Automatic Lexicon Expansion for Sentiment Analysis using Evolutionary Algorithms

Airton Bordin Junior

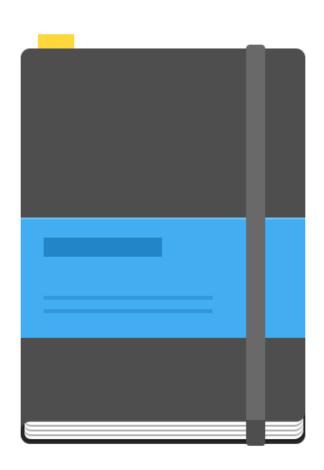
[airtonbjunior@gmail.com]

Mestrado em Ciência da Computação

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

Programação

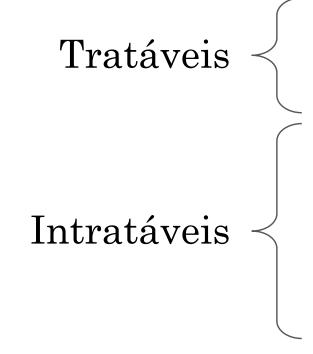
- Introdução
- Heurísticas e Metaheurísticas
- Algoritmos evolucionários
- · Análise de Sentimentos
- Programação Genética
- Referências





Introdução

Problemas computacionais



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



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

Algoritmos evolucionários

Evolução Gramatical Estratégias Evolucionárias Programação Evolucionária

[PAPPA, 2013]

Algoritmos bio-inspirados Inteligência coletiva

Redes Neurais

Sistemas Imunológicos Colônia de Formigas Enxame de Partículas

Algoritmos Genéticos

Programação Genética

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

> Seleção Negativa Expansão Clonal Redes



Algoritmos bio-inspirados

Algoritmos evolucionários

[PAPPA, 2013]

Algoritmos bio-inspirados Inteligência coletiva

Redes Neurais

Sistemas Imunológicos Algoritmos Genéticos **Programação Genética**

Evolução Gramatical Estratégias Evolucionárias Programação Evolucionária

Colônia de Formigas Enxame de Partículas

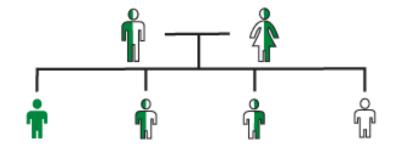
MLP – Multi-layer Perceptrons RBF- Radio Basis Function Net SOM- Self-Organizing Maps ARTMap

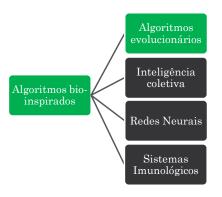
> Seleção Negativa Expansão Clonal Redes



Algoritmos 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

volucionári

Inteligência coletiva

Redes Neurai

Sistemas munológicos

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;
 - Aplicação da "seleção natural" para a produção da próxima geração.



- Estudo de opiniões que expressam/implicam um sentimento positivo/negativo;
- Opiniões e sentimentos subjetivos (não factuais)
- [Mais alguma coisa aqui]



- Aumento na quantidade de pessoas com acesso à Internet;
- Consequente aumento de conteúdo gerado pelas pessoas;
- Analisar/minerar os sentimentos/opiniões [descrever a importância e o valor que pode ter para empresas etc]

























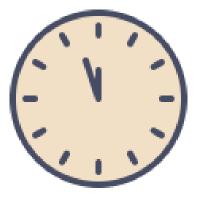
460 mil tweets



400 horas de vídeo



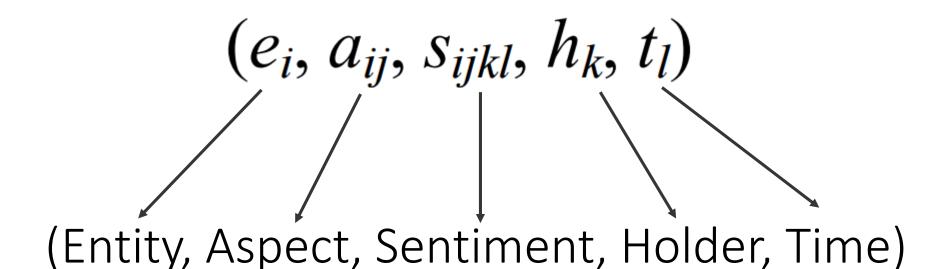
510 mil comentários



Conteúdo por minuto



- Definição importante
 - Opinião (quíntupla) [LIU, 2012]



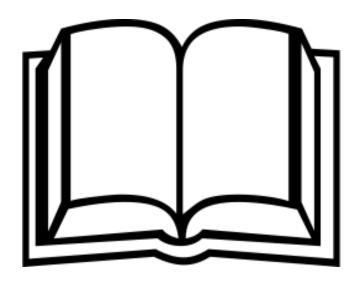


- Sentiment Lexicon
 - Manual;
 - · Baseada em dicionário;
 - Baseada em *corpus*;



