

Automatic Lexicon Expansion for Sentiment Analysis using Evolutionary Algorithms

Airton Bordin Junior

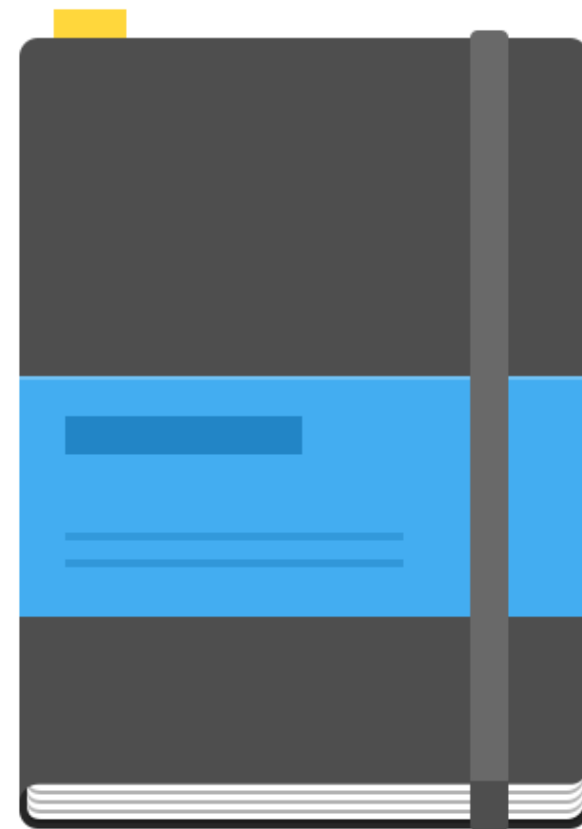
[airtonbjunior@gmail.com]

Mestrado em Ciência da Computação

Universidade Federal de Goiás (UFG) - Instituto de Informática – Junho/2017

Programação

- Introdução
- Heurísticas e Metaheurísticas
- Algoritmos evolucionários
- Análise de Sentimentos
- Programação Genética
- Referências





Introdução

- Problemas computacionais

Tratáveis

- Polinomiais
- Algoritmos determinísticos

Intratáveis

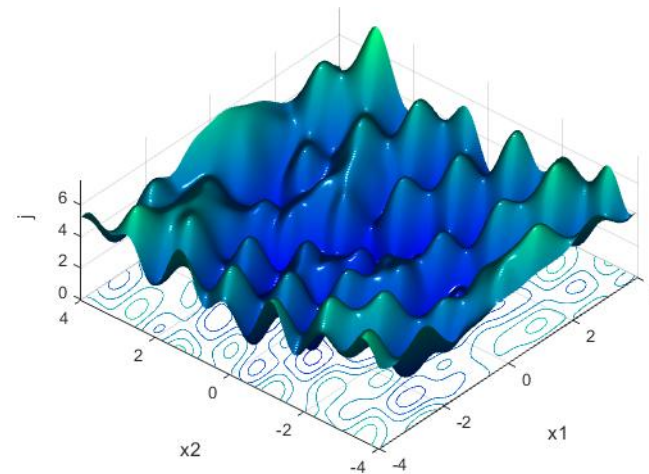
- Não polinomiais
- Algoritmos não determinísticos
- Solução determinística inviável
 - Sem solução em tempo hábil





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.

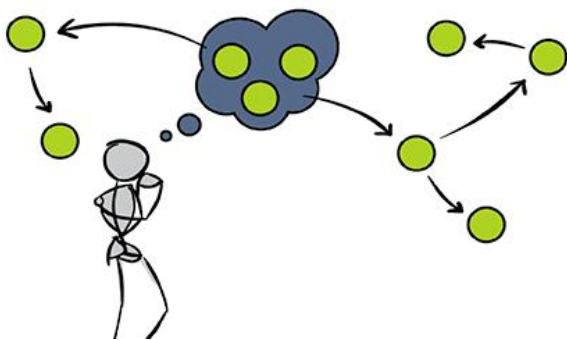




Metaheurística

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;

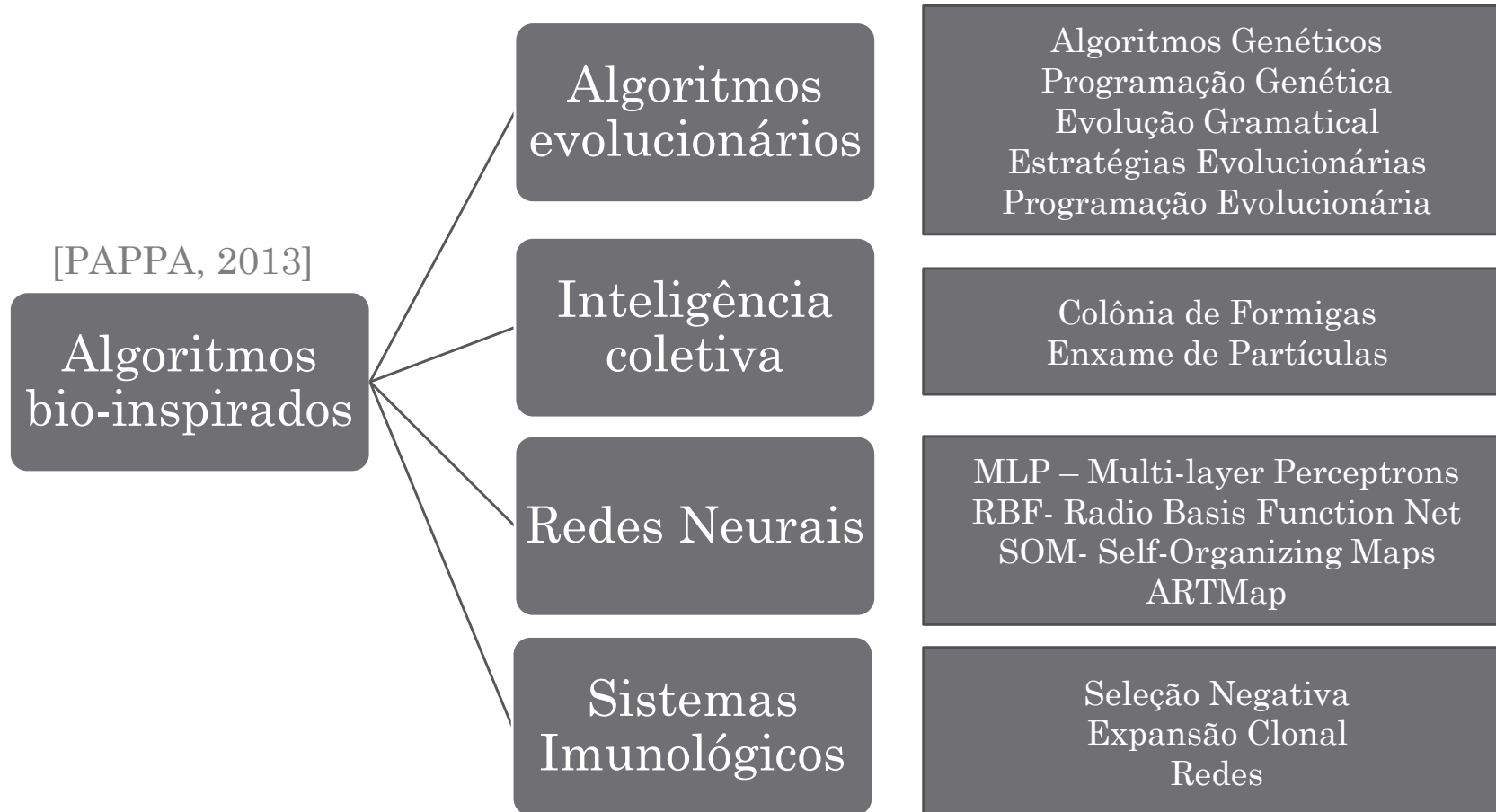
Podem incorporar mecanismos para evitar ficar presos em áreas confinadas do espaço de busca;

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.

