# XXV ENCONTRO DE INICIAÇÃO CIENTÍFICA

X ENCONTRO DE INICIAÇÃO EM **DESENVOLVIMENTO TECNOLÓGICO** 

**E INOVAÇÃO** 

Identificação de Linguagem Ofensiva em Mídias Sociais Utilizando Algoritmos de Aprendizado de Máquina.

Murilo de Paula Araujo<sup>1</sup>

Orientador: Juan Manuel Adán Coello<sup>2</sup>

Modalidade: PIBIC/CNPq

<sup>1</sup>Curso de Engenharia de Computação

<sup>2</sup>Grupo de Pesquisa em Sistemas Inteligentes (GPqSI) - CEATEC

Área/Sub-área de conhecimento: Ciências Exatas e da Terra/Ciência da Computação





# Introdução

Casos de agressão e abuso online têm criado problemas de diversa natureza e gravidade aos usuários, levado muitos deles à desativação de contas, à autoflagelação e até mesmo ao suicídio [1].

# Objetivo

Produzir modelos de classificação para identificar linguagem ofensiva em textos publicados em mídias sociais, utilizando algoritmos de aprendizado de máquina supervisionado.

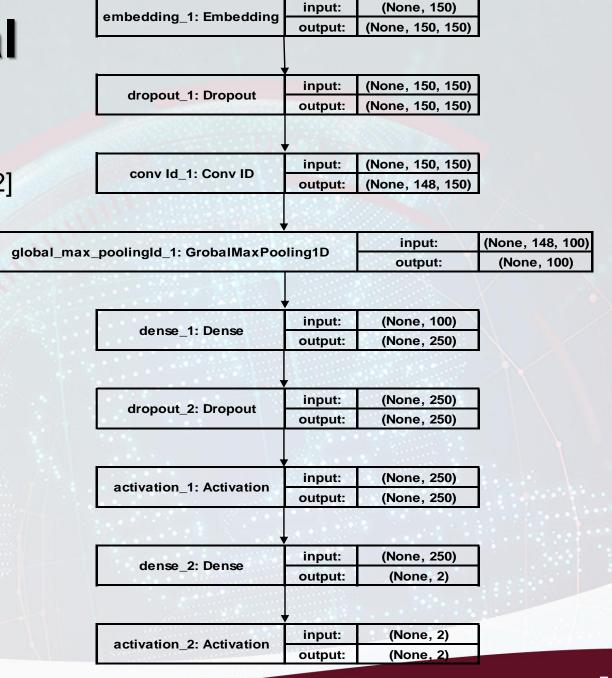
### Método

- Obtenção de conjuntos de dados rotulados contendo linguagem ofensiva e não ofensiva originária de mídias sociais.
- Construção de comitês de classificadores para a detecção de linguagem ofensiva em mídias sociais usando redes neurais convolucionais.
- Avaliação dos classificadores utilizando as métricas Acurácia, Medida F, ROC-AUC.

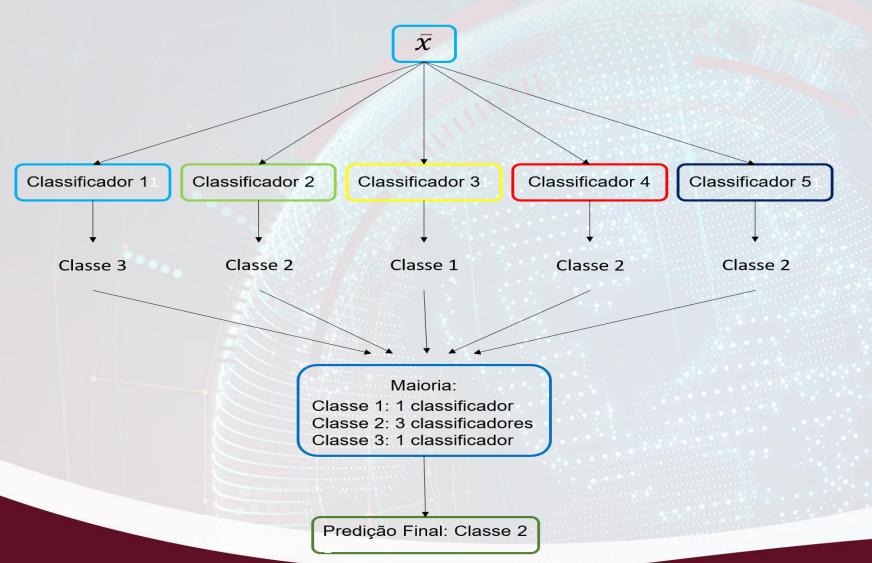
## Método – Rede Neural Convolucional

Desenvolvida em trabalho de IC anterior [2]

- Camadas:
  - Input
  - Embedding
  - Dropout
  - Conv1D
  - GlobalMaxPooling1D
  - Dense
  - Activation



# Método – Comitês de classificadores C-GPqSI [3]



### Métricas

		Resposta Esperada		
		Positivo	Negativo	
Prevista	Positivo	Verdadeiro Positivo (VP)	Falso Negativo (FN)	
Resposta	Vegativo	Falso Positivo (FP)	Verdadeiro Negativo (VN)	

$$Acur\'{a}cia = \frac{VP + VN}{Total}$$

$$Precis$$
ão =  $\frac{VP}{VP + FP}$ 

$$Recall = \frac{VP}{VP + FN}$$

$$F1 = \frac{2 * Precisão * Recall}{Precisão + Recall}$$

# Resultados – Conjuntos de dados

