Airton Bordin Junior

[airtonbjunior@gmail.com]

Mestrado em Ciência da Computação – Inteligência Computacional Prof^o Dr Celso Gonçalves Camilo Junior

Universidade Federal de Goiania (UFG) - Instituto de Informática - Maio/2017

Programação

- Introdução
- Heurísticas e Metaheurísticas
- Algoritmos evolucionários
- Programação Genética
- Referências





Introdução

- Podemos classificar os problemas computacionais em
 - Tratáveis, também chamados de polinomiais
 - Podem ser resolvidos por algoritmos determinísticos.
 - Intratáveis, ou não polinomiais
 - Sem algoritmo determinístico para resolver o problema em tempo hábil.

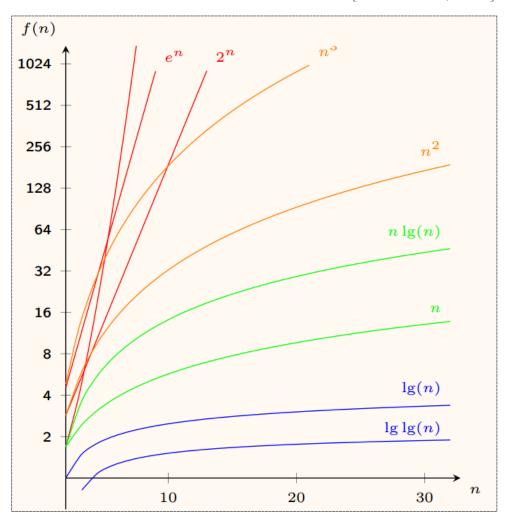
Tratáveis <

- Polinomiais
- Algoritmos determinísticos
- Não polinomiais
- Algoritmos não determinísticos
- · Solução determinística inviável



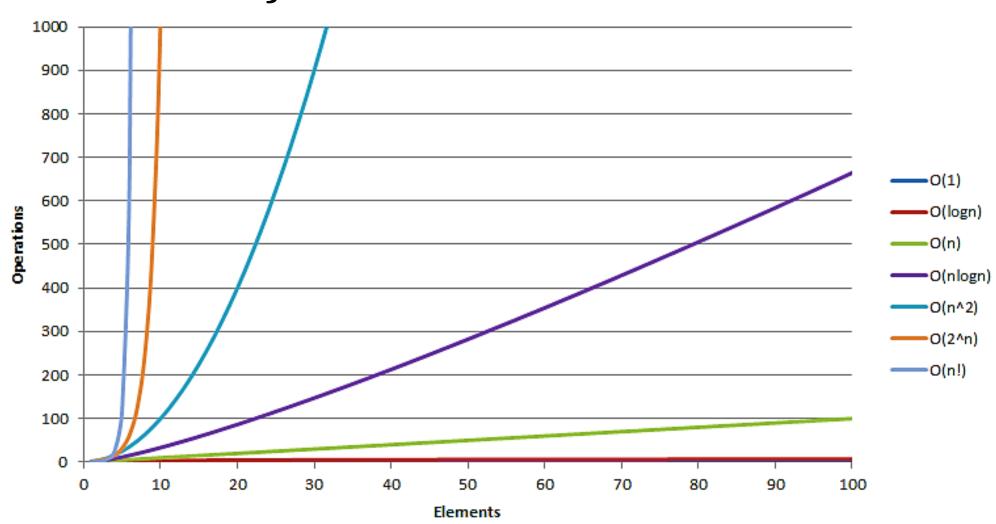
Introdução

[CAPPELLE, 2017]





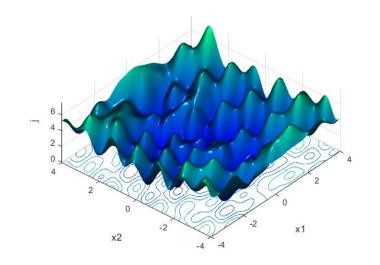
Introdução





Heurística

- Impraticabilidade de encontrar/calcular a melhor resposta para problemas não polinomiais;
- Desafio: produzir, em tempo reduzido, soluções tão próximas quanto possíveis da solução ótima.

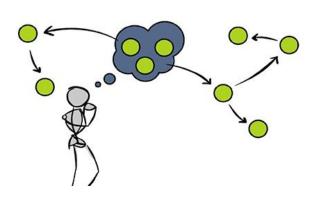




Metaheurística

Propriedades e características das metaheurísticas

[SALIBA, 2010]



Estratégias que guiam o processo de busca;

Exploração eficiente do espaço de busca - soluções ótimas ou quase ótimas;

De simples procedimentos de busca local a complexos processos de aprendizado;

Aproximados e usualmente não determinísticos;

Podem incorporar mecanismos para evitar ficar presos em áreas confinadas do espaço de busca;

Não são específicas para um determinado problema;

Podem usar um conhecimento específico do problema na forma de heurísticas que são controladas por uma estratégia de nível superior.



