Aplicando Programação Genética na Geração de Classificadores de Sentimento

Airton Bordin Junior

airtonbjunior@gmail.com

Prof. Dr. Nádia Félix Felipe da Silva

nadia@inf.ufg.br

Prof. Dr. Celso Gonçalves Camilo Junior

celso@inf.ufg.br

Prof. Dr. Thierson Couto Rosa

thierson@inf.ufg.br





Roteiro

- Introdução
 - Contextualização
 - Problema
 - Objetivo
- Conceitos
- Materiais e Métodos
- Análise dos Resultados
- Conclusão



Introdução - Contextualização

- Web é comumente utilizada como plataforma para debates, opiniões, avaliações, entre outros
- Instituições, pessoas e empresas tem interesse em saber qual a opinião de um grupo de pessoas sobre determinado tema

Introdução - Contextualização

Interesse do termo "Sentiment Analysis" – 2004 a 2017



Introdução - Contextualização

- A Análise de Sentimentos (AS) é uma linha de pesquisa que tem por objetivo a classificação das emoções de um determinado texto, geralmente como positivo, negativo ou neutro
- Duas abordagens principais: Machine Learning e Análise Léxica



Introdução - Problema

- [QUAL É O PROBLEMA???]
- Custo da construção de um classificador para um contexto específico (geralmente manual)

Introdução - Objetivo

 Uso da Programação Genética para a geração automatizada de modelos de classificação de sentimentos

Roteiro

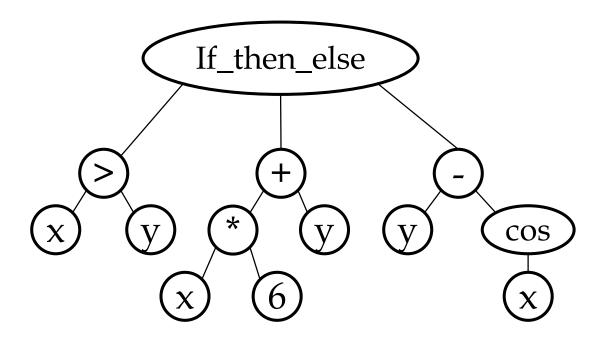
- Introdução
 - Contextualização
 - Problema
 - Objetivo
- Conceitos
- Materiais e Métodos
- Análise dos Resultados
- Conclusão



- Resolução de problemas, de forma automatizada, sem demandar conhecimentos detalhados sobre a solução
- Programa: modelo capaz de, à partir de uma ou mais entradas, produzir uma saída para as mesmas

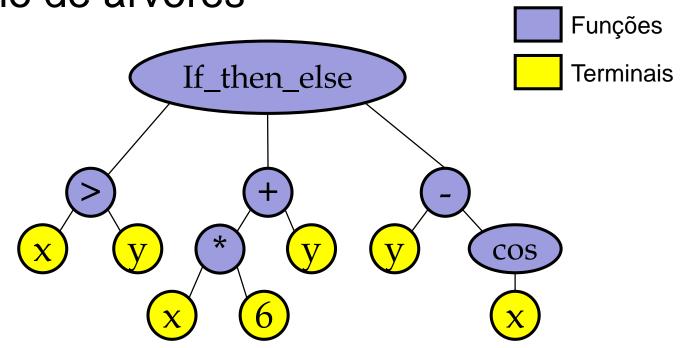


 Modelos geralmente representados por meio de árvores

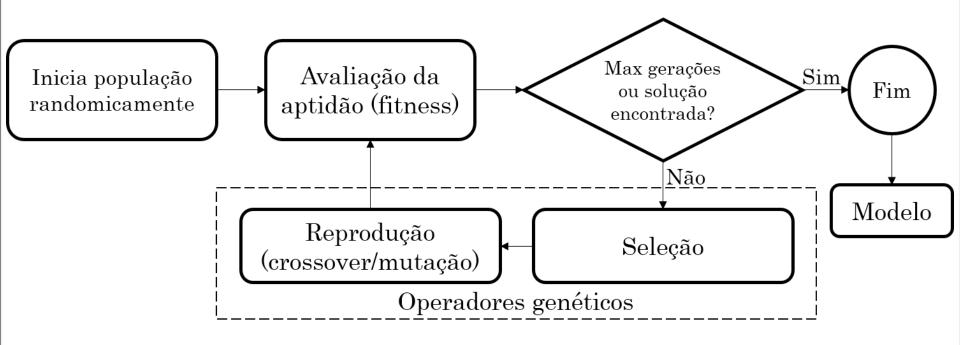




 Modelos geralmente representados por meio de árvores







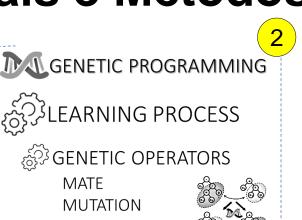
Roteiro

- Introdução
 - Contextualização
 - Problema
 - Objetivo
- Conceitos
- Materiais e Métodos
- Análise dos Resultados
- Conclusão



