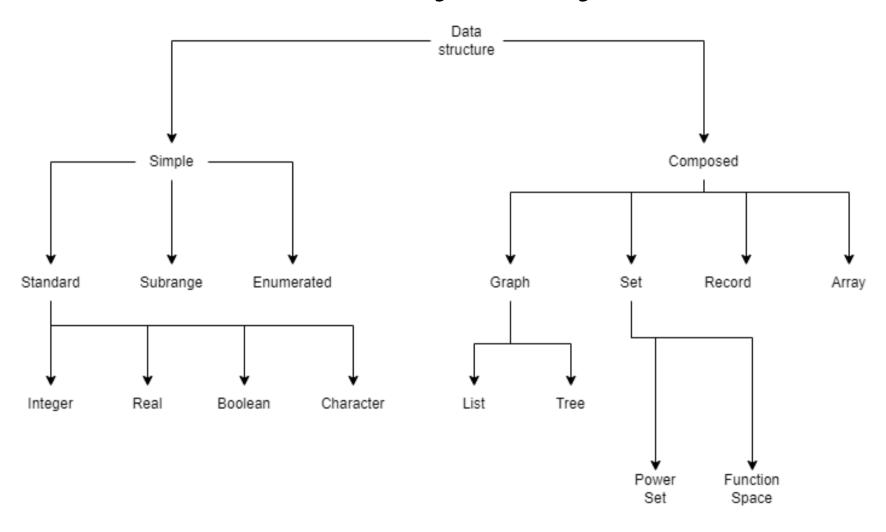
Reprezentacja osobników w Programowaniu Genetycznym

dr Dariusz Pałka dpalka@agh.edu.pl

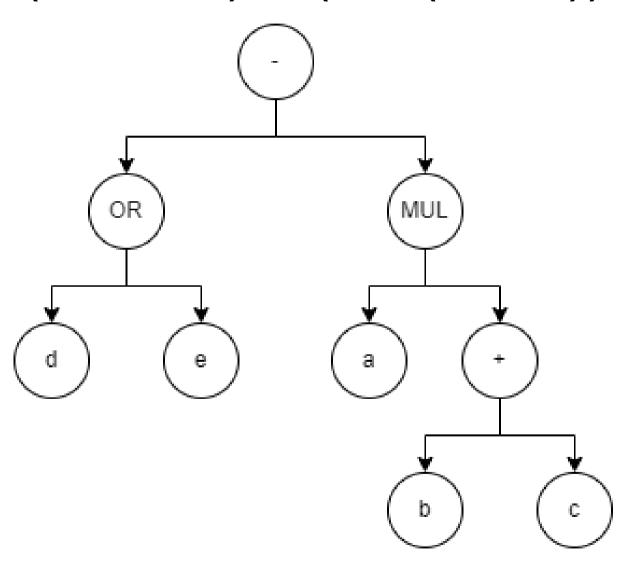
Reprezentacje

Struktury danych



Reprezentacja za pomocą drzewa

Przykład (d OR e) – (a * (b + c))



Parse Tree vs Abstract Syntax Tree

PT vs AST

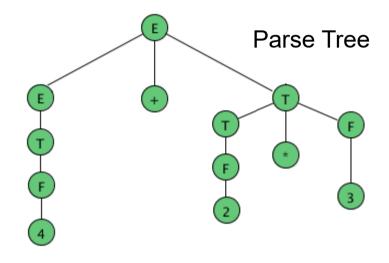
Gramatyka

$$E \rightarrow E + T | E - T | T$$

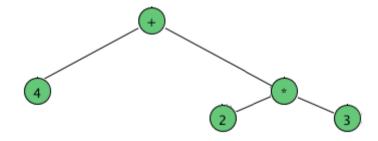
$$T \rightarrow T * F | F$$

$$F \rightarrow a | (E)$$

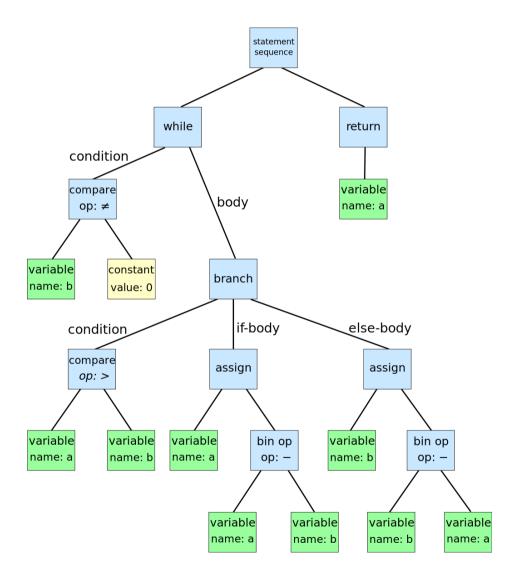
• Słowo: 4 + 2 * 3



Abstract Syntax Tree



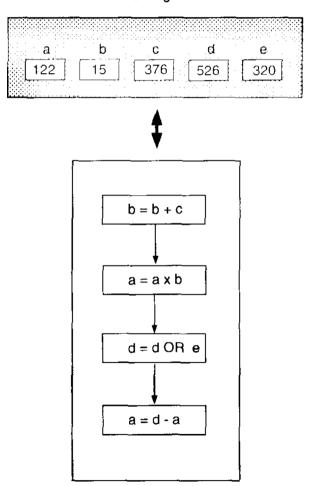
AST



Reprezentacja liniowa

Przykład (d OR e) – (a * (b + c))

