Algorytmy optymalizacyjne w usłudze sieciowej TCP:

-algorytm genetyczny,

-algorytm roju cząstek.

Daniel Woźniczak

v. 0.5

Spis treści:

- 3. Wstęp, Client, Server, ServerThread
- 4. Algorytm genetyczny: wstęp
- 5. Algorytm genetyczny: klasy, metody
- 8. Algorytm genetyczny: output
- 9. Algorytm roju cząstek: wstęp
- 11. Algorytm roju cząstek: klasy, metody
- 14. Algorytm roju cząstek: output
- 15. Źródła

Wstęp, Client, Server, ServerThread

By korzystać z aplikacji należy skompilować i uruchomić **Server.java** poleceniem 'java Server'. Klasa nie przyjmuje argumentów. Następnie do uruchomionego Servera możemy podłączyć dowolną liczbę użytkówników poleceniem 'java Client <username>' gdzie username toString z nazwa użytkownika. Po tym poleceniu uruchamia się nowy wątek, na którym działa użytkownik.

Metody:

Server.java

public static void sendToAll() – funkcja pozwala na wysłanie wiadomości do wszystkich podłączonych użytkowników. Lista podłączonych użytkowników jest zapisana w 'List<ServerThread> clients' – liście obiektów typu ServerThread.

Client.java

private static void printMenu() – wyświetla menu w postaci Stringa. Modyfikowalne.

public static class Reader extends Thread – klasa rozszerzająca 'Thread' z metodą run(). Uruchamiana jako wątek przy starcie 'Clienta'. Służy do nasłuchiwania, odbierania i wyświetlania wiadomości od Servera.

Funkcjonalność:

Jak wspomniałem wyżej jest to serwer z możliwością logowania użytkowników. Jako klienci możemy wybrać funkcję, którą chcemy optymalizować i jaki algorytm ma to zrobić. Po stronie serwera zapisywane są wszystkie informacje o tym, którą opcję wybrał dany użytkownik.

```
GA - Genetic Algorythm
Wybierz opje:
1. Funkcja Beale'a GA
2. Funkcja Rosenbrocka GA
3. Funkcja Booth'a GA
4. Funkcja Easom'a GA
5. Wyjscie
```

Rys. 1a. przykładowy output Clienta

```
Server up and ready for connections...
user 'user' is now connected to the server
user 'user2' is now connected to the server
Klient 'user2' wybral: 3. funkcja Booth'a GA
Klient 'user' wybral: 1. funkcja Beale'a GA
```

Rys. 1b. przykładowy output Servera

Algorytm genetyczny: wstęp

Problem definiuje środowisko, w którym istnieje pewna populacja osobników. Każdy z osobników ma przypisany pewien zbiór informacji stanowiących jego genotyp, a będących podstawą do utworzenia fenotypu. Fenotyp to zbiór cech podlegających ocenie funkcji przystosowania modelującej środowisko. Innymi słowy - genotyp opisuje proponowane rozwiązanie problemu, a funkcja przystosowania ocenia, jak dobre jest to rozwiązanie.

Genotyp składa się z chromosomów, gdzie zakodowany jest fenotyp i ewentualnie pewne informacje pomocnicze dla algorytmu genetycznego. Chromosom składa się z genów.

Wspólnymi cechami algorytmów ewolucyjnych, odróżniającymi je od innych, tradycyjnych metod optymalizacji, są:

- 1. stosowanie operatorów genetycznych, które dostosowane są do postaci rozwiązań,
- 2. przetwarzanie populacji rozwiązań, prowadzące do równoległego przeszukiwania przestrzeni rozwiązań z różnych punktów,
- 3. w celu ukierunkowania procesu przeszukiwania wystarczającą informacją jest jakość aktualnych rozwiązań,
- 4. celowe wprowadzenie elementów losowych.

Działanie algorytmu:

- 1. jest losowana populacja początkowa.
- 2. Populacja jest selekcjonowana. Najlepiej przystosowane osobniki populacji będą brały udział w procesie reprodukcji.
- 3. Genotypy wybranych osobników są poddawane krzyżowaniu (łączeniu 2 osobników) i przeprowadzana jest mutacja (niewielki %).
- 4. Rodzi się następne pokolenie. Aby utrzymać stałą liczbę osobników najlepsze są zostawiane, a najgorsze usuwane.
- 5. Po zadanej liczbie powtórzeń i wyszukań zwracany jest najlepszy wynik.