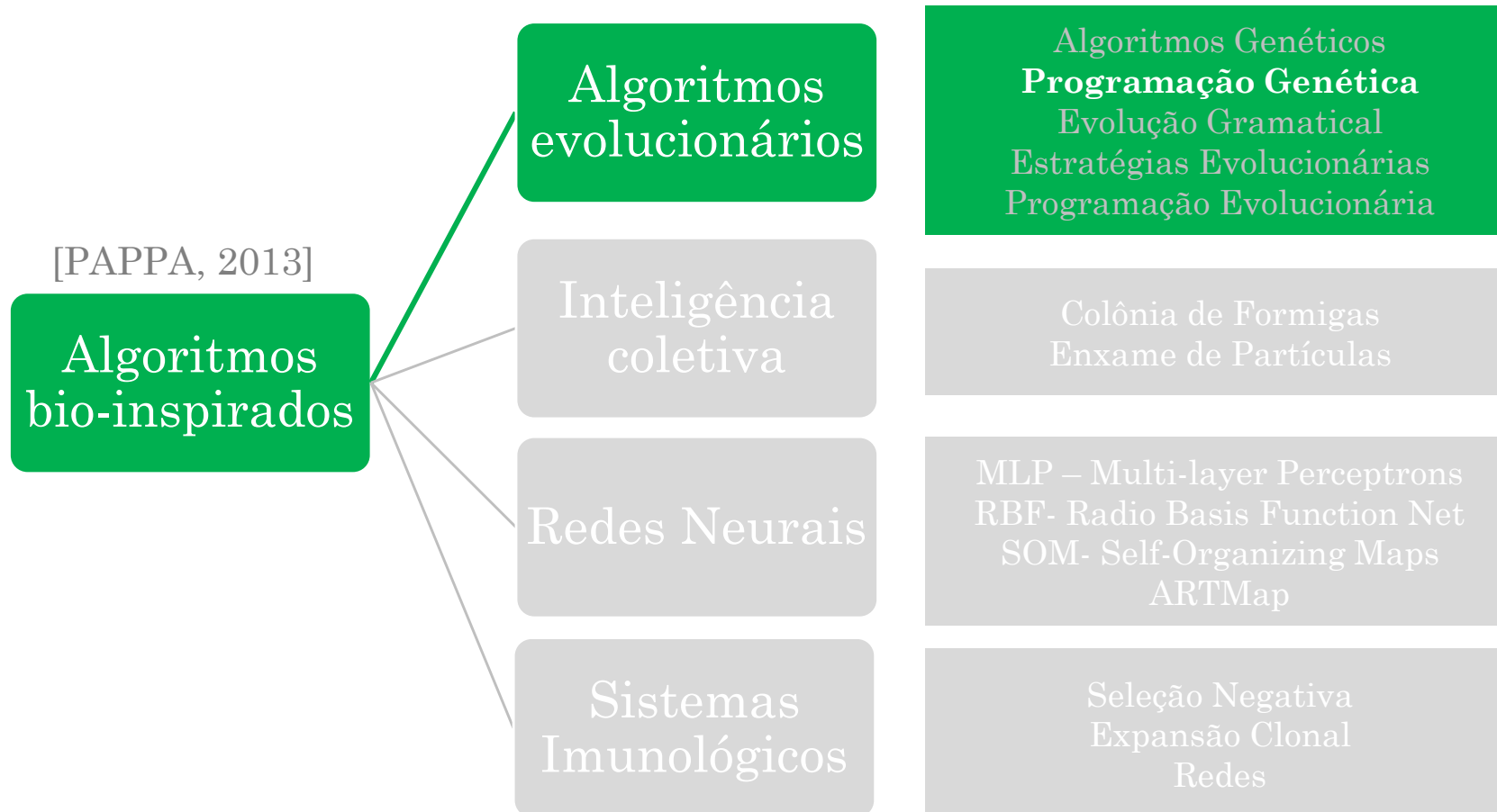


Algoritmos bio-inspirados





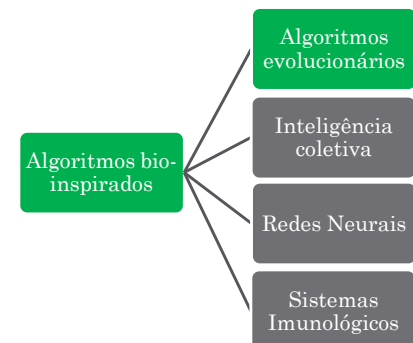
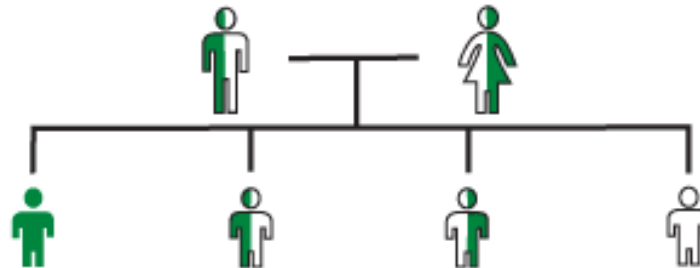
Algoritmos bio-inspirados





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.

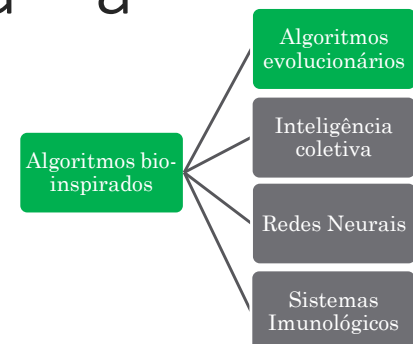




Algoritmos evolucionários

- 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.



Análise de Sentimentos



Análise de sentimentos

- [Escrever algo sobre o crescente número de conteúdo na WEB]



Análise de sentimentos

YouTube

LinkedIn

skype™

amazon

facebook

ebay

Baidu 百度

Google

bing



Análise de sentimentos

- Sentiment Lexicon
 - Manual;
 - Baseada em dicionário;
 - Baseada em *corpus*;

Programação Genética



Programação genética

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



Programação genética

- *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.



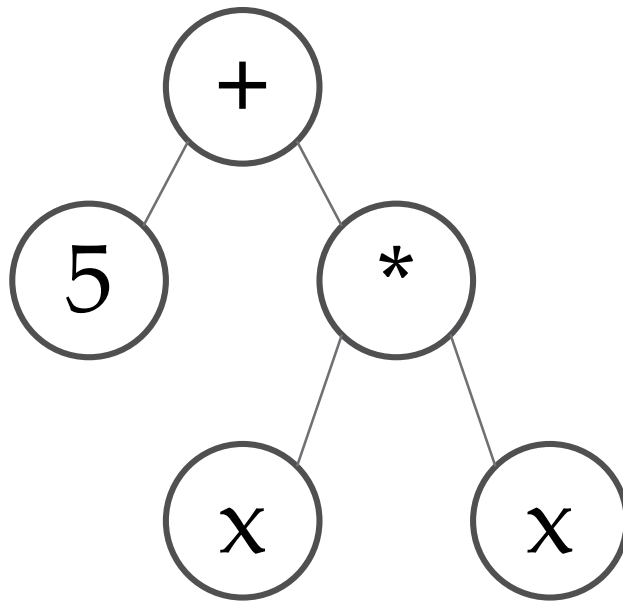
Programação genética

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

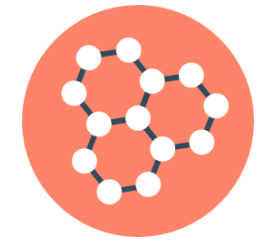


Programação genética

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



Exemplo programa:
 $x^2 + 5$



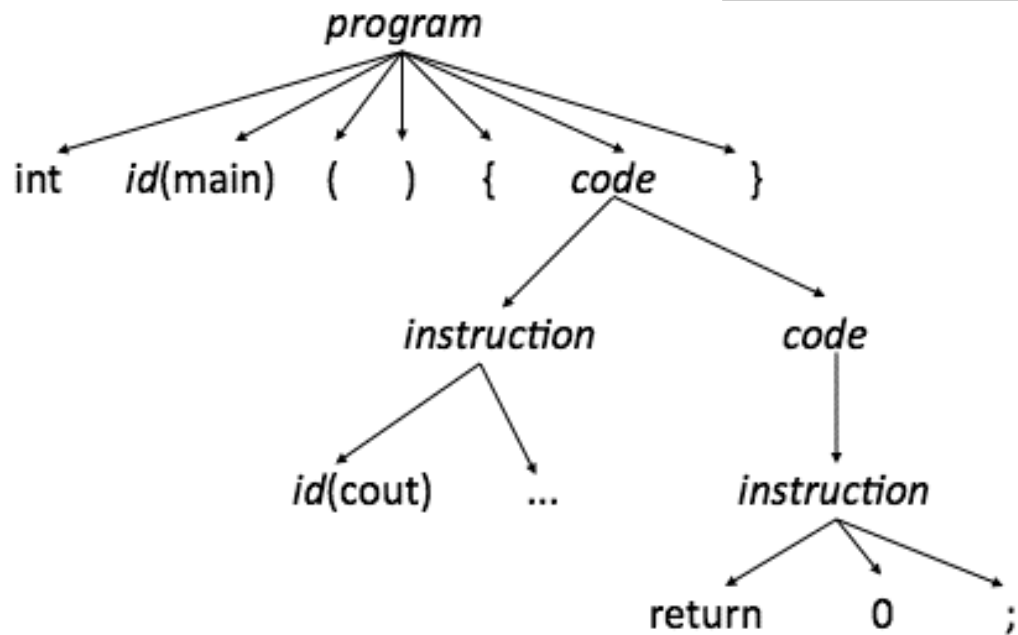
Programação genética

- 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 sequência de aplicações de funções a argumentos;
 - Compiladores usam esse fato para traduzir um programa em uma árvore sintática.