Baseada em dicionário

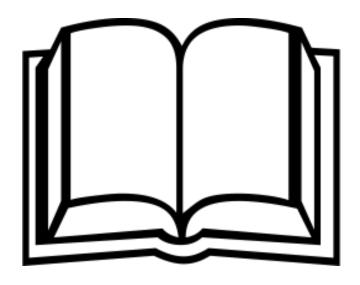






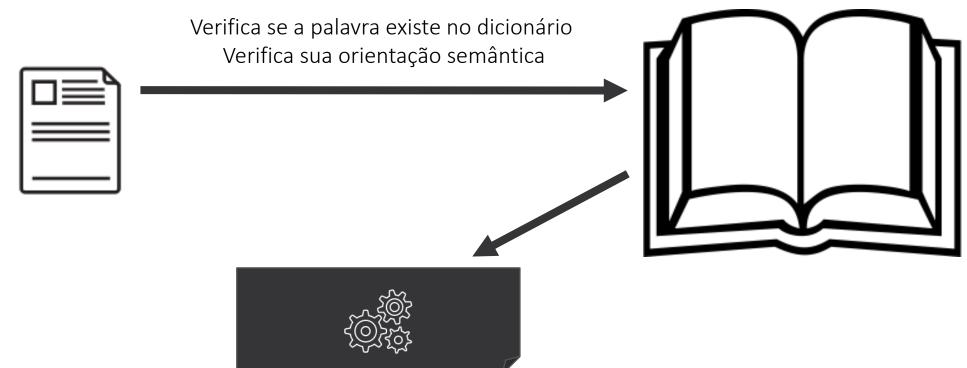
Baseada em dicionário







- Baseada em dicionário [MELHORAR ISSO]
- [A IDEIA BÁSICA QUE QUERO PASSAR É ESSA]





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



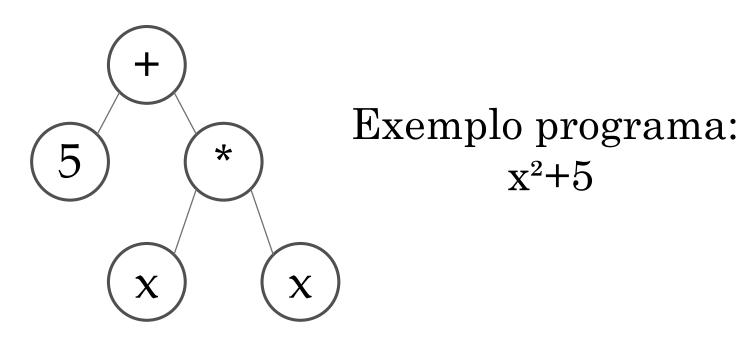
- Como computadores podem resolver problemas sem serem explicitamente programados para tal?
 - Evolução de programas computacionais
 - Analogias com mecanismos utilizados da evolução biológica natural;
 - Criação (automatizada) de um programa que resolve um determinado problema.



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



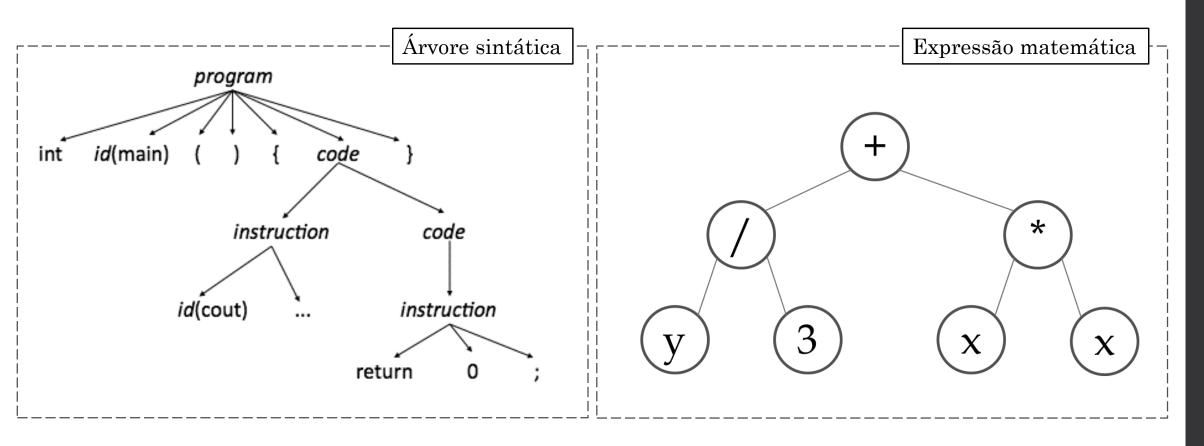
- Programas?
 - Funções matemáticas, por exemplo;
 - · Representação feita por meio de árvores.





