



T.P. N° 1: Búsqueda y optimización.



Alumnos:

- Tomás Suárez
- Brenda Gudiño
- Esteban Vila





Ejercicio 1:

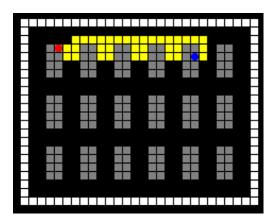
Algoritmo A estrella.

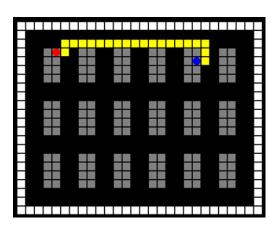
El algoritmo reconoce el entorno (almacén) por sus posiciones que se encuentran agrupadas en frontera, pasillo y estantes.

Dadas 2 posiciones el algoritmo mira adónde puede avanzar, posiciones vecinas, calcula el costo de ir por cada una de ellas, selecciona la de menor costo y avanza repitiendo los pasos hasta llegar a destino.

<u>Entorno:</u> la construcción y visualización del almacén se consiguió con la librería turtle. Para la resolución se crearon las funciones "hacer_almacen" a la cual se le pasa como argumento un string con la organización de la grilla y se analiza esa grilla para saber qué nodo pertenece a estantes, paredes, pasillos, inicio o fin.

Se definió la función "calcular_heuristica" que calcula la distancia en línea recta entre dos nodos, además se definió la función "calcular_costo" en la que se definió un costo de 1 para el movimiento en pasillos horizontales y 3 para el movimiento entre pasillos verticales porque si se tomaba para ambos el mismo costo el algoritmo tendía a irse siempre por los pasillos entre estanterías como se ve en la figura de la izquierda.





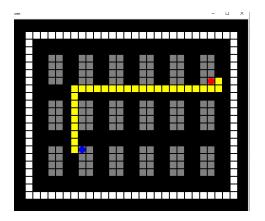
Otra función definida fue "buscar", en ella se analiza quiénes son los nodos vecinos, se calcula su costo total, se actualiza la posición al nodo con menor costo total hasta llegar a la solución, por lo que al final se devuelve la solución y la distancia.

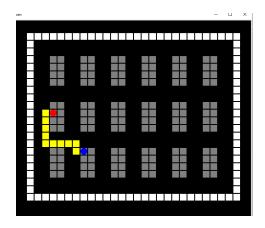
Por último se define una función para graficar la solución.

Le presentamos algunas pruebas del algoritmo.









En todos los ensayos en que se seleccionó correctamente a las estanterías, el algoritmo llegó a la solución.

Se concluye que este algoritmo es completo; siempre encuentra la solución y también es óptimo, además, tiene una complejidad de orden n.

Ejercicio 2:

Algoritmo Temple simulado.

Para la implementación de este algoritmo primero se realizó una lectura de las órdenes y se las guardó en una lista. Luego se realizó la lectura de las distancias que se obtuvieron de la implementación del algoritmo A*.

Se creó la función "temple_simulado" que recibe como parámetros el arreglo de distancias, orden inicial, el valor de la T inicial y dos parámetros que definirán cómo será el enfriamiento de la temperatura. En esta función hay un bucle que se ejecutará mientras que la T actual sea mayor a 1e-10, aquí se actualizarán las variables según si el vecino que se escoja sea mejor o peor.

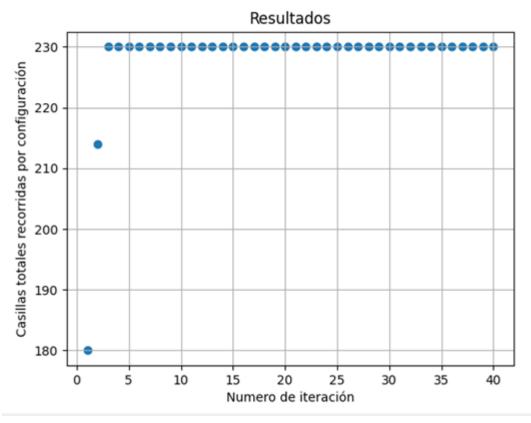
Por último se realizó la gráfica del historial en función del número de iteraciones y se analizó la tendencia del algoritmo según la modificación de los parámetros de temperatura y el tipo de enfriamiento, para lo que se pudo analizar lo siguiente.

Mientras mayor es la temperatura, más tiempo demora el programa ya que realiza mayor cantidad de iteraciones, lo contrario se produce si tomamos una temperatura menor. Si se toma un enfriamiento exponencial a igual temperatura inicial realiza menor cantidad de iteraciones por ende dura menos tiempo

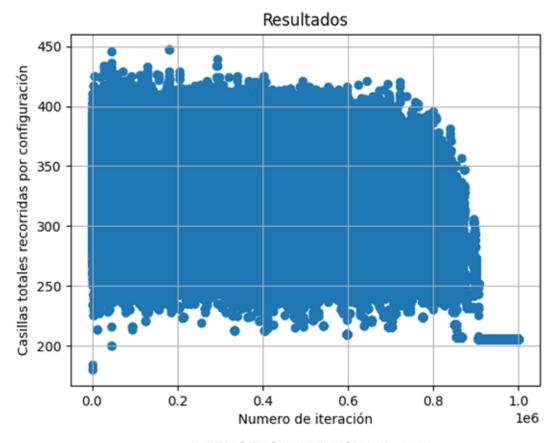
Por ejemplo a una T=100 para el enfriamiento logarítmico obtengo 40 iteraciones, 238 casillas recorridas y la siguiente gráfica.







