Praktiskās kombinatoriālās optimizācijas Mazais praktiskais dabs

1. Problēmas apraksts

Šajā praktiskajā darbā izvēlējos ieviest optimizācijas algoritmu **0-1 Knapsack** problēmai:

- Tiek dota soma jeb knapsack ar kapacitāti c;
- Tiek doti *n* priekšmeti, kurus var ievietot somā;
- Katram priekšmetam i ir svars w_i un vērtība v_i;
- Katru priekšmetu var izvēlēties ievietot vai neievietot somā (katrs priekšmets vienā eksemplārā);
- Uzdevuma atrisinājums ir priekšmetu kopa, kuras kopējā vērtību summa v_i ir vislielākā un svaru summa w_i nepārsniedz somas kapacitāti c.

Šī problēma ir atrisināma pseido-polinomiālā laikā, izmantojot dinamisko programmēšanu jeb laikā O(n * c), kā arī ir pierādīts, ka šī problēma ir NP-pilna, tātad šī problēma ir labs kandidāts optimizācijas algoritmu pielietošanai.

Šo problēmu izvēlējos optimizēt, izmantojot ģenētisko algoritmu.

2. Programmas apraksts

Optimizācijas algoritms tika rakstīts, izmantojot *Java 17*. Ar citām *Java* versijām netika testēts, bet vajadzētu darboties jebkuru jaunāku versiju un *Java 8. Java 17* var iegūt šeit: https://jdk.java.net/java-se-ri/17

Programmu ir paredzēts darbināt ar šādu komandu:

```
java -jar rb17055_md1.jar [parametri]
```

Darbinot programmu caur IntelliJ (nevis ar *jar* failu no komandrindas), krietni uzlabojas tās ātrdarbība, jo programma izpildes laikā veic daudzas konsoles izdrukas.

Programmas *help* izdruka ir pieejama, palaižot programmu bez neviena parametra, vai ar *help* kā pirmo parametru. Parametri programmai ir jāpadod konkrētā secībā un tie ir šādi:

- input_file ceļš uz knapsack problēmas ieejas datiem (formātu skatīt zemāk);
- iterations cik reizes tiks ģenerēta jauna populācija (integer);
- population_size cik liela būs populācija katrā iterācijā (integer);
- keep_rate varbūtība, ka bērns tiks saglabāts as-is un tiks ievietots nākamajā populācijā bez modifikācijām (float);
- crossover_rate varbūtība, ka bērns tiks veidots kā crossover no diviem vecākiem, izmantojot vienmērīgo crossover;
- mutation_rate mutācijas varbūtība katram priekšmetam. Ja varbūtība izpildās, tad:
 - Ja bērns nesatur šo priekšmetu, tad tas tiek pievienots;
 - o Ja bērns satur šo priekšmetu, tad tas tiek izņemts.

Piemērs ievadei:

```
java -jar rb17055_md1.jar ./test_cases/uncorrelated_10000_1.txt 1000 1000 0.3
0.3 0.001
```

Ieejas faila formāts:

```
1 c
2 v1 w1
3 v2 w2
4 v3 w3
5 ...
6 vn wn
```

3. Algoritma apraksts

Ģenētiskais algoritms secīgi darbojas šādi:

- 1. Katra elementa *fitness* tiek aprēķināts kā saturošo elementu vērtību v_i summa. Ja elementu svaru summa w_i pārsniedz somas kapacitāti c, tad elementa *fitness* ir 0.
- 2. Sākotnējās populācijas ģenerēšana. Katrs elements tiek veidots, nejauši izvēloties un ievietojot priekšmetus, līdz kārtējo priekšmetu vairs nevar ievietot somā.
- 3. Iterācijas skaita reizes tiek ģenerēta nākamā populācija. Katrs nākamās populācijas bērns tiek ģenerēts šādi:
 - a. Ar roulette wheel selection tiek izvēlēts nejaušs vecāks no esošās populācijas. Tā kā tiek izmantots roulette wheel selection, tad vecāki ar lielāku fitness tiek izvēlēti biežāk;
 - b. Ja izpildās *keep_rate* varbūtība, tad šis vecāks tiek ievietots nākamajā populācijā bez modifikācijām. Pretēji, tiek izpildīti nākamie soļi;
 - c. Ja izpildās crossover_rate varbūtība, tad ar roulette wheel selection tiek izvēlēts nejaušs otrais vecāks. Tiek izveidots bērns ar vienmērīgo crossover. Katra priekšmeta iekļaušana tiek noteikta nejauši no viena vai otra vecāka.
 - d. Tiek veikta bērna mutācija. Priekš katra priekšmeta, ja izpildās *mutation_rate* varbūtība, tad:
 - i. Ja bērns šo priekšmetu jau satur, tas tiek izņemts;
 - ii. Ja bērns šo priekšmetu nesatur, tas tiek ievietots.
- 4. Pēc katras kārtējās populācijas izveidošanas, tiek izdrukāts pašreizējais labākais atrastais risinājums;
- 5. Pēc visām iterācijas reizēm, tiek izdrukāts pašreizējais labākais *fitness* un atbilstošais risinājums.

4. Testu rezultāti

Pieejamo testa failu nosaukumi ir šādā formātā:

```
<type>_<item_count>_<optimal_value>.txt
```

- Type:
 - correlated gadījumā, kad starp priekšmeta vērtību un svaru ir pozitīvas korelācijas;
 - o Uncorrelated, ja starp priekšmetu vērtību un svaru korelāciajs nav.
- Item count priekšmetu skaits;
- Optimal value problēmas īstais atrisinājums.