Materiais e Métodos





SELECTION



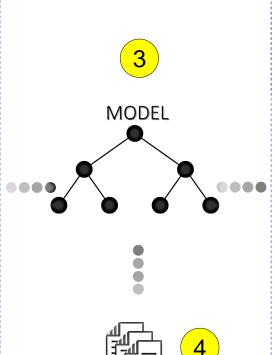


STEM, LEMMA **PONCTUACTION POLARITY SUM** EMOTICONS, HASHTAGS

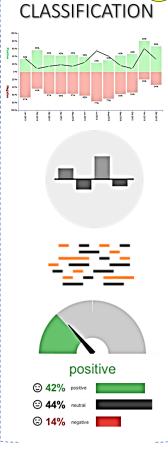


DICTIONARIES POS/NEG WORDS **EMOTICONS SLANGS**





INPUT MESSAGES





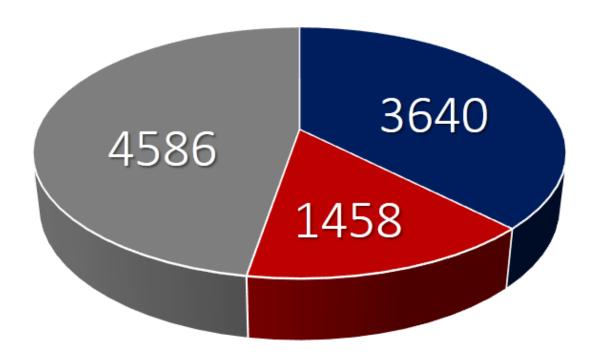
Materiais e Métodos

- Benchmark utilizado: SemEval 2014
 - Base de treinamento
 - Base de teste
 - Ranking dos trabalhos
- Dicionários
 - LIU
 - 2006 palavras positivas, 4800 palavras negativas
 - Emoticons
 - 186 emoticons positivos, 166 emoticons negativos



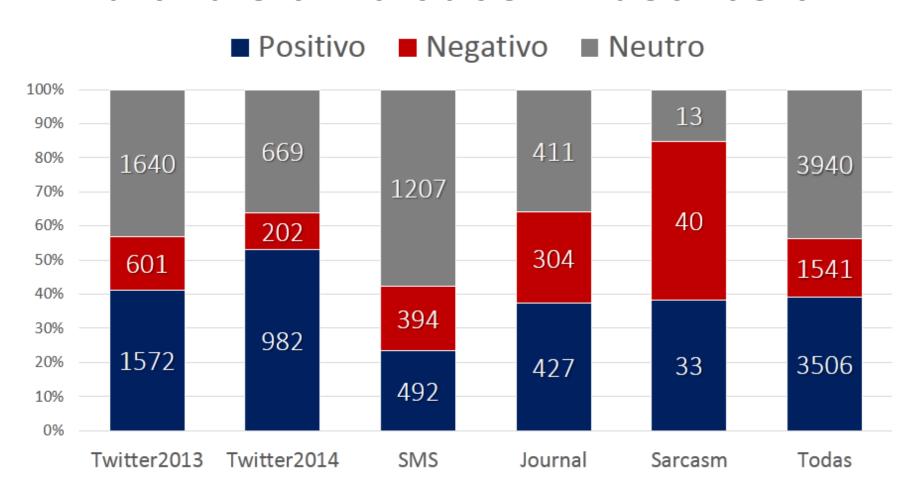
Materiais e Métodos – Base treino







Materiais e Métodos – Base teste





Materiais e Métodos

Parametrização Programação Genética

Modelo	População	Gerações	Crossover	Mutação
Α	50	500	35%	15%
В	50	600	95%	35%
С	100	650	45%	25%

Materiais e Métodos

Funções Programação Genética (20)