Algorytm genetyczny: klasy, metody

Na algorytm genetyczny składają się:

- Individual.java reprezentacja pojedynczego osobnika,
- Population.java reprezentacja populacji złożonej z osobników,
- GeneticAlgorithms.java kod algorytmu genetycznego,
- GAConstants.java przechowuje zmienne, zdefiniowane na stałe,
- LineChartE.java klasa obsługująca wykresy,
- **GAapp.java** inicjuje klasy i rozpoczyna program.

Metody i zmienne:

Individual.java

```
private int[] genes; - tablica 'genów' osobnika (podawane jako 0 lub 1).
```

private Random randomGenerator; - deklaracja losowego generatora służącego do inicjalizacji losowymi danymi.

public Individual() - konstruktor klasy Individual.

public void generateIndividual() - generuje losowy zapis 0 i 1 w osobniku.

public double f(double x, double y) - zwraca wynik funkcji, którą optymalizujemy. Argumentami są współrzędne x i y.

public double getFitness() - ZWraca wyliczoną wartość z funkcji $f(double \times, double y)$.

public double getFitnessResult(int x) - zwraca wartość x albo y, w zależności od podanego argumentu (dla 0 zwraca x, dla 1 zwraca y).

public double genesToDouble(int x) - zamienia zapis bitowy 0 i 1 na liczbę double. W zależności od podanego argumentu zwraca x (dla 0) lub y (dla 1). W funkcji możemy również ustawić zakres, domyślnie jest to (-5, 5). Szczegóły zmiany zakresu są w komentarzu wewnątrz funkcji.

public void setGene(int index, int value) - ustawia pojedynczy 'gen' w tablicy genów osobnika. Do podanego indeksu wstawia podaną wartość.

public int getGene(int index) - zwraca pojedynczy 'gen' z tablicy genów osobnika.

Population.java

```
private Individual[] individuals; - tablica osobników dla populacji.
```

public Population(**int** populationSize) - **konstruktor** populacji, jako aargument przekazujemy liczebność populacji.

public void initialize() - inicjalizacja populacji, generuje losowe osobniki do tablicy osobników.

public Individual getIndividual(**int** index) - zwraca osobnika o podanym numerze indeksu z tablicy osobników.

public Individual getFittestIndividual() - zwraca najbardziej dopasowanego osobnika. Poprzez zmianę znaku '<' lub '>=' w pętli for możemy określić czy szukamy minimum lokalnego czy maksimum lokalnego.

public int size() - zwraca rozmiar tablicy osobników.

public void saveIndividual(int index, Individual individual) - do tablicy o
podanym jako pierwszy argument indeksie zapisuje posanego w drugim argumencie
osobnika.

Genetic Algorithms. java

private Random randomGenerator; - deklaracja generatora liczb losowych.

public GeneticAlgorithms() - konstruktor algorytmu.

public Population evolvePopulation(Population population) - funkcja służąca do ewolucji podanej jako argument populacji.

private void mutate(Individual individual) - funkcja do mutacji podanego jako argument osobnika.

private Individual crossover(Individual firstIndividual, Individual
secondIndividual) - funkcja do krzyżowania ze sobą dwóch podanych jako
argumenty osobników.

private Individual randomSelection(Population population) - funkcja służąca do wyboru najbardziej dopasowanego osobnika. Z zadanej populacji losuje kilka osobników do tablicy o rozmiarze TOURNAMENT_SIZE z klasy Constants. Następnie zwraca najbardziej dopasowanego z nich.

GAConstants.java

```
public static final double CROSSOVER_RATE = 0.05; - współczynnik krzyżowania.
public static final double MUTATION_RATE = 0.015; - współczynnik mutacji. Najlepij, gdy jest on niewielki, rzędu 1-2%.
public static final int TOURNAMENT_SIZE = 5; - współczynnik służący do ustalenia liczby osobników wybranych losowo do selekcji w klasie GeneticAlgorithms.java.
```

public static final int CHROMOSOME_LENGTH = 16; - wielkość pojedynczego osobnika.

public static final int SIMULATION_LENGTH = 1000; - liczba symulacji.

public static final int GENE_LENGTH = 10; - wielkość genu.

