

# FACULTAD DE CIENCIAS INTELIGENCIA ARTIFICIAL

## **Algoritmos Genéticos**

Equipo: Skynet Scribes

Número de practica: 05

Sarah Sophía Olivares García

318360638

Carlos Daniel Cortés Jiménez

420004846

Luis Enrique García Gómez

315063880

Marco Silva Huerta

316205326

**Laura Itzel Tinoco Miguel** 

316020189

Fernando Mendoza Eslava

319097690

Profesora: Cecilia Reyes Peña

Ayudante teoría: Karem Ramos Calpulalpan

Ayudante laboratorio: Tania Michelle Rubí Rojas

Fecha de entrega: 03 de Abril del 2024

**Semestre 2024-2** 

## 1. Instrucciones

- 1. Implementación básica del Juego de la Vida
- 2. Introducción a los Algoritmos Genéticos
- 3. Implementación de Algoritmos Genéticos en el Juego de la Vida

## 2. Investigación

#### ¿Qué es el algoritmo Genético?

Un algoritmo genético (AG) entonces es: una técnica de resolución de problemas que utiliza principios inspirados en la selección natural para solucionar problemas de optimización. La selección natural (evolución) como estrategia implica la creación, reproducción y adaptación de una población de posibles soluciones en un rango de generaciones.

Este enfoque de población se basa en que cada individuo representa una posible solución al problema, y la evolución de estos comienza por, la **creación** de los individuos, la **reproducción** para después hacer la óptima **selección** de los padres en una nueva reproducción y **mutación**, finalmente comprobar o evaluar su **aptitud** 

#### Pasos que sigue



### 3. Desarrollo

## 3.1. Implementación básica del Juego de la Vida

## 3.2. Introducción a los Algoritmos Genéticos

## 3.3. Implementación de Algoritmos Genéticos en el Juego de la Vida

Recordemos las reglas iniciales del juego:

- 1. Si una célula está viva y tiene dos o tres vecinas vivas, sobrevive.
- 2. Si una célula está muerta y tiene tres vecinas vivas, nace.
- 3. Si una célula está viva y tiene más de tres vecinas vivas, muere.

La disposición o patrón inicial de células se llama *semilla*. La siguiente generación nace de aplicar las reglas del juego a todas las células de manera simultánea. Este proceso se puede ejecutar de manera indefinida.

#### Modificación de las Reglas

Para modificar la simulación del Juego por los cromosomas de una población podemos crear una **representación cromosómica:** donde cada cromosoma será una cadena binaria donde cada bit representa el estado de una célula en el tablero (vivo o muerto).

Así las nuevas reglas para el *Juego de la Vida* que estamos proponiendo es para buscar crear más vida con menos generaciones, las células podrán vivir con más vecinos si se alcanza un cierto número de cromosomas en la población:

- Nacimientos: Una célula muerta con exactamente tres vecinos vivos se convierte en una célula viva.
- Muerte uno: Una célula viva con uno o menos vecinos vivos muere.
- Muerte dos: Una célula viva con más de tres vecinos vivos muere, a menos que se cumpla la condición especial.
- Condición Especial de Supervivencia: Si la población de cromosomas alcanza o supera un *n* especifica, las células vivas pueden soportar hasta cuatro vecinos vivos sin morir.
- Supervivencia Normal: Si no se cumple la condición especial, una célula viva con dos o tres vecinos vivos sobrevive.
- Muerte tres: Si en n generaciones no se alcanza el objetivo el juego termina.

El objetivo que queremos lograr con este cambio es encontrar un conjunto de células más eficiente en el menor tiempo de generaciones, para este caso definiremos que sea cumplido tras un 70 porciento del total de generaciones (aproximadamente 160 generaciones), es decir, buscamos las células que se mantengan como población estable y amplia cumpliendo los criterios de aptitud.