CPU Registers



Linear Genetic Programming Markus Brameier, Wolfgang Banzhaf 2007 Springer Science

Linear GP

- Linear GP wykorzystuje programowanie imperatywne
- Programowanie imperatywne (inaczej niż np. funkcyjne) jest mocno związane z językiem maszynowym
- Większość obecnych CPU oparta jest na architekturze von Neumanna i bazuje na rejestrach.

Linear GP

- Większość współczesnych języków maszynowych wykorzystuje instrukcje działające na 2 lub 3 rejestrach
- W prezentowanym podejściu rejestry przechowują wartości typu float.

Linear GP - przykładowy program (w notacji C)

```
r[1] = r[3] / 2;
void qp(r)
double r[8];
                                  // if (r[0] > r[1])
                                  // r[3] = r[5] * r[5];
{ ...
  r[0] = r[5] + 71;
                                  r[7] = r[6] - 2;
  // r[7] = r[0] - 59;
                                  // r[5] = r[7] + 15;
  if (r[1] > 0)
                                  if (r[1] \le r[6])
  if (r[5] > 2)
                                  r[0] = sin(r[7]);
  r[4] = r[2] * r[1];
  // r[2] = r[5] + r[4];
  r[6] = r[4] * 13;
```

LGP instrukcje

	T	
Instruction type	General notation	Input range
Arithmetic operations	$r_i := r_j + r_k$	$r_i, r_j, r_k \in \mathbb{R}$
	$r_i := r_j - r_k$	
	$r_i := r_j \times r_k$	
	$r_i := r_j / r_k$	
Exponential functions	$r_i := r_j^{(r_k)}$	$r_i, r_j, r_k \in \mathbb{R}$
	$r_i := e^{r_j}$	
	$r_i := ln(r_j)$	
	$r_i := r_j^2$	
	$r_i := \sqrt{r_j}$	
Trigonomic functions	$r_i := sin(r_j)$	$r_i, r_j, r_k \in \mathbb{R}$
	$r_i := cos(r_j)$	
Boolean operations	$r_i := r_j \wedge r_k$	$r_i, r_j, r_k \in \mathbb{B}$
	$r_i := r_j \vee r_k$	
	$r_i := \neg r_j$	
Conditional branches	$if (r_j > r_k)$	$r_j, r_k \in \mathbb{R}$
	$if (r_j \le r_k)$	
	$if(r_j)$	$r_j \in \mathbb{B}$

Slash/A

- https://github.com/arturadib/slash-a
- Przykładowy program

```
input/0/save/input/add/output/.
input/ # gets an input from user and saves it to
register F
0/ # sets register I = 0
save/ # saves content of F into data vector D[I]
(i.e. D[0] := F)
input/ # gets another input, saves to F
add/ # adds to F current data pointed to by I (i.e.
D[0] := F
output/. # outputs result from F
```

Slash/A

- Język kompletny w sensie Turinga
- "The instructions are atomic in that they don't need any arguments (unlike some x86 assembly instructions, for example), so any random sequence of Slash/A instructions is a semantically correct program."

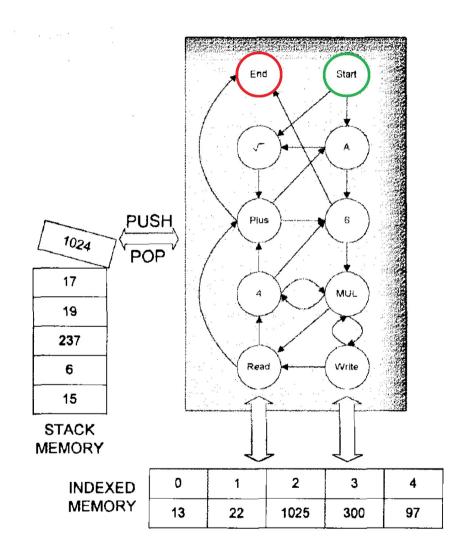
Slash/A - Operacje Genetyczne

 "When expressed as Bytecodes, a Slash/A program is represented by a simple C++ vector of unsigned numbers, each of which corresponds to an instruction. A mutation operation is thus a simple replacement of a number in such a vector by another random integer, while a crossing-over operation can be accomplished by simply cutting-and-pasting the appropriate vector segments into another vector."

