Bio-Inspired SAT

Jan Klátil, Milan Rybář

Outline

- EA and SAT
- General ideas for EA
- Belief propagation
- GPU



Evolutionary algorithm (EA)

• Pseudo-code for a genetic algorithm:

Initialize the population

Evaluate initial population

Repeat

Perform competitive selection

Apply genetic operators to generate new solutions

Evaluate solutions in the population

Until some convergence criteria is satisfied

EA and SAT - Representation

- Bit String Representation
- Floating Point Representation
 - transforming SAT into a continuous optimization problem
 - replace literals x_i and $\neg x_i$ by $(x_i-1)^2$ and $(x_i+1)^2$
 - substitute ^ and 'v by * and +
 - minimization
- Path Representation
- Graphs:
 - Node: variables, edge: appear at the same clause
 - Node: clause, edge: share the same variable

EA and SAT - Operators and Fitness

- Operators
 - Crossover
 - Mutation
- Local search => Memetic algorithms (MA)
- Fitness

•
$$f_{MAX} = c_1(x) + ... + c_m(x)$$

• $f_{SAW}(x) = w_1^* c_1(x) + ... + w_m^* c_m(x)$
• stepwise adaptation of weights (SAW) principle
• $w_i \leftarrow w_i + 1 - c_i(x^*)$, x^* is the current fittest individual
• $f_{REF}(x) = c_1(x) + ... + c_m(x) + \alpha^* r(x)$, $\alpha \in [0, 1)$
• refining function

Multi-objective fitness

General ideas for EA

- Structured-population EA
 - Standard GA = Panmictic model of GA
- Multi-agent EA
- PSO and its variants

Island GA





- Populate islands
- While (not :-))
 - Separate island evolution
 - Replacement of individuals

Cellular EA

00000 $00 \bullet 00$ $00 \bullet 00$ 00000 L5C25

••••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
•••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••</

••••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
••••
•••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
•••
<

••••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
•••••
••••
•••••
•••••
•••••
•••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••
••••



Figure diffusion models <u>...</u> \geq grid interconnection topology in classical (a)and in the PATCHWORK model (b)



Patchwork GA

Terrain-Based GA





Figure 3: *Mutation Rate* (along the X-axis) and *Number of Crossover Points* (along the Y-axis), after Sifting

Religion-based GA

- Initialization
- While(not :-))
 - Random Walk
 - Conversion
 - Mating







Multi-national GA





Multi-agent EA



Fig. 1 The model of the agent lattice

Hypercube Tree

- Initialization
- While(not :-))
 - Selection and mating in leaf and with neighbours
 - Split leaf in hypercubes?
 - o Join leaves?

Main space ۰ ۰ * * * * Subspaces: * -* * * 1 1 ٠ 1 * .. * * * * 0 0 - * * * * 0 1 - 1 * * 0 0 0 1 ----0 0/0 0 0 0 1 ·· ·· 1\ 1 0 0 0 0 0 1 0 1 0 0 0 1

...

Particle Swarm Optimization (PSO)

 Inspired by the social behavior of bird flocking

•
$$x_i(t) = x_i(t-1) + v_i(t)$$

• $v'_{i}(t) = \dot{\omega}v_{i}(t-1) + \dot{\phi}_{1}r_{1}(p_{i}-x_{i}(t-1)) + \phi_{2}r_{2}(p_{g}-x_{i}(t-1))$



- Parameter selection:
 - maximum velocity
 - acceleration constants
 - inertia constant

PSO - Variants

- Topology:
 - o global best
 - local best
- Binary PSO
 - \circ s(v_i(t)) = 1 / (1 + exp(-v_i(t)) (sigmoid function)
 - $x_i(t) = 1$, if rand $< s(v_i(t))$
 - \circ $x_i(t) = 0$, otherwise
- Memetic approach (local search)
- Hybrid PSO
 - Genetic Algorithm and PSO
 - Evolutionary Programming and PSO
 - Differential Evolution and PSO
- PSO in Complex Environment
 - Multi-objective Particle Swarm Optimization
 - Constraint Handling in PSO
- Other Variants of PSO
 - Gaussian PSO
 - Dissipative PSO
 - Cooperative PSO





• ...