LineChartEx.java

public XYDataset dataset; - dane do wykresu.

public LineChartEx(XYDataset dataset) - konstruktor, jako argument podaje się dane do wykresu.

private void initUI() - inicjalizacja i ustawienia wykresu.

private JFreeChart createChart(XYDataset dataset) - utworzenie wykresu z podanych
danych.

GAapp.java

public static int option = 0; - reprezentuje opcję, którą funkcję ma optymalizować, przekazywaną do Individual.java.

Algorytm genetyczny: output

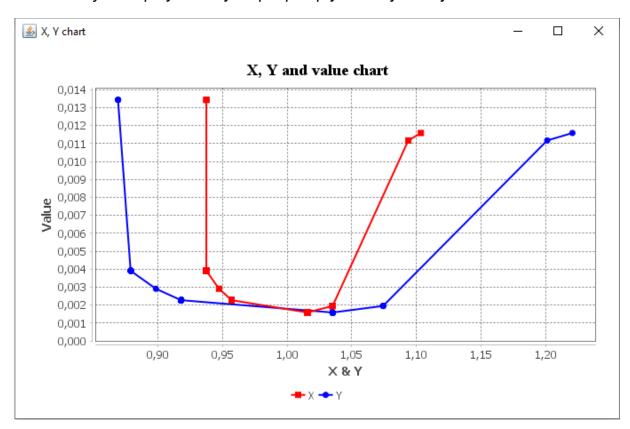
Po wyborze dostępnych opcji jako Client algorytm genetyczny rozpoczyna swoją pracę optymalizując zadany problem. Program po każdej ewolucji wyświetla numer generacji, najlepiej dopasowane minimum bądź maksimum, oraz x i y dla podanego ekstremum. Na koniec swojego działania program drukuje ostateczny najbardziej zoptymalizowany wynik i generuje wykres wartości dla współrzędnych X oraz Y.

```
Generation: 999 - minimum is: 0.001585245132446289 for:
x = 1.015625
y = 1.03515625

Generation: 1000 - minimum is: 0.001585245132446289 for:
x = 1.015625
y = 1.03515625

Solution found
x = 1.015625
y = 1.03515625
```

Rys. 2a. przykładowy output po optymalizacji funkcji Rosenbrocka



Rys. 2b. Przykładowy wykres dla funkcji Rosenbrocka. Widać wartość najbardziej dopasowanego minimum oraz jakie wartości przyjmuje X i Y.

Algorytm roju cząstek: wstęp

Ideą algorytmu PSO jest iteracyjne przeszukiwanie przestrzeni rozwiązań problemu przy pomocy roju cząstek. Każda z cząstek posiada swoją pozycję w przestrzeni rozwiązań, prędkość oraz kierunek w jakim się porusza. Ponadto zapamiętywne jest najlepsze rozwiązanie znalezione do tej pory przez każdą z cząstek (rozwiązanie lokalne), a także najlepsze rozwiązanie z całego roju (rozwiązanie globalne). Prędkość ruchu poszczególnych cząstek zależy od położenia najlepszego globalnego i lokalnego rozwiązania oraz od prędkości w poprzednich krokach. Poniżej przedstawiony jest wzór pozwalający na obliczenie prędkości danej cząstki.

$$v \leftarrow \omega v + \phi lrl(l-x) + \phi grg(g-x)$$

Gdzie:

v - prędkość cząstki

ω - współczynnik bezwładności, określa wpływ prędkości w poprzednim kroku

φl - współczynnik dążenia do najlepszego lokalnego rozwiązania

φg - współczynnik dążenia do najlepszego globalnego rozwiązania

I - położenie najlepszego lokalnego rozwiązania

g - położenie najlepszego globalnego rozwiązania

x - położenie cząstki

rl, rg - losowe wartości z przedziału <0,1>

Powyższy wzór pozwala na aktualizacje prędkości wszystkich cząstek na podstawie uzyskanej do tej pory wiedzy.