Algoritmos bio-inspirados

[PAPPA, 2013]

Algoritmos

bio-inspirados

Algoritmos evolucionários

Inteligência coletiva

Redes Neurais

Sistemas Imunológicos Algoritmos Genéticos Programação Genética Evolução Gramatical Estratégias Evolucionárias Programação Evolucionária

Colônia de Formigas Enxame de Partículas

MLP – Multi-layer Perceptrons RBF- Radio Basis Function Net SOM- Self-Organizing Maps ARTMap

> Seleção Negativa Expansão Clonal Redes



Algoritmos bio-inspirados

Algoritmos evolucionários

Inteligência coletiva

[PAPPA, 2013]

Algoritmos

bio-inspirados

Redes Neurais

Sistemas Imunológicos Algoritmos Genéticos
Programação Genética
Evolução Gramatical
Estratégias Evolucionárias
Programação Evolucionária

Colônia de Formigas Enxame de Partículas

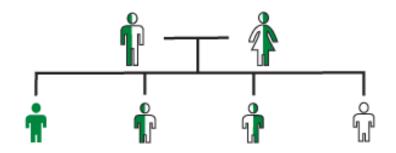
MLP – Multi-layer Perceptrons RBF- Radio Basis Function Net SOM- Self-Organizing Maps ARTMap

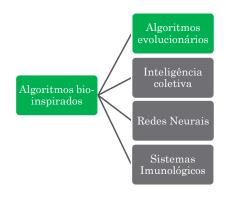
> Seleção Negativa Expansão Clonal Redes



Algoritmos evolucionários

- Inspirados na teoria de evolução de Darwin;
- Evolução: mudança das características (genéticas) de uma população de uma geração para a próxima
 - Mutação dos genes;
 - · Recombinação dos genes dos pais.







Algoritmos

volucionário

Inteligênci:

Redes Neurai

Sistemas

Algoritmos bi inspirados

Algoritmos evolucionários

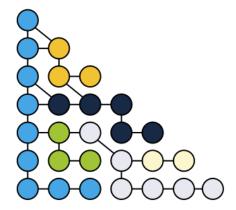
- Evolução é caracterizada basicamente por um processo constituído de 3 passos [VON ZUBEN, 2005]
 - 1. Reprodução com herança genética;
 - 2. Introdução de variação aleatória em uma população de indivíduos;
 - 3. Aplicação da "seleção natural" para a produção da próxima geração.



Algoritmos genéticos - Revisão

Principais diferenças com métodos tradicionais Trabalham com uma codificação do conjunto de parâmetros e não com os próprios parâmetros;

Trabalham com uma população e não com um único ponto;



Utilizam informações de custo ou recompensa e não derivadas ou outro conhecimento auxiliar;

Utilizam regras de transição probabilísticas e não determinísticas.



Algoritmos genéticos - Revisão

Algumas saracterísticas

Paralelo: mantém uma população de soluções que podem ser avaliadas simultaneamente;

Global: AGs não usam somente informações locais, logo não necessariamente ficam presos em máximos locais;

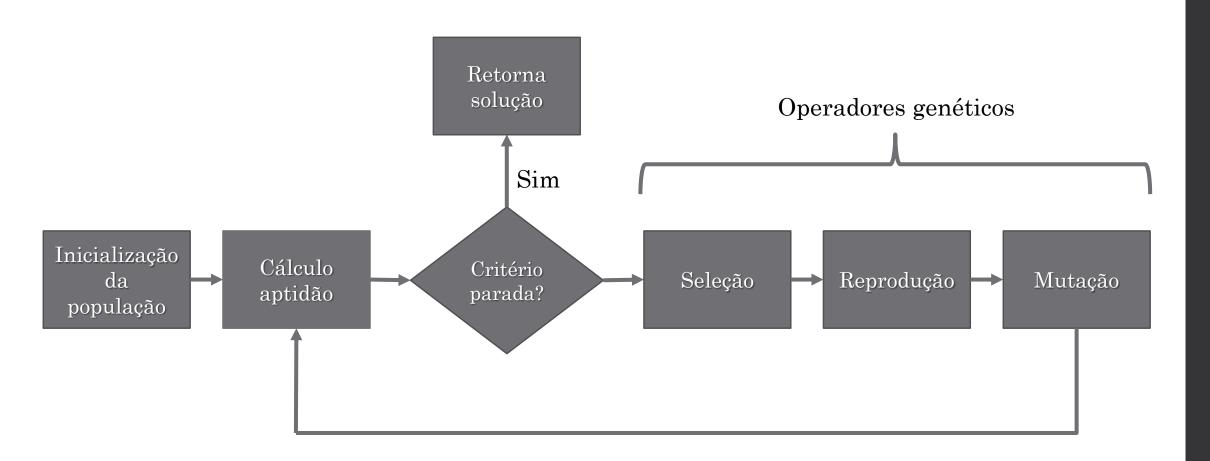
Não totalmente aleatório: usam informações da população atual para determinar o próximo estado de busca;