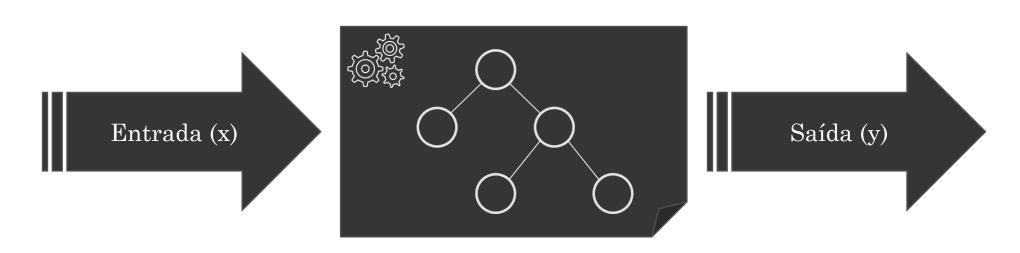
- Intimamente ligada à ideia de programação funcional (sequência de aplicação de funções a argumentos)
 - Independentemente da linguagem, todos os programas podem ser vistos como uma seqüência de aplicações de funções a argumentos;
 - Compiladores usam esse fato para traduzir um programa em uma árvore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



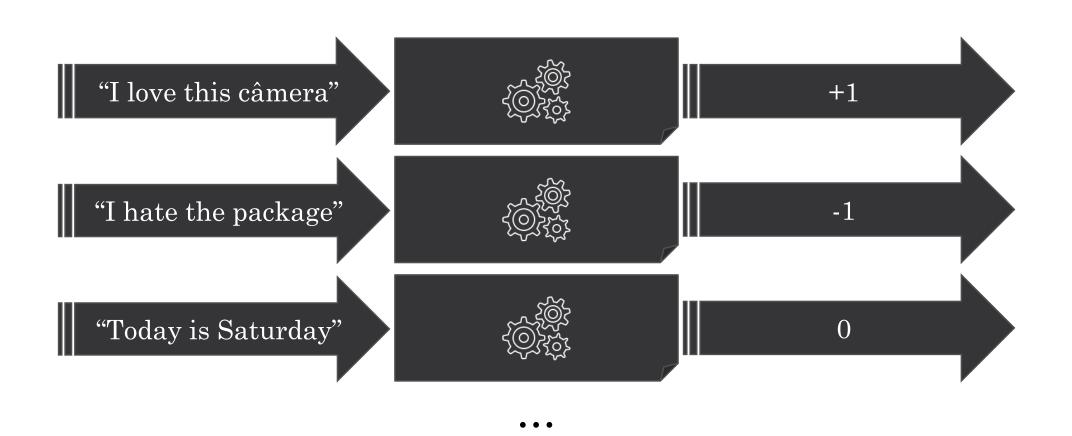




- Modelo M
 - Relaciona um vetor de entrada com um vetor de saída;
 - · Assume-se que o modelo é desconhecido.









- 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.



- 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.



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

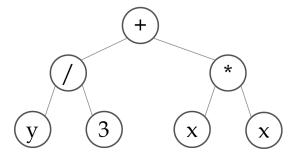


- Criação da população
 - Método Grow
 - · Respeita o critério de profundidade máxima da árvore;
 - Escolhe aleatóriamente entre funções e terminais em qualquer nível da árvore, podendo criar estruturas irregulares.





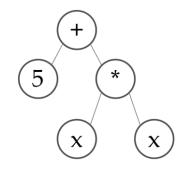
- Criação da população
 - Método Full
 - Árvores com a profundidade máxima;
 - Escolhe aleatóriamente somente funções, até que um nó de profundidade máxima seja atingido, aí então escolhendo somente terminais.

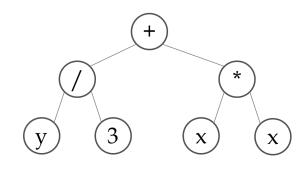






- Criação da população
 - Método Ramped half-and-half
 - Utiliza o método Grow e Full;
 - Gera um número igual de árvores para cada profundidade;
 - 50% utilizará o método full e 50% o método Grow.

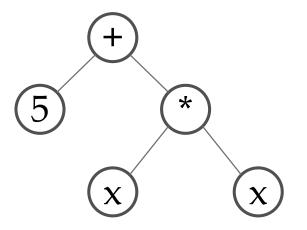








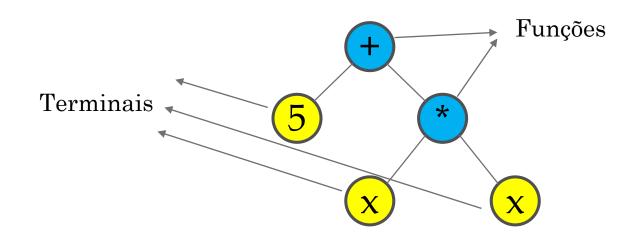
- Funções e terminais
 - Funções: funções aritiméticas (+, -, /, *), funções booleanas, funções matemáticas, etc;
 - Terminais: constantes numéricas, dados externos, variáveis.





