

Universidad de Granada

Departamento de Ciencias de la Computación e Inteligencia Artificial

## Memoria de Prácticas Final de Metaheurísticas

Daniel Chico DNI: 26508525J Correo: dachival@correo.ugr.es

Práctica optativa: Implementación del GWO y comparativas aplicando el problema de la competición CEC2017

Subgrupo: 3

Horario: Miercoles (17.30/19.30)

Tutor: Daniel Molina

16 de junio de 2023

#### Algoritmos Implementados:

- Grey wolf Optimization
- Grey Wolf Optimization Búsqueda local

# Índice general

0.1.	Resumen	1
	0.1.1. Grey Wolf Optimization	1
0.2.	Análisis de Rendimientos	4
	0.2.1. 1% de Evaluaciones	4
	0.2.2. 50 % de Evaluaciones	4
	0.2.3. 100 % de Evaluaciones	4
0.3.	Hibridación y Análisis de Rendimiento	4
	0.3.1. Proceso de Hibridación	4
	0.3.2. Análisis del rendimiento	4
0.4.	Procedimientos	4
	0.4.1. Estructura del proyecto	5
	0.4.2. Set Up	5
	0.4.3. Ejecución	6
0.5.	Analisis de Rendimiento	6
0.6.	Bibliografía	6

#### 0.1. Resumen

#### 0.1.1. Grey Wolf Optimization

Para el desarrollo de la práctica alternativa decidí implementar una metaheurística basada en el lobo gris, a partir de ahora será GWO de sus siglas en inglés. Esta metaheurísticas se basa en el comportamiento de las manadas de lobos. Se basa en dos premisas, la gerarquía social dentro de la manada y las técnicas de caza.

De observar la gerarquía de los lobos se pueden distinguir 4 roles entre los que se dividen los individuos de una manada:

- ullet  $\alpha$ : Los jefes de la manada, no son los mas fuertes sino los que tienen una mayor capacidad organizativa
- ullet eta: Segundos en el escalafón, realizan tareas organizativas también y apoyan al lpha
- $\delta$ : Tercer escalafón
- ω: últimos en la escala social de la manada, son unos mandados a efectos prácticos, también son los lobos más débiles de la manada.

Índice general 0.1. RESUMEN

A la hora de cazar los lobos persiguen a su presa hasta que consiguen rodearla y que esta se pare, a partir de ese momento empiezan a atacarlo poco a poco hasta que consigue su objetivo.

#### Formalización matemática

Por lo comentado anteriormente esta metaheurística se basa en modelos poblacionales en el que las peores soluciones de la población son consideradas  $\omega_s$  y se modifican en función de un parametro aleatório y una "suma" de las distancias a las mejores soluciones. En este caso corresponderían a los lobos  $\alpha,\beta$  y  $\delta$ . Este proceso difiere de como cazan los lobos ya que, en problemas de este tipo, no se puede 'divisar' a la presa (solución óptima) para perseguirla asi que se hace la asumpción de que las mejores soluciónes "saben" algo sobre la solución óptima e influyen en el comportamiento del resto de la población.

Durante el proceso de caza, los lobos tienden a rodear a su presa primero. matemáticamente se puede formular de la siguiente manera:

$$D = |C * X_p(t) - X(t)|$$

$$X(t+1) = X_p(t) - A * D$$

$$A = 2ar_1 - r_2$$

$$C = 2r_2$$

Donde:

- ullet t ightarrow Iteración actual
- $lacksquare X_p 
  ightarrow ext{Vector posición de la presa}$
- $\blacksquare$  X  $\rightarrow$  Posicion de un lobo
- A → Vector con coeficientes
- lacksquare D ightarrow Vector con coeficientes
- $r_1 o$  vector aleatorio con coef [0,1]
- $lacksquare r_2 
  ightarrow ext{vector aleatorio con coef [0,1]}$
- ullet a o parametro que va de [2,0] y decrece linealmente con el paso de las iteraciones

Índice general 0.1. RESUMEN

Aunque el proceso de caza es guiado por  $\alpha, \beta$  y  $\delta$ , en un problema en un espacio de búsqueda abstracto, no sabemos la posición de la presa "presa" (solución, óptima o no), para simular la caza, se asume que la cuspide de la gerarquía estíman mejor la posición de la presa y por consiguiente guían al resto de la manada. Esto se puede formular de la siguiente manera:

```
■ D_{\alpha} = |C_1 * X_{\alpha}(t) - X(t)|
■ D_{\beta} = |C_2 * X_{\beta}(t) - X(t)|
■ D_{\delta} = |C_3 * X_{\delta}(t) - X(t)|
■ X_1 = X_{\alpha}(t) - A_1 * D_{\alpha}
■ X_2 = X_{\beta}(t) - A_2 * D_{\beta}
■ X_3 = X_{\delta}(t) - A_3 * D_{\delta}
■ X(t+1) = \frac{X_1 + X_2 + X_3}{3}
```