- positiveHashtags
- negativeHashtags
- positiveEmoticons
- negativeEmoticons
- polaritySum
- hashtagPolaritySum
- emoticonsPolaritySum
- positiveWords
- negativeWords
- hasHashtag

- hasEmoticons
- if_then_else
- stemmingText
- removeStopWords
- removeLinks
- removeEllipsis
- removeAllPonctuation
- replaceNegatingWords
- replaceBoosterWords
- boostUpperCase



Materiais e Métodos - Baseline

- Modelo simples criado para comparação com os modelos gerados
- Soma simples das polaridades de cada palavra da frase
- Muito utilizado em classificadores criados manualmente

1	love	this	camera
0	+1	0	0

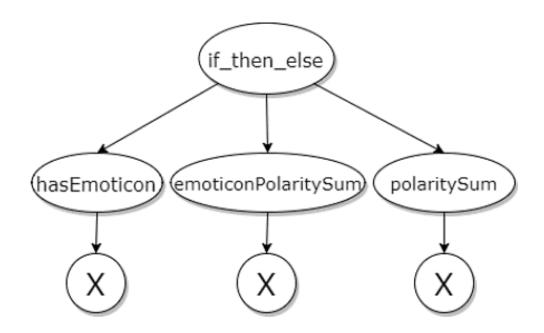


Roteiro

- Introdução
 - Contextualização
 - Problema
 - Objetivo
- Conceitos
- Materiais e Métodos
- Análise dos Resultados
- Conclusão