#### Pasos del algoritmo

- Inicialización de la Población: Generamos una población inicial de cromosomas de manera aleatoria
- Evaluación de la Aptitud: astronaves
- Selección: Utilizamos un método de selección por torneo
- Reproducción: Cruzamiento en dos puntos, en el que se intercambian los genes que aparecen en el intervalo de genes delimitados por dos puntos.
- Mutación: Cambiar aleatoriamente el estado de algunas células
- Remplazo: Una vez realizada la mutación y aplicar una evaluación fitness (más tranquila que la evaluación de la aptitud) se hace el remplazo

#### Inicialización de la Población

Cada célula en el tablero de  $n \times n$  tiene ocho vecinos, que incluyen las celdas adyacentes horizontal, vertical y diagonalmente. Al comienzo del juego, la población inicial se genera aleatoriamente, cada cromosoma es una secuencia binaria que representa un estado completo del tablero, con 1s para las células vivas y 0s para las muertas.

#### Función fitness

Para definir la función fitness necesitamos saber que existen patrones básicos dentro del juego y estos son configuraciones de los vecinos para las células que determinan un comportamiento concreto como patrones estáticos que no hay nacimientos ni fallecimientos, y nunca cambian, patrones recurrentes o *osciladores* que evolucionan a través de diversos estados pero vuelven a su forma inicial y patrones que se trasladan por el tablero llamados *spaceships*.

Las astronaves [Dop] son patrones que se caracterizan por desplazarse a través del tablero a lo largo del tiempo, bien sea de forma diagonal o de forma horizontal o vertical. La velocidad de desplazamiento es variable, dependiendo del patrón que se trate. y esta capacidad para moverse eficientemente es un indicador de su robustez y estabilidad dentro del juego

La fórmula de velocidad para las spaceships:

$$v = \frac{max(|x|, |y|)}{n} \times c$$

- (v) es la velocidad de la astronave.
- (x) y (y) son los desplazamientos en dos dimensiones (horizontal y vertical).
- (n) es el número de generaciones que tarda la astronave en desplazarse.
- (c) es una constante análoga a la velocidad de la luz, que en este contexto se puede considerar como 1 celda por generación.

Esta fórmula es útil para medir la eficiencia con la que un patrón se desplaza a través del tablero. Los patrones que se mueven más rápido (mayor valor de (v)) serían considerados más *aptos* mientras que con velocidades más bajas nos dice que esos patrones son menos eficientes (lentos) o que mueren rápidamente, de manera que calificaran con aptitud menor.

Entonces estamos considerando la distancia máxima recorrida en cualquier dirección y el número de generaciones necesarias para dicho desplazamiento, la ventaja de usar la velocidad para hacer la evaluación es que favorece patrones que pueden sobrevivir y moverse a lo largo de las generaciones, como si fuera una evolución natural sin embargo se añadió otro criterio el cual consiste en sumar puntos si es que los patrones no chocan demasiado con los bordes, ya que células vivas en bordes podrían tener menos vecinos para sobrevivir.

## 4. Resultados obtenidos

## 4.1. Implementación básica del Juego de la Vida

## 4.2. Implementación de Algoritmos Genéticos en el Juego de la Vida

#### Animación

Usamos la importación de import matplotlib para usar matplotlib.use ('TkAgg') y así poder ejecutar la ventana emergente que muestra la animación del Juego de la vida. Mencionamos esto por dos cosas:

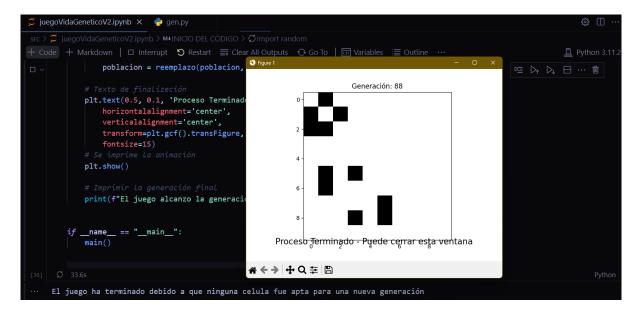
- Notamos que al ejecutar un archivo .py funciona, al ejecutar un archivo .ipynb en nuestro caso dentro de Visual Studio Code funciona la animación pero si el código es ejecutado en un archivo de colab truena y aunque quitemos la importación la animación no se ejecuta.
- Se necesito instalar usando el comando (para linux): sudo apt install python3-tk, es para la visualización de gráficos.