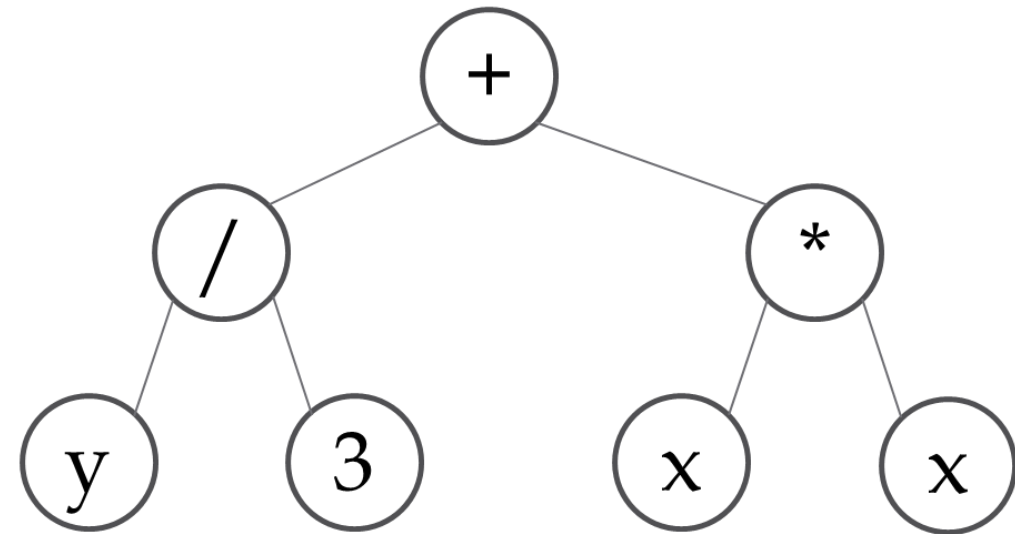


Programação genética

Árvore sintática



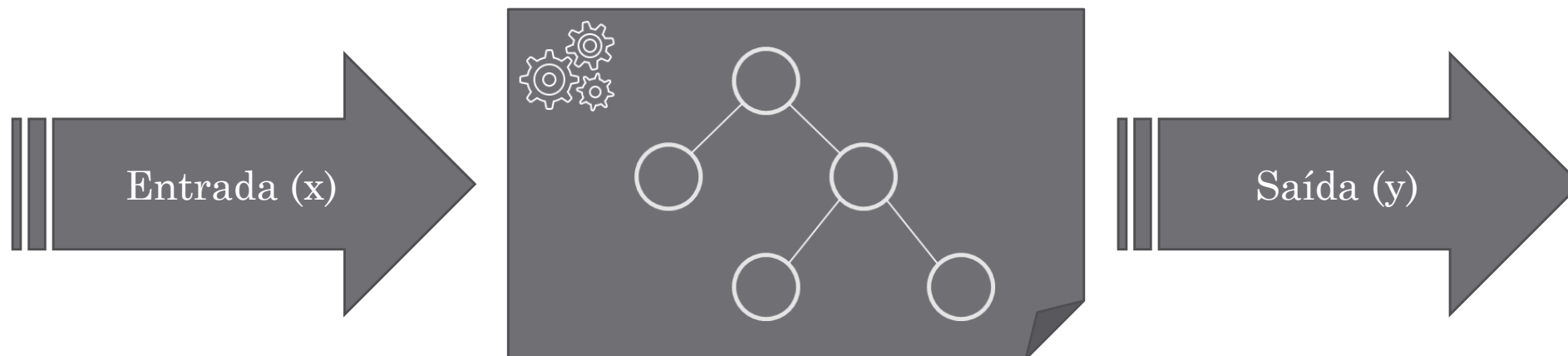
Expressão matemática





Programação genética

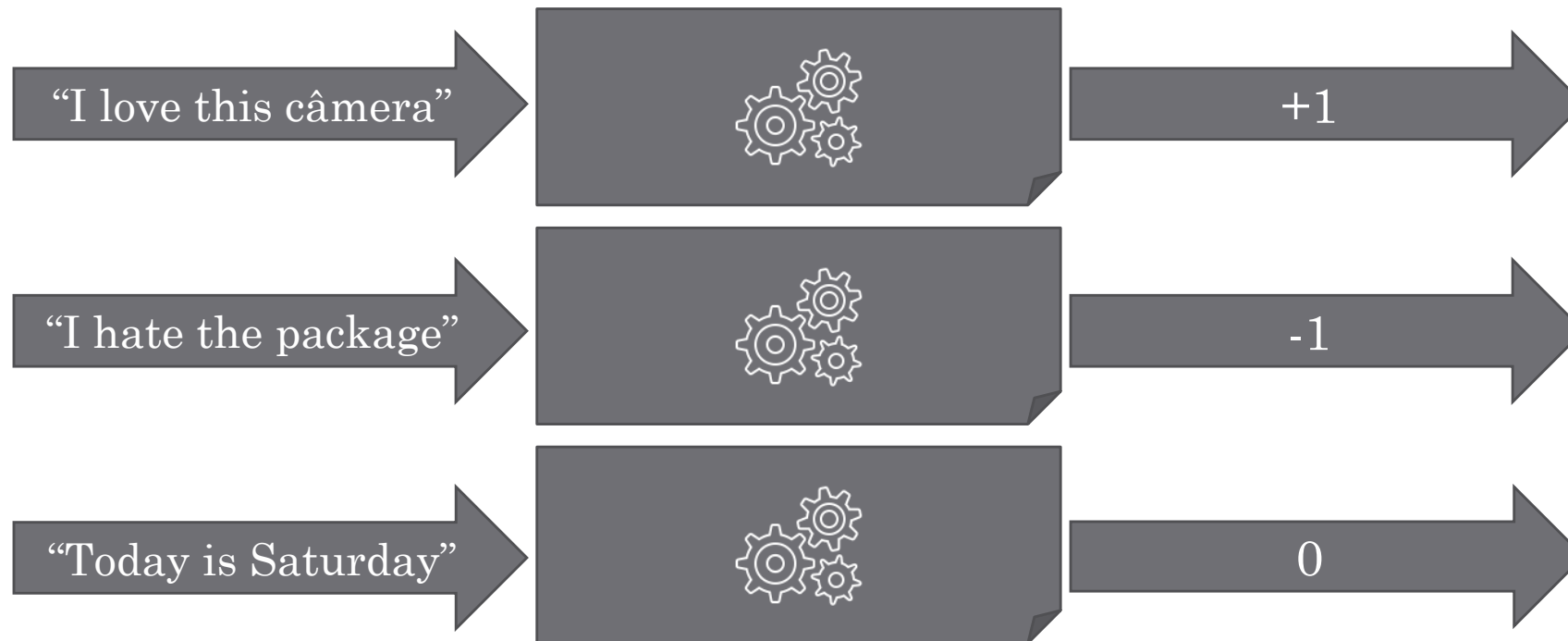
- Modelo M
 - Relaciona um vetor de entrada com um vetor de saída;
 - Assume-se que o modelo é desconhecido.





Programação genética

- Fontes de informação sobre o problema



...



Programação genética

- 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.



Programação genética

- Library DEAP - Distributed Evolutionary Algorithms in Python;
- Computer Vision and Systems Laboratory (CVSL) at Université Laval, in Quebec city, Canada;



Félix-Antoine Fortin, François-Michel De Rainville, Marc-André Gardner, Marc Parizeau and Christian Gagné, “DEAP: Evolutionary Algorithms Made Easy”, Journal of Machine Learning Research, pp. 2171-2175, no 13, jul 2012.



François-Michel De Rainville, Félix-Antoine Fortin, Marc-André Gardner, Marc Parizeau and Christian Gagné, “DEAP: A Python Framework for Evolutionary Algorithms”, Companion proc. of the Genetic and Evolutionary Computation Conference (GECCO 2012), July 2012.



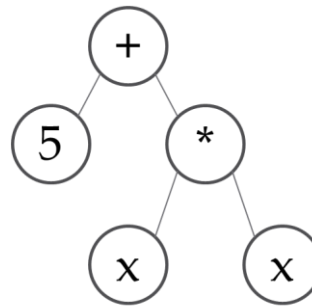
Programação genética

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



Programação genética

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

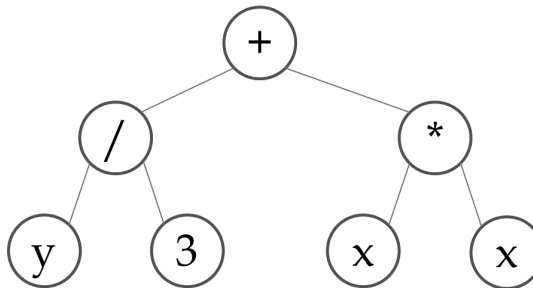


```
toolbox.register("expr", gp.genGrow, pset=pset, min_=1, max_=7)
```



Programação genética

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

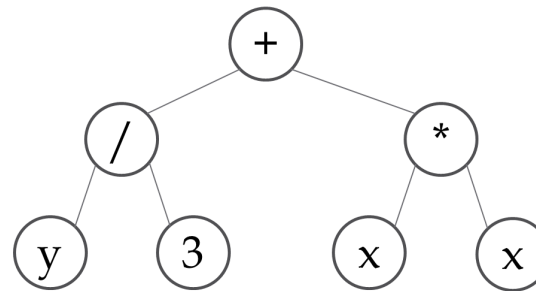
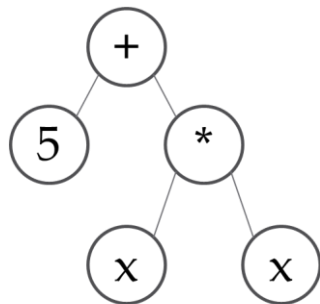


```
toolbox.register("expr", gp.genFull, pset=pset, min_=1, max_=7)
```



Programação genética

- 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.

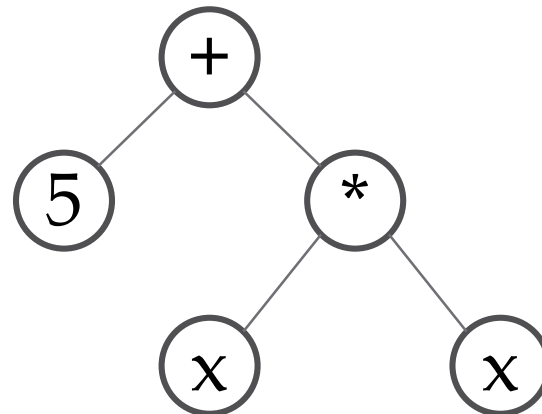


```
toolbox.register("expr", gp.genHalfAndHalf, pset=pset, min_=1, max_=7)
```



Programação genética

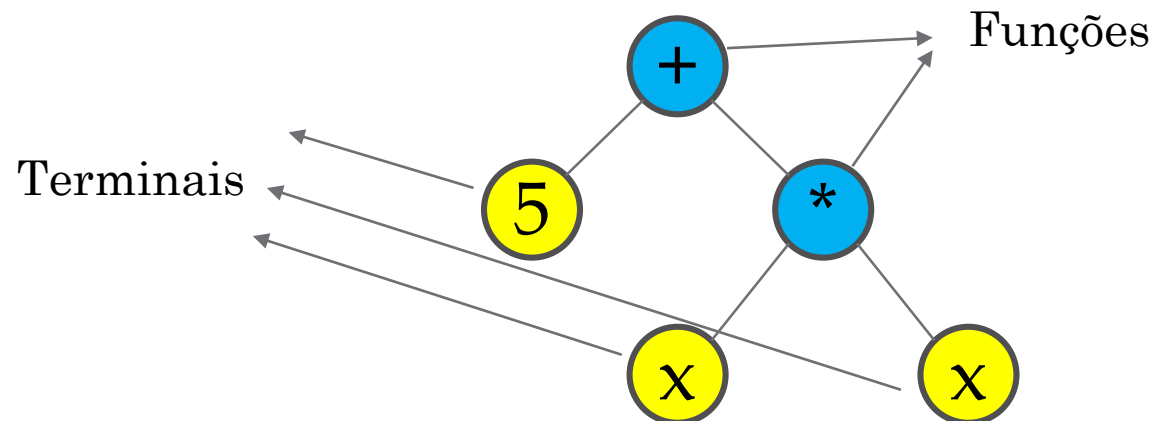
- Funções e terminais
 - **Funções:** funções aritméticas (+, -, /, *), funções booleanas, funções matemáticas, etc;
 - **Terminais:** constantes numéricas, dados externos, variáveis.





Programação genética

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





Programação genética

- Funções e terminais

```
pset.addPrimitive(operator.add, [float, float], float)
pset.addPrimitive(operator.sub, [float, float], float)
pset.addPrimitive(operator.mul, [float, float], float)
pset.addPrimitive(protectedDiv, [float, float], float)
pset.addPrimitive(math.cos, [float], float)
pset.addPrimitive(math.sin, [float], float)
```

```
pset.addPrimitive(protectedLog, [float], float)
pset.addPrimitive(invertSignal, [float], float)
```

```
pset.addPrimitive(positiveHashtags, [str], float)
pset.addPrimitive(negativeHashtags, [str], float)
pset.addPrimitive(polaritySum, [str], float)
```

```
pset.addEphemeralConstant("r", lambda: float(random.randint(-1,1)), float)
```





Programação genética

- Operadores genéticos

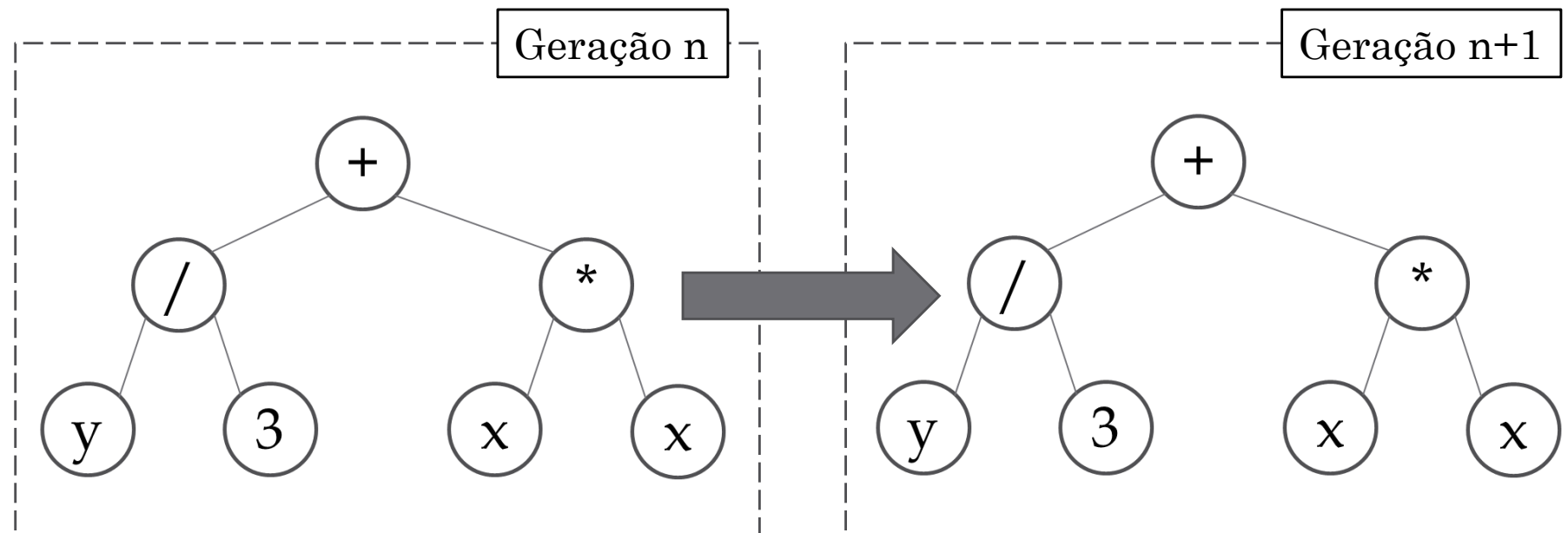
- Reprodução;
- Crossover;
- Mutação;
- Permutação;
- Edição;
- Encapsulamento;
- Destruição.