Não afetados por descontinuidades: não usam informações de derivadas nem necessitam informações de seu entorno;

Funções: Lidam com funções discretas e contínuas.

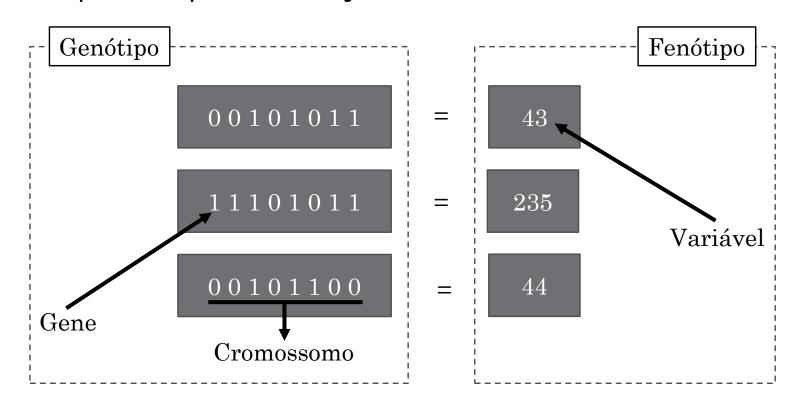


Algoritmos genéticos - Revisão



Inicialização da população - Revisão

• Exemplo: representação em bits





Como computadores podem resolver problemas sem serem explicitamente programados para tal?



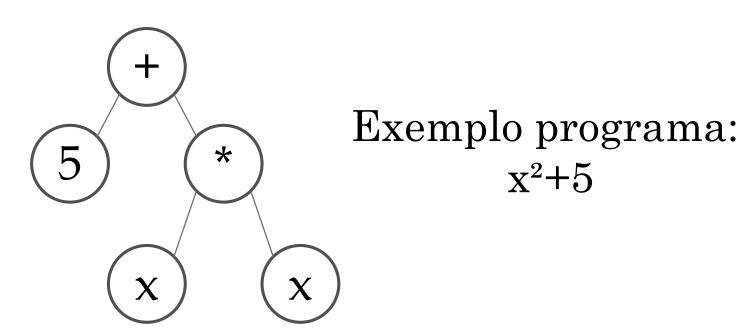
- Como computadores podem resolver problemas sem serem explicitamente programados para tal?
 - Evolução de programas computacionais
 - Analogias com mecanismos utilizados da evolução biológica natural;
 - Criação (automatizada) de um programa que resolve um determinado problema.



- Como computadores podem resolver problemas sem serem explicitamente programados para tal?
 - Pode ser vista como uma extensão dos Ags
 - Indivíduos são programas;
 - Espaço de busca são todos os possíveis programas.



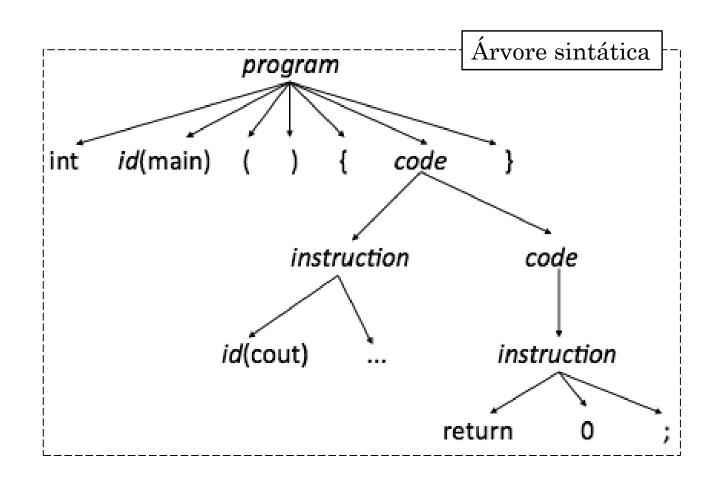
- Programas?
 - Funções matemáticas, por exemplo;
 - · Representação feita por meio de árvores.