Programação genética

- Funções e terminais
 - Funções: funções aritiméticas (+, -, /, *), 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)
```

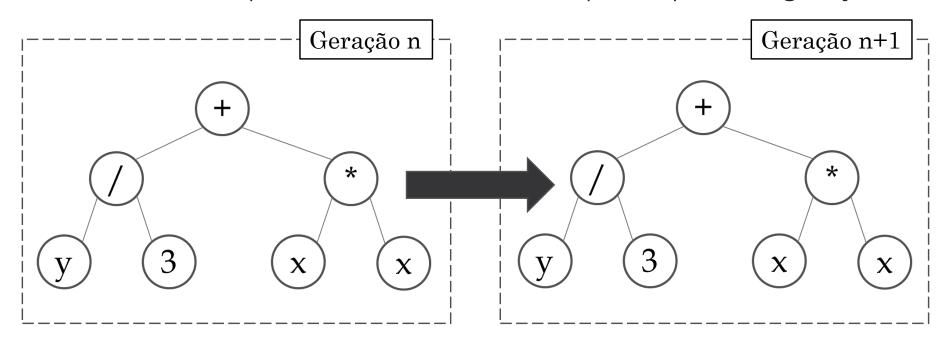


Programação genética

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

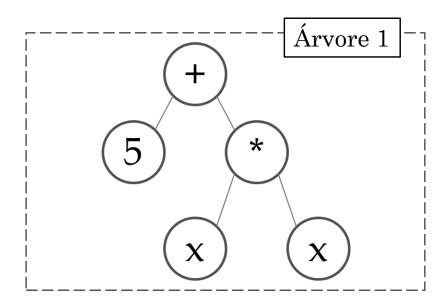


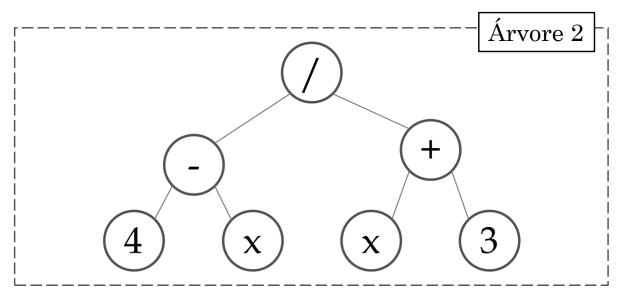
- Reprodução
 - Um indivíduo com uma bom valor após função de avaliação (fitness) é escolhido;
 - É feita uma cópida idêntica do indivíduo para a próxima geração.





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

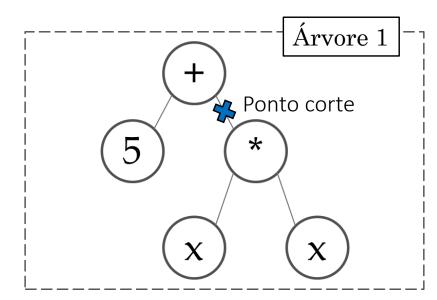


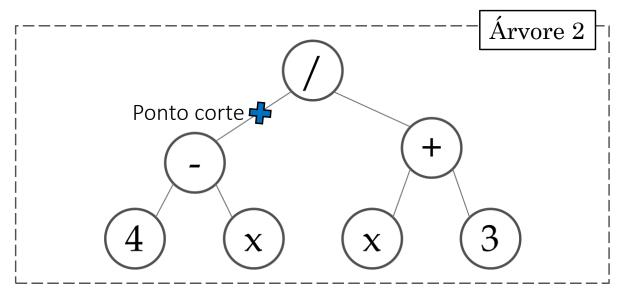






- Crossover
 - Troca entre partes dos indivíduos selecionados;
 - Partes escolhidas de forma aleatória nas duas árvores.