Operadores genéticos

- 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.

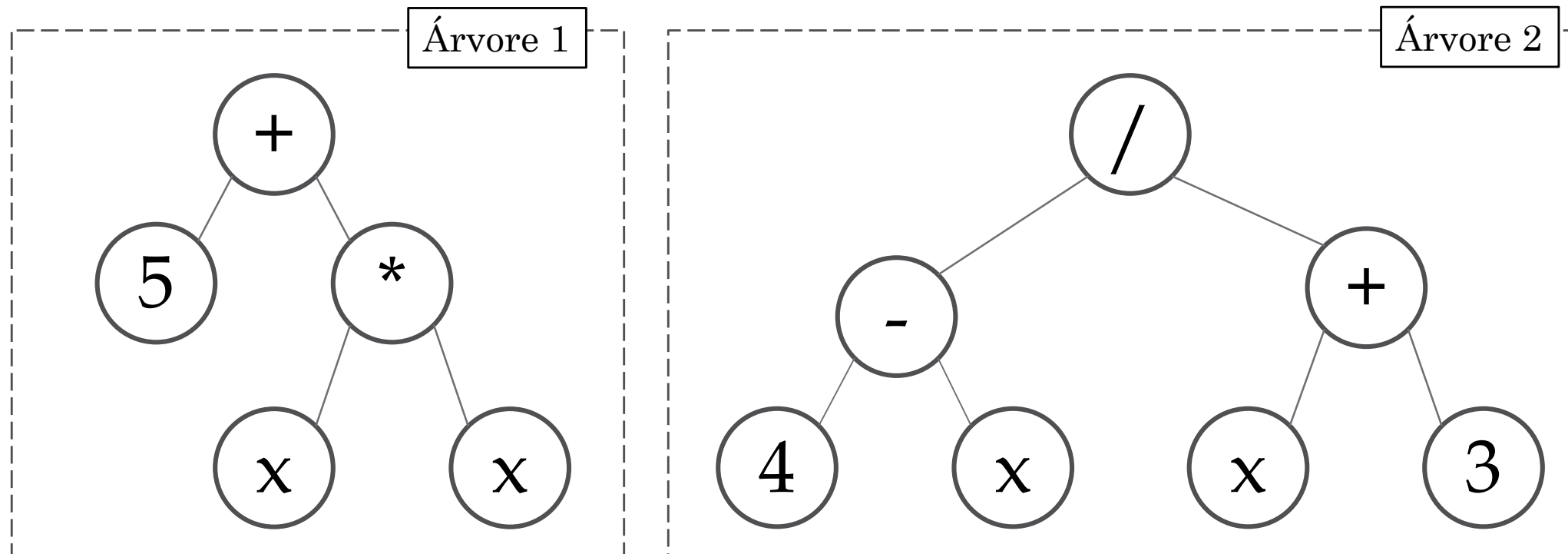




Operadores genéticos

- Crossover

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

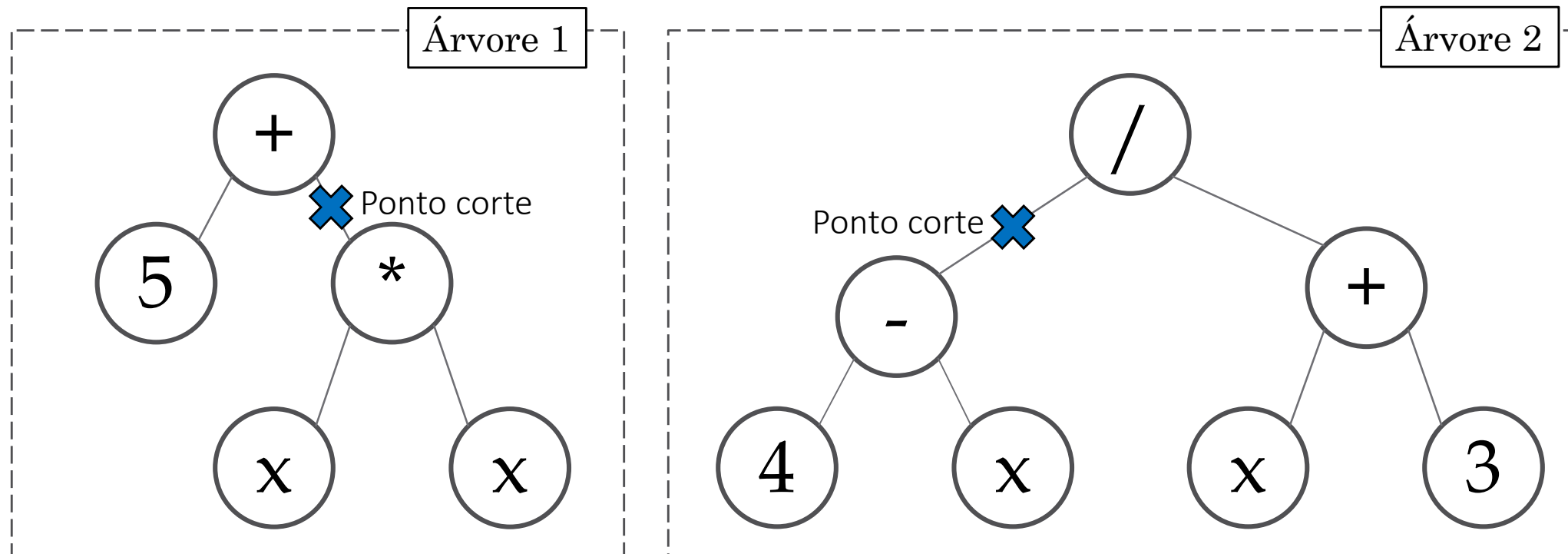




Operadores genéticos

- Crossover

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

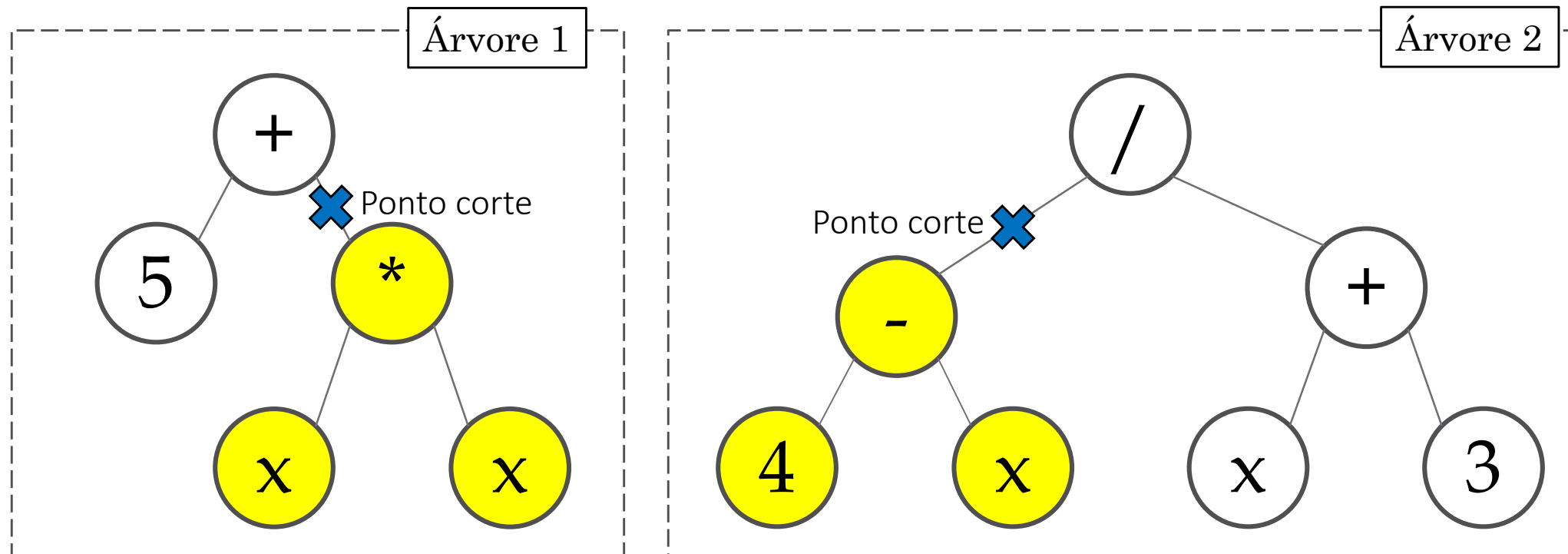