#### Pseudocódigo

#### Algorithm 1 Grey Wolf Optimization

```
1: function GWO(n \ sol)
 2:
        Inicializamos la población X_i (i = 1, ..., N \ SOL)
         func\_coste \leftarrow create\_fitnes\_func(datos)
 3:
        mejor \quad solucion \leftarrow GeneraSolucionAleatoria(datos.n)
 4:
        mejor \ solucion \leftarrow BL(datos, mejor \ solucion, 2000, k)
                                                                                     ▷ El parametro K controla el tamaño del entorno a
    explorar
        mejor\_coste \leftarrow func\_coste(mejor\_solucion)
 6:
 7:
        k \leftarrow 1
        K \quad MAX \leftarrow datos.n
 8:
        \quad \text{for } i \leftarrow 1 \text{ to } N \quad SOL-1 \text{ do} \\
 9:
             sol \leftarrow mutacion \quad ils(mejor \quad solucion)
10:
             sol \leftarrow BL(datos, sol, 2000, k)
11:
             costo \ nuevo \leftarrow func \ coste(sol)
12:
             if costo\_nuevo < mejor\_coste then
13:
                 mejor\_solucion \leftarrow sol
14:
15:
                 mejor\_coste \leftarrow costo\_nuevo
                 k \leftarrow 1
16:
             else
17:
                 k \leftarrow k+1
18:
             end if
19:
             k \leftarrow (k > K \quad MAX)?1:k
20:
        end forreturn mejor solucion
21:
22: end function
```

#### 0.2. Análisis de Rendimientos

- 0.2.1. 1% de Evaluaciones
- 0.2.2. 50 % de Evaluaciones
- 0.2.3. 100 % de Evaluaciones

## 0.3. Hibridación y Análisis de Rendimiento

- 0.3.1. Proceso de Hibridación
- 0.3.2. Análisis del rendimiento

1% de Evaluaciones

50 % de Evaluaciones

100 % de Evaluaciones

#### 0.4. Procedimientos

Para el desarrollo de la práctica se ha usado el lenguaje de programación C++. Los motivos de esta decisión son: la familiaridad con el lenguaje de programación y el rendimiento superior a lenguajes de programación de alto nivel, conveniente para el tratamiento de grandes cantidades de datos, o la resolución de problemas computacionalmente intensivos.

Para la compilación del código se ha usado el compilador g++ de GNU. La estructura del proyecto se ha configurado usando CMAKE. Para la ejecución de los programas se ha usado el sistema operativo Linux. Aunque al usar CMAKE se podría generar un proyecto para Windows.

Índice general 0.4. PROCEDIMIENTOS

### 0.4.1. Estructura del proyecto

El proyecto se na estructurado de la siguiente manera	:
software	
memoria.pdf	
README.md	Archivo con indicaciones del proyecto
	Archivo de configuración CMAKE
README.md	Archivo con instrucciones de ejecución y dependencias
	Archivos de configuración de vscode
c_cpp_properties.json	
settings.json	
Memoria/	Carpeta con los archivos latex de la memoria de la práctica
bin/	Carpeta con los ejecutables del proyecto
build/ Carpeta donde se recomienda genera	ar los archivos de compilación de CMAKE en caso de compilar
data/	Carpeta con los archivos de datos relativos al proyecto
instancias/	
source/	Carpeta con el código del proyecto
	Carpeta con los archivo *.cpp *.cc del proyecto
	or para testear la biblioteca RAndom y el uso del reloj interno
	Archivos de cabecera de c++
tools/	Herramientas externas al proyecto
	Herrmamientas externas descargadas por el alumno
	Libreria de formateo de strings para la salida estandar de $c++$
	Librerias dadas por el profesor
<u>-</u>	1 1

1: Carpeta con los archivos de datos relativos a las entradas del problema, si se quieren ejecutar nuevos test se deben poner en esta carpeta

#### 0.4.2. Set Up

Se le entregará un archivo .zip llamado software que contendrá la estructura de directorios anterior. La carpeta build estará vacía por cuestiones obvias y en la carpeta bin se hallarán distintos ejecutables, todos del mismo código, compilado para varias plataformas directamente.

Si su plataforma no está entre las pre-compiladas siga leyendo este apartado, sino, salte al apartado de ejecución.

Si no puede ejecutar ninguno de los ejecutables. Deberá tener un compilador de c++ instalado en su computador y el programa *CMAKE* y *make* para seguir con el tutorial.

#### Linux

- 1. Abra una terminal en la raíz del proyecto
- 2. Si no está creada la carpeta build (que no debería), créela, sino pase al paso 3

```
mkdir build
```

3. Acceda a la carpeta build e inicialice el proyecto

```
cd build
cmake ..
cd ..
cmake -DCMAKE_BUILD_TYPE=Debug -S . -B build
```

4. Compile el programa

```
cmake --build build --target main
```

#### Windows

El programa se ha escrito pensando en ejecutarse en Linux, si se tiene un sistema Windows lo que se recomienda es usar WSL, instalar el compilador de c++ GNU y CMAKE en esa máquina virtual y ejecutar desde ahí, siguiendo las instrucciones del apartado anterior.

#### 0.4.3. Ejecución

Para la ejecución del programa se ha pensado en pasar los parámetros siempre por línea de comandos. El programa permite configurar que ejecutar y como de la siguiente manera:

Por orden aparecen primeros los obligatorios y después los flags. Si llevan un guion delante, es un flag y, por tanto, optativo

#### Ejemplos de ejecuciones

#### 0.5. Analisis de Rendimiento

## 0.6. Bibliografía

Principalmente, documentos de la universidad apoyados del siguiente libro:

https://www.google.com/search?q=The+algorithm+Design+Manual&oq=The+algorithm+Design+Manual&aqs=chrome..69i57.8716j0j1&sourceid=chrome&ie=UTF-8#wptab=si:AMnBZoEG3b\_8oGF0zZDE6xv96fMHXP7HJH\_MnzBXKd61QPUm1FQ6wfaQI4rwDvhX1e-GXS\_G0MX7E6K2fWcdKuVs64FZpIqGagHPROC0mvbWvcSAQYL-QLu2yIPStw0Zslk%3D