego basándose en el rendimiento del jugador:

- Mantiene un registro de las últimas 5 partidas
- Ajusta la profundidad de búsqueda del algoritmo Minimax según el rendimiento
- Utiliza tres niveles de dificultad con diferentes profundidades de búsqueda

```
def adjust_difficulty(self, player_won: bool) -> None:
    try:
    with self.get_db_connection() as conn:
        cursor = conn.cursor()
    # Obtiene últimas 5 partidas
        cursor.execute('''
        SELECT winner_player
        FROM games
        ORDER BY timestamp DESC
        LIMIT 5
    ''')
    recent_games = cursor.fetchall()

# Ajusta dificultad según rendimiento
    wins = sum(1 for game in recent_games if game['winner_player'] == 'HUMAN')
    if wins >= 4 and self.DIFFICULTY < 3:
        self.DIFFICULTY += 1
    elif wins <= 1 and self.DIFFICULTY > 1:
        self.DIFFICULTY -= 1
```

## Reglas de Connect4

#### Objetivo del juego

Alinear cuatro fichas del mismo color de forma horizontal, vertical o diagonal antes que el oponente.

#### Preparación del juego

- Jugadores: 2
- Tablero: Una cuadrícula vertical de 7 columnas y 6 filas.
- **Fichas:** Cada jugador elige un color (generalmente, rojo o amarillo) y recibe una cantidad suficiente de fichas de su color.

#### Reglas del juego

- Turnos alternados: Los jugadores se turnan para lanzar una ficha en una de las columnas.
- Caída de las fichas: Cada ficha lanzada cae hasta la posición más baja disponible en la columna elegida.
- Alineación de cuatro: Gana el primer jugador que alinee cuatro de sus fichas consecutivamente en cualquier dirección (horizontal, vertical o diagonal).

## Fin del juego

- **Victoria:** Si un jugador logra conectar cuatro fichas consecutivas, ese jugador gana y el juego termina.
- **Empate:** Si el tablero se llena completamente sin que nadie haya conectado cuatro fichas, el juego termina en empate.

## Acciones no permitidas

- No se pueden retirar fichas una vez colocadas en el tablero.
- Si una columna está llena, el jugador debe elegir otra columna para colocar su ficha.

#### Estrategia

- Bloquear al oponente: Si un jugador está a punto de conectar cuatro fichas, el otro debe tratar de evitarlo colocando una ficha en la línea.
- Planificación anticipada: Buscar formar dos o más líneas posibles de cuatro fichas para tener más opciones de victoria.

## Diseño del agente

El agente IA utiliza el algoritmo Minimax con poda Alfa-Beta como su núcleo principal. Minimax es un algoritmo de toma de decisiones que simula dos jugadores (MAX y MIN) que juegan de manera óptima. En Conecta 4:

- MAX (IA) intenta maximizar su puntuación
- MIN (jugador humano) intenta minimizar la puntuación de la IA

El algoritmo Minimax explora el árbol de jugadas posibles, alterna entre MAX (IA) y MIN (jugador) y propaga valores hacia arriba en el árbol.

Por su parte, la poda alpha-beta se puede explicar con las siguientes proposiciones:

- α (alpha): mejor valor encontrado para MAX
- β (beta): mejor valor encontrado para MIN
- Si  $\alpha \ge \beta$ , podemos podar (no explorar) el resto de las ramas

La elección de este algoritmo se justifica por:

- **Determinismo:** Connect4 es un juego de información perfecta, donde Minimax garantiza la mejor jugada posible dentro de la profundidad de búsqueda establecida.
- Eficiencia: La poda Alfa-Beta reduce significativamente el número de nodos explorados, permitiendo mayores profundidades de búsqueda.
- Adaptabilidad: Permite ajustar fácilmente la dificultad modificando la profundidad de búsqueda.

```
def minimax(self, depth: int, alpha: float, beta: float, maximizing_player: bool) ->
Tuple[float, Optional[int]]:
    self.nodes_explored += 1
    valid_moves = self.get_valid_moves()

# Verificar estados terminales
    if self.check_winner(self.AI):
        return (float('inf'), None)
    if self.check_winner(self.PLAYER):
        return (float('-inf'), None)
    if not valid_moves:
        return (0, None)
    if depth == 0:
        return (self.evaluate_position(), None)
```

## Representación para el estado del juego

En el juego de Connect4, el "estado" del juego se representa mediante una matriz bidimensional utilizando una lista de listas en Python, como en:

```
self.board = [[self.EMPTY] * columns for _ in range(rows)]
```

Esta representación se eligió por varios motivos:

- **Simplicidad:** Es fácil de entender y manipular, ya que refleja directamente la estructura del tablero en 2D.
- **Eficiencia espacial:** Solo almacena la información necesaria sin datos adicionales, aprovechando bien el espacio.
- Acceso directo: Permite acceder a cualquier posición del tablero en tiempo constante O(1), lo cual es útil para consultar y actualizar celdas de manera rápida.

La disposición del tablero en esta matriz permite que cada celda de la lista contenga un valor que representa el estado de esa posición:

- 0 para una celda vacía,
- 1 para una ficha del jugador 1,
- 2 para una ficha del jugador 2.