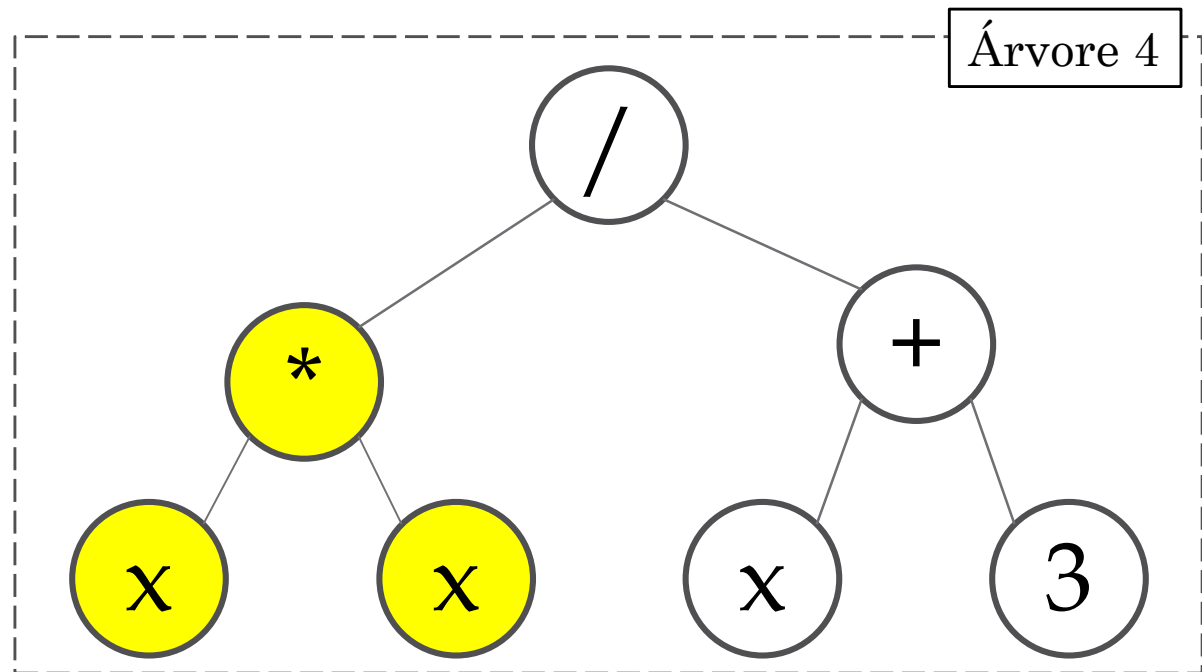
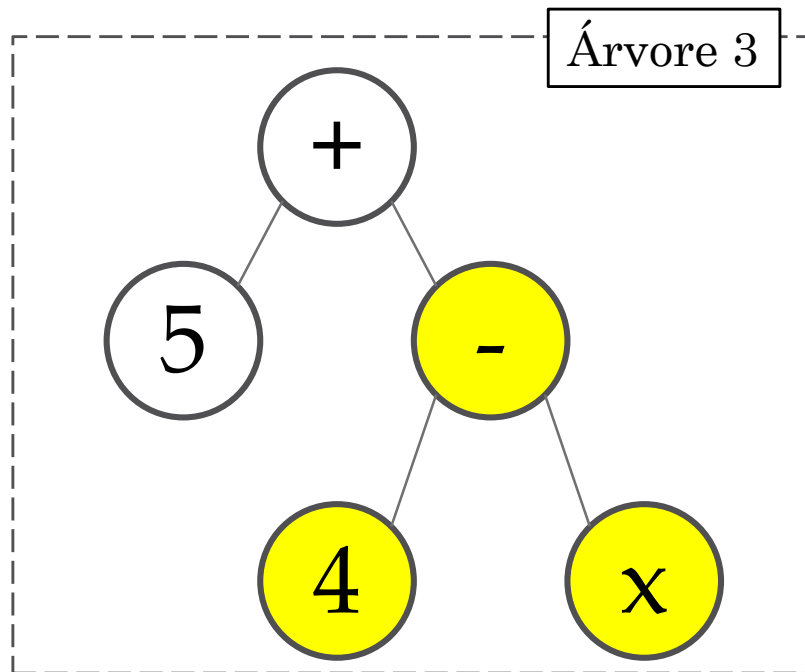
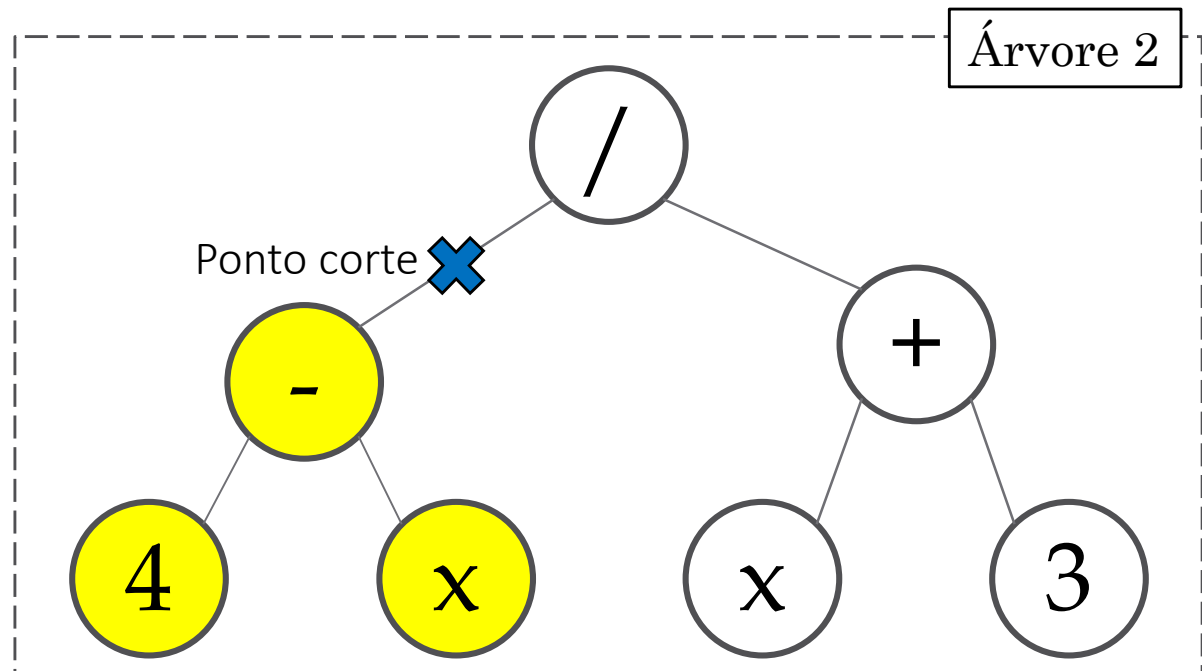
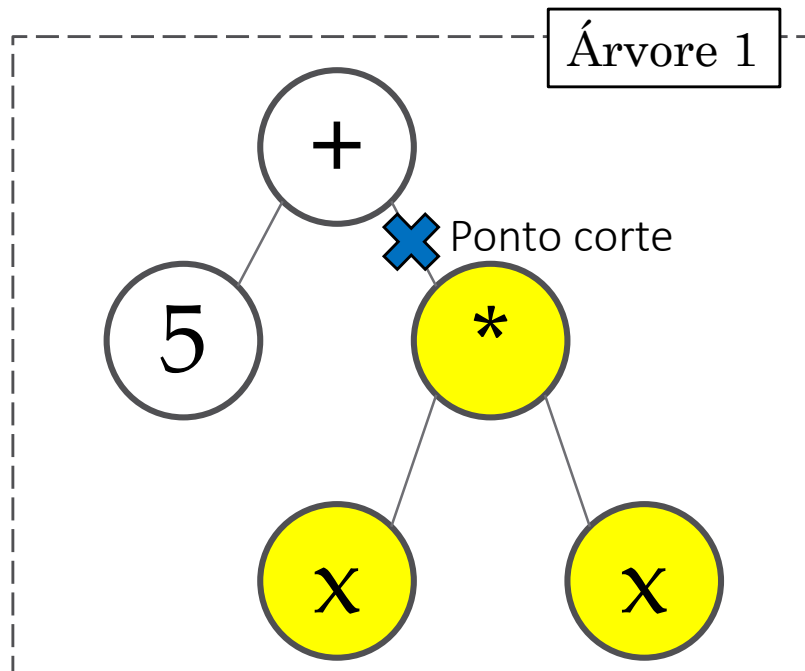


Operadores genéticos

- Crossover

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



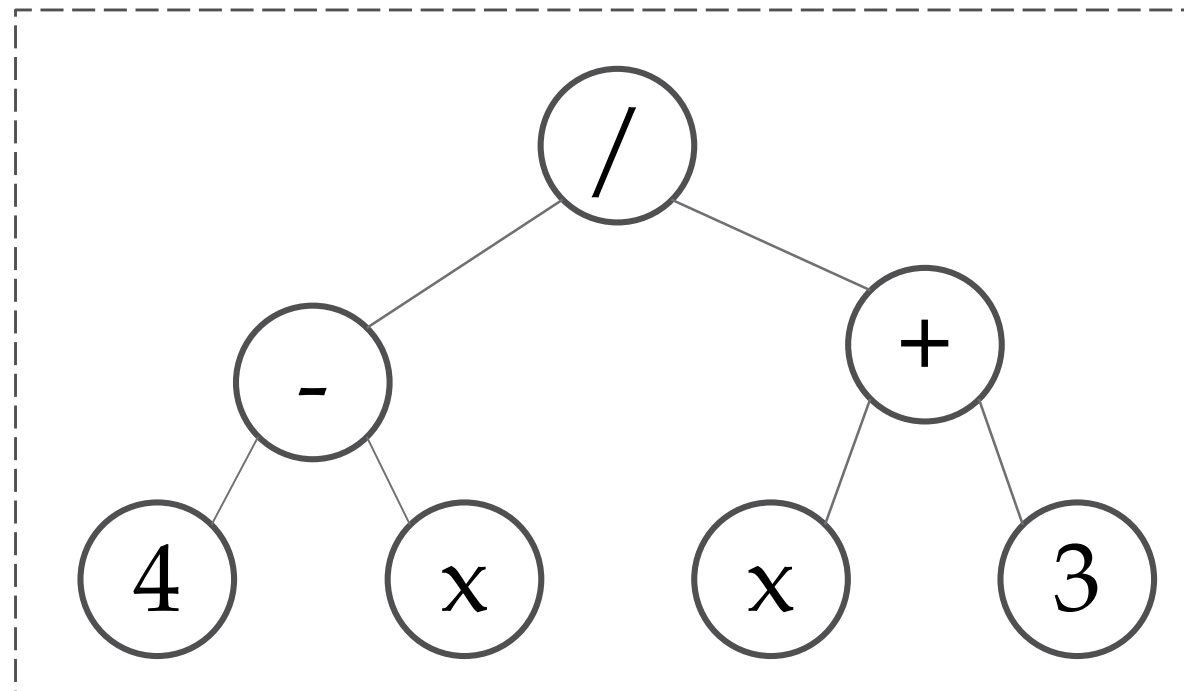




Operadores genéticos

- Mutaç o

- Mudan a aleat ria em um dos n s da  rvore;
- Adiciona diversidade na popula o.

