

# Dokumentácia k projektu do predmetu Biológia inšpirované počítače: Umenie v celulárnych automatoch

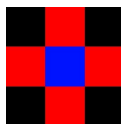
Autor: Filip Gulán (xgulan00)

## 1 Úvod

Úlohou tohto projektu bolo vytvoriť evolučný algoritmus, ktorý má za úlohu nájsť prechodové funkcie celulárneho automatu, ktorých vývoj bude do istého zmyslu chápaný ako umenie. Mali byť uvažované aspoň 4 stavy na bunku a výsledky mali byť prezentované vo forme tabuliek s pravidlami alebo graficky, ako vývoj celulárneho automatu. Pre každý zaujímavý výsledok bol zdokumentovaný presný stav systému. Pre účely projektu, presnejšie pre vizualizáciu získaných pravidiel, bol použitý poskytnutý simulátor celulárnych automatov menom *BiCAS*.

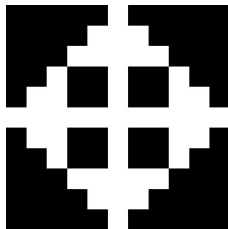
## 2 Popis použitého evolučného algoritmu

Pre účely projektu bol vytvorený genetický algoritmus, ktorý obsahuje kríženie a mutáciu pre zabezpečenie variability novovzniknutých jedincov. Na začiatku genetického algoritmu sa musí vygenerovať počiatočná populácia jedincov/chromozómov. Táto populácia je v tomto prípade implementovaná ako vektor štruktúr typu *chromosome*. Každý jedinec je teda vlastná štruktúra *chromosome*, ktorá v sebe obsahuje hodnotu *fitness* a vektor štruktúr *rule*, ktorý predstavuje pravidlá. Štruktúra *rule* v sebe obsahuje položky *sum*, *current* a *next*. *Current* obsahuje aktuálnu hodnotu bunky. *Next* obsahuje budúcu hodnotu bunky, ktorá sa stane *current* po tom, ako je hodnota okolia rovná hodnote *sum*. *Sum* predstavuje sumu hodnôt štvor-okolia. Toto štvor-okolie je znázornené na obrázku 1 červenými pixelami, aktuálna bunka je znázornená modrým pixelom.



Obrázok 1: Štvor-okolie bunky.

Po vygenerovaní počiatočnej populácie sú všetci jedinci ohodnotení funkciou *fitness*, ktorá funguje na tom princípe, že porovnáva podobnosť výsledného priestoru po simulácii celulárneho automatu na danom rozmere po  $N$  krokoch (kde  $N$  je rozmer automatu) s načítaným vzorom zo súboru. Vzor je uložený v súbore a môže byť chápaný ako akási predloha, ku ktorej chceme dospieť. Zvolený vzor je možné vidieť na obrázku 2.



Obrázok 2: Použitý vzor.

Tento vzor bol zvolený experimentálne, kedy dával najzaujímavejšie výsledky a pritom nebol časovo náročný na nájdenie maximálnej *fitness* funkcie. Podľa *fitness* funkcie je následne vygenerovaná populácia zoradená. Po vygenerovaní a ohodnotení počiatkovej populácie jedincov nasleduje tvorba nových generácií jedincov a následné operácie s nimi. Tvorba nových generácií jedincov prebieha vo *for* cykle, kde sa deje to, že sa do novej generácie zoberie  $\frac{1}{3}$  najlepších jedincov z predchádzajúcej generácie. Zostávajúce  $\frac{2}{3}$  jedincov novej generácie je vytvorených na základe kríženia 2 náhodných jedincov vybraných z už pridanej  $\frac{1}{3}$  najlepších. Po krížení je nakoniec ešte na novo-vziknutého jedinca aplikovaná mutácia. Kríženie funguje na tom princípe, že sa vygeneruje náhodné číslo, ktoré predstavuje bod kríženia (ide teda o jednobodové kríženie). Do tohoto vygenerovaného bodu sa berú pravidlá z prvého jedinca, od tohto bodu zase pravidlá z druhého jedinca. Mutácia je zase implementovaná tak, že sa prechádzajú pravidlá daného jedinca a pre každú položku *sum/current/next* je vykonaná mutácia podľa pravdepodobnosti *p*. Nová mutovaná hodnota môže byť buď *stará hodnota + 1*, alebo *stará hodnota - 1*. Smer je taktiež zvolený náhodne. *+1* a *-1* je zvolené kvôli tomu, aby mutácia nezapríčinila úplnu zmenu jedinca, ale iba jeho čiastočnú zmenu. Po vytvorení novej populácie je táto populácia znovu ohodnotená *fitness* a aj podľa nej zoradená. Nakoniec z poslednej generácie je vybraný najlepší jedinec a vrátený ako riešenie.