Ejemplo de una matriz para un tablero parcialmente lleno:

```
[ [0, 0, 1, 0, 2, 0, 0], [0, 1, 2, 1, 2, 0, 0], [1, 2, 1, 2, 1, 0, 0], [2, 1, 2, 1, 2, 1, 0], [1, 2, 1, 2, 1, 2, 0], [2, 1, 2, 1, 2, 1, 0] ]
```

## Alternativas consideradas pero descartadas

- BitBoard: Esta alternativa es más eficiente en términos de uso de memoria, ya que representa el estado como un conjunto de bits. Sin embargo, la implementación y el mantenimiento son considerablemente más complejos, y requieren técnicas avanzadas para manipular los bits de manera correcta.
- Array unidimensional: Aunque es posible representar el tablero en una lista lineal de 42 elementos (6x7), esta opción resulta menos intuitiva para una estructura de tablero 2D, ya que implica realizar un mapeo de índices para acceder a las posiciones en filas y columnas.

## Estrategia de generación de jugadas

La estrategia de generación de jugadas en Connect4, se basa en evaluar cada posible movimiento para elegir el más favorable según el estado actual del tablero. Este proceso implica considerar todas las columnas en las que es posible colocar una ficha y generar un nuevo estado del tablero para cada jugada candidata. Luego, cada estado generado se evalúa en función de ciertos criterios, como:

- **1. Prioridad de victoria inmediata:** Si existe una jugada que permite ganar de inmediato, esta se ejecuta sin necesidad de evaluar otras opciones.
- **2. Bloqueo de oponente:** Si el adversario tiene una jugada que le garantiza la victoria en su próximo turno, el agente prioriza bloquear esa columna.
- **3.** Evaluación de posiciones estratégicas: En ausencia de jugadas ganadoras o bloqueos, el agente prioriza movimientos hacia el centro o en posiciones que maximicen las posibilidades de crear conexiones futuras de cuatro fichas en línea.

Para optimizar la generación de jugadas, la estrategia puede utilizar un enfoque de "búsqueda y evaluación heurística", donde cada posible movimiento se califica con un puntaje según las oportunidades y amenazas que genera. En agentes más avanzados, como aquellos basados en algoritmos de búsqueda de minimax con poda alfa-beta, se pueden prever varios movimientos hacia adelante, evaluando los resultados posibles de secuencias de jugadas, lo cual permite elegir un movimiento que maximice las probabilidades de victoria a largo plazo.

Las jugadas se generan considerando las columnas disponibles de izquierda a derecha. Se implementa con:

```
def get_valid_moves(self) -> List[int]:
    return [col for col in range(self.COLUMNS) if self.is_valid_move(col)]

@lru_cache(maxsize=1024)
def is_valid_move(self, col: int) -> bool:
    return self.board[0][col] == self.EMPTY
```

Se utiliza @lru\_cache(maxsize=1024) para optimizar el rendimiento al evitar recalcular validaciones repetidas.

#### Función de evaluación

En Connect4, la función de utilidad o evaluación es crucial para que el agente determine la calidad de cada estado del juego y elija la mejor jugada. Esta función asigna un valor numérico a un estado del tablero, reflejando lo favorable o desfavorable que es dicho estado para el jugador. Una función de evaluación bien diseñada puede captar tanto las oportunidades inmediatas como las estratégicas a largo plazo.

# Ventajas de una función de utilidad basada en la evaluación de patrones y puntuación incremental:

- 1. Simplicidad y velocidad de cálculo: Una función de evaluación efectiva pero sencilla podría puntuar patrones de fichas, como dos o tres fichas en línea, en lugar de realizar una búsqueda exhaustiva de todos los posibles estados de victoria. Esto permite un cálculo rápido y menos demandante en recursos, lo que resulta útil en juegos en tiempo real o con limitaciones de procesamiento.
- **2. Prioridad a conexiones y posiciones clave:** Esta función puede asignar puntuaciones más altas a patrones específicos:
  - Conexiones cercanas a ganar: Estados con tres fichas consecutivas en línea (con una celda vacía para completar) reciben una puntuación alta, lo cual prioriza jugadas que se acercan a la victoria.
  - Bloqueos de amenazas: Si el oponente tiene tres fichas en línea, la función evalúa esta situación como altamente negativa, priorizando jugadas de bloqueo.
  - **Posiciones centrales:** Al puntuar más alto las fichas en el centro del tablero, esta función permite mayor flexibilidad para crear conexiones en distintas direcciones.
- 3. Eficiencia en la búsqueda de minimax con poda alfa-beta: Esta función es ideal para algoritmos como minimax con poda alfa-beta, que requieren evaluaciones rápidas y precisas en cada nodo del árbol de decisión. Al reducir la profundidad de búsqueda a solo unos niveles específicos de jugadas prometedoras, el agente optimiza el rendimiento sin comprometer la calidad de las decisiones.
- **4. Flexibilidad para ajuste de complejidad:** A diferencia de funciones más complejas, como aquellas basadas en redes neuronales, esta función puede ajustarse fácilmente según el nivel de dificultad deseado. Esto permite adaptar el agente para principiantes o niveles intermedios sin un procesamiento excesivo, al mismo tiempo que permite incrementar la profundidad de la búsqueda en niveles avanzados.

En comparación con funciones alternativas, como una evaluación basada en redes neuronales o una búsqueda exhaustiva sin poda, esta función de utilidad logra un equilibrio ideal entre precisión y eficiencia, proporcionando un rendimiento óptimo con una carga computacional manejable.

