project1

April 2, 2023

1 Wstęp

1.1 Omówienie problemu

Problemem, nad którym skupię się w mojej pracy jest "problem sumy elementów podzbioru" (ang. "subset sum problem"). Jest to problem decyzyjny, który w ogólnym założeniu polega na znalezieniu odpowiedzi na pytanie, czy dla danego zbioru liczb całkowitych S istnieje podzbiór, którego wszystkie elementy sumują się dokładnie do danej liczby T.

W tej formie problem ten jest NP-trudny, jednak ja skupię się na jednym z jego wariantów, który jest NP-zupełny. Zbiór S, z którym będziemy pracować, będzie składał się z dodatnich i ujemnych liczb całkowitych, a szukana suma podzbioru będzie wynosiła T=0.

W mojej pracy postaram się znaleźć odpowiedź na zadane pytanie z wykorzystaniem dwóch rodzajów algorytmów bioinspirowanych: algorytmu genetycznego oraz inteligencji roju.

1.2 Dane wejściowe

W celu próby rozwiązania problemu z wykorzystaniem algorytmów bioinspirowanych, przygotowałem zestaw z góry ustalonych danych wejściowych:

- 5 zbiorów liczb całkowitych z zakresu od -100 do 100 liczności 100 (dane małe)
- 5 zbiorów liczb całkowitych z zakresu od -1000 do 1000 liczności 1000 (dane średnie)
- 5 zbiorów liczb całkowitych z zakresu od -5000 do 5000 liczności 5000 (dane duże)

Dane te zostały zapisane w plikach tekstowych, odpowiednio small_inputs.txt, medium_inputs.txt oraz big_inputs.txt. W każdej linii znajduje się jeden zbiór liczb, liczby są oddzielone od siebie średnikiem. Dla każdego ze zbiorów istnieje przynajmniej jeden podzbiór, który spełnia założenia rozważanego problemu (tzn. suma jego elementów jest równa 0).

Funkcja znajdująca się poniżej służy do odczytania danych wejściowych z plików w celu dalszych obliczeń. Każda ze zmiennych small_inputs, medium_inputs oraz big_inputs jest słownikiem, który pod kluczami od 1 do 5 zawiera odpowiednie zbiory.

```
[]: def get_inputs(inputs_file):
    result = {}
    with open(inputs_file) as inputs:
        nr = 1
        for line in inputs:
            line = line[:-1].split(";")
        result[nr] = [int(number) for number in line]
```

```
nr += 1
return result

small_inputs = get_inputs("small_inputs.txt")
medium_inputs = get_inputs("medium_inputs.txt")
big_inputs = get_inputs("big_inputs.txt")
```

1.3 Potrzebne biblioteki

Aby przeprowadzić obliczenia, potrzebne są następujące biblioteki:

```
[]: from pyswarms.discrete.binary import BinaryPSO import pygad as pg import matplotlib.pyplot as plt import numpy as np import pandas as pd from time import time from random import randint
```

Biblioteki PySwarms oraz PyGAD odpowiadają odpowiednio za algorytm inteligencji roju oraz algorytm genetyczny, Matplotlib został wykorzystany do przygotowania wykresów, natomiast pozostałe są przydatne przy pracy z rozwiązaniami oraz do analizy czasu rozwiązywania problemu przez algorytmy.

```
[]: def fitness_func(solution, solution_idx):
    if np.count_nonzero(np.array(solution) == 1) == 0:
        return -np.Inf
    else:
        res = np.sum(np.multiply(set, solution))
        return -abs(res)
```

```
[]: set = [-7, -3, -2, 9000, 5, 8]
    solution = [0, 1, 1, 0, 1, 0]

    fitness = fitness_func(solution, 0)

    result = []
    for i in range(len(solution)):
        if solution[i] == 1:
            result.append(set[i])

    print("Zbiór początkowy: {}".format(set))
    print("Znaleziony podzbiór: {}".format(result))
    print("Suma wszystkich elementów podzbioru: {}".format(fitness))
```

