## [PSZT] RB.S14 A może na wyspę?

Adrian Brodzik

Jakub Górka

2 grudnia 2019

#### Zadanie

Porównać standardowy algorytm ewolucyjny z jego wersją, w której zastosowano model wyspowy (ang. *island model*). W modelu tym stosuje się podział populacji na podgrupy. Każda podpopulacja rozwija się oddzielnie, ale co pewien czas występują migracje.

#### Teza

Algorytm genetyczny z modelem wyspowym jest szybszy i efektywniejszy niż klasyczny algorytm genetyczny z jedną wyspą.

## Rozwiązanie

Model wyspowy działa podobnie jak klasyczny algorytm genetyczny z tą różnicą, że pod koniec każdej generacji może nastąpić migracja osobników do różnych wysp.

Osobniki początkowe są generowane losowo. Wybór N osobników, np. do krzyżowania, jest losowym wyborem ważonym, tzn. prawdopodobieństwo wybrania danego osobnika zależy od jego przystosowania. Nie ma gwarancji, że zostaną wybrani najlepsi. Taka implementacja ma zapewnić zachowanie różnorodności populacji.

Przyjęliśmy, że migracje występują dokładnie coX generacji. Poza tym jest szansa, że emigranci z jednej wyspy trafią do wyspy, z której wyruszyli, czyli migracja może się nie odbyć.

#### Algorithm 1 Sekwencyjny algorytm genetyczny z modelem wyspowym

```
1: wygeneruj wyspy
 2:
 3: while not koniec do
     for all wyspy do
 4:
        wybierz dwóch osobników
 5:
 6:
        wykonaj krzyżowanie
        wykonaj mutacje
 7:
        oceń przystosowanie dzieci
 8:
        dodaj dzieci do populacji
 9:
10:
        usuń nieprzystosowane osobniki z populacji
     end for
11:
12:
     if czas na migracje then
13:
        for all wyspy do
14:
          wybierz osobniki emigrujące
15:
16:
          wylosuj wyspę docelową
17:
          zapisz emigrantów i wyspę docelową
        end for
18:
19:
20:
        dodaj emigrantów do odpowiednich populacji wysp
     end if
21:
22: end while
```

W rzeczywistości nie stosuje się algorytmu sekwencyjnego, tylko algorytm równoległy, który znacznie przyspiesza obliczenia. Każda wyspa dostaje swój proces, na którym tworzone są kolejne generacje populacji. Procesy są synchronizowane wtedy, gdy nadejdzie czas na migracje.

Algorytm został zaimplementowany w języku Python, wykorzystując biblioteki: numpy, pandas, tqdm, multiprocessing, math, json, itp.

### Podział obowiązków

Adrian Brodzik	Jakub Górka
implementacja algorytmu	
optymalizacja funkcji Griewanka	optymalizacja funkcji Rastrigina
analiza wstępna	analiza szczegółowa
stylizacja dokumentacji	treść dokumentacji

#### Testowanie

Jako przykładowe problemy optymalizacyjne wybraliśmy funkcję Rastrigina

$$f(\mathbf{x}) = 10n + \sum_{i=1}^{n} \left[ x_i^2 - 10\cos(2\pi x_i) \right]$$

oraz funkcję Griewanka

$$f(\mathbf{x}) = 1 + \frac{1}{4000} \sum_{i=1}^{n} x_i^2 - \prod_{i=1}^{n} \cos\left(\frac{x_i}{\sqrt{i}}\right).$$

Obie funkcje posiadają minimum globalne w punkcie  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  oraz bardzo dużo ekstremów lokalnych. Złożoność (wymiar) problemu ustala parametr n.

Wykonaliśmy testy dla funkcji Griewanka dla n=20 oraz funkcji Rastrigina dla n=20 i n=40. Zbadaliśmy kombinacje różnych parametrów:

- liczba wysp: 1, 2, 3, 4, 5, 10, 15, 20
- liczba osobników jednej wyspy: 100,500,1000
- prawdopodobieństwo mutacji pojedynczego bitu: 10%, 1%, 0.1%
- częstotliwość migracji (co X generacji): 100,500,1000
- liczba osobników migrujących: 1, 2, 3, 4, 5, 10

Wyniki testowe można odtworzyć, ustawiając odpowiednie parametry przy uruchamianiu pliku main.py. Uwaga: jeśli liczba wysp wynosi 1, należy zamienić funkcję run\_parallel na run\_single\_island. Istnieje też możliwość dodania własnej funkcji przystosowania dekodującej genotyp osobników; przykłady znajdują się w decoder.py oraz benchmark.py.