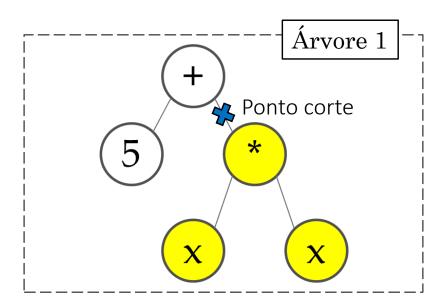


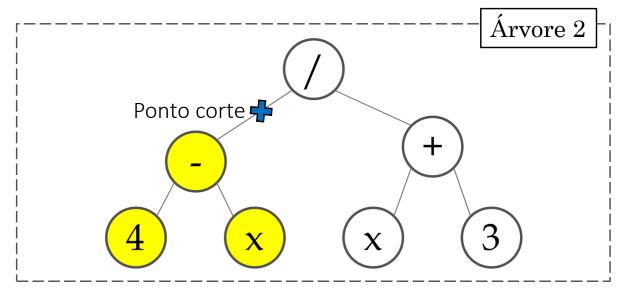




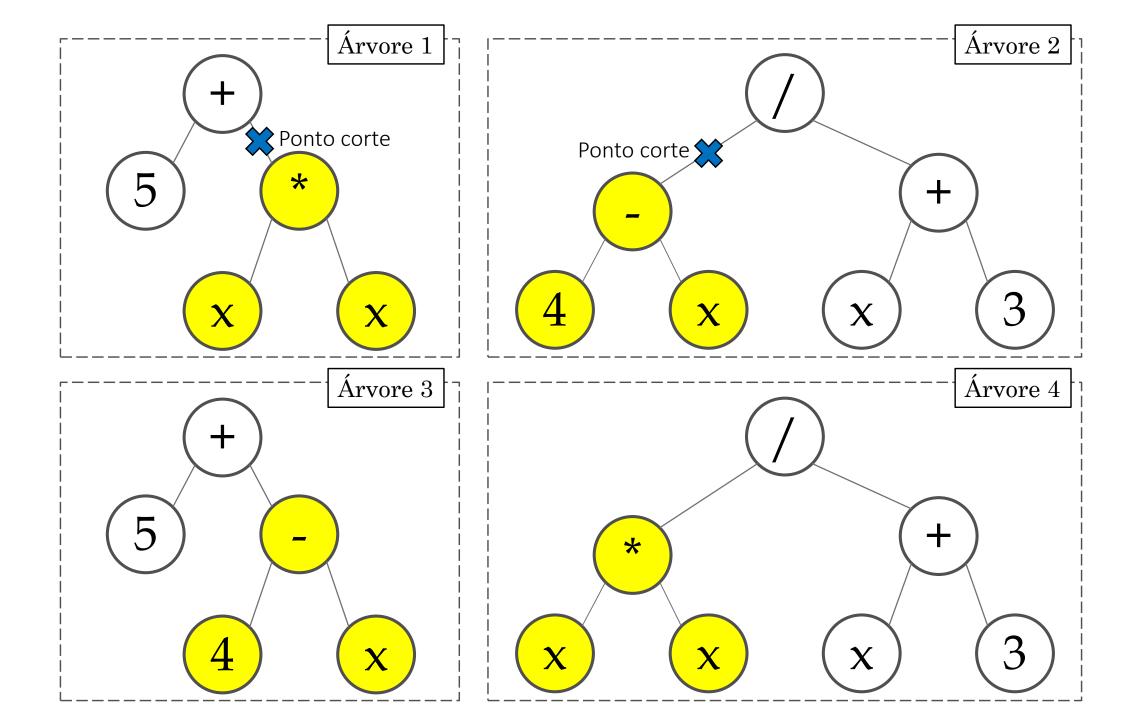


- Crossover
 - Troca entre partes dos indivíduos selecionados;
 - Partes escolhidas de forma aleatória nas duas árvores.



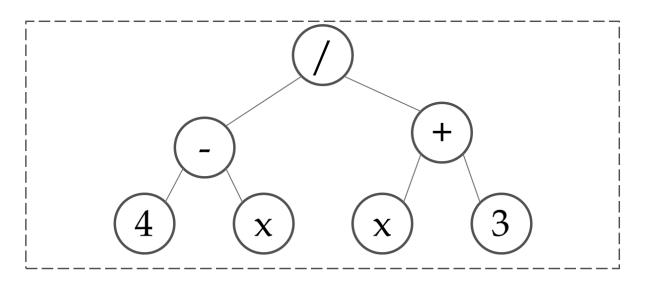








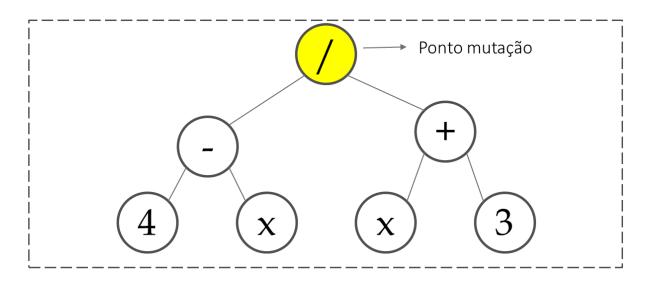
- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - Adiciona diversidade na população.







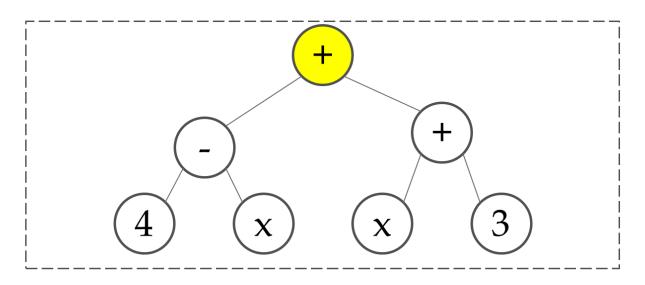
- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - Adiciona diversidade na população.







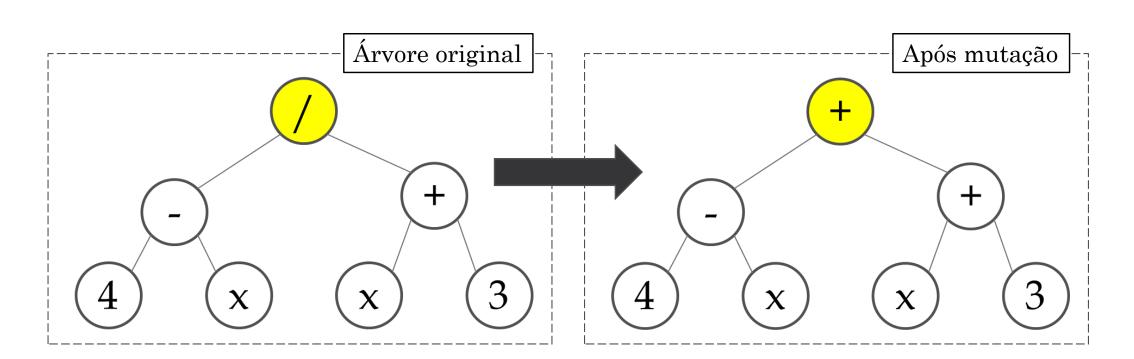
- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - Adiciona diversidade na população.