Visi redzamie testa faili tika iegūti no http://hjemmesider.diku.dk/~pisinger/codes.html un modificēti atbilstoši programmas vajadzībām.

uncorrelated_10000_69666:

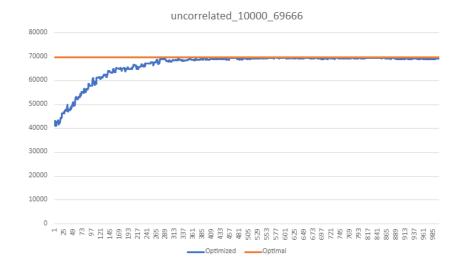
• iterations: 1000

• population_size: 1000

keep_rate: 0.3crossover_rate: 0.3

mutation_rate: 0

Izpildes laiks: 2:28 min



uncorrelated_10000_69666:

iterations: 1000

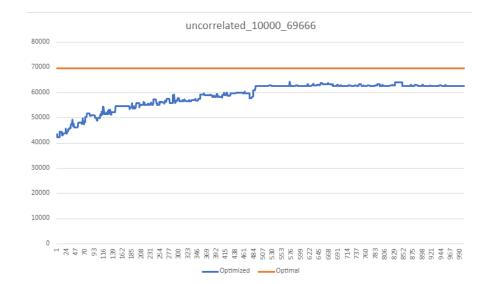
• population_size: 1000

keep_rate: 0.3

crossover_rate: 0.3

mutation_rate: 0.001

• Izpildes laiks: 2:26 min



uncorrelated_10000_69666:

iterations: 1000

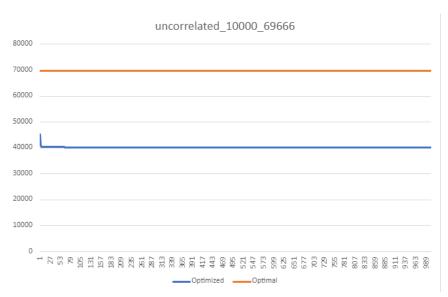
population_size: 1000

keep_rate: 0.3

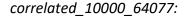
crossover_rate: 0.3

mutation_rate: 0.01

Izpildes laiks: 2:26 min



Augstāk redzamajos testos varam pamanīt, cik svarīgi ir izvēlēties zemu *mutation_rate*. Vairākos Interneta resursos pamanīju, ka *mutation_rate* vērtībai parasti ir jābūt >= 0.01, bet *knapsack* problēmas gadījumā tam ir jābūt daudz zemākam. Tikai pie 0.001 optimizators spēja tuvoties optimālai vērtībai, savukārt, pilnībā izslēdzot mutāciju, optimizators gandrīz ieguva optimālo vērtību.



• iterations: 1000

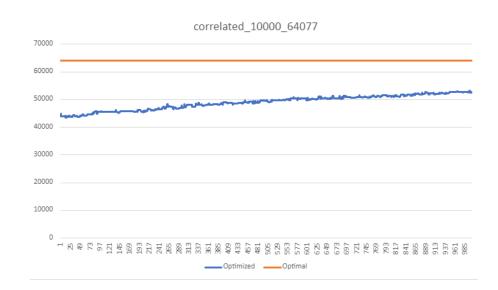
• population_size: 1000

• *keep_rate*: 0.3

• crossover_rate: 0.3

mutation_rate: 0

• Izpildes laiks: 2:29 min



correlated_10000_64077:

• iterations: 1000

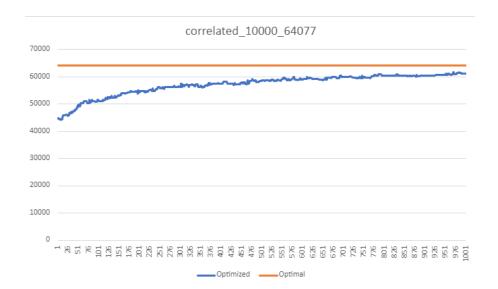
• population_size: 1000

• *keep_rate*: 0.3

crossover_rate: 0.3

mutation_rate: 0.001

Izpildes laiks: 2:38 min



Augstāk redzamajos testos varam pamanīt, ka korelētiem datiem, savukārt, mutācija palīdz optimizatoram ātrāk konverģēt uz optimālo vērtību.

uncorrelated_1000_7038:

• iterations: 300

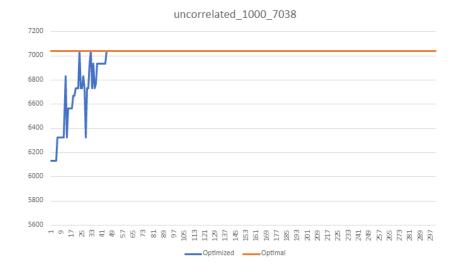
• population_size: 500

keep_rate: 0.3

crossover_rate: 0.1

mutation_rate: 0

Izpildes laiks: 2.1 sec



correlated_1000_6513:

• iterations: 300

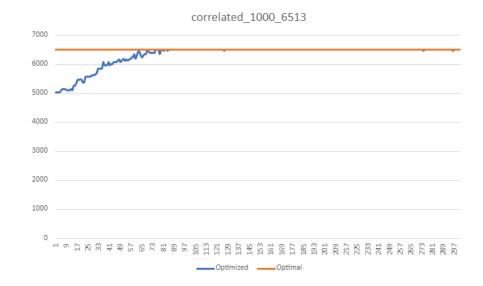
population_size: 500

keep_rate: 0.3

crossover_rate: 0.1

• mutation_rate: 0.001

• Izpildes laiks: 2.26 sec



Augstāk redzamajos testos varam pamanīt, ka, pie maziem priekšmetu skaitiem, nav grūti atrast parametrus, lai optimizators nonāktu līdz optimālai vērtībai.