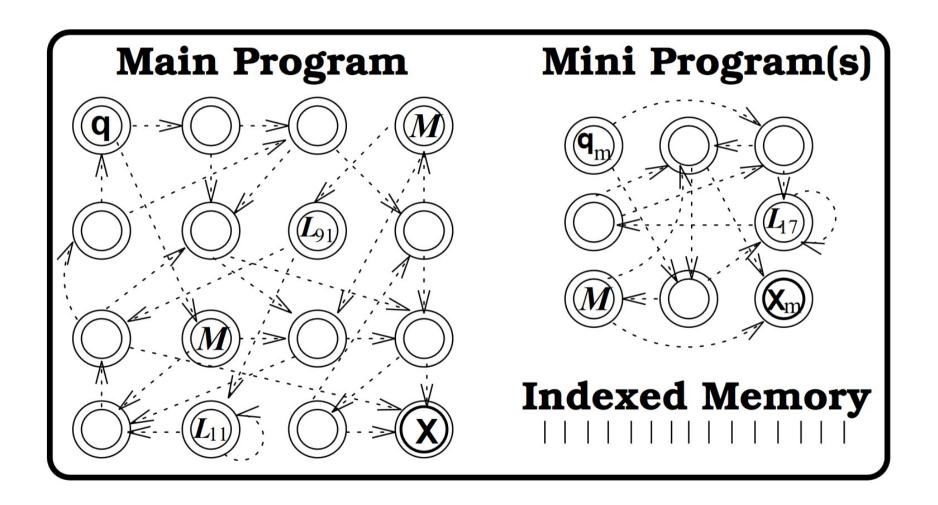
Reprezentacja grafowa

PADO (Teller and Veloso, 1995)

PADO



PADO



Cartesian Genetic Programming

Cartesian

- "Cartesian" ponieważ "program" reprezentowany jest jako 2-wymiarowa siatka węzłów
- Koncepcja pojawiła się po raz pierwszy w 1999 roku – praca Miller, J.F.: An Empirical Study of the Efficiency of Learning Boolean Functions using a Cartesian Genetic Programming Approach. In: Proc. Genetic and Evolutionary Computation Conference, pp. 1135–1142. Morgan Kaufmann (1999)

Cartesian GP

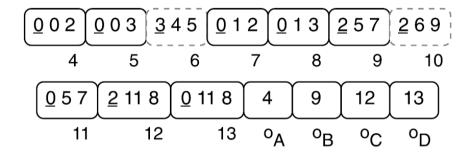
- Reprezentacja programu w formie skierowanego grafu acyklicznego
- Graf reprezentowany jest jako 2-wymiarowa siatka węzłów obliczeniowych
- Geny tworzące genotyp w CGP są liczbami całkowitymi, które określają skąd węzły pobierają dane, jakie operacje wykonują i jak uzyskać dane wyjściowe
- Genotyp w CGP ma stałą dlugość
- Przy dekodowaniu genotypu niektóre węzły mogą być ignorowane (jeśli jego dane wyjściowe nie są wykorzystywane do stworzenia danych wyjściowych dla użytkownika) – geny 'non-coding'

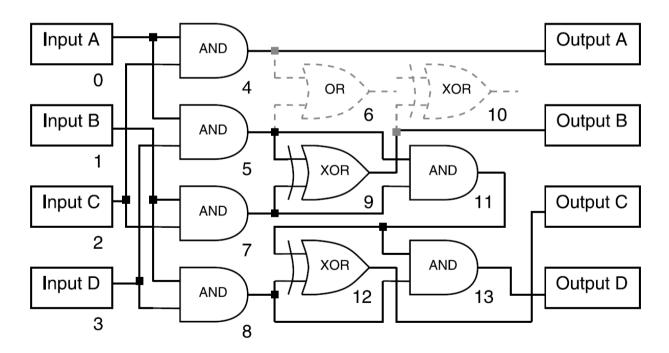
CGP węzły

- Rodzaje funkcji obliczeniowych używanych w CGP są określane przez użytkownika i znajdują się w look-up table.
- Każdy węzeł w DAG jest kodowany za pomocą kilku genów
 - Gen adresu funkcji w LUT (tzw. function gene)
 - Geny określające skąd wezeł pobiera dane (tzw. connection genes)
 Węzły pobierają dane albo z wejścia albo z poprzedniej kolumny siatki

CGP ogólna postać

CGP przykład





Grammatical evolution

GE

Gramatyka

$$E \rightarrow E + T$$
 (1)
 $|E - T|$ (2)
 $|T|$ (3)
 $T \rightarrow T * F$ (1)
 $|F|$ (2)
 $F \rightarrow a$ (1)
 $|(E)|$ (2)