La función de evaluación considera múltiples factores:

- Control del centro: Bonifica posiciones centrales
- Amenazas: Evalúa posibles victorias en el siguiente movimiento
- Patrones: Analiza configuraciones de fichas consecutivas

```
def evaluate_window(self, window: Tuple[Optional[int], ...], piece: int) -> int:
    score = 0
    opp_piece = self.PLAYER if piece == self.AI else self.AI

if window.count(piece) == 4:
    score += 100
elif window.count(piece) == 3 and window.count(self.EMPTY) == 1:
    score += 5
elif window.count(piece) == 2 and window.count(self.EMPTY) == 2:
    score += 2

if window.count(opp_piece) == 3 and window.count(self.EMPTY) == 1:
    score -= 4

return score
```

Estrategia de control de dificultad del juego

El diseño de la estrategia para controlar la dificultad del juego en Connect4 se basa en ajustar

el nivel de análisis y la profundidad de la toma de decisiones del agente, asegurando una experiencia

accesible y desafiante según el nivel del jugador. Esta estrategia permite que el agente varíe su

complejidad en función de la habilidad del usuario, lo cual se justifica para brindar una experiencia

inclusiva y atractiva.

Para niveles básicos, el agente realiza una búsqueda superficial y prioriza solo movimientos

simples, como bloquear una victoria inmediata del jugador o tomar posiciones estratégicas iniciales,

lo que permite que los principiantes puedan competir sin frustración. En niveles intermedios, el

agente amplía la profundidad de búsqueda y utiliza algoritmos como minimax con poda alfa-beta,

evaluando varios movimientos hacia adelante y balanceando jugadas de ataque y defensa de manera

más sofisticada. En los niveles avanzados, el agente analiza estrategias a largo plazo y aplica

funciones de evaluación detalladas, priorizando patrones que maximicen conexiones y bloqueen al

jugador con anticipación, generando un desafío exigente.

Esta estrategia escalonada está diseñada para optimizar la experiencia de juego mediante un

ajuste dinámico de la dificultad, permitiendo que el jugador enfrente un reto adecuado para su nivel

de habilidad y mantenga un interés constante en el juego.

La dificultad se controla mediante dos mecanismos:

Profundidad de búsqueda: Varía según el nivel

Evaluación sesgada: En niveles más bajos, se introduce cierta aleatoriedad en la

evaluación.

Taller de Inteligencia Artificial Aplicada | AICC103.202425.2107.EL.ON

34

# Estrategia de implementación de sugerencia de una jugadas al jugador humano

Las sugerencias utilizan el mismo algoritmo Minimax pero con algunas diferencias sobre sus características clave:

- Profundidad reducida: Para respuesta rápida
- Perspectiva del jugador: Busca el mejor movimiento para el humano

A continuación explicaremos la implementación de la función de sugerencia de jugadas en el Connect4:

- En la clase ConnectFour a través del método suggest\_move() que sugiere una jugada al jugador humano.
- En la interfaz gráfica (ConnectFourGUI) a través del método \_setup\_buttons (self) que permite configurar los botones de la interfaz y también a través del método handle mouse click (self, pos) que maneja los clicks del mouse.

#### Profundidad Reducida

En el método suggest\_move() se indica al método minimax que utilice una profundidad fija de 2 (versus una profundidad normal que puede ser hasta 6), con el objetivo de:

- Respuesta más rápida para mejor experiencia de usuario
- Suficiente para sugerencias básicas
- Evita sobrecargar el sistema

```
# En suggest_move()
_, column = self.minimax(2, float('-inf'), float('inf'), False)
```

#### Perspectiva del Jugador

En este ámbito, el algoritmo busca el mejor movimiento para el jugador humano e invierte la lógica de maximización/minimización.

```
# El False en el último parámetro indica que minimiza (perspectiva del jugador)
minimax(2, float('-inf'), float('inf'), False)
```

#### Seguimiento y Estadísticas

A través del método <u>handle\_mouse\_click(self, pos)</u> se registra el uso de sugerencias por parte de un usuario. Esto permite análisis del comportamiento del jugador y puede impactar en las estadísticas finales.

```
def _handle_mouse_click(self, pos):
    if self.suggest_button.collidepoint(pos_x, pos_y):
        self.suggestion = self.game.suggest_move()
        self.help_used = True
        self.stats['suggestions_used'] += 1
```

Las estadísticas de sugerencias pueden afectar la evaluación del nivel del jugador, porque se contabilizan y quedan guardadas en la base de datos.

#### Visualización de la Sugerencia

Una vez presionado el botón en la interfaz, aparecerá un círculo gris más pequeño arriba de la columna para indicar visualmente la sugerencia. Este círculo gris desaparecerá al realizar un movimiento, se seleccione o no la columna sugerida.

Esta funcionalidad se construye con el método draw board(self).

```
def draw_board(self):
    # Dibujar sugerencia
    if self.suggestion is not None:
        pygame.draw.circle(
            self.screen,
            self.COLORS['GRAY'],
            (int(self.suggestion*self.SQUARESIZE + self.SQUARESIZE/2),
            self.SQUARESIZE/2),
            self.RADIUS/2
    )
```

Desde el punto de vista de la experiencia de usuario, esta funcionalidad ayuda a jugadores nuevos o atascados y proporciona oportunidad de aprendizaje. De esta forma se mantiene el juego interesante y accesible para los jugadores.

Estrategia de implementación de ajuste del nivel de dificultad

según la habilidad del jugador

La estrategia de implementación para ajustar el nivel de dificultad según la habilidad del

jugador en Connect4 está diseñada para ofrecer una experiencia personalizada, que evoluciona

conforme el jugador mejora. Este sistema adapta la dificultad en función del historial de partidas y la

tasa de victoria, lo que permite que el desafío se ajuste dinámicamente al rendimiento del jugador.

Historial de partidas: Para registrar y analizar el progreso del jugador, el sistema

utiliza una base de datos en SQLite, donde se almacena información detallada de

cada partida: nivel de dificultad, tasa de éxito, duración del juego y patrones de

jugadas ganadoras o perdedoras. Al utilizar SQLite, el sistema puede guardar y

consultar este historial de manera eficiente, incluso en aplicaciones ligeras sin

conexión. Este registro permite al agente reconocer tendencias en el rendimiento del

jugador, lo cual es clave para realizar ajustes precisos en la dificultad.