- Intimamente ligada à ideia de programação funcional (sequência de aplicação de funções a argumentos)
 - Independentemente da linguagem, todos os programas podem ser vistos como uma seqüência de aplicações de funções a argumentos;
 - Compiladores usam esse fato para traduzir um programa em uma árvore sintática.







- Passos para o correto funcionamento [KOZA, 1992]
 - 1. Determinar conjunto de terminais;
 - 2. Determinar conjunto de funções;
 - 3. Determinar função fitness;
 - 4. Determinar parâmetros e variáveis para controle da execução;
 - 5. Determinar critério de parada.



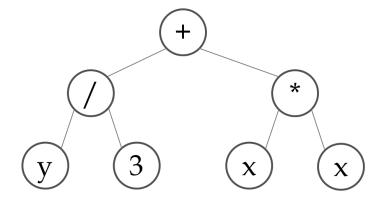
- Criação da população
 - · Cria uma população de forma randômica;
 - Profundidade máxima definida por parâmetro;
 - Principais métodos
 - Full;
 - Grow;
 - Ramped half-and-half.



- Criação da população
 - Método Grow
 - Respeita o critério de profundidade máxima da árvore;
 - Escolhe aleatóriamente entre funções e terminais em qualquer nível da árvore, podendo criar estruturas irregulares.



- Criação da população
 - Método Full
 - Árvores com a profundidade máxima;
 - Escolhe aleatóriamente somente funções, até que um nó de profundidade máxima seja atingido, aí então escolhendo somente terminais.

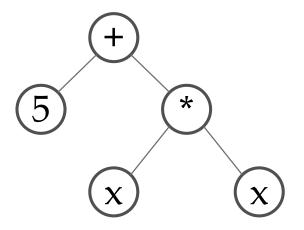




- Criação da população
 - Método Ramped half-and-half
 - Utiliza o método Grow e Full;
 - Gera um número igual de árvores para cada profundidade;
 - 50% utilizará o método full e 50% o método Grow.

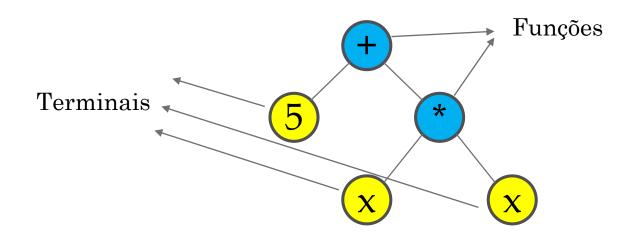


- Criação da população
 - Funções e terminais
 - Funções: funções aritiméticas (+, -, /, *), funções booleanas, funções matemáticas, etc.
 - Terminais: constantes numéricas, dados externos, variáveis.





- Criação da população
 - Funções e terminais
 - Funções: funções aritiméticas (+, -, /, *), funções booleanas, funções matemáticas, etc.
 - Terminais: constantes numéricas, dados externos, variáveis.



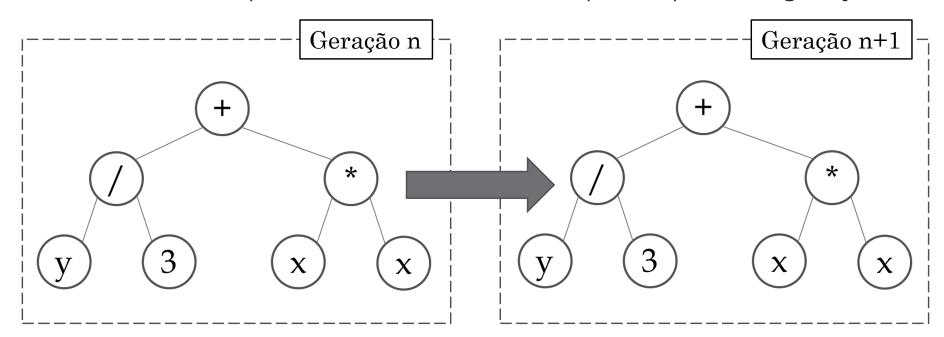


- Operadores genéticos
 - Reprodução;
 - Crossover;
 - Mutação;
 - Permutação;
 - Edição;
 - Encapsulamento;
 - Destruição.