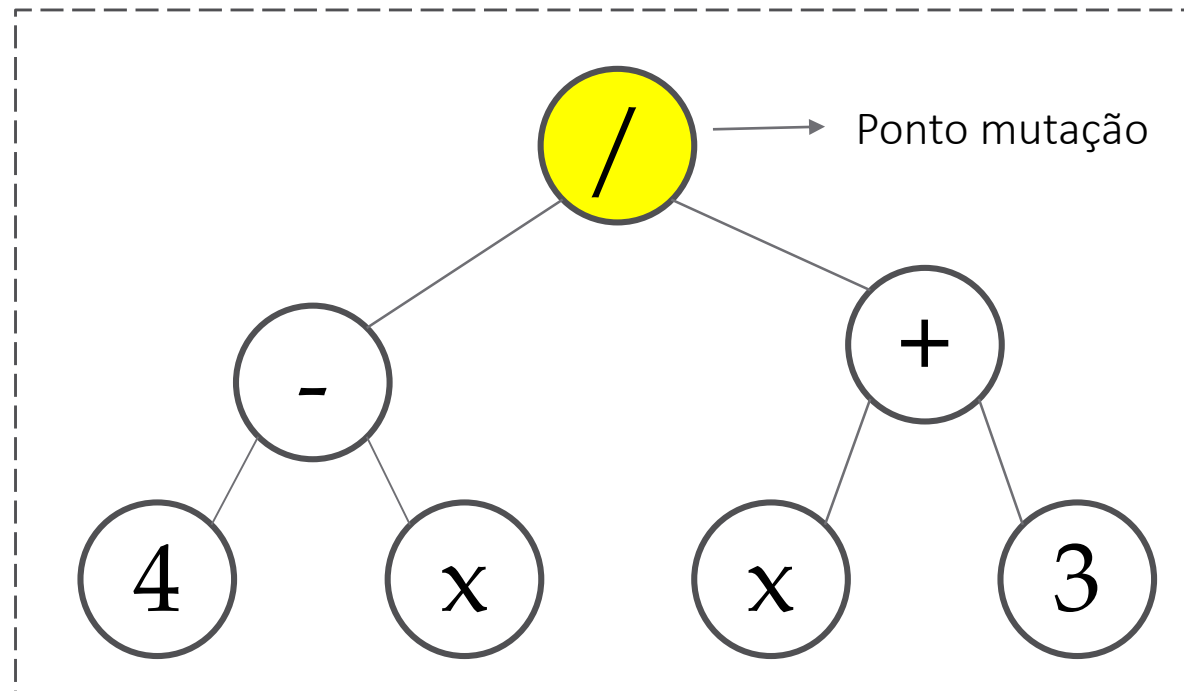




Operadores genéticos

- Mutaç o

- Mudan a aleat ria em um dos n os da  rvore;
- Adiciona diversidade na popula  o.

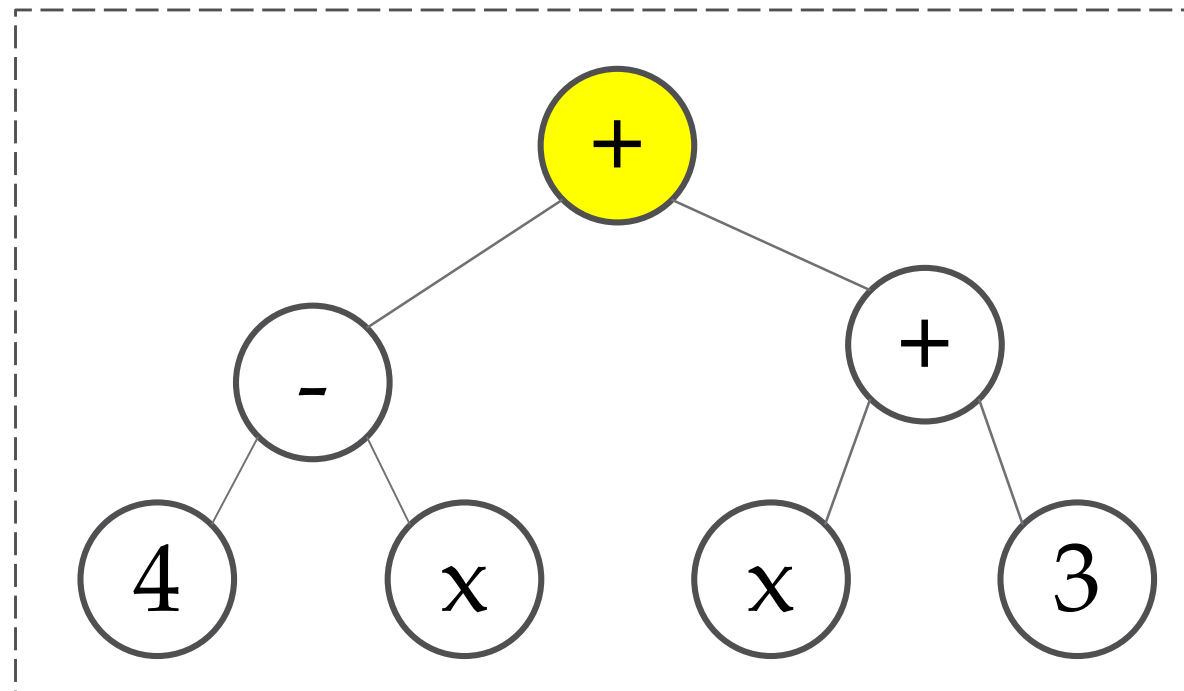




Operadores genéticos

- Mutaç o

- Mudan a aleat ria em um dos n os da  rvore;
- Adiciona diversidade na popula  o.

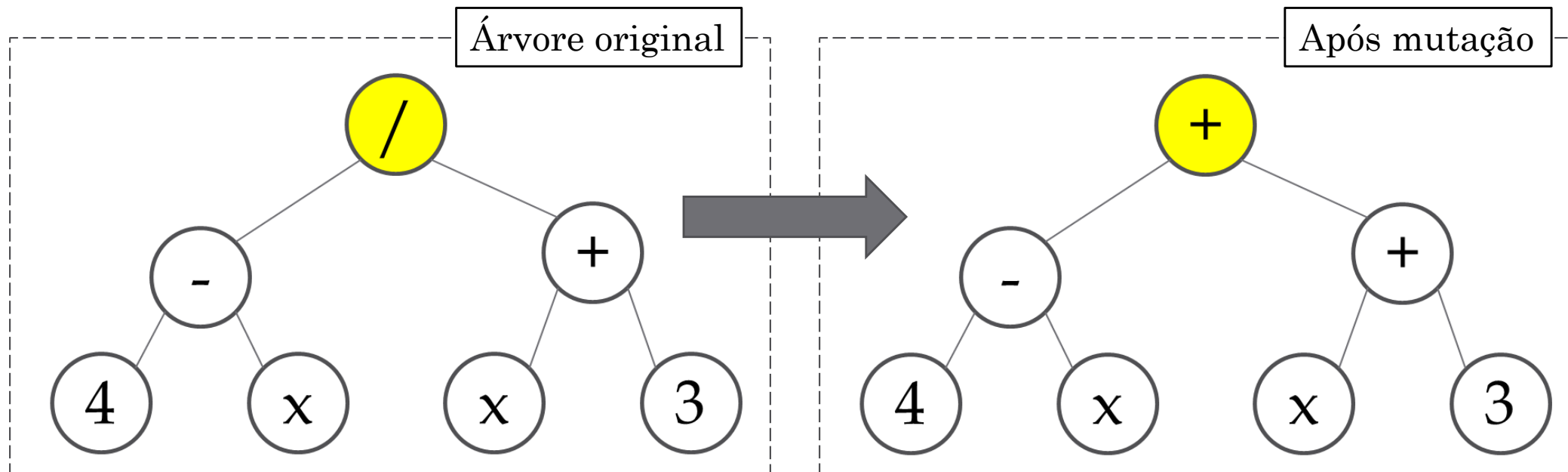




Operadores genéticos

- Mutaç o

- Mudan a aleat ria em um dos n os da  rvore;
- Adiciona diversidade na popula  o.





Operadores genéticos

- Mutaç o

- Mudan a aleat ria em um dos n os da  rvore;
- Adiciona diversidade na popula  o.



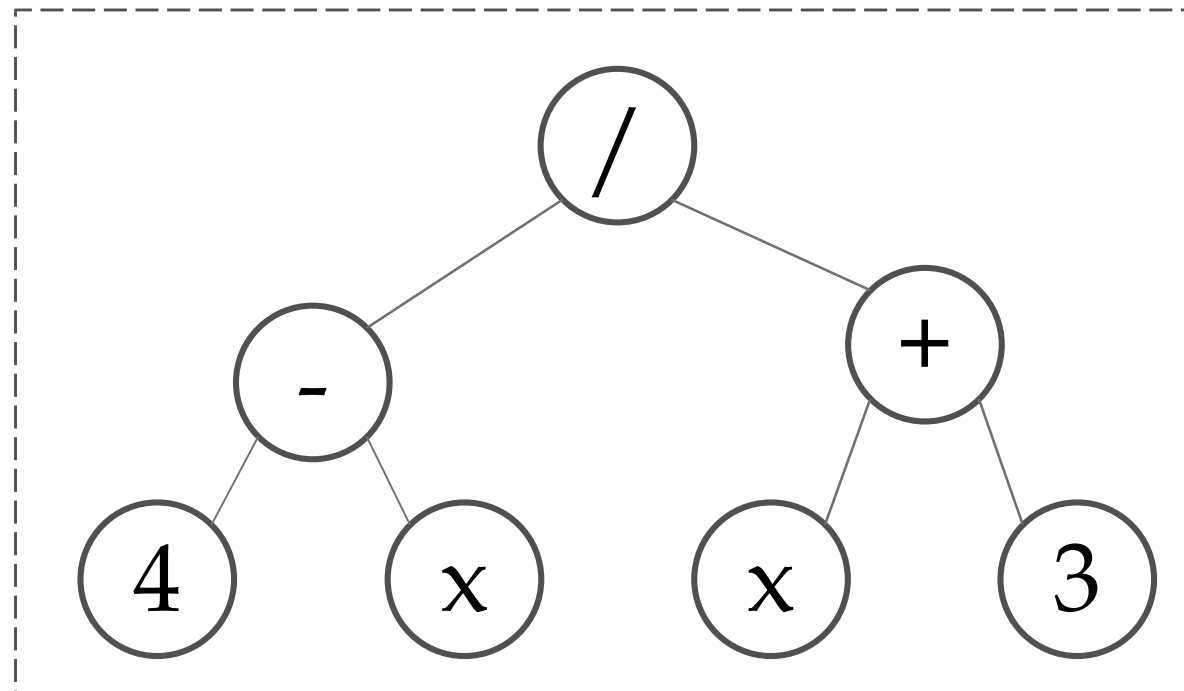
```
toolbox.register("mutate", gp.mutUniform,  
    expr=toolbox.expr_mut, pset=pset)  
toolbox.decorate("mutate",  
    gp.staticLimit(key=operator.attrgetter("height"),  
    max_value=17))
```