Testowanie zostało przeprowadzone głównie w chmurze serwisu Kaggle. Celem było osiągnąć przystosowanie = 0. Dla testów z jedną wyspą ograniczenie czasowe wynosiło 9 godzin. Dla testów z więcej niż jedną wyspą ograniczenie czasowe wynosiło od 3 do 5 minut. Każdy problem testowy został zbadany dwa razy (dla dwóch różnych ziaren generatora liczb pseudolosowych). Wszystkie wyniki oraz użyte parametry zostały zapisane i załączone.

# Wyniki

liczba	liczba	prawd.	częstotliwość	liczba	liczba	
wysp	osobników	mutacji	migracji	migrantów	generacji	przystosowanie
15	100	0.001	1000	1	12000	0
15	100	0.001	1000	3	10000	0
15	100	0.001	1000	4	12000	0
10	100	0.01	1000	10	16000	0
10	100	0.001	1000	2	11000	0
15	100	0.001	1000	3	10000	0
10	100	0.001	1000	4	16000	-0.023
15	100	0.001	1000	2	12000	-0.024
15	100	0.001	1000	5	12000	-0.025
15	100	0.001	500	1	11500	-0.026

Tablica 1: Najlepsze wyniki funkcji Griewanka dla  $n=20\,$ 

liczba	liczba	prawd.	częstotliwość	liczba	liczba	
wysp	osobników	mutacji	migracji	migrantów	generacji	przystosowanie
1	100	0.001	0	0	80279	-0.394
1	1000	0.001	0	0	49840	-0.395
1	1000	0.01	0	0	98525	-0.411
1	500	0.01	0	0	49929	-0.418
1	500	0.001	0	0	105812	-0.426

Tablica 2: Najlepsze wyniki funkcji Griewanka dla n=20 (jedna wyspa)

liczba	liczba	prawd.	częstotliwość	liczba	liczba	
wysp	osobników	mutacji	migracji	migrantów	generacji	przystosowanie
10	100	0.001	500	1	8500	0
10	100	0.001	500	2	8000	0
10	100	0.001	500	3	7500	0
10	100	0.001	500	4	7500	0
10	100	0.001	500	5	8000	0
10	100	0.001	500	10	8000	0
10	100	0.001	1000	2	8000	0
10	100	0.001	1000	3	8000	0
10	100	0.001	1000	10	8000	0
2	100	0.01	500	2	19500	0

Tablica 3: Najlepsze wyniki funkcji Rastrigina dla  $n=20\,$ 

liczba	liczba	prawd.	częstotliwość	liczba	liczba	przystosowanie
wysp	osobników	mutacji	migracji	migrantów	generacji	przystosowanie
1	1000	0.01	0	0	49822	-2.168
1	1000	0.001	0	0	33264	-4.002
1	1000	0.01	0	0	60437	-4.025
1	1000	0.001	0	0	99927	-4.975
1	100	0.01	0	0	49934	-5.969

Tablica 4: Najlepsze wyniki funkcji Rastrigina dla n = 20 (jedna wyspa)

liczba	liczba	prawd.	częstotliwość	liczba	liczba	
wysp	osobników	mutacji	migracji	migrantów	generacji	przystosowanie
10	100	0.001	1000	5	8000	-1.428
10	100	0.001	500	3	7500	-1.503
10	100	0.001	1000	10	8000	-1.594
10	100	0.001	500	1	7500	-1.969
10	100	0.001	500	2	7500	-2.276
10	100	0.001	1000	10	7000	-2.642
10	100	0.001	1000	5	7000	-2.887
10	100	0.001	1000	3	7000	-2.890
10	100	0.001	1000	4	7000	-3.192
10	100	0.001	1000	2	7000	-3.507

Tablica 5: Najlepsze wyniki funkcji Rastrigina dla  $n=40\,$ 

liczba	liczba	prawd.	częstotliwość	liczba	liczba	
wysp	osobników	mutacji	migracji	migrantów	generacji	przystosowanie
1	1000	0.01	0	0	82823	-10.798
1	500	0.001	0	0	78153	-14.930
1	1000	0.001	0	0	51710	-15.149
1	500	0.01	0	0	49919	-15.835
1	500	0.01	0	0	84496	-15.879

Tablica 6: Najlepsze wyniki funkcji Rastrigina dla n=40 (jedna wyspa)

## Dyskusja

## Wnioski

#### Literatura

[1] Yiyuan Gong and Alex Fukunaga. Distributed island-model genetic algorithms using heterogeneous parameter settings. 2011 IEEE Congress

- of Evolutionary Computation (CEC), 2011.
- [2] Vijini Mallawaarachchi. Introduction to genetic algorithms, 2017.
- [3] Darrell Whitley, Soraya Rana, and Robert Heckendorn. The island model genetic algorithm: On separability, population size and convergence, 1998.