Schemat działania algorytmu przedstawia się następująco:

Dla każdej cząstki ze zbioru:

Wylosuj pozycje początkową z przestrzeni rozwiązań
 Zapisz aktualną pozycje cząstki jako najlepsze lokalne rozwiązanie
 Jeśli rozwiązanie to jest lepsze od najlepszego rozwiązanie globalnego, to zapisz je jako najlepsze
 Wylosuj prędkość początkową

Dopóki nie zostanie spełniony warunek stopu (np. minie określona liczba iteracji): Dla każdej cząstki ze zbioru:

Wybierz losowe wartości parametrów rl i rg
 Zaktualizuj prędkość cząstki wg powyższego wzoru
 Zaktualizuj położenie cząstki w przestrzeni
 Jeśli aktualne rozwiązanie jest lepsze od najlepszego rozwiązania lokalnego:
 Zapisz aktualne rozwiązanie jako najlepsze lokalnie
 Jeśli aktualne rozwiązanie jest lepsze od najlepszego rozwiązania globalnego:

Zapisz aktualne rozwiązanie jako najlepsze globalnie

Algorytm roju cząstek: klasy, metody

Na algorytm genetyczny składają się:

- Particle.java reprezentacja pojedynczego osobnika,
- Swarm.java reprezentacja roju złożonego z cząstek,
- PSOAlgorithms.java kod algorytmu roju cząstek,
- **PSOConstants.java** przechowuje zmienne, zdefiniowane na stałe,
- LineChartE.java klasa obsługująca wykresy,
- **PSOapp.java** inicjuje klasy i rozpoczyna program.

Metody i zmienne:

Particle.java

```
private Vectors position - przechowuje pozycję cząstki.

private Vectors velocity - przechowuje pędkość cząstki.

public double fitness - przechowuje dopasowanie cząstki.

private Random randomGenerator - generator liczb losowych.

public void generateParticle() - generuje losową cząstkę.

public Particle() - konstruktor klasy, tworzy instancję generatora liczb, nie przyjmuje argumentów.

public void setVelocity(Vectors velocity) - ustawia prędkość podaną jako argument.

public Vectors getVelocity() - zwraca wartość prędkości.

public void setPosition(Vectors position) - ustawia pozycję podaną jako argument.

public Vectors getPosition() - zwraca wartość pozycji.

public void getFitness() - ustawia dopasowanie cząstki.
```

Swarm.java

```
private Particle[] particles = new Particle[PSOConstants.PARTICLES] - tablica
cząstek o rozmiarze zdefiniowanym w PSOConstants.java.

public Swarm() - konstruktor klasy.

public void initialize() - inicjuje rój cząstek.

public Particle getParticle(int index) - zwraca cząstęczkę o podanym numerze
indeksu z tablicy particles.
```

public Particle getFittestParticle() - zwraca cząsteczkę z najlepszym dopasowaniem.

public void saveParticle(**int** index, Particle particle) - zapisuje pod podanym numerem indeksu w tablicy particles podaną cząsteczkę.

public int size() - zwraca rozmiar tablicy particles.

PSOAlgorithms.java

```
public Swarm swarm = new Swarm() - inicjalizuje nowy rój.
```

private double[] pBest = new double[PSOConstants.PARTICLES] - lista przechowująca
najlepsze dopasowanie danej cząstki.

private Vector<Vectors> pBestLocation = new Vector<Vectors>() - wektor najlepszych
pozycji każdej cząstki.

private double gBest - wartość najlepszego globalnego dopasowania.

private Vectors gBestLocation - najlepsza globalna pozycja cząstki.

private double[] fitnessValueList = new double[PSOConstants.PARTICLES] przechowuje dopasowanie wszystkich cząstek dla danej iteracji.

Random generator = new Random() - instancja generatora liczb losowych.

public void execute() - wykonuje cały algorytm roju cząstęk, więcej w komentarzach w programie.

public void updateFitnessList() - funkcja do aktualizacji pozycji cząstek dla danej iteracji.

public static int getMinPos(double[] list) - używane do aktualizacji najlepszego globalnego dopasowania, zwraca indeks najlepiej dopasowanej cząstki w danej iteracji.