Operadores genéticos

- Permutação

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

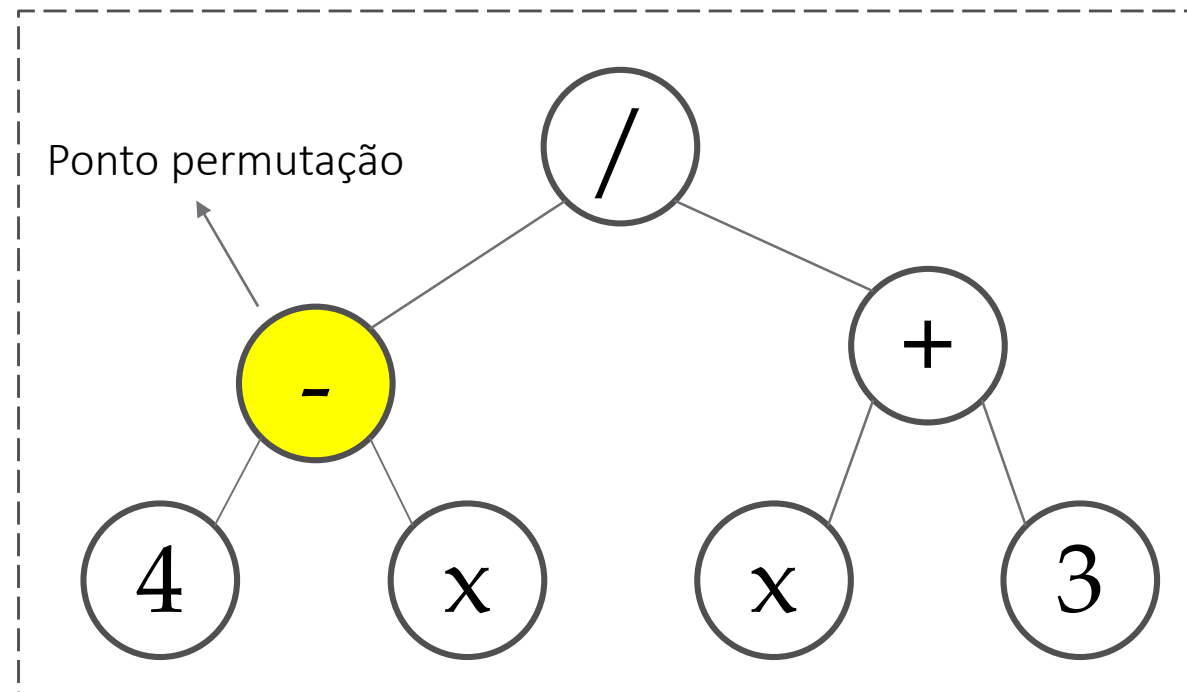




Operadores genéticos

- Permutação

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

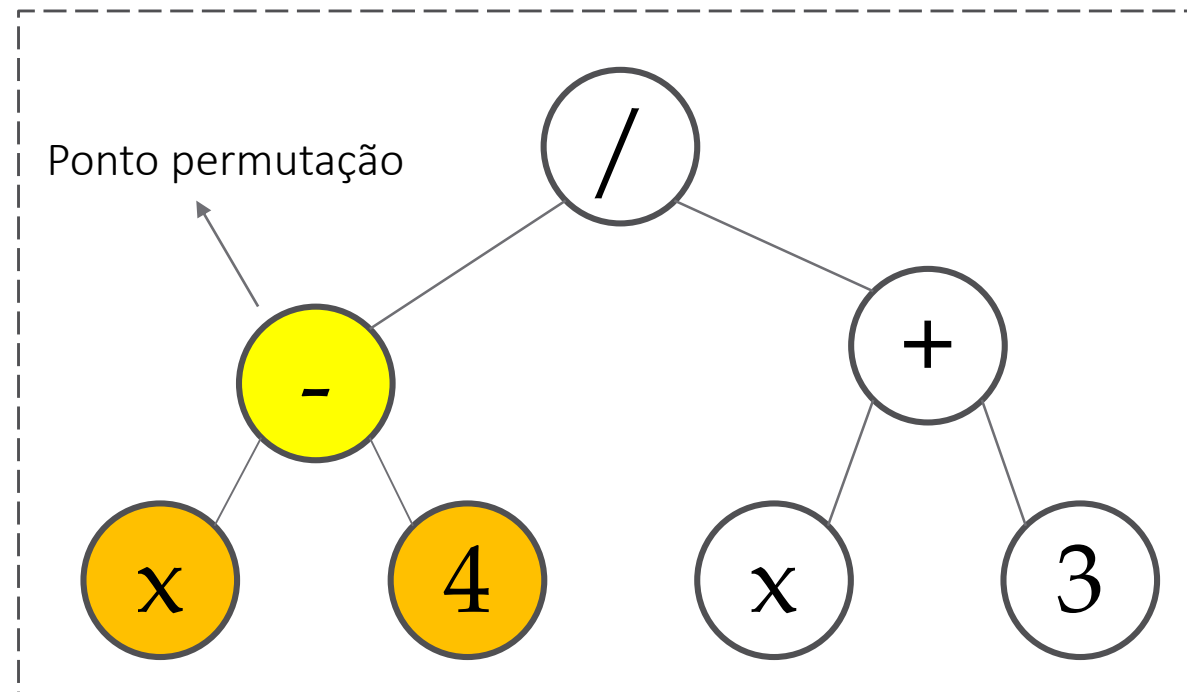




Operadores genéticos

- Permutação

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

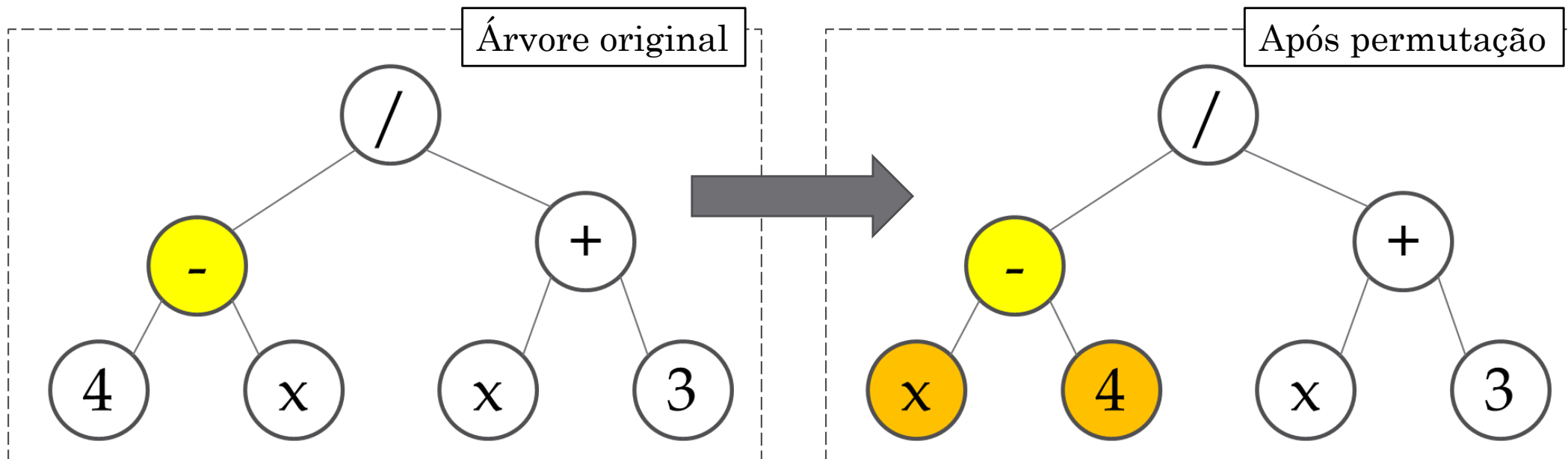




Operadores genéticos

- Permutação

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

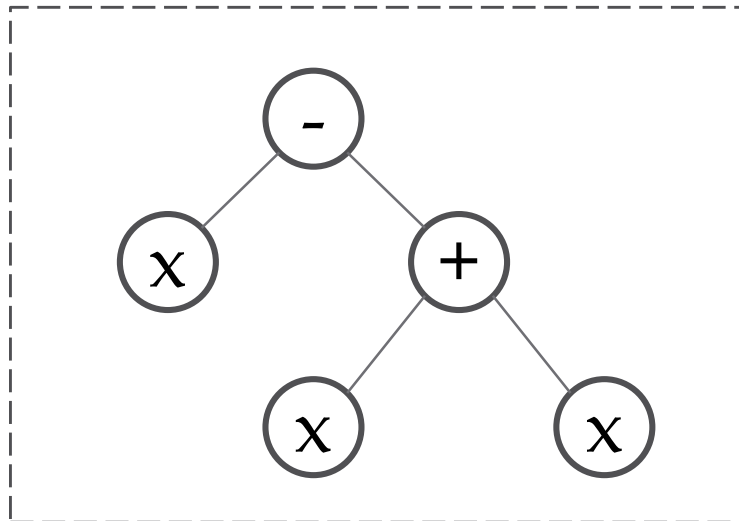




Operadores genéticos

- Edição

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



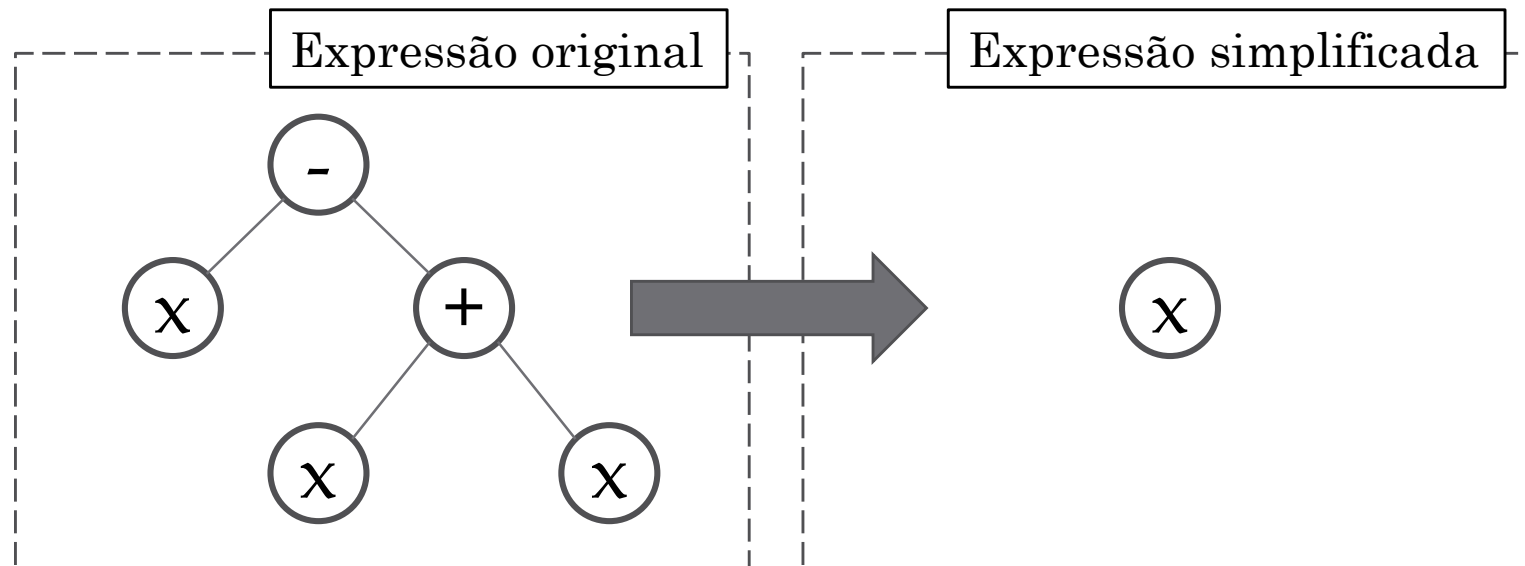
Expressão:
 $X+X-X$



Operadores genéticos

- Edição

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

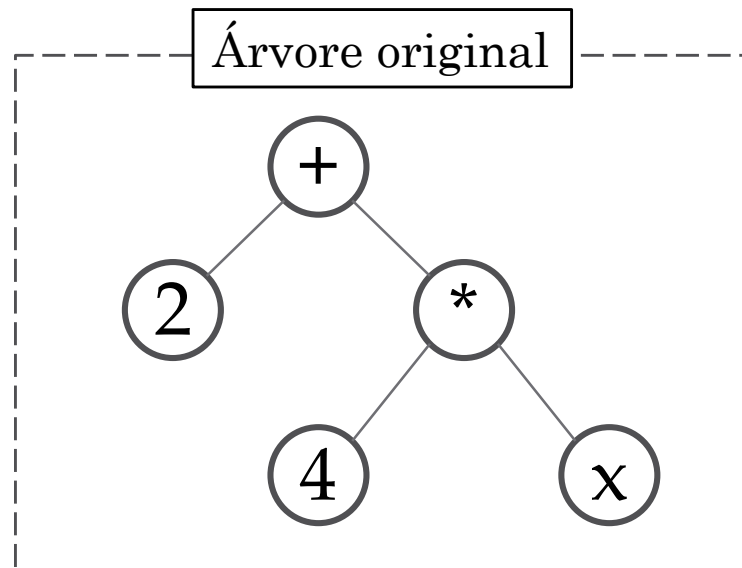




Operadores genéticos

- Encapsulamento

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