Belief propagation

"I (variable x) think that you (variable y) belong in these states with various likelihoods..."

- Converges for trees
- Empiric proof for general graph: O(#vars * exp(k))
 - where k=3, 4, 5, .. ?

node
$$p$$
 $m^{old}_{pi}(\mathbf{x}_i)$
node $i \longrightarrow$ node j
node q $m^{new}_{ij}(\mathbf{x}_j)$
 $m^{new}_{ij}(\mathbf{x}_j)$
 $m^{new}_{ij}(\mathbf{x}_j) = \sum_{x_i} f_{ij}(x_i, x_j)h(x_i)$
 $m^{new}_{ij}(x_j) = \sum_{x_i} f_{ij}(x_i, x_j)h(x_i)$

SAT & GPU

- Poor results with WalkSat
- Survey SAT: 20x faster
- MiniSat: 2x faster
- DPLL: 10x faster











Q & A

References 1/2

- Jens Gottlieb, Elena Marchiori, Claudio Rossi, Evolutionary Algorithms for the Satisfiability Problem, Evolutionary Computation, Spring 2002, Vol. 10, No. 1, Pages 35-50
- Stefan Harmeling, Solving Satisfiability Problems with Genetic Algorithms, March 9, 2000
- Lotfi, Nasser, Tamouk Jamshid, Farmanbar Mina, **3-SAT Problem: A New Memetic-PSO Algorithm**, 06/2013
- Del Valle, Y.; Venayagamoorthy, G.K.; Mohagheghi, S.; Hernandez, J.-C.; Harley, R.G., Particle Swarm Optimization: Basic Concepts, Variants and Applications in Power Systems, Evolutionary Computation, IEEE Transactions on , vol.12, no.2, pp.171,195, April 2008
- Mohamed A. Belal, Mohamed H. Haggag, A Structured-Population Genetic-Algorithm based on Hierarchical Hypercube of Genes Expressions, International Journal of Computer Applications 64 (22): 5-18, February 2013
- Enrique Alba, José M. Troya, A Survey of Parallel Distributed Genetic Algorithms, Complex. 4, 4 (March 1999), 31-52
- Enrique Alba, Bernabé Dorronsoro, and Hugo Alfonso, Cellular Memetic Algorithms, JCS&T Vol. 5 No. 4, December 2005
- *V. Scott Gordon, Rebecca Pirie, Adam Wachter, Scottie Sharp*, **Terrain-Based Genetic Algorithm (TBGA): Modeling Parameter Space as Terrain,** Proceedings of the Genetic and Evolutionary Computation Conference, 1, page 229--235
- Thiemo Krink, Brian H. Mayoh, Zbigniew Michalewicz, A PATCHWORK Model for Evolutionary Algorithms with Structured and Variable Size Populations, 10/1999
- Jinshu Li, Heyong Wang, Jing Liu, Licheng Jiao, Solving SAT Problem with Multiagent Evolutionary Algorithm, Evolutionary Computation, 2007. CEC 2007. IEEE Congress on , vol., no., pp.1416,1422, 25-28 Sept. 2007

References 2/2

- Tapabrata Ray and K. M. Liew: Society and Civilization: An Optimization Algorithm Based on the Simulation of Social Behavior
- *Rasmus K. Ursem:* Multinational evolutionary algorithms
- W N Martin, Jens Lienig and James P Cohoon: Island (migration) models: evolutionary algorithms based on punctuated equilibria
- Rene Thomsen, Peter Rickers and Thiemo Krink: A Religion-Based Spatial Model For Evolutionary Algorithms
- *Gianluigi Folino, Clara Pizzuti, and Giandomenico Spezzano*: **Parallel Hybrid Method for SAT That Couples Genetic Algorithms and Local Search**
- L. Kroc, A. Sabharwal, B. Selman: Satisfied by Message Passing
- J. Hao, R. Dorne: A new population based method for Satisfiability problem
- Alessandro Dal Palu, Agostino Dovier, Andrea Formisano and Enrico Pontelli: **Exploiting Unexploited Computing Resources for Computational Logics**