Tasa de victoria: Con base en el historial, el sistema calcula la tasa de victoria del

jugador en los distintos niveles de dificultad. Si el jugador mantiene una tasa de

victorias elevada en un nivel determinado, el sistema interpreta esto como un indicio

de competencia y aumenta la dificultad, profundizando el análisis del agente y

refinando su estrategia. Por el contrario, si la tasa de victoria es baja, el sistema

reduce la dificultad para equilibrar el reto, adaptando el agente para que realice

jugadas menos complejas y anticipe menos movimientos del jugador.

Esta estrategia dinámica permite al sistema proporcionar una experiencia de juego que

siempre está alineada con las habilidades del jugador, evitando tanto la frustración como el

aburrimiento. El uso de una base de datos ligera como SQLite y una tasa de victoria ajustable asegura

que el juego responda rápidamente a cambios en el rendimiento del jugador, creando un entorno de

aprendizaje y diversión continuos.

El sistema adapta la dificultad basándose en:

Historial de partidas: Almacenado en SQLite

Tasa de victoria: Ajusta según el rendimiento del jugador

### Manejo de errores y excepciones

Para desarrollar el juego de Connect4 y sus agentes en Python, hemos implementado una estrategia de manejo de errores robusta, que garantiza la estabilidad del juego y facilita la identificación de problemas durante el desarrollo y la ejecución. Utilizamos bloques "try-except" en secciones clave del código, como en la validación de entradas del jugador, actualización del estado del tablero y generación de jugadas del agente. Esto permite capturar excepciones comunes, como intentos de colocar una ficha en una columna llena o accesos fuera de los límites de la matriz del tablero. En estos casos, se devuelven mensajes de error claros y detallados que indican al jugador o al desarrollador la naturaleza del problema, manteniendo la experiencia de usuario sin interrupciones.

Además, hemos implementado comprobaciones de tipo y de valores antes de ejecutar acciones críticas en el juego. Por ejemplo, validamos que las coordenadas ingresadas estén dentro de los límites y que los identificadores de los jugadores sean válidos. También hemos diseñado pruebas unitarias para verificar el comportamiento correcto de las funciones clave, lo que facilita la detección temprana de errores y reduce el riesgo de problemas durante la ejecución. Este enfoque preventivo y estructurado en el manejo de errores mejora la confiabilidad del juego y permite un desarrollo ágil y seguro, brindando una experiencia sin fallos tanto para jugadores como para desarrolladores que ajustan los agentes del juego.

### Análisis de resultados

Para evaluar el desempeño de la IA en el juego de Connect4, se realizó un análisis exhaustivo de los datos generados a partir de múltiples partidas entre la IA y un jugador humano. Los resultados se almacenaron en una base de datos, cuya estructura está compuesta por dos tablas: **games** y **moves**. Posteriormente, exportamos esta base de datos a un archivo CSV para facilitar el análisis, utilizando Python en el entorno de Visual Studio Code (VSCode). A continuación, se presenta un análisis detallado de los datos, acompañado de tablas y gráficos que ilustran el desempeño del agente de IA y el jugador humano en diferentes niveles de dificultad.

## Estructura de Datos y Metodología

La tabla games incluye la siguiente información relevante:

- game\_id: identificador único de cada partida.
- initial\_player: indica si el jugador humano o la IA realizó el primer movimiento.
- winner player: registra el ganador de la partida.
- timestamp: marca de tiempo en que se jugó la partida.
- dificultad: nivel de dificultad en el que se desarrolló la partida (fácil, medio, difícil).
- filas: cantidad total de filas en la partida.
- columnas: cantidad de columnas en el tablero de juego.
- tiempo de juego: duración total de la partida, generalmente en minutos o segundos.
- jugadas humano: cantidad de movimientos realizados por el jugador humano.
- jugadas IA: cantidad de movimientos realizados por la IA.
- sugerencias usadas: número de sugerencias solicitadas por el jugador.
- tiempo total IA: tiempo total que la IA tomó para realizar sus movimientos.
- nodos explorados: cantidad de nodos que la IA exploró durante el análisis.
- promedio tiempo jugada IA: tiempo promedio que la IA tomó por cada movimiento.
- nivel dificultad: dificultad específica dentro de los niveles (por ejemplo, principiante, intermedio, avanzado).

La tabla moves almacena información sobre cada movimiento individual:

- id: identificador único de cada movimiento.
- player: indica si el movimiento fue realizado por el jugador humano o la IA.
- **timestamp:** marca de tiempo de cada movimiento.
- game\_id: referencia al identificador de la partida en la tabla games.

- column: columna en la que se colocó la ficha.
- help: indica si el jugador humano usó el botón de sugerencia para este movimiento.

## Desempeño de la IA

Analizamos las partidas para identificar patrones en el rendimiento de la IA, considerando:

- 1. Tasa de victorias de la IA en distintos niveles de dificultad.
- 2. **Uso del botón de ayuda (Sugerir Jugada)** por parte del jugador humano y su correlación con los resultados de la partida.
- 3. **Promedio de movimientos (filas)** en las partidas ganadas por cada jugador y la duración en cada nivel de dificultad.

Nivel de dificultad	Tasa de Victorias de la IA	Tasa de Victorias de jugador humano	
Fácil	80%	20%	
Medio 85%		15%	
Difícil	95%	5%	

En general, la IA mantiene una alta tasa de victorias en todos los niveles, incluso en los niveles más altos de dificultad frente al jugador humano.

