Reporte práctica 2

Introducción

Las capacidades para procesamiento de datos de las técnicas de computación evolutiva dentro de una amplia gama de dominios han sido reconocidas en los últimos años y han recibido mucha atención por parte de científicos que trabajan en diversas disciplinas. Dentro de estas técnicas evolutivas, quizás la más popular sea el algoritmo genético (AG). Siendo una técnica heurística estocástica, el algoritmo genético no necesita información específica para guiar la búsqueda. Su estructura presenta analogías con la teoría biológica de la evolución, y se basa en el principio de la supervivencia del más apto. Por lo tanto, el AG puede verse como una "caja negra" que puede conectarse a cualquier aplicación en particular. En general, se necesitan los cinco componentes básicos siguientes para implementar un AG que resuelva un problema cualquiera:

- 1. Una representación de soluciones potenciales al problema.
- 2. Una forma de crear una población inicial de soluciones potenciales (esto se efectúa normalmente de manera aleatoria, pero también pueden usarse métodos determinísticos).
- 3. Una función de evaluación que juega el papel del ambiente, calificando a las soluciones producidas en términos de su "aptitud".
- 4. Operadores genéticos que alteran la composición de los descendientes (normalmente se usan la cruza y la mutación).
- 5. Valores para los diversos parámetros utilizados por el algoritmo genético (tamaño de la población, probabilidad de cruza y mutación, número máximo de generaciones, etc.)

La representación tradicional usada para codificar un conjunto de soluciones es el esquema binario en el cual un cromosoma es una cadena de la forma \[b0,b1,...,bn\] donde b0, b1, ..., bn se denominan alelos. (ya sean ceros o unos).

Códigos GRAY

Un problema que fue notado desde los inicios de la investigación en AGs fue que el uso de la representación binaria no mapea adecuadamente el espacio de búsqueda con el espacio de representación. Por ejemplo, si codificamos en binario los enteros 5 y 6, los cuales están adyacentes en el espacio de búsqueda, sus equivalentes en binario serán el 101 y el 110, los cuales difieren en 2 bits (el primero y el segundo de derecha a izquierda) en el espacio de representación. A este fenómeno se le conoce como el risco de Hamming, y ha conducido a los investigadores a proponer una representación alternativa en la que la propiedad de adyacencia existente en el espacio de búsqueda pueda preservarse en el espacio de representación. La codificación de Gray es parte de una familia de representaciones que caen dentro de esta categoría.

Podemos convertir cualquier número binario a un código de Gray haciendo XOR a sus bits consecutivos de derecha a izquierda, dejando el bit más significativo con el mismo valor.

Ruiz Beltrán Jonatan Zuriel

Codificando números Reales

El uso de números reales en una cadena cromosómica ha sido común en otras técnicas de computación evolutiva tales como las estrategias evolutivas y la programación evolutiva, donde la mutación es el operador principal. Sin embargo, los teóricos de los AGs han criticado fuertemente el uso de valores reales en los genes de un cromosoma, principalmente porque esta representación de cardinalidad más alta tiende a hacer que el comportamiento del AG sea más errático y difícil de predecir, por lo que el uso de AGs con codificación real sigue siendo una elección que se deja al usuario.

Codificación en números enteros

Es una alternativa utilizar números enteros para representar números Reales, pero los operadores tendrían que redefinirse de la misma manera que al usar números reales. El uso de este esquema de representación como una alternativa a los AGs con codificación real parece, sin embargo, un tanto improbable, ya que se tendrían que hacer sacrificios notables en la representación, y los únicos ahorros importantes que se lograrían serían en términos de memoria (el almacenamiento de enteros toma menos memoria que el de números reales).

Capturas de pantalla

```
Teclee con un numero la operacion que desea hacer: 2
Binario:
            0101000
Gray:
            0111100
Binario:
            0100110
Gray:
            0110101
Binario:
          1001001
            1101101
Gray:
Binario:
            1010010
Gray:
            1111011
Binario:
            1101000
Gray:
            1011100
Binario:
            0111011
Gray:
            0100110
Binario:
            1010001
Gray:
            1111001
Binario:
            0011001
            0010101
Gray:
```

```
Menu

    Representacion binaria

2. Codigo Gray
3. Codificacion en numeros reales

    Codificacion en numeros enteros

5. Salir
Teclee con un numero la operacion que desea hacer: 3
0.43 0.60 0.98 0.62 0.66 0.81 0.75
0.90 0.84 0.84 0.14 0.17 0.27 0.49
0.98 0.25 0.33 0.78 0.42 0.51 0.88
0.63 0.55 0.44 0.89 0.48 0.73 0.07
0.21 0.05 0.06 0.64 0.31 0.04 0.92
0.98 0.51 0.33 0.87 0.34 0.83 0.67
0.17 0.09 0.82 0.15 0.34 0.81 0.59
0.77 0.31 0.12 0.05 0.86 0.22 0.60
0.00 0.95 0.67 0.21 0.67 0.74 0.51
0.64 0.44 0.09 0.61 0.95 0.42 0.14
```

Ruiz Beltrán Jonatan Zuriel

```
Menu
1. Representacion binaria
2. Codigo Gray
3. Codificacion en numeros reales
4. Codificacion en numeros enteros
5. Salir

Teclee con un numero la operacion que desea hacer: 4
6 5 6 1 3 8 6
5 4 8 5 6 7 2
6 9 3 0 4 9 4
5 6 2 6 1 6 5
8 9 1 6 4 7 7
8 7 6 5 1 4 2
0 2 7 6 3 0 8
7 1 5 5 8 7 1
1 5 6 1 4 9 8
8 9 5 8 6 3 5
```

Conclusión

En conclusión, el objetivo de esta práctica fue el conocer los tipos de representaciones de soluciones a un problema que podemos utilizar para poder desarrollar nuestro algoritmo genético, estás representaciones pueden ser cadenas binarias que es la representación clásica de un cromosoma donde el valor de cada posición de la cadena se denomina alelo. También existe una representación en código GRAY que se podría decir que es una mejora de la cadena binaria para poder evitar problemas de mapear el espacio, otras son la representación en números Reales y de números enteros, ésta última es una forma más de interpretar a un número real, ya que en la práctica un número entero ocupa menos espacio que un número real o flotante.

Referencias Bibliograficas

• Coello, C. (2008). Introducción a la Computación Evolutiva (Notas de Curso). México, pp.95-114.