OPTIMIZACIJA MAKSIMALNE K-ZADOVOLJIVOSTI POPULACIONIM METAHEURISTIKAMA

David Dimić I Zorana Gajić

FORMULACIJA PROBLEMA I REPREZENTACIJA REŠENJA

- lacktriangle Formula F u KNF obliku sa n promenljivih i m klauza
- Klauza $C_i = (x_1 \lor x_2 \lor \ldots \lor x_k)$
- ▶ Valuacija $\overrightarrow{v} = (x_1, x_2, ..., x_n) \in \{0, 1\}^n$
- Binarna reprezentacija

EVOLUCIONI ALGORITMI (EA)

- Hromozom ili genotip
- Fitnes funkcija klasična, SAW, RFEA
- Selekcija ruletska i turnirska
- Ukrštanje uniformno
- Mutacija slučajna, slučajna-prilagodljiva, zasnovana na znanju, jednog bita,
 Lamarckian SEA-SAW
- lacktriangle Politika zamene generacija stabilnog stanja, generacijski, (μ,λ) i $(\mu+\lambda)$
- Kriterijumi zaustavljanja unapred zadat broj iteracija

Ulaz: Formula F u KNF-u, n, m

Izlaz: Najbolja procenjena valuacija i broj zadovoljenih klauza

Algoritam:

```
Inicijalizacija populacije;
t = 0; // tekuća iteracija
while nije zadovoljen uslov zaustavljanja do
    t = t + 1;
    Selekcija jedinki za primenu genetskih operatora;
    Ukrštanje za izabrane parove jedinki;
    Mutacija izabranih jedinki;
    Određivanje funkcije prilagođenosti populacije;
end
```

• Stepenasto prilagođavanje težina: $w_i = w_i + \Delta w$

$$f_{SAW}(i) = \sum_{k=1}^{N} w_k f(i, c_k) \quad \Delta w = 1 - f(x^*, c_i)$$

- Politika zamene generacije $(1,\lambda^*)$ populacija veličine 1
- Selekcija nije moguća
- Mutacija jednog bita ili Lamarckian SEA-SAW
- Ukrštanje nije moguće
- Ažuriranje težina klauza

RFEA

- Stepenasto prilagođavanje težina: $w_i = w_i + \Delta w$
- Funkcije prerada $f_{REF}(x) = f_{maxsat}(x) + \alpha r(x)$
- Populacija veličine 4
- Turnirska selekcija veličine 2
- Politika zamene stabilnog stanja sa eliminacijom najgore jedinke
- Mutacija zasnovana na znanju
- Eliminacija duplikata
- Ažuriranje težina klauza

Stohastička lokalna pretraga sa heuristikom okretanja bitova

Ulaz: Formula F u KNF-u, n, m

Izlaz: Najbolja procenjena valuacija i broj zadovoljenih klauza

Algoritam:

```
improvement = 1;
numFlip = 0;
while improvement > 0 and numFlip < maxFlip do</pre>
    improvement = 0;
    for i = 0 to n do
        flip p[i];
        numFlip += 1;
        Izračunaj dobit: gain;
        if gain >= 0 then
            prihvati flip;
            improvement += gain;
        end
        else odbaci flip, vrati na staru vrednost p[i];
        end
    end
end
```

FLIPGA

Klasični evolutivni algoritam unapređen lokalnom pretragom

$$f_{maxsat}(x) = \sum_{k=1}^{N} f(x, c_k)$$

- Populacija veličine 10
- Ruletska selekcija biraju se 2 jedinke
- Generacijska politika zamene sa strategijom elitizma
- Uniformno ukrštanje
- Klasičan operator mutacije

- Nastao je od FlipGA
- $f_{maxsat}(x) = \sum_{k=1}^{N} f(x, c_k)$
- Populacija veličine 1
- Selekcija nije moguća
- \blacktriangleright Politika zamene generacije (1+1) populacija veličine 1
- Ukrštanje nije moguće
- Slučajno-prilagodljiva mutacija dobija se jedno dete
- Lokalna pretraga sa korišćenjem tabu listi

OPTIMIZACIJA ROJEM ČESTICA

- Jedinke, roj, čestice
- Najbolja pozicija čitavog roja
- lacktriangle Svaka čestica: pozicija \overrightarrow{x}_i , brzina \overrightarrow{v}_i , sećanje \overrightarrow{P}_i
- $\overrightarrow{v_i}^{t+1} = \overrightarrow{w} \cdot \overrightarrow{v_i}^t + c_1 \cdot \overrightarrow{r_1} \times (\overrightarrow{P_i}^t \overrightarrow{x_i}^t) + c_2 \cdot \overrightarrow{r_2} \times (\overrightarrow{P_g}^t \overrightarrow{x_i}^t)$ $\overrightarrow{x_i}^{t+1} = \overrightarrow{x_i}^t + \overrightarrow{v_i}^{t+1}$
- Sigmoidna transformacija $sigmoid(v_i^t) = \frac{1}{1 + e^{-v_i^t}}$

$$x_i^t = \begin{cases} 1, rand(0,1) < sigmoid(v_i^t) \\ 0, inace \end{cases}$$

Ulaz: Formula F u KNF-u, n, m

Izlaz: Najbolja procenjena valuacija i broj zadovoljenih klauza

Algoritam:

```
Inicijalizacija populacije: pozicije i brzine;
t = 0; \\ tekuća iteracija
while nije zadovoljen uslov zaustavljanja do
     t = t + 1;
     for i=0 to broj cestica u roju do
          Izračunaj fitness P_i^t;
          Sačuvaj individualni najbolji rezultat kao globalni\overrightarrow{P_g};
          Ažuriraj brzine na osnovu\overrightarrow{P_i} i \overrightarrow{P_{\wp}} ;
          Ažuriraj pozicije v_i^t;
          Ažuriraj individualni najbolji rezultat\overrightarrow{P_i} ;
          Ažuriraj globalni najbolji rezultat\overrightarrow{P_arphi};
     end
end
```

- Sigmoidna transformacija
- Već navedene jednačine za ažuriranje brzina i pozicije čestice

$$F_{SAW}(x) = \sum_{i=1}^{m} W_i C_i(x) \qquad W_{i+1} = W_i + 1 - C_i(x^*)$$

- Sporija konvergencija do globalnog optimuma
- Pojedinačne iteracije se izvršavaju brže

- Lokalna pretraga
- Klasična fitnes funkcija broj zadovoljenih klauza
- Teško izlaženje iz lokalnih optimuma

WPSOSAT

▶ Flip heuristika

$$F_{SAW}(x) = \sum_{i=1}^{m} W_i C_i(x) \quad W_{i+1} = W_i + 1 - C_i(x^*)$$

LITERATURA

- Benno Stein, A Study of Evolutionary Algorithms for the Satisfiability Problem, 2004
- Gottlieb J. and Voss N., Adaptive fitness functions for the satisfiability problem,
 2000
- Claudio Rossi, Jens Gottlieb, Elena Marchiori, Evolutionary Algorithms for the Satisfiability Problem
- Predrag Janičič, Mladen Nikolić, Veštačka inteligencija, 2019