PSOConstants.java

```
public static final int PARTICLES = 100 - wielkość cząstek w roju.
```

```
public static final int SIMULATION LENGTH = 1000 - liczba symulacji.
```

public static double C1 = 2.0 - parametr służący do wyliczenia przy aktualizacji prędkości składnika 'poznawczego' cząstki.

public static double *C2* = 2.0 - parametr służący do wyliczenia przy aktualizacji prędkości składnika 'globalnego' cząstki.

public static double W_UPPERBOUND = 1.0 - parametr służący do zmiany inercji przy aktualizacji prędkości cząstki.

public static double W_LOWERBOUND = **0.0** - parametr służący do zmiany inercji przy aktualizacji prędkości cząstki.

LineChartEx.java

public XYDataset dataset; - dane do wykresu.

public LineChartEx(XYDataset dataset) - konstruktor, jako argument podaje się dane do wykresu.

private void initUI() - inicjalizacja i ustawienia wykresu.

private JFreeChart createChart(XYDataset dataset) - utworzenie wykresu z podanych
danych.

PSOapp.java

public static int option - zmienna do wyboru danej funkcji do optymalizacji.
public static int returnOption(int i) - ustawia i zwraca wartość opcji.

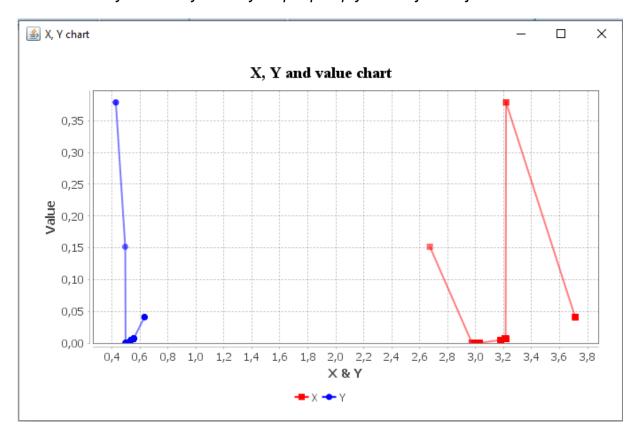
public static void main(String[] args) - główny program.

Algorytm roju cząstek: output

Po wyborze dostępnych opcji jako Client algorytm roju cząstek rozpoczyna swoją pracę optymalizując zadany problem. Program po każdej iteracji wyświetla jej numer, najlepiej dopasowane minimum bądź maksimum, oraz x i y dla podanego ekstremum. Na koniec swojego działania program drukuje ostateczny najbardziej zoptymalizowany wynik i generuje wykres wartości dla współrzędnych X oraz Y.

```
Iteriation: 998 - extremum is: 0.0
x = 3.0
y = 0.5
Iteriation: 999 - extremum is: 0.0
x = 3.0
y = 0.5
Solution found
x = 3.0
```

Rys. 3a. Przykładowy output po optymalizacji funkcji Beale'a



Rys. 3b. Przykładowy wykres dla funkcji Beale'a. Widać wartość najbardziej dopasowanego minimum oraz jakie wartości przyjmuje X i Y.

Źródła:

https://pl.wikipedia.org/wiki/Algorytm genetyczny

https://www.youtube.com/channel/UCUvwlMMaeppKPdtAK8PxO8Q

https://towardsdatascience.com/how-to-define-a-fitness-function-in-a-genetic-algorithm-

be572b9ea3b4

https://www.baeldung.com/java-genetic-algorithm

http://www.jfree.org/jfreechart/samples.html

http://zetcode.com/java/jfreechart

https://stackoverflow.com/questions/53734786/genetic-algorithm-java-passing-functions-

with-two-coordinates?noredirect=1#comment94323283 53734786

https://en.wikipedia.org/wiki/Tournament_selection

https://www.youtube.com/watch?v=JhgDMAm-iml

http://aragorn.pb.bialystok.pl/~wkwedlo/EA6.pdf

http://www.alife.pl/optymalizacja-rojem-czastek

https://gandhim.wordpress.com/2010/04/04/particle-swarm-optimization-pso-sample-

code-using-java/