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

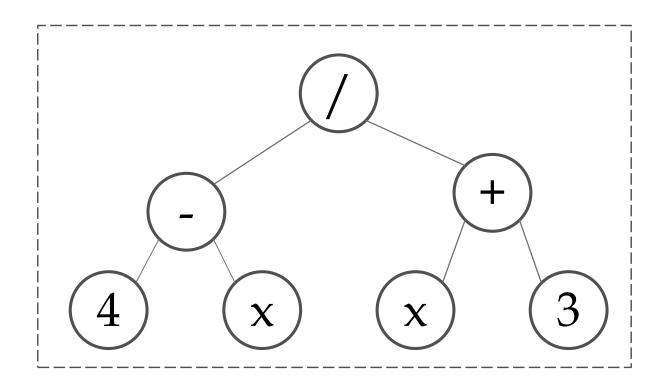




- Mutação
 - Mudança aleatória em um dos nós da árvore;
 - Adiciona diversidade na população.

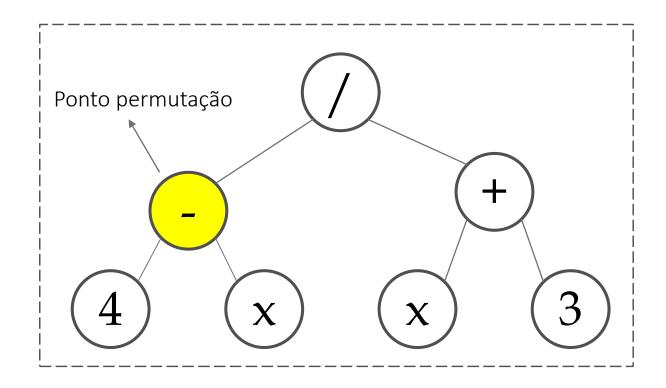


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.



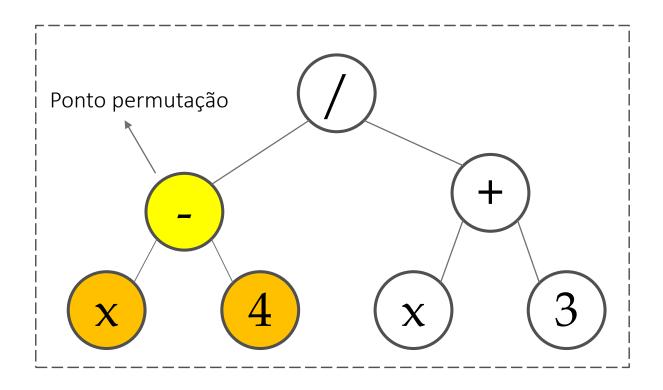


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.



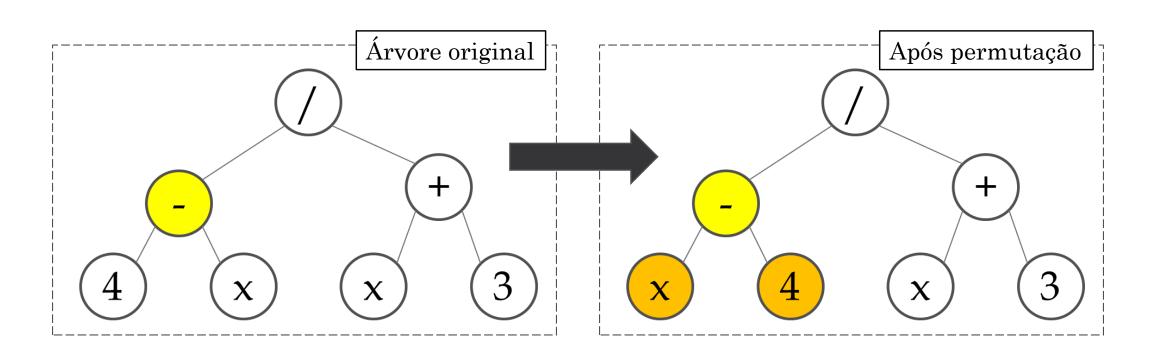


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.



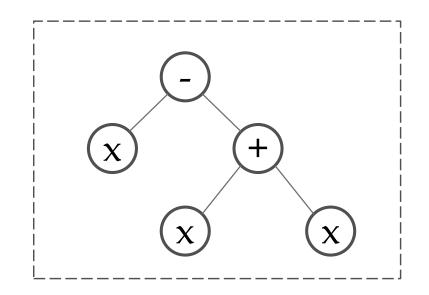


- Permutação
 - Escolhe um ponto aleatório e inverte os terminais e/ou funções.





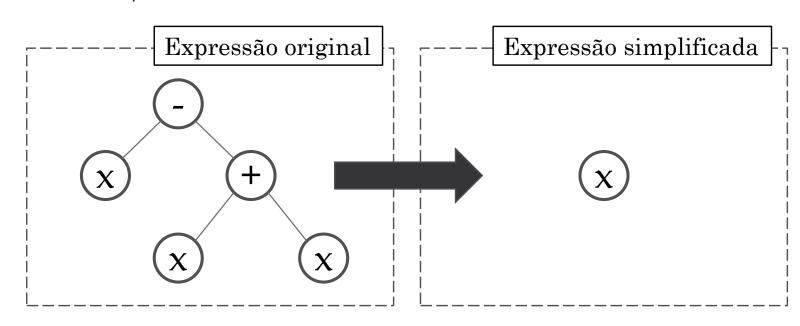
- Edição
 - Forma de simplificação e edição de expressões;
 - Muito custosa Cosumo considerável de tempo;