Por ejemplo a una T=100 para el enfriamiento lineal obtengo 100000 iteraciones y la siguiente gráfica



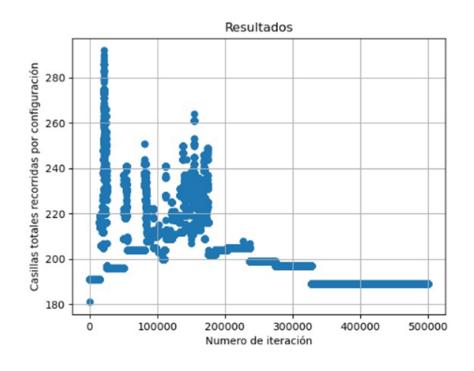
INTELIGENCIA ARTIFICIAL II - 2023

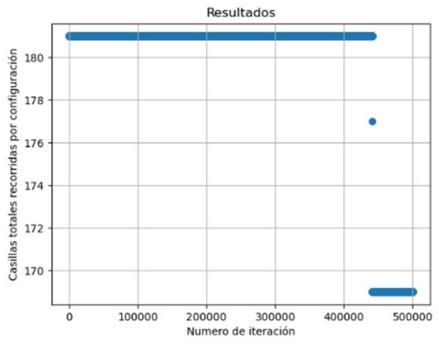




Para una T = 5 y con enfriamiento lineal, se obtienen las dos imágenes siguientes que se dan al ejecutar el programa dos veces.

La diferencia se debe a la aleatoriedad que involucra el desarrollo del problema.









Ejercicio 3.

Algoritmo genético.

A Continuación se presentan los resultado de una prueba del algoritmo:

Poblacion incial lista								

Generacion 0								

(Calculando fitness)								
Calculo fitness individuo 1 listo.								
Fitness del individuo: 425.0								
Calculo fitness individuo 2 listo.								
Fitness del individuo: 409.0								
Calculo fitness individuo 3 listo.								
Fitness del individuo: 413.0								
Calculo fitness individuo 4 listo.								
Fitness del individuo: 425.0								
Calculo fitness individuo 5 listo.								
Fitness del individuo: 399.0								
Calculo fitness individuo 6 listo.								
Fitness del individuo: 385.0								
Calculo fitness individuo 7 listo.								
Fitness del individuo: 455.0								
Calculo fitness individuo 8 listo.								
Fitness del individuo: 357.0								
Calculo fitness individuo 9 listo.								
Fitness del individuo: 403.0								
Calculo fitness individuo 10 listo.								
Fitness del individuo: 385.0								
(Seleccionando padres)								
(Realizando cruces)								
(Resultados)								
Generacion: 0								





Mejor individuo:											
P75	P27	P138	P64	P100	P110	P77	P38	P129	P88	P63	P92
P44	P121	P74	P45	P116	P12	P106	P60	P124	P143	P130	P85
P112	P48	P42	P82	P76	P22	P104	P29	P117	P142	P91	P79
P3	P93	P28	P51	P115	P6	P125	P14	P69	P81	P94	P122
P128	P55	P95	P71	P35	P120	P126	P59	P53	P99	P2	P140
P16	P20	P80	P89	P111	P97	P31	P9	P56	P87	P83	P131
P58	P90	P67	P137	P141	P114	P13	P103	P25	P62	P32	P119
P24	P15	P134	P41	P19	P52	P66	P101	P10	P4	P33	P68
P49	P72	P18	P78	P132	P23	P98	P54	P118	P61	P108	P102
P1	P57	P40	P105	P21	P39	P30	P43	P133	P65	P139	P123
P135	P109	P86	P36	P50	P96	P70	P26	P34	P47	P5	P11
P127	P73	P113	P107	P46	P7	P84	P17	P144	P136	P37	P8
Fitness: 357.0											

Pasos que sigue el algoritmo

- Se genera una población inicial aleatoria en la cual cada individuo de la población tiene los productos acomodados de una determinada forma según el archivo de texto provisto por la cátedra.
- Se calcula el fitness de cada individuo de la población por cada generación (o iteración).
- Luego se seleccionan los 2 mejores padres de la población de los cuales se obtienen dos hijos (individuos) nuevos, así se genera una lista que guarda esos hijos
- Luego se elige el mejor individuo según su fitness previamente calculado
- Se genera la nueva población con los hijos generados previamente y se realiza una mutación según una probabilidad definida.
- Esto se repite según la cantidad de generaciones que se hayan definido.
- Y por último se muestra el mejor individuo histórico y su fitness