Algoritmus generuje pravidlá aditívneho celulórneho automatu, ktorý vykonáva prechod na základe sumy okolia, ako ale už bolo spomenuté. Pre simuláciu a následnú vizualizáciu pravidiel bol použitý poskytnutý nástroj *BiCAS*. Keďže *BiCAS* nevie pracovať s pravidlami aditívneho automatu, tak pravidlo aditívneho automatu musí byť prevedené pre pravidlá, ktoré akceptuje *BiCAS*. Toto zabezpečuje funkcia *aditiveToNonAditive()*. Táto funkcia robí v skratke to, že zoberie aditívne pravidlo, ktoré obsahuje iba *sum*, *current*, *next* a vygeneruje z neho všetky možné neaditívne pravidlá.

### 3 Popis spustenia programu

Algoritmus je implementovaný ako konzolová aplikácia jazyku *C++* a je možné špecifikovať chovanie algoritmu pomocou daných prepínačov. Program má jediný povinný prepínač a tým je prepínač *-x*. Všetky ostatné parametre sú voliteľné a v prípade že nie sú špecifikované, tak sa použijú východzie hodnoty.

Parametre sú nasledovné:

- *-f <súbor>* špecifikuje, kde budú uložené výstupné pravidlá. K menu súboru je pridaná koncovka *.tab*. Východzia hodnota je *"experiment"*.
- *-x <súbor>* špecifikuje, kde je uložený vstupný vzor, ktorý bude použitý (odovzdaný archív obsahuje súbor *pattern*).
- *-p <číslo>* veľkosť populácie. Východzia hodnota 20.
- *-g <číslo>* počet generácií. Východzia hodnota 500.
- *-m <0-100>* pravdepodobnosť mutácie v percentách. Východzia hodnota 10.
- *-s <číslo>* počet stavov bunky (najlepšia hodnota 4-13). Východzia hodnota 10.
- *-r <číslo>* počet aditívnych pravidiel. Východzia hodnota 200.
- *-b* zapína mód, v ktorom sa na *stdin* zobrazuje iba konečná maximálna hodnota *fitness* funkcie.
- *-h* zobrazí nápovedu.

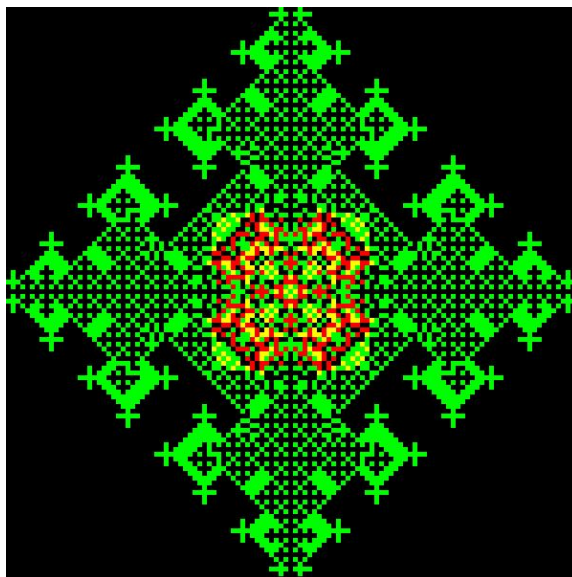
Preklad programu je zabezpečený pomocou *make*, a *make run* zase zabezpečí testovací beh programu a následné spustenie získaných pravidiel v simulátore *BiCAS*.

## 4 Záver

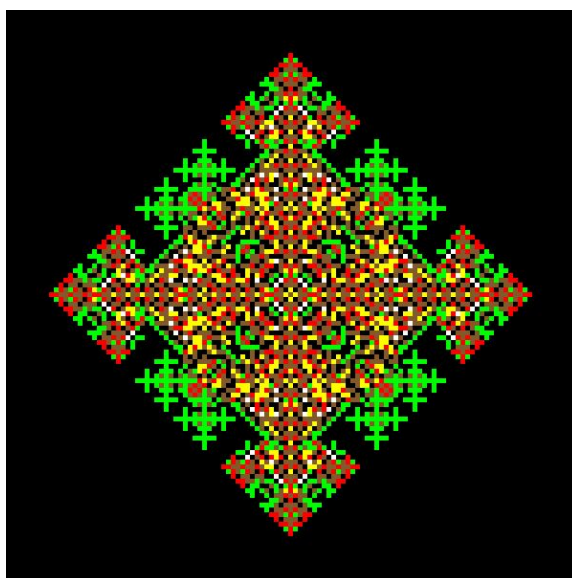
Algoritmus, ktorý bol implementovaný v rámci tohoto projektu je schopný nájsť a generovať pravidlá celulárneho automatu, ktoré vedú k estetickému výsledku, ktorý môže byť do určitej miery považovaný za umenie.