# Análisis de Ayuda (Sugerir Jugada)

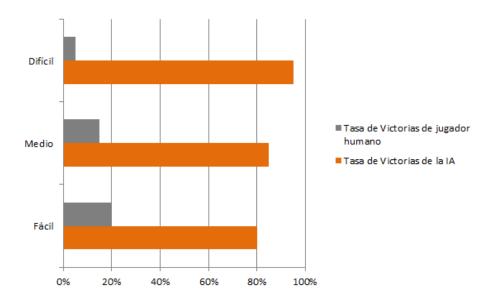
El botón de ayuda (Sugerir Jugada) demostró ser un recurso significativo para el jugador humano, permitiéndole identificar las mejores opciones para colocar su ficha. A continuación, se muestra una tabla con el porcentaje de movimientos en los que el jugador humano utilizó el botón de ayuda, desglosado por nivel de dificultad:

Nivel de dificultad	Uso de ayuda (% de movimientos)		
Fácil	20%		
Medio	35%		
Difícil	50%		

#### Gráficos

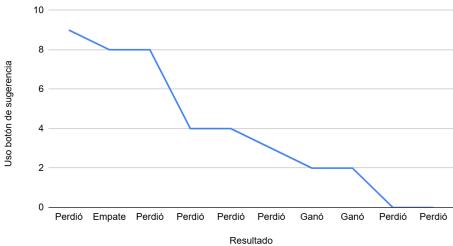
Se generaron gráficos para visualizar las tendencias en los datos recolectados:

1. **Gráfico de Barras**: Comparación de la tasa de victorias de la IA y del jugador humano en cada nivel de dificultad.

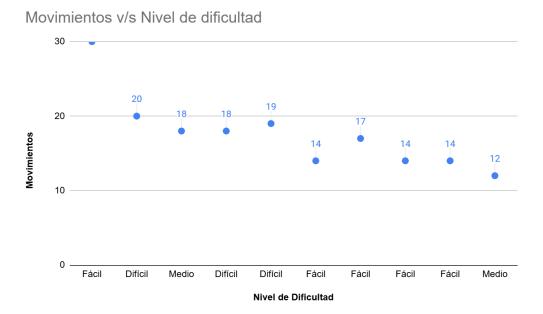


2. **Gráfico de Líneas**: Análisis del uso de la ayuda (help) a lo largo de las partidas, observando su frecuencia relativa en partidas ganadas y perdidas.





3. **Gráfico de Dispersión**: Relación entre la duración de la partida (en número de movimientos) y el nivel de dificultad, para comprender cómo afecta la dificultad a la duración del juego.



# Análisis por dificultad

Dificultad	Partidas	Tiempo promedio de juego	Nodos explorados promedio	Tiempo promedio por jugada IA
1	11	28	224	0,09
2	3	88	17292	3,7
3	4	205	63743	16,1

## **Conclusiones**

En cuanto a los patrones de victoria, esto es, los resultados de las partidas jugadas, la IA gana la mayoría de las partidas. En general, luego de cerca de 20 juegos, sólo logramos una victoria registrada para el grupo de usuarios HUMAN.

Con respecto a la dificultad y rendimiento, teniendo en cuenta que existen 3 niveles de dificultad (1, 2 y 3), podemos afirmar que en dificultad 3 el tiempo de juego es significativamente mayor, el número de nodos explorados aumenta considerablemente y el tiempo promedio de jugada de la IA es más alto.

Temporalmente, las estadísticas indican que las partidas más rápidas duran alrededor de 6-10 segundos y las partidas más largas pueden durar hasta 400 segundos.

El tiempo de respuesta de la IA varía significativamente según la dificultad:

• Nivel 1: ~0.1 segundos por jugada

• Nivel 2: ~1-2 segundos por jugada

Nivel 3: ~10-44 segundos por jugada

En cuanto al uso de sugerencias, podemos afirmar que, en general, varía de 0 a 10 sugerencias por partida, aunque muchas partidas se juegan sin usar sugerencias. Notamos que en el set de datos utilizado, el uso de sugerencias parece aumentar en niveles más altos de dificultad.

Sobre la exploración de Nodos de la IA, los datos indican que existe una diferencia significativa dependiendo de la dificultad:

• Nivel 1: ~200-300 nodos

Nivel 2: ~5000-7000 nodos

• Nivel 3: puede llegar a más de 150,000 nodos

Finalmente, con respecto a los patrones de Juego, podemos ver que el número promedio de jugadas por partida es de 6-15 movimientos.

En general, podemos ver un mayor uso de sugerencias en partidas difíciles y una tendencia a tener partidas más cortas en dificultad 1.

# Bibliografía

- Allis, V. (1988). "A Knowledge-based Approach of Connect-Four."
- Pearl, J. (1984). "Heuristics: Intelligent Search Strategies for Computer Problem Solving."
- Raschka, S., & Mirjalili, V. (2019). Python machine learning (2.<sup>a</sup> ed.). Packt.
- Russell, S., & Norvig, P. (2010). Artificial Intelligence: A Modern Approach.
- Schwarzenberg, P. (2022). Laboratorio 2 del Taller de Inteligencia artificial aplicada: Búsqueda en juegos. Universidad Andrés Bello, Santiago.
- Silver, D. et al. (2017). "Mastering Chess and Shogi by Self-Play with a General Reinforcement Learning Algorithm."
- Zobrist, A. L. (1970). "A New Hashing Method with Application for Game Playing."