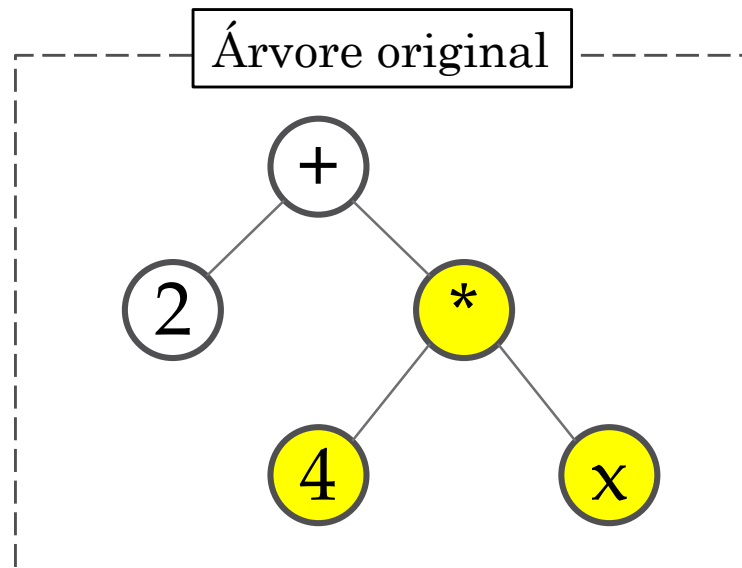




Operadores genéticos

- Encapsulamento

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

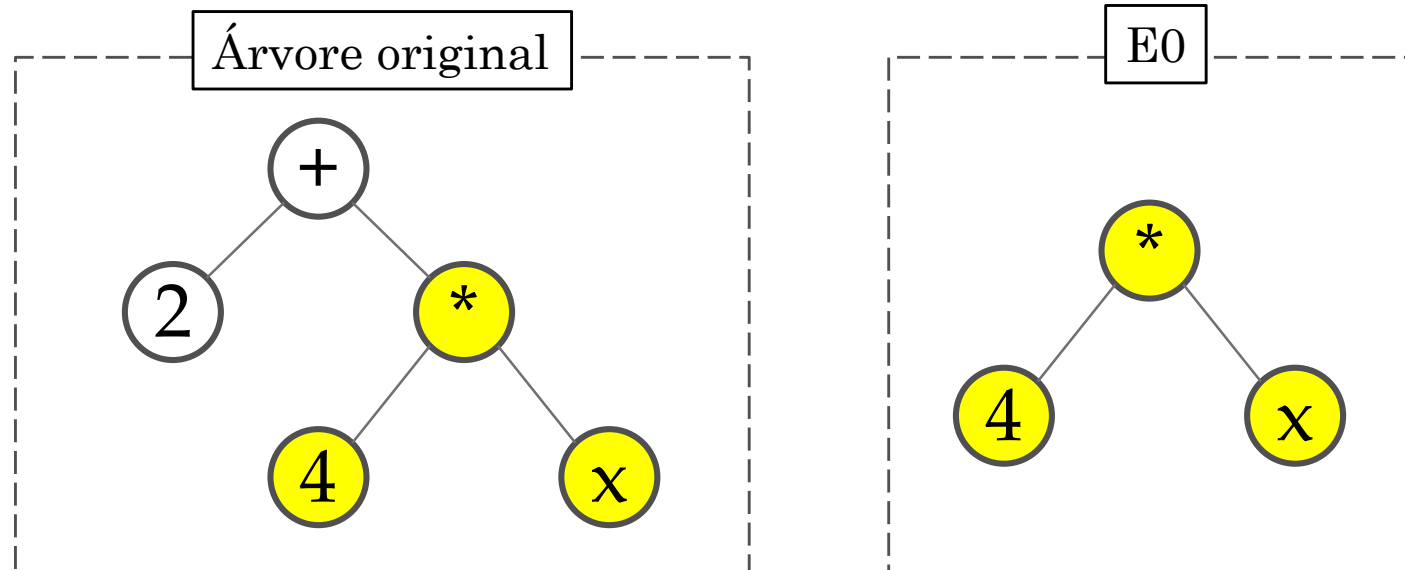




Operadores genéticos

- Encapsulamento

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

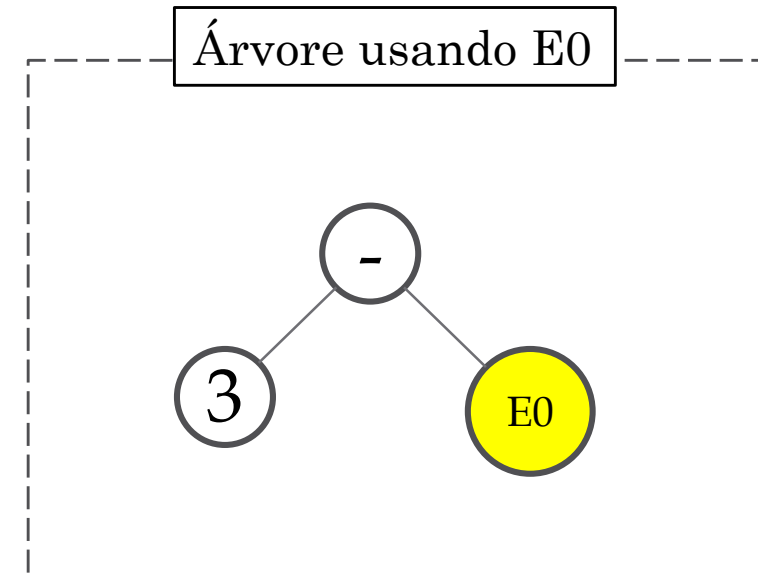
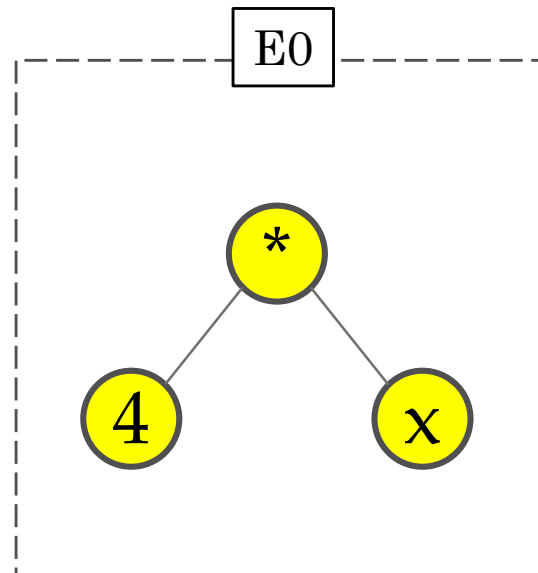
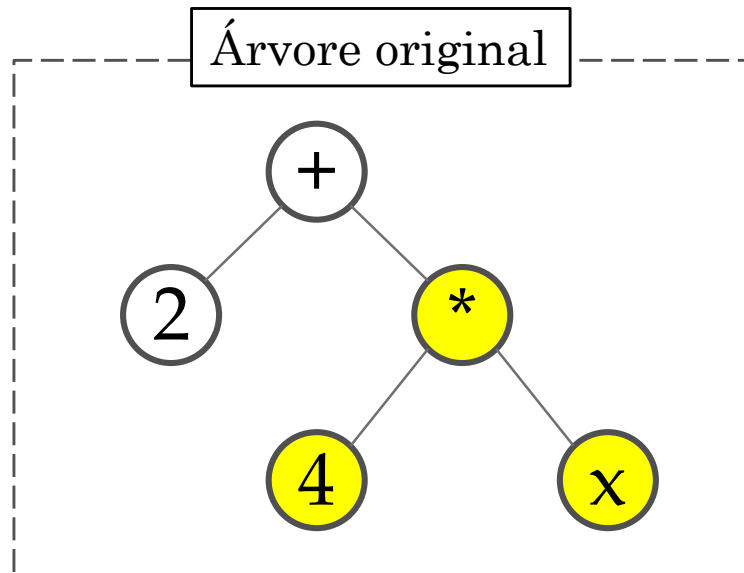




Operadores genéticos

- Encapsulamento

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





Operadores genéticos

- 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 destruir 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
- FORTIN, F, RAINVILLE, F, Marc-André GARDNER, M, PARIZEAU, M, GAGNÉ, C. DEAP: Evolutionary Algorithms Made Easy
- FORTIN, F, RAINVILLE, F, Marc-André GARDNER, M, PARIZEAU, M, GAGNÉ, C. DEAP: A Python Framework for Evolutionary Algorithms