#### **Pruebas**

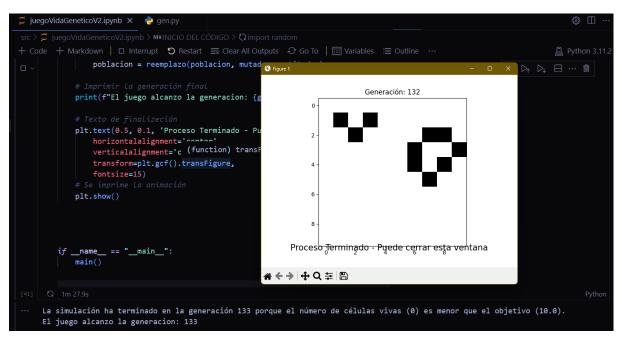
Nuestro primer caso de salida es cuando hemos agotado la población y no hay suficientes para realizar el torneo.



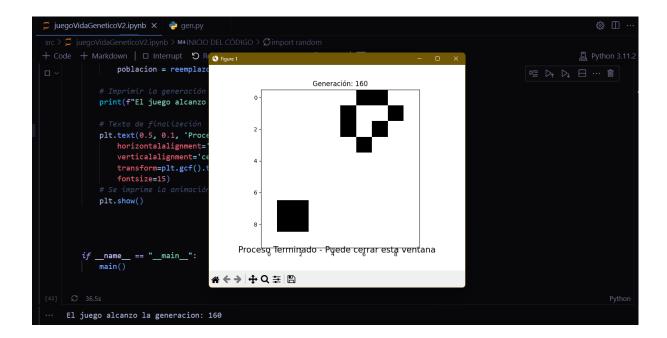
La segunda salida es cuando la generación no es apta bajo los criterios, por lo tanto no hay una nueva generación y tenemos población vacía, entonces terminamos.



Para la tercera salida es el caso especial que condicionamos, donde si nuestro porcentaje de células vivas no es mayor después de cierta generación (elegimos el 70 porciento del total dado) salimos del programa. Esto lo hicimos con la finalidad de encontrar células más aptas en menos generaciones.



Finalmente el caso exitoso donde llegamos al final de las generaciones establecidas.



#### **Notas**

Dentro del algoritmo se definieron constantes con las que hemos jugado a lo largo de la creación del algoritmo, comprobamos la importancia de la función de aptitud para llegar a nuestro objetivo a demás de ver como las mutaciones en este caso particular pueden ser buenas y malas.

Las constantes son:

- TABLERO Se define un tablero cuadrado y podemos jugar con el tamaño de sus lados para que a medida que células más aptas crezcan podamos observar patrones generados, cosa que no es tan visual con tableos pequeños.
- POBLACION INICIAL Comprobamos que para nuestra solución entre menos población habrá menos oportunidades de éxito, una posible mejora para tratar eso sería modificar nuestra función de torneo.
- GENERACIONES Son la medida para saber que tanto funciona nuestra función de aptitud junto con el número de células vivas objetivo.
- OBJETIVO CELULAS VIVAS El porcentaje que deseamos este cubierto de células vivas dentro del tablero.
- C Es la constante que nos ayuda para la formula de las astronaves.

## 5. Reflexión final

## Referencias

- [RN16] Stuart Russell y Peter Norvig. *Inteligencia Artificial Un Enfoque moderno*. 2nd. Pearson Prentice Hall, 2016.
- [Mat18] MatematIA. Algoritmos Genéticos. 2018. URL: https://www.cs.us.es/~fsancho/Blog/posts/Algoritmos\_Geneticos.md.html (visitado 16-03-2024).
- [Peñ19] Eric Peña. *Cellular Automata Optimization Using Genetic Algorithms*. Inf. téc. Consulta para función fitness. Binghamton: State University of New York, dic. de 2019.
- [Gee24] GeeksforGeeks. *Genetic Algorithms*. 2024. URL: https://www.geeksforgeeks.org/genetic-algorithms/(visitado 16-03-2024).
- [Dop] Manuel Romero Dopico. *EL JUEGO DE LA VIDA*. URL: https://eodelgadorcursos.files.wordpress.com/2018/11/juego-de-la-vida-conway.pdf (visitado 24-03-2024).