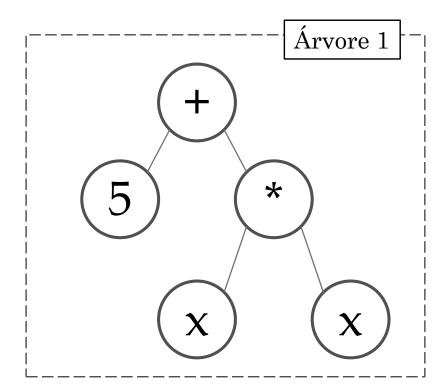
Reprodução

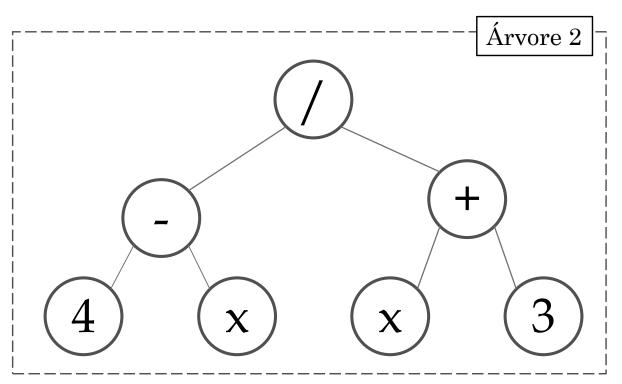
- Um indivíduo com uma bom valor após função de avaliação (fitness) é escolhido;
- É feita uma cópida idêntica do indivíduo para a próxima geração.





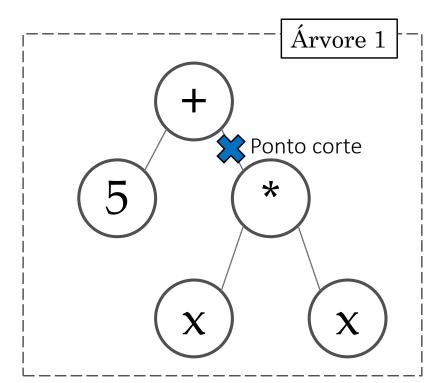
- Crossover
 - Troca entre partes dos indivíduos selecionados;
 - Partes escolhidas de forma aleatória nas duas árvores.

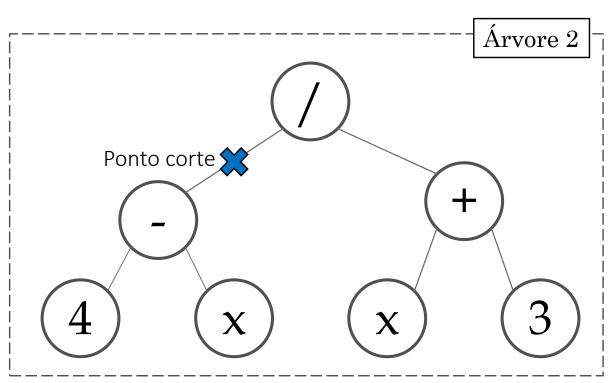






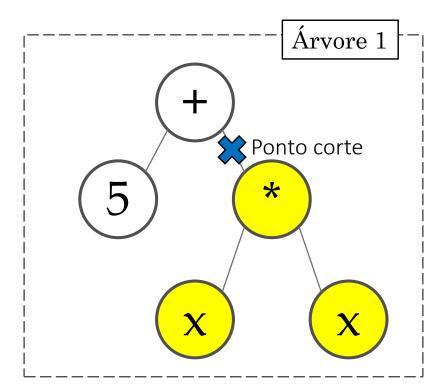
- Crossover
 - Troca entre partes dos indivíduos selecionados;
 - Partes escolhidas de forma aleatória nas duas árvores.

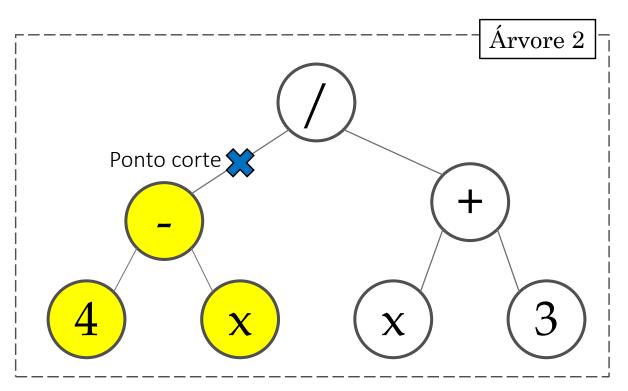






- Crossover
 - Troca entre partes dos indivíduos selecionados;
 - Partes escolhidas de forma aleatória nas duas árvores.

