Programa 3

Algoritmo genético para la resolución del Problema MAX-SAT

Información del curso

Complejidad Computacional - Facultad de Ciencias, UNAM.

- Profesor: María de Luz Gasca SotoAyudante José Luis Vázquez Lázaro
- Ayudante Jorge Luis García Flores

Descripción de la práctica

En el archivo de especificación de la prática viene todo explicado doc.pdf.

Entorno

• Python: Python 3.7.4

Ejecución del programa

Se deberá estar situado en la carpeta del proyecto y ejecutar

\$ python3 src/max-sat.py

Una vez ejecutado, se mostrará cada un número que representa el *fitness* de la mejor solución encontrada hasta el momento seguido de su codificación como una cadena de bits. Se mostrará eso repetidas ocaciones.

Si se quiere experientar, se puede cambiar el valor de la *semilla* en *random.seed#*. Al final, se mostrará al mejor individuo.

Implementación

Codificación

Para la codificación pensó en la forma de representar a las variables, cláusulas, la instancia del problema y finalmente el individuo.

Podemos generar una instancia pequeña para ver como es su representación como cadena, esto se hizo implementando el método __str__.

Para generar una instancia pequeña podemos cargar el script con:

```
$ python3 -i src/max-sat.py
```

Una vez cargado el script en el intérprete, podemos generar una instancia aleatoria con n variables y m clásulas con el siguiente comando:

```
>>> print(str(generate_instance(5,3)))
```

Mostrando su representación de la siguiente manera:

Donde la primera línea son las clásulas en FNC. La segunda las variables utilizadas y la tercera la matriz F donde $F_{i,j}$ nos indica si la variable x_j se encuentra en la clásula c_i .

Población incial

La problación incial que utilizo la tengo en una constante

```
INITIAL_POPULATION_SIZE: int = 500
```

Función de evaluación (fitness)

En mi función fitness recibo un individuo que es una lista de bits que me indican el valor que toma cada variables y la instancia del problema y regreso el número de clásulas que son satisfacibles bajo un individuo.

@staticmethod

```
def fitness(individual: Individual, instance: Instance) -> int:
    r: int = 0

for c in instance.clauses:
    c_evaluated: bool = False
    for x in c.variables:
        var_name: int = x.name
        var_value: bool = individual.variable_values[var_name]
        var_value: bool = var_value if not x.is_negated else not var_value
```

```
c_evaluated |= var_value
if c_evaluated:
    r += 1
```

return r

Proceso de selección

La forma en la que selecciono un individuo del la población es tomo uno de forma aleatoria. En un principio le daba mayor probabilidad a los a los mejores, pero cuando hacía eso, le daba peso a la una función de masa de probabilidad que había caluclado, pero cada que hacía eso, era costoso computacionalmente, entonces decidí ya no hacerlo.

Proceso de reproducción

Seguí tal cual lo que decía el documento e investigué los operadores de mutación y los de cruce y vi como implementarlos.

Proceso de remplazo

Solo remplazo cuando el producto de un mutación o cruce me da mayor o igual fitness que el mejor individuo que tiene mi población.

Terminación

Tengo una variable que dice hasta cuantas generaciones se harán, ósea mi condición de parada.

```
STOP_CONDITION_MAX_ITERATIONS: int = int(1e5)
```

Comentarios

Para ver como funcionaba el *Displacement Mutation* me basé en este video para posteriormente implementarlo.

Me guié en este sitio para para ver el Exchange Mutation.

Para ver como funciona Order Crossover (OX) me basé en este sitio.

Para Partial-mapped Crossover - PMX me basé en este sitio.

El Cruce Partial-mapped Crossover - PMX no supe como implementarlo, o bueno, la forma del problema no se presta a poder implementarlo.

Estuve ejecutando el programa con multiples semillas a través de random.seed(n) donde n es la semilla, y no logré bajo mi implementación obtener soluciones mejores, es decir, que tengan mayor fitnees que el que se tenía inicialmente. Mi programa encontró otras posibles soluciones que al con el mismo fitness pero con valores asignados a las variables como dice en la especificación de la práctica a través de una cadena de bits.

En el script max-sat.py hay unas variables que se pueden ser modificadas para hacer la ejecución con otros parámetros:

```
MIN_VARIABLES: int = 5

MAX_VARIABLES: int = 100

MIN_CLAUSES: int = 50

MAX_CLAUSES: int = 60

MIN_CLAUSE_SIZE: int = 3

MAX_CLAUSE_SIZE: int = 5

INITIAL_POPULATION_SIZE: int = 500

MUTATION_PROBABLITY_FACTOR: float = 0.2

BAD_INDIVIDUAL_BE_SELECTED_PROBABILITY: float = 0.2

STOP_CONDITION_MAX_ITERATIONS: int = int(1e5)

N_ITERATION_SHOW_PROGRESS: int = 250
```

En mi computadora que tiene un Intel Mobile Core i5 "Kaby Lake" (I5-7360U) la ejecución de programa, con los parámetros de arriba, tarda menos de 1 minutos.

En mi heurítica lo que cambiaba era mi *individuo* que es, una cadena de bits que representa el valor booleano de cada variable.

En ningun momento utilicé la matriz F que se nos pide implementar.

Integrante(s)

• Ángel Iván Gladín García - angelgladin@ciencias.unam.mx