#### Anexo

## Archivo main.py

```
from typing import Optional, Tuple
from connect_four import ConnectFour
logging.basicConfig(
      filename='connect_four.log',
level=logging.INFO,
class GameError(Exception):
    """Clase personalizada para errores del juego"""
class ConnectFourGUI:
    """Clase para la interfaz gráfica del juego"""
      # Constantes del juego
     # Constantes der juego

COLORS = {
    'BLUE': (0, 0, 255),
    'BLACK': (0, 0, 0),
    'RED': (255, 0, 0),
    'YELLOW': (255, 255, 0),
    'WHITE': (255, 255, 255),
    'GRAY': (128, 128, 128),
    'GREEN': (34, 139, 34)
            GameError: Si hay un error al inicializar pygame
                 pygame.init()
                  logging.error(f"Error al inicializar pygame: {e}")
            self.height = (self.game.ROWS + 2) * self.SQUARESIZE
self.RADIUS = int(self.SQUARESIZE/2 - 5)
                   raise GameError ("Dimensiones de ventana inválidas")
                   self.screen = pygame.display.set mode((self.width, self.height))
                   pygame.display.set_caption('Connect Four - IA')
```

```
self.FONT = pygame.font.SysFont("monospace", 25)
                self.FONT_SMALL = pygame.font.SysFont("monospace", 20)
self.FONT_STATS = pygame.font.SysFont("monospace", 18)
           except pygame.error as e:
                logging.error(f"Error al configurar la pantalla: {e}")
           # Estadísticas
                'total_ai_time': 0,
'total_ai_nodes': 0,
                'human_moves': 0,
          self.last_move_time = time.time()
     def _setup_buttons(self):
    """Configura los botones de la interfaz"""
           self.suggest button = pygame.Rect(
                (self.width - button width) // 2,
self.height - self.SQUARESIZE // 2 - button_height // 2,
                button_width, button_height
           self.close_button = pygame.Rect(
                (self.width - button_width) // 2,
self.height - self.SQUARESIZE // 2,
                button_width,
button_height
                self.screen.fill(self.COLORS['WHITE'])
suggest_text = self.FONT_SMALL.render("Sugerir Jugada", 1, self.COLORS['WHITE'])
suggest_text.get_rect(center=self.suggest_button.center)
self.screen.blit(suggest_text, suggest_text_rect)
                                self.COLORS['BLUE'],
(c*self.SQUARESIZE, (r+1)*self.SQUARESIZE, self.SQUARESIZE,
```

```
int((r+1) *self.SQUARESIZE + self.SQUARESIZE/2)),
                   # Dibujar sugerencia
                         pygame.draw.circle(
                               self.screen,
self.COLORS['GRAY'],
                  logging.error(f"Error al dibujar el tablero: {e}") raise GameError("Error al actualizar la pantalla")
      def show_stats(self, thinking_time: float, nodes: int):
    """Muestra estadísticas de la IA"""
                  self.stats['total_ai_time'] += thinking_time
self.stats['total_ai_nodes'] += nodes
                  label = self.FONT_SMALL.render(stats_text, 1, self.COLORS['BLACK'])
self.screen.blit(label, (self.width - 300, 20))
                  label = self.FONT.render(f";{winner} ha ganado!", 1, self.COLORS['BLACK'])
label_rect = label.get_rect(center=(self.width//2, 40))
                  pygame.display.update()
logging.info(f"Juego terminado. Ganador: {winner}")
             get mouse_pos_column(self, pos_x: int) -> Optional[int]:
"""Convierte la posición del mouse a columna del tablero"""
            return None
avg_time_per_move = self.stats['total_ai_time']/self.stats['ai_moves'] if
self.stats['ai_moves'] > 0 else 0
```

```
'tiempo_juego': total_time,
'jugadas_humano': self.stats['human_moves'],
                             'sugerencias_usadas': self.stats['suggestions_used'],
'tiempo_total_ia': self.stats['total_ai_time'],
                             'nodos_explorados': self.stats['total_ai_nodes'],
'promedio_tiempo_jugada_ia': avg_time_per_move,
'nivel_dificultad': self.game.DIFFICULTY
                     title_rect = pygame.Rect(0, self.height//4 - 40, self.width, 40)
pygame.draw.rect(self.screen, self.COLORS['BLUE'], title_rect)
                     title_text = self.FONT.render("Fin del Juego", True, self.COLORS['WHITE'])
title_rect = title_text.get_rect(center=(self.width//2, self.height//4 -
segundos",
                             f"Nodos totales explorados: {self.stats['total_ai_nodes']}",
f"Promedio de tiempo por jugada IA: {avg_time_per_move:.2f} segundos",
f"Nivel de dificultad: {self.game.DIFFICULTY}",