 - Torna a expressão menos vulnerável ao crossover.



Expressão: X+X-X

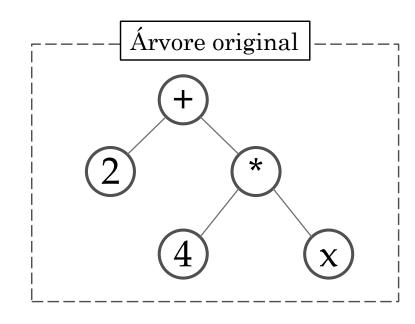


- Edição
 - Forma de simplificação e edição de expressões;
 - Muito custosa Cosumo considerável de tempo;
 - Torna a expressão menos vulnerável ao crossover.



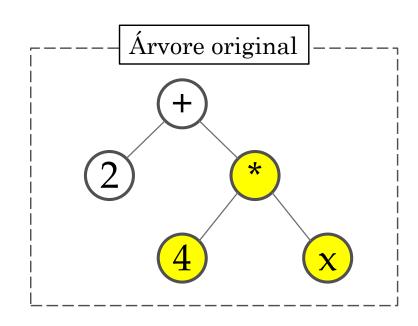


- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.



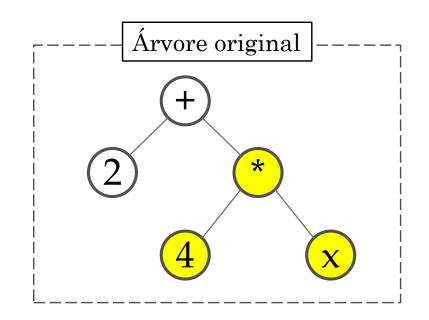


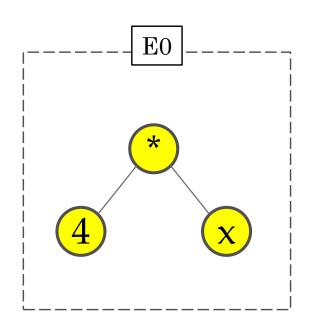
- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.





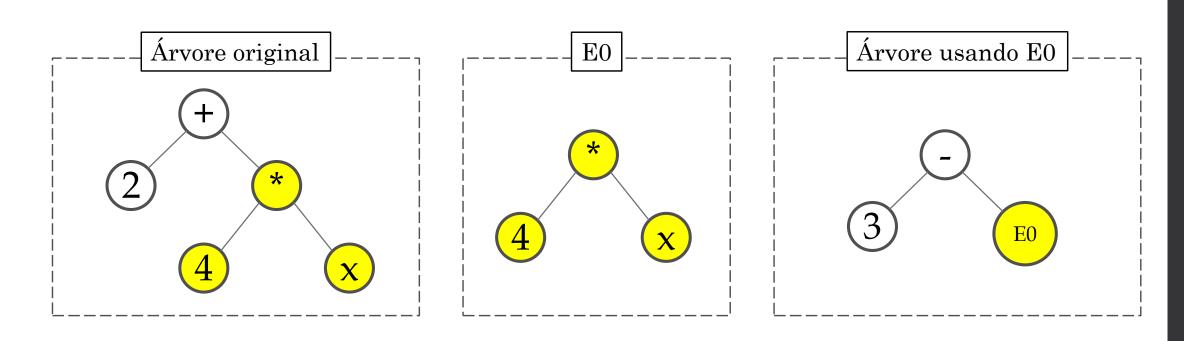
- Encapsulamento
 - Identifica subárvores potencialmente útil;
 - Dá um nome para que possa ser referenciada futuramente.







- 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.

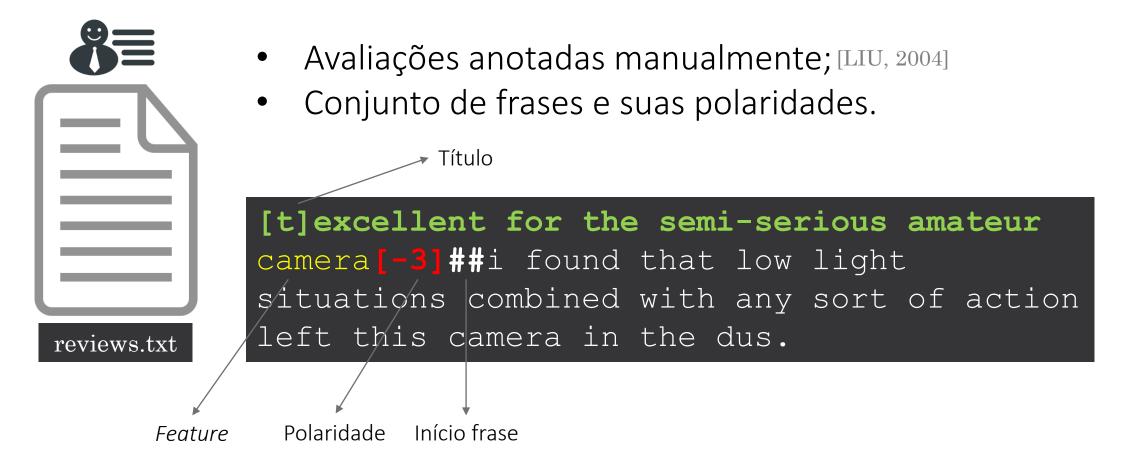