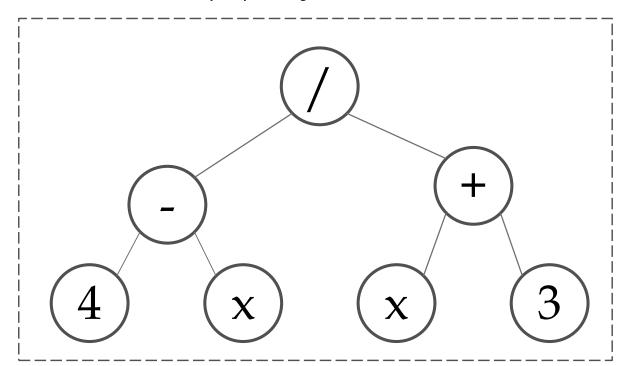






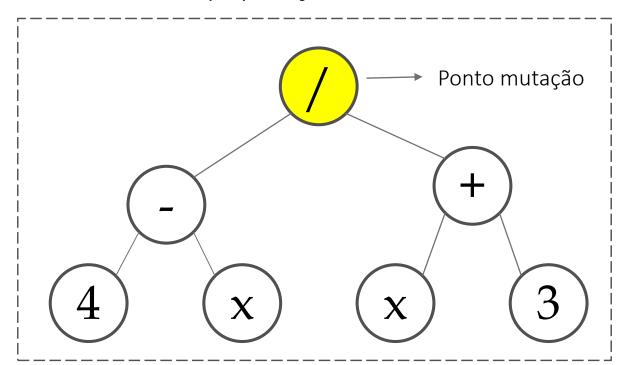


- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - · Adiciona diversidade na população.



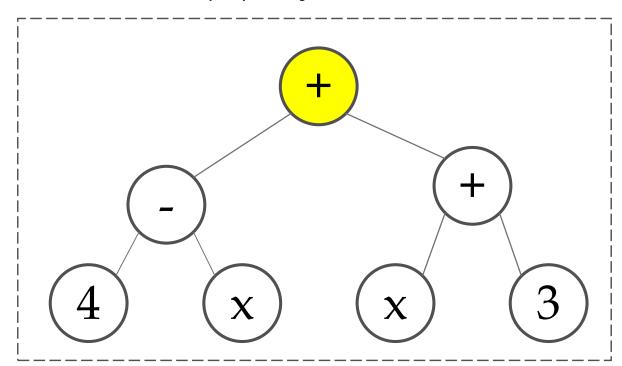


- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - · Adiciona diversidade na população.



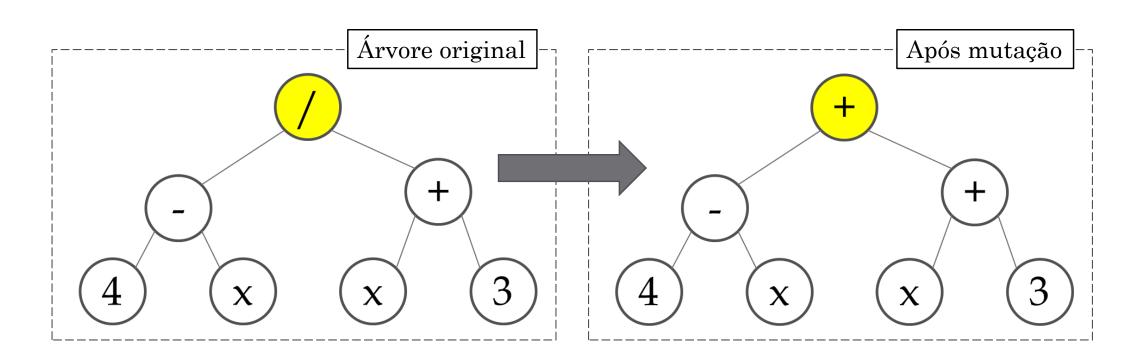


- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - · Adiciona diversidade na população.



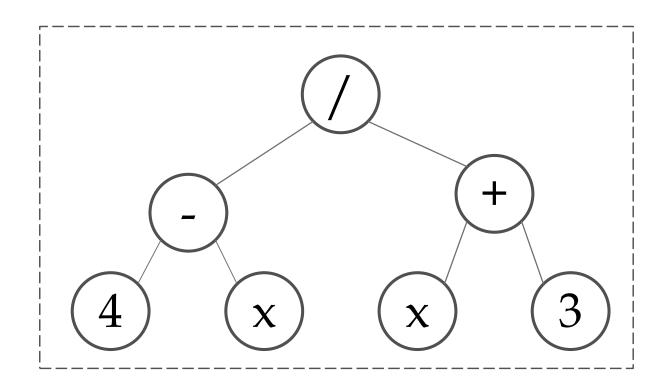


- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - · Adiciona diversidade na população.