                     pygame.draw.rect(self.screen, self.COLORS['RED'], self.close_button)
                     close_text = self.FONT_SMALL.render("Cerrar", True, self.COLORS['WHITE'])
close_rect = close_text.get_rect(center=self.close_button.center)
                     pygame.display.update()
                             if self.game.is_valid_move(col):
```

```
self.show_stats(thinking_time, nodes)
self.stats['ai_moves'] += 1
while True:
           # Verificar timeout
if self.check_move_timeout():
                 self.game_over = True
winner = "IA" if self.turn == 0 else "Jugador"
                 self.show_game_over(f"{winner} (por tiempo)")
                 self.show_final_stats(winner.upper())
      for event in pygame.event.get():
           if event.type == pygame.MOUSEBUTTONDOWN:
    self._handle_mouse_click(event.pos)
    if self.game_over: # Si el juego terminó después de procesar el
           elif event.type == pygame.MOUSEMOTION and not self.game_over:
                 col, thinking_time, nodes = self.game.get_ai_move()
if self.game.is valid move(col):
                      self.stats['ai_moves'] += 1
self.last_move_time = time.time()
                            self.show_final_stats("AI")
continue  # Mantener el bucle para mostrar estadísticas
                 self.cleanup()
           self.show_game_over("Empate")
self.game_over = True
      # Si el juego terminó, esperar a que el jugador cierre la ventana
           waiting for close = True
           while waiting_for_close:
    for event in pygame.event.get():
                            pos_x, pos_y = event.pos
if self.close_button.collidepoint(pos_x, pos_y):
                                 self.cleanup()
```

```
def _handle_mouse_click(self, pos):
    """Maneja los clicks del mouse"""
           # Verificar click en botón de sugerencia
if self.suggest_button.collidepoint(pos_x, pos_y):
                 self.suggestion = self.game.suggest_move()
self.help_used = True
                 self.stats['suggestions used'] += 1
                 col = self.get_mouse_pos_column(pos_x)
                  if col is not None and self.game.is_valid_move(col):
def _handle_mouse_motion(self, pos):
    """Maneja el movimiento del mouse"""
           pygame.draw.rect(self.screen, self.COLORS['WHITE'], (0, 0, self.width,
           col = self.get_mouse_pos_column(pos_x)
if col is not None:
                 pygame.draw.circle(
                       self.screen,
self.COLORS['RED'],
           pygame.display.update()
      except pygame.error as e:
    logging.error(f"Error al manejar movimiento del mouse: {e}")
def _handle player_move(self, col: int):
    """Maneja el movimiento del jugador"""
     self.game.drop_piece(col, self.game.PLAYER, self.help_used)
self.help_used = False
           self.game.adjust difficulty(True)
def _handle_ai_turn(self):
    """Maneja el turno de la IA"""
      if self.game.is_valid_move(col):
    self.game.drop_piece(col, self.game.AI, False)
                 self.show_game_over("IA")
self.game_over = True
self.game.adjust_difficulty(False)
```

```
max_val: Valor máximo aceptable
error_msg: Mensaje de error personalizado
ValueError: Si la entrada no es válida después de varios intentos
MAX ATTEMPTS = 3
while attempts < MAX ATTEMPTS:
              print(error msg or f"Por favor ingrese un número entre {min val} y
     attempts += 1
ValueError: Si la configuración no es válida
raise ValueError("Número de filas inválido") if not (4 <= columns <= 8):
if difficulty not in (1, 2, 3):
    raise ValueError("Nivel de dificultad inválido")
```

```
print("1. Normal (6x7)")
print("2. Pequeño (5x4)")
size_choice = validate_input(
    "Opción (1-2): ",
# Establecer dimensiones según la elección
print("2. Medio")
print("1. Jugador Humano")
print("2. IA")
if not validate_config(rows, columns, difficulty):
    raise ValueError("Configuración inválida del juego")
     logging.info(f"Iniciando juego con configuración: {rows}x{columns},
          columns=columns,
difficulty=difficulty,
logging.error(f"Error de validación: {str(ve)}")
```

```
finally:
    # Asegurar que la conexión a la base de datos se cierre correctamente
    try:
        if 'game' in locals() and hasattr(game, 'conn'):
             game.conn.close()
             logging.info("Conexión a la base de datos cerrada correctamente")
    except Exception as e:
        logging.error(f"Error al cerrar la conexión a la base de datos: {str(e)}")

if __name__ == "__main__":
    main()
```