- Avaliações anotadas manualmente; [LIU, 2004]
- Conjunto de frases e suas polaridades.

[t]excellent for the semi-serious amateur camera[-3]##i found that low light situations combined with any sort of action left this camera in the dus.









[+2]##I love this câmera so much!

[-2]##I hate this câmera so much!

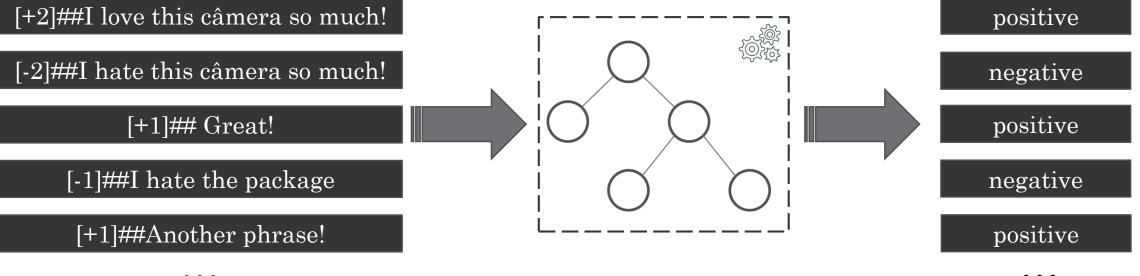
[+1]## Great!

[-1]##I hate the package

[+1]##Another phrase!

• • •





• • •





Ver o que fazer com esse slide, melhorar!

[+2]##I love this câmera so much! [-2]##I hate this câmera so much!

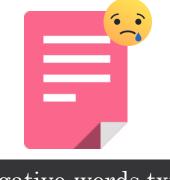
[+1]## Great!

[-1]##I hate the package

[+1]##Another phrase!

• • •





negative-words.txt



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