Zbiór początkowy: [-7, -3, -2, 9000, 5, 8]

```
Znaleziony podzbiór: [-3, -2, 5]
Suma wszystkich elementów podzbioru: 0
```

```
[]: def create_ga_instance(num_genes, sol_per_pop, num_parents_mating,_
      →num_generations, keep_parents):
         return pg.GA(
             gene_space=gene_space,
             num_generations=num_generations,
             num_parents_mating=num_parents_mating,
             fitness_func=fitness_func,
             sol_per_pop=sol_per_pop,
             num_genes=num_genes,
             parent_selection_type=parent_selection_type,
             keep_parents=keep_parents,
             crossover_type=crossover_type,
             mutation_type=mutation_type,
             mutation_num_genes=mutation_num_genes,
             stop_criteria=stop_criteria
         )
     def show_result(time, fitness):
         print("Czas wykonania algorytmu: {} sekund".format(time))
         print("Suma elementów znalezionego podzbioru: {} => {}"
               .format(int(fitness), "znaleziono poprawne rozwiązanie" if fitness ==__
      →0 else "nie znaleziono rozwiązania"))
```

```
[]: set = small_inputs[randint(1, 5)]

start = time()

small_instance = create_ga_instance(
    num_genes=100,
    sol_per_pop=20,
    num_parents_mating=10,
    num_generations=100,
    keep_parents=6
)
```

```
small_instance.run()
end = time()
best_solution, fitness, _ = small_instance.best_solution()
show_result(end - start, fitness)
```

Czas wykonania algorytmu: 0.018093109130859375 sekund Suma elementów znalezionego podzbioru: 0 => znaleziono poprawne rozwiązanie

```
[]: set = medium_inputs[randint(1, 5)]

start = time()

medium_instance = create_ga_instance(
    num_genes=1000,
    sol_per_pop=100,
    num_parents_mating=50,
    num_generations=300,
    keep_parents=30
)

medium_instance.run()
end = time()

best_solution, fitness, _ = medium_instance.best_solution()
show_result(end - start, fitness)
```

Czas wykonania algorytmu: 0.08241462707519531 sekund Suma elementów znalezionego podzbioru: 0 => znaleziono poprawne rozwiązanie

```
[]: set = big_inputs[randint(1, 5)]

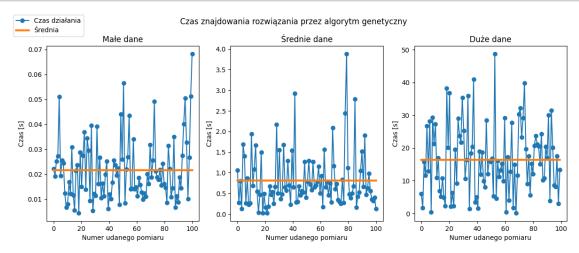
start = time()

big_instance = create_ga_instance(
    num_genes=5000,
    sol_per_pop=200,
    num_parents_mating=100,
    num_generations=500,
    keep_parents=50
)
```

```
big_instance.run()
end = time()
best_solution, fitness, _ = big_instance.best_solution()
show_result(end - start, fitness)
```

Czas wykonania algorytmu: 4.732764959335327 sekund Suma elementów znalezionego podzbioru: 0 => znaleziono poprawne rozwiązanie

```
[]: ga_times = pd.read_csv("ga_times.csv")
     def ga_data(input):
         column = ga_times[ga_times[input] != 0][input]
         result = {"column": column}
         result["avg_time"] = column.mean()
         result["accuraccy"] = len(column) / 100
         result["min_time"] = column.min()
         result["max_time"] = column.max()
         return result
     def plot_times(data, algotihm):
         plt.figure(figsize=(12, 5))
         plt.suptitle("Czas znalezienia rozwiązania przez {}".format(algotihm))
         for i in range(3):
             plt.subplot(1, 3, i+1)
             if i == 0:
                 plt.title("Male dane")
             elif i == 1:
                 plt.title("Średnie dane")
             else:
                 plt.title("Duże dane")
             plt.xlabel("Numer udanego pomiaru")
             plt.ylabel("Czas [s]")
             curr_data = data[i]
             x = np.linspace(0, len(curr_data["column"]), len(curr_data["column"]))
             plt.plot(x, curr_data["column"], marker="o")
             plt.plot(x, [curr_data["avg_time"] for _ in x], linewidth=3)
         plt.figlegend(labels=["Czas działania", "Średnia"], loc="upper left")
         plt.tight_layout()
         plt.show()
```



