

Zpráva k semestrální práci z předmětu BI-ZUM

Andrey Babushkin
babusand@fit.cvut.cz

2. května 2016

Abstrakt

Algoritmus běží ve dvou proudcích plus jeden, který se zabývá výměnou jedinců mezi dvěma proudy. Každý jedinec má operátory inicializace, mutace, křížení, opravy DNA a hill climbingu. Inicializace má heuristiku, která odstraňuje ze grafu ty uzly, které mají právě jednoho souseda. Oprava DNA, za prvé, přidává uzly, aby všechny hrany byly pokryty, za druhé, odstraňuje ty uzly, které lze odstranit. Po opravě DNA s malou pravděpodobností uzel projde hill climbingem. Když jedinci v populaci budou příliš podobní, dojde k katastrofě - náhradě 1/10 populace novými jedinci. Podobností je kosinusová vzdálenost mezi jedinci.

Parametry algoritmu

Každý uzel je nějaké reálné číslo na intervalu $[-0.1, 0.1]$. Větší 0 - uzej byl vybrán. Hodnotou fitness je záporný počet vybraných uzlů.

Testoval jsem hodně vstupních parametrů, ale nejlepší jsou 2-3% mutace a 30% křížení, v populaci je 400 - 600 jedinců.

Operátor mutace

Algoritmus mutace je velmi jednoduchý. Vybírá náhodné číslo mezi 0 a (počet uzlů / 10), počet mutací. Dále zvětšuje náhodný uzel o náhodné číslo z normálního rozdělení děleno 8 (nějaké magické číslo, výsledky jsou desetkrát lepší s 8, než např. s 9 nebo 7). Po mutaci s velmi malou pravděpodobností jedinec bude odeslán do hill climbingu.

Operátor křížení

Náhodně vybírá počet částí, dál dělí každého rodiče na vybraný počet částí a kombinuje potomky z těchto částí. Ale Bůh randomu může nastavit jeden parametr na true a uzly v potomku budou spočítány jako aritmetický průměr uzlů rodičů. Tudiž existují dvě varianty křížení.

Selekce

Čistá turnajová selekce. Velikost turnaje je (počet uzlů / počet uzlů, které musejí být vybrány).

Shrnutí

Implementoval jsem několik technik, které měli nějaké výsledky, ale horší.

- 1) Simulované žíhání místo hill climbingu.
- 2) Tabu search uvnitř hill climbingu.
- 3) Algoritmus diferenciální evoluce (to byl důvod, proč jsem začal používat reálná čísla). Bohužel, byly horší výsledky.
- 4) A hooooóódně různých realizací už popsaných algoritmů.

Přidal bych ještě nějakou podobu simulovaného žíhání do operátoru mutace, aby mutace byla tím méně, čím je lepší řešení.

Také bych změnil logiku práce s váhou uzlů. Bylo by dobře, kdybych nějak hodnotil “správnost” volby a zvětšoval bych váhu tohoto uzlu, aby pravděpodobnost odstranění ho z řešení byla méně.

Výsledky

Bohužel, algoritmus nenašel globální optimum. Minimální výsledky pro první a druhou šablonu jsou 1265 a 1503. Na obrázcích jsou jiné výsledky, trochu horší, ale neměl jsem implementovaný výpis do CSV souboru, když jsem dosahl těch nejlepších. Třetí výsledek je ještě undefined, ale už mám 5798. Možná se bude ještě zlepšovat.

Osobní poděkování

Chtěl bych poděkovat svému procesoru, který bez ustání pracoval ve dne v noci několik dní. :)

Odkazy

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

<https://www.coursera.org/specializations/machine-learning-data-analysis>

Obrázky

Na příští stránce jsou několik obrázků, na kterých je možno uvidět výsledky. Zleva jsou screenshoty finálních stavů GUI, zprava jsou dva grafy – závislost fitness na generaci pro oba proudy.