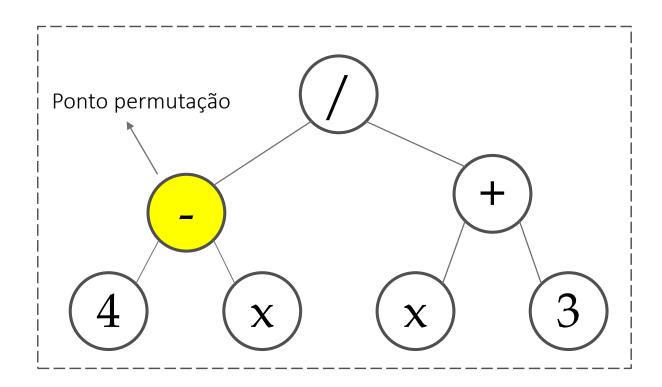


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.



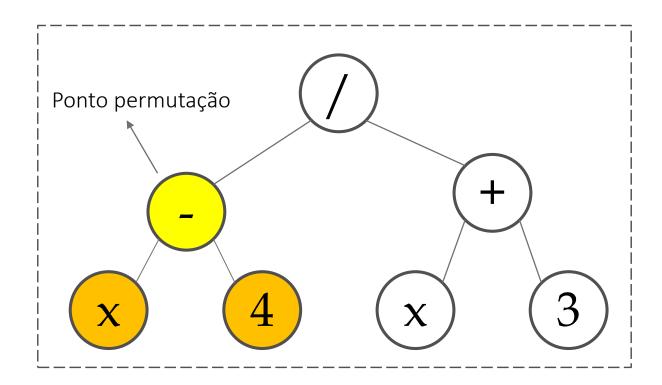


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.



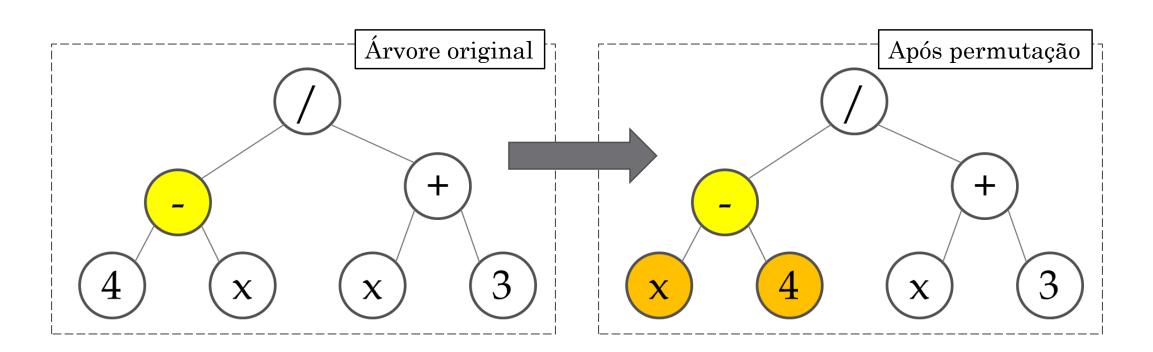


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.



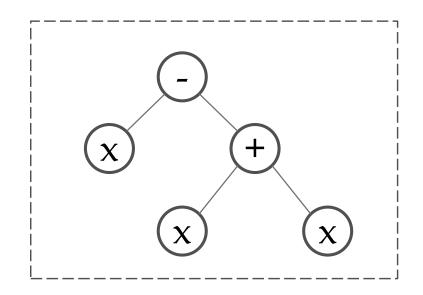


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.





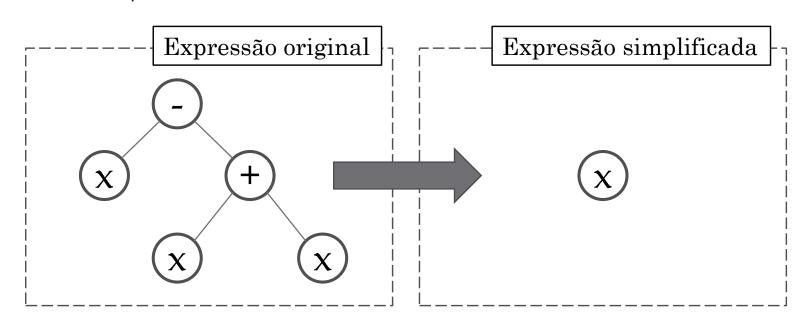
- Edição
 - Forma de simplificação e edição de expressões;
 - Muito custosa Cosumo considerável de tempo;
 - Torna a expressão menos vulnerável ao crossover.



