Inteligencja Obliczeniowa

Marcin Wąsowicz, Maciej Trątnowiecki

Listopad 2022

1 Analiza Narzędzia i Dziedziny

W celu analizy dziedziny zapoznaliśmy się z dostępnymi popularnymi frameworkami i bibliotekami wspierającymi implementację algorytmów genetycznych.

1.1 Framework LEAP[1]

1.1.1 Gotowe Implementacje Benchmarkowych Funkcji Fitnessu

Posiada wiele wbudowanych funkcji fitnessu, które mogą zostać użyte do benchmarków. Funkcje jako argument przyjmują wektor i zwracają wartość rzeczywistą opartą o poszczególne elementy wektora. Istnieje potencjał do wykorzystania Nx w celu ich implementacji w formie tensorowej.

- Ackley Problem
- Cosine Family Problem
- Gaussian Problem
- Griewank Problem
- Langerman Problem
- Lunacek Problem
- Noisy Quartic Problem
- Rastrigin Problem (https://github.com/jonatanklosko/meow/blob/main/examples/rastrigin.exs)

1.1.2 Operatory

Nie posiada operatorów spoza zakresu MEOW

1.2 Framework PyGAD[2]

1.2.1 Sieci Neuronowe

Posiada moduły do reprezentacji i optymalizacji parametrów sieci neuronowych typu FNN oraz CNN za pomocą algorytmów genetycznych.

1.2.2 Operatory

Posiada operatory spoza zakresu MEOW

- 1. Selekcji
 - steady state selection
- 2. Mutacji
 - adaptive mutation
 - scramble mutation

1.3 Framework DEAP[3]

DEAP jest frameworkiem stworzonym w celu ułatwienia szybkiego prototypowania i testowania algorytmów ewolucyjnych. Zawiera zestaw operatorów pozwalających na efektywne budowanie algorytmów. W porównaniu z MEOW, framework ten zawiera implementację kilku dodatkowych operatorów.

1.4 Operatory

Operatory krzyżowania:

- 1. Partialy matched
- 2. Messy one point
- 3. Ordered
- 4. simulated binary bounded

Operatory mutacji:

- 1. Polymonial bounded
- 2. Shuffle index

Operatory selekcji:

- 1. NSGA2
- 2. NSGA3
- 3. SPEA
- 4. Random
- 5. Best
- 6. Worst
- 7. Lexicase

1.5 Gotowe algorytmy

Framework DEAP zawiera gotową implementację algorytmu *CMA-ES* (Covariance Matrix Adaptation Evolution Strategy). Algorytm ten może zostać zaimplementowany w oparciu o obliczenia tensorowe, dostępne są jego implementacje we frameworku tensorflow[4].

2 Specyfikacja Funkcjonalności Projektu

2.1 Marcin Wasowicz

W ramach projektu planowane jest rozszerzsenie frameworka MEOW o następujące operatory mutacji:

• Polynomial Bounded Mutation

Operator mutacji wykorzystany do implementacji algorytmu $NSGA\ II[5]$. Jego pseudokod[6] przedstawiony jest poniżej:

```
Begin
mutation_probability = 1/n; (where n is the number of decision variables)
\eta_m = distribution index;
 for i=0 to N; (where N is the population size)
         for z=0 to n;
               X_p = getValue(z);
               X_l = getLowerBound(z);
                X_u = getUpperBound(z);
                 rand → [0, 1];
                if (rand <= mutation probability) then
                  \delta_1 = \frac{x_p - x_t}{x_u - x_t} \qquad \delta_2 = \frac{x_u - x_p}{x_u - x_t}
                 r → [0, 1];
                      if (r <= 0.5) then
                           \delta_q = [2r + (1 - 2r)(1 - \delta_1)^{\eta_m+1}]^{\frac{1}{\eta_{m+1}}}
                            \delta_q = 1 - [2(1-r) + 2(r-0.5)(1-\delta_2)^{\eta_m+1}]^{\frac{1}{\eta_{m+1}}}
                        X_c = X_p + \delta_q(X_u - X_l)
                               if (Xc < X1) then
                                    X_c = X_l;
                                 endif
                               if (Xc>Xu) then
                                  X_c = X_u;
                  Child Solution = Parent Solution.setValue(z, Xc);
                endif
      endfor
endfor
```

• Index Shuffle Mutation

Operator wykonujący losową zamianę pozycji wartości w genotypie osobnika.

Jeżeli zakres powyższych prac nie okaże się wystarczający, zaimplementowane zostaną dodatkowo następujące operatory krzyżowania:

- Ordered Crossover
- Simulated Binary Bounded Crossover

Operatory zostaną zaimplementowane w technologii Nx

2.2 Maciej Trątnowiecki

W ramach projektu planuję implementację algorytmu CMA-ES w wersji tensorowej z wykorzystaniem frameworka Elixir NX.

References

[1] LEAP Framework documentation. URL: https://leap-gmu.readthedocs.io/en/latest/.

- [2] PyGAD Framework documentation. URL: https://pygad.readthedocs.io/en/latest/.
- [3] DEAP Framework documentation. URL: https://deap.readthedocs.io/.
- [4] CMA-ES implementation in tensorflow. URL: https://github.com/srom/cma-es/.
- [5] NSGA II Algorithm research paper. URL: https://ieeexplore.ieee.org/document/996017.
- [6] Bounded Polynomial Mutation Pseudocode Source. URL: https://www.sciencedirect.com/science/article/abs/pii/S095741741400184.