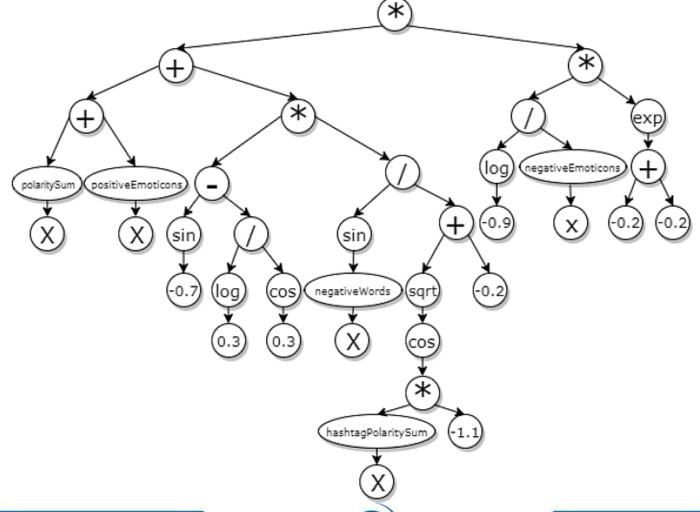


Resultados – Modelo A

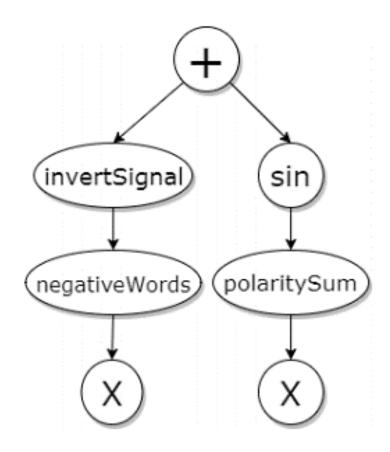




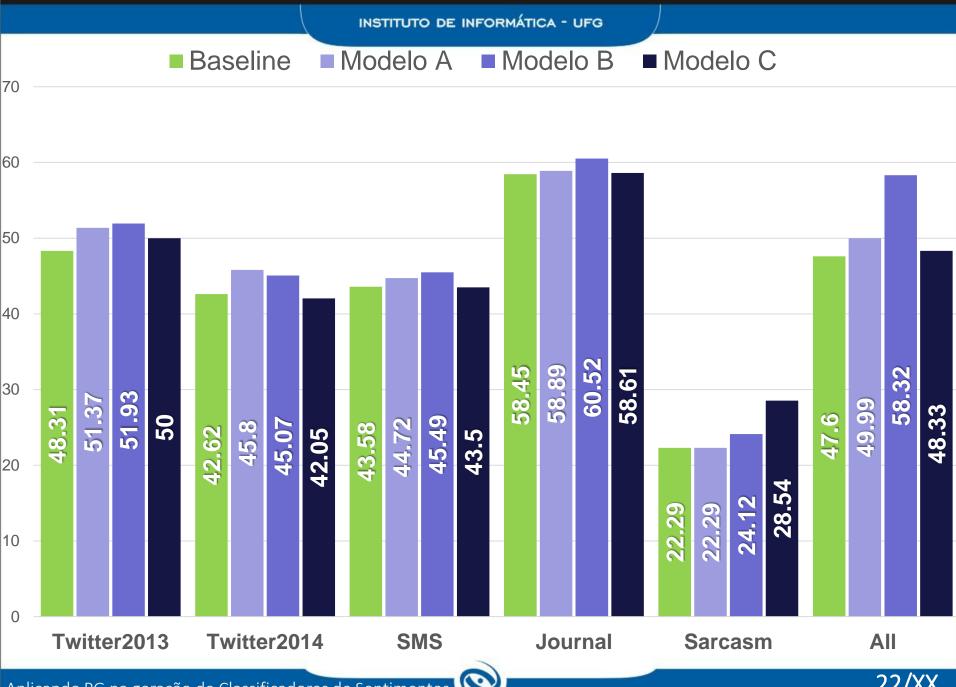
Resultados – Modelo B



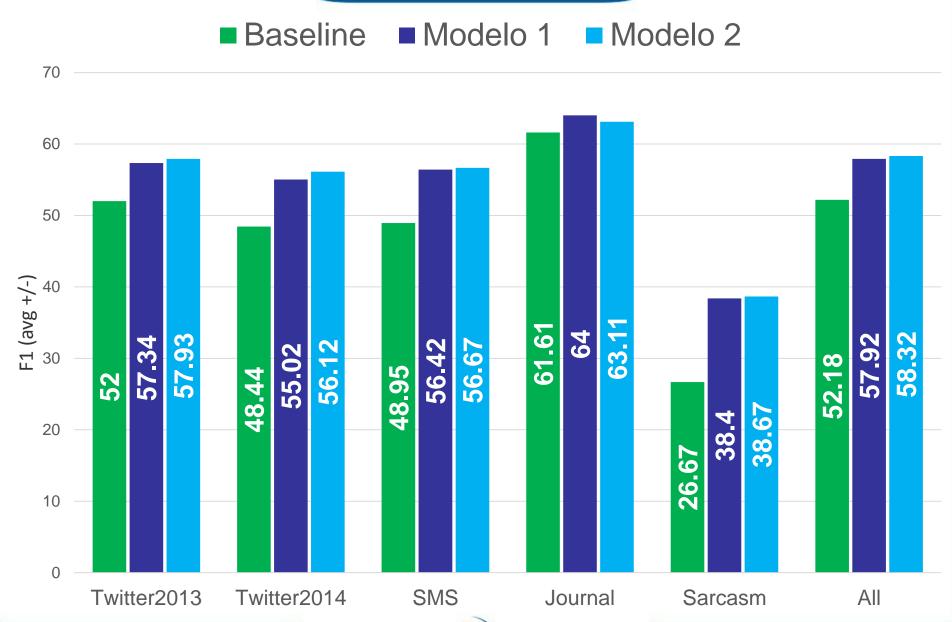
Resultados – Modelo C











Resultados

Em relação ao baseline

Base teste	Modelo A	Modelo B	Modelo C
Twitter2013	+6%	+4%	+4%
Twitter2014	+7%	<u>-1%</u>	<u>-1%</u>
Sarcasm	0%	+8%	+12%
SMS2013	+3%	+5%	0%
LiveJournal	+1%	+4%	+1%
Todas	+5%	+6%	+2%

Roteiro

- Introdução
 - Contextualização
 - Problema
 - Objetivo
- Conceitos
- Materiais e Métodos
- Análise dos Resultados
- Conclusão



Conclusão

- Alguns modelos apresentaram melhores resultados em determinadas sub-bases de teste
- Em todas as bases o F1 médio dos modelos gerados pela PG foram superiores ao baseline

Trabalhos futuros

- Incluir novas funções para uso da Programação Genética
- Testar novas combinações de parâmetros do algoritmo
- Ampliar conjunto de dicionários
- Ampliar base de treinamento



Aplicando Programação Genética na Geração de Classificadores de Sentimento

Airton Bordin Junior

airtonbjunior@gmail.com

Prof. Dr. Nádia Félix Felipe da Silva

nadia@inf.ufg.br

Prof. Dr. Celso Gonçalves Camilo Junior

celso@inf.ufg.br

Prof. Dr. Thierson Couto Rosa

thierson@inf.ufg.br