Rozmiar danych wejściowych	Małe	Średnie	Duże
Skuteczność algorytmu	100%	100%	99%
Najszybsze wykonanie	$0.00447678565979 \mathrm{s}$	$0.0252683162689209 \mathrm{s}$	0.1766080856323242s
Najdłuższe wykonanie	0.0682284832000732s	$3.8786752223968506 \mathrm{s}$	48.67165207862854s
Średni czas wykonania	0.021550991535186723s	0.8110143566131591s	16.343913774297693s

```
[]: def optimizer_function(x):
    n_particles = x.shape[0]
    j = [-fitness_func(x[i], _) for i in range(n_particles)]
    return np.array(j)
```

```
[]: options = {
    'c1': 0.5,
    'c2': 0.3,
    'w': 0.9,
    'k': 10,
    'p': 1
}
```

```
[]: set = small_inputs[randint(1, 5)]
start = time()
```

```
optimizer = BinaryPSO(n_particles=10, dimensions=len(set), options=options)

cost, pos = optimizer.optimize(optimizer_function, iters=500, verbose=False)

end = time()

show_result(end - start, cost)
```

Czas wykonania algorytmu: 0.1441798210144043 sekund Suma elementów znalezionego podzbioru: 0 => znaleziono poprawne rozwiązanie

```
[]: set = medium_inputs[randint(1, 5)]
    options['k'] = 30

    start = time()
    optimizer = BinaryPSO(n_particles=30, dimensions=len(set), options=options)
    cost, pos = optimizer.optimize(optimizer_function, iters=1250, verbose=False)
    end = time()
    show_result(end - start, cost)
```

Czas wykonania algorytmu: 5.020679712295532 sekund Suma elementów znalezionego podzbioru: 0 => znaleziono poprawne rozwiązanie

```
[]: set = big_inputs[randint(1, 5)]
  options['k'] = 50

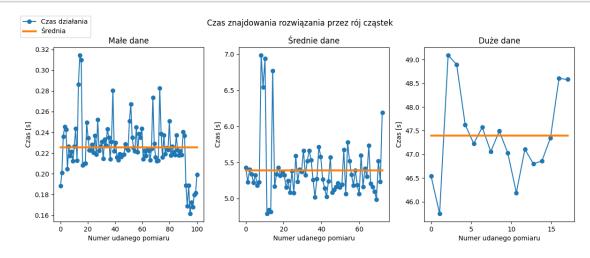
start = time()
  optimizer = BinaryPSO(n_particles=50, dimensions=len(set), options=options)

cost, pos = optimizer.optimize(optimizer_function, iters=1250, verbose=False)
  end = time()
  show_result(end - start, cost)
```

Czas wykonania algorytmu: 49.253475189208984 sekund Suma elementów znalezionego podzbioru: 3 => nie znaleziono rozwiązania

```
[]: pso_times = pd.read_csv("pso_times.csv")
```

```
def pso_data(input):
    column = pso_times[pso_times[input] != 0][input]
    result = {"column": column}
    result["avg_time"] = column.mean()
    result["accuraccy"] = len(column) / 100
    result["min_time"] = column.min()
    result["max_time"] = column.max()
    return result
```



Rozmiar danych		<i>5.</i>	
wejściowych	Małe	Średnie	Duże
Skuteczność algorytmu	100%	72%	17%
Najszybsze wykonanie	$0.1616637706756591\mathrm{s}$	4.791399717330933s	45.748215675354s
Najdłuższe wykonanie	0.3144810199737549s	6.987470388412476s	49.09682369232178s
Średni czas wykonania	0.22535311222076415s	$5.390086862776014\mathrm{s}$	47.398172673057104s