Expressão: X+X-X

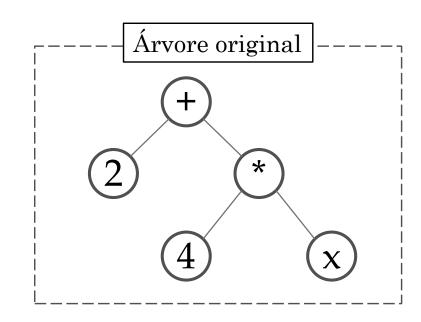


- Edição
 - Forma de simplificação e edição de expressões;
 - Muito custosa Cosumo considerável de tempo;
 - Torna a expressão menos vulnerável ao crossover.



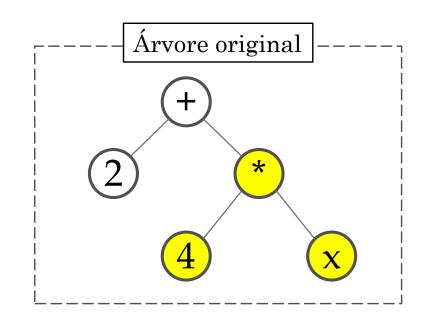


- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.



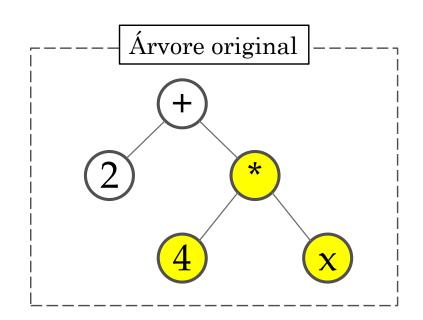


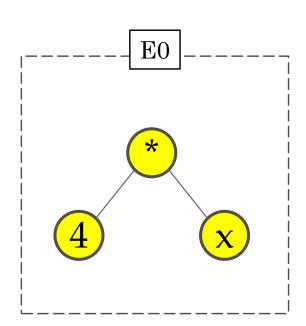
- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.





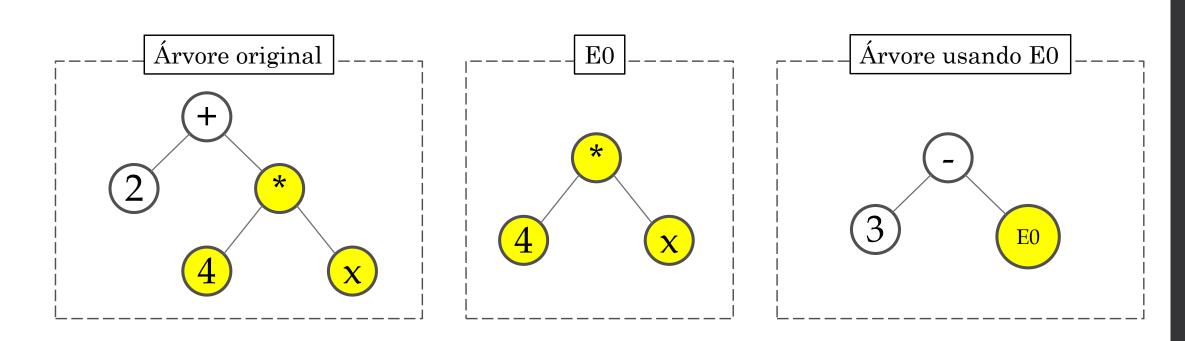
- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.







- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.





Destruição

- Casos complexos, grande parte da população pode ter um *fitness* muito ruim, causando uma perda de diversidade rápida e um custo computacional muito grande;
- Forma de destuir indivíduos medíocres nas gerações iniciais;
- Parâmetros
 - Quantidade de indivíduos mantidos;
 - Condição em que o operador será invocado;
- Indivíduos sobreviventes são escolhidos com base no fitness.



Referências

- ZUBEN, F. V. Representação e Operadores Evolutivos
- · ZUBBEN, F. B. Programação Genética
- KOZA, J.R. Genetic Programming: On the Programming of Computers by means of Natural Selection
- · NETO, A. G. Programação Genética
- · CRUZ, A. J. O. Algoritmos Genéticos
- · MEDEIROS, D. Programação Genética