Program bol riadne otestovaný na operačnom systéme Ubuntu 16.04 LTS a na operačnom systéme CentOS. Behom testovania sa nevyskytli žiadne chyby a všetky testy dopadli úspešne.

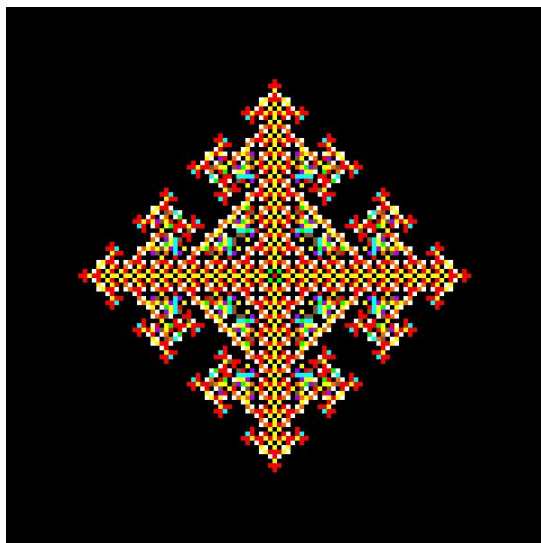
### Príloha



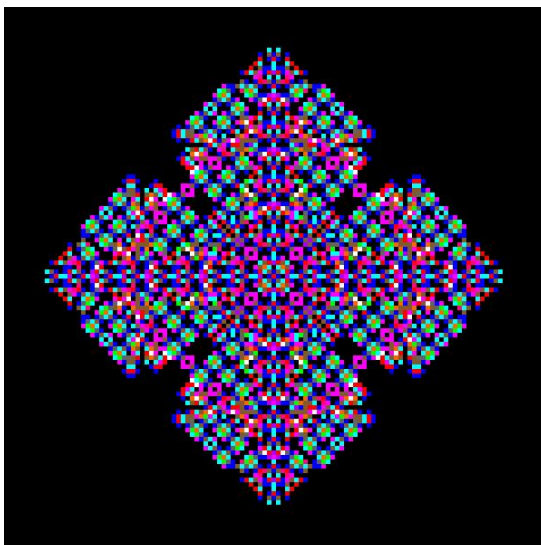
Obrázok 5: populácia 20 generácií 500 mutácia 10 stavy 4 pravidlá 30 seed 1494088068



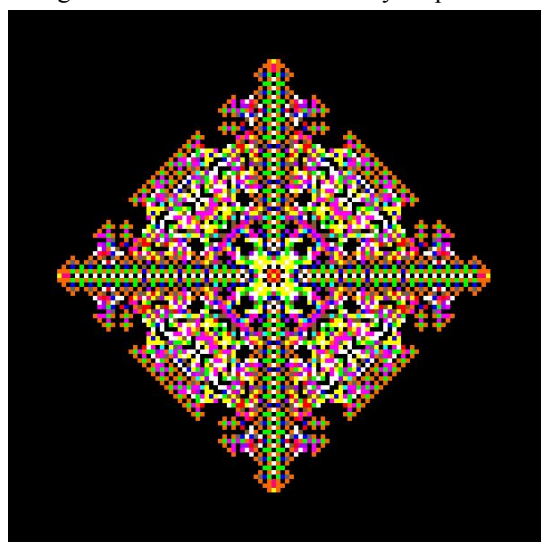
Obrázok 6: populácia 20 generácií 500 mutácia 10 stavy 6 pravidlá 50 seed 1494087900



Obrázok 7: populácia 20 generácií 500 mutácia 10 stavy 9 pravidiel 100 seed 1494088465



Obrázok 8: populácia 20 generácií 500 mutácia 10 stavy 13 pravidiel 200 seed 1494087936



Obrázok 9: populácia 20 generácií 500 mutácia 10 stavy 13 pravidiel 200 seed 1494088118