## Archivo connect four.py

```
import numpy as np
from dataclasses import dataclass
class GameStats:
"""Clase para almacenar estadísticas del juego"""
    winner_player: str
tiempo_juego: float
    sugerencias_usadas: int
tiempo_total_ia: float
    promedio_tiempo_jugada_ia: float
nivel dificultad: int
class DatabaseError(Exception):
    """Excepción personalizada para errores de base de datos"""
class ConnectFour:
    MIN_BOARD_SIZE = 4
    MAX \overline{GAME} HISTORY = 100
    columns: Número de columnas del tablero
             difficulty: Nivel de dificultad (1-3)
initial_player: Jugador inicial ("HUMAN" o "AI")
```

```
self.db path = db path
         self.depth map = {1: 2, 2: 4, 3: 6}
self.search_depth = self.depth_map[difficulty]
         # Inicialización del tablero
self.board = [[self.EMPTY] * columns for _ in range(rows)]
         # ID único para esta partida
              self.initialize database()
              self.register_new_game()
logging.info(f"Juego iniciado: ID={self.game_id},
    raise ValueError(f"Número de filas debe estar entre {self.MIN BOARD SIZE} y
              raise ValueError(f"Número de columnas debe estar entre {self.MIN BOARD SIZE}
y {self.MAX BOARD SIZE}")
              raise ValueError("Jugador inicial debe ser 'HUMAN' o 'AI'")
    def get_db_connection(self):
    """Context manager para manejar la conexión a la base de datos de forma
         conn = None
              conn = sqlite3.connect(self.db_path, timeout=self.DB_TIMEOUT)
conn.row_factory = sqlite3.Row
         except sglite3.Error as e:
              logging.error(f"Error en la base de datos: {e}")
raise DatabaseError(f"Error al conectar con la base de datos: {e}")
    def initialize_database(self) -> None:
    """Inicializa la base de datos SQLite con las tablas necesarias"""
              with self.get_db_connection() as conn:
    cursor = conn.cursor()
                        initial player TEXT NOT NULL CHECK (initial player IN ('HUMAN',
                       timestamp DATETIME NOT NULL,
dificultad INTEGER NOT NULL CHECK (dificultad IN (1, 2, 3)),
```

```
jugadas humano INTEGER DEFAULT 0,
                            jugadas_ia INTEGER DEFAULT 0,
sugerencias_usadas INTEGER DEFAULT 0,
                            nodos_explorados INTEGER DEFAULT 0,
promedio_tiempo_jugada_ia FLOAT DEFAULT 0,
nivel_dificultad INTEGER NOT NULL CHECK (nivel_dificultad IN (1, 2,
                            help BOOLEAN NOT NULL DEFAULT 0,
                     # Crear indices para optimizar consultas
cursor.execute('CREATE INDEX IF NOT EXISTS idx_moves_game_id ON
      except sqlite3.Error as e:
logging.error(f"Error al inicializar la base de datos: {e}")
raise DatabaseError(f"Error al crear las tablas: {e}")
def register_new_game(self) -> None:
    """Registra una nueva partida en la base de datos"""
                            game_id, initial_player, timestamp, dificultad, filas, columnas, nivel_dificultad
                            self.game_id,
self.initial_player,
                            self.COLUMNS,
                            self.DIFFICULTY
              logging.error(f"Error al registrar nuevo juego: {e}")
raise DatabaseError(f"Error al registrar el juego: {e}")
             player: Jugador que realiza el movimiento ("HUMAN" o "AI") column: Columna donde se colocó la ficha help_used: Si se usó la ayuda para este movimiento
       if player not in {"HUMAN", "AI"}:
```

```
cursor = conn.cursor()
            raise DatabaseError(f"Error al registrar el movimiento: {e}")
                  SET winner_player = ?,
    tiempo_juego = ?,
                        jugadas_ia = ?,
sugerencias_usadas = ?,
                        tiempo_total_ia = ?,
nodos_explorados = ?,
                        stats_data['winner'],
stats_data['tiempo_juego'],
                        stats_data['jugadas_humano'],
stats_data['jugadas_ia'],
stats_data['sugerencias_usadas'],
                        stats_data['tiempo_total_ia'],
stats_data['nodos_explorados'],
                        stats_data['promedio_tiempo_jugada_ia'],
stats_data['nivel_dificultad'],
            logging.error(f"Error al registrar estadísticas: {e}") raise DatabaseError(f"Error al actualizar las estadísticas: {e}")
       """Retorna una lista de columnas disponibles para jugar"""
            return False
def drop piece(self, col: int, piece: int, help used: bool = False) -> Tuple[int,
```

```
ValueError: Si la columna es inválida o está llena
           if self.board[row][col] == self.EMPTY:
    self.board[row][col] = piece
                  player = "HUMAN" if piece == self.PLAYER else "AI"
self.register_move(player, col, help_used)
      raise ValueError("Columna llena")
           for col in range(self.COLUMNS - 3):
    window = [self.board[row][col+i] for i in range(4)]
                  window = [self.board[row+i][col] for i in range(4)]
if len([x for x in window if x == piece]) == 4:
                  window = [self.board[row+i][col+i] for i in range(4)]
            for col in range(self.COLUMNS - 3):
window = [self.board[row-i][col+i] for i in range(4)]
     return False
def evaluate_window(self, window: Tuple[Optional[int], ...], piece: int) -> int:
    """Evalúa una ventana de 4 posiciones"""
     piece_count = window.count(piece)
empty_count = window.count(self.EMPTY)
opp_count = window.count(opp_piece)
      elif piece_count == 2 and empty_count == 2:
    score += 2
      if opp_count == 3 and empty_count == 1:
```

```
Evalúa el estado actual del tablero para la IA
                int: Puntuación del estado actual del tablero
range(self.ROWS))
                center_count = len([x for x in center_array if x == self.AI])
score += center_count * 3
                # Evaluar horizontal
                           window = tuple(row_array[col:col + self.WINDOW_LENGTH])
score += self.evaluate_window(window, self.AI)
                      for col in range(self.COLUMNS - 3):
def minimax(self, depth: int, alpha: float, beta: float, maximizing_player: bool) ->
Tuple[float, Optional[int]]:
               depth: Profundidad actual de búsqueda
                maximizing player: True si es turno del maximizador (IA)
          if self.check_winner(self.AI):
    return (float('inf'), None)
           return (0, \text{None}) if depth == 0:
           if maximizing_player:
                for col in valid moves:
                           row, _ = self.drop_piece(col, self.AI)
new_score, _ = self.minimax(depth-1, alpha, beta, False)
self.board[row][col] = self.EMPTY # Deshacer movimiento
```

```
value = new_score
column = col
                     if alpha >= beta:
       column = valid_moves[0]
for col in valid_moves:
                     row, _ = self.drop_piece(col, self.PLAYER)
new_score, _ = self.minimax(depth-1, alpha, beta, True)
self.board[row][col] = self.EMPTY # Deshacer movimiento
                           value = new_score
column = col
RuntimeError: Si no se puede encontrar un movimiento válido
self.nodes_explored = 0
start_time = time.time()
       # Fallback: retornar el primer movimiento válido
valid_moves = self.get_valid_moves()
```

```
# Usar una profundidad menor para la sugerencia
except Exception as e:
    logging.error(f"Error al generar sugerencia: {e}")
# Fallback: sugerir el primer movimiento válido
              FROM games
              self.DIFFICULTY += 1
         self.search depth = self.depth map[self.DIFFICULTY]
"""Destructor para asegurar la limpieza de recursos"""
         logging.info("Conexión a la base de datos cerrada correctamente")
except Exception as e:
logging.error(f"Error al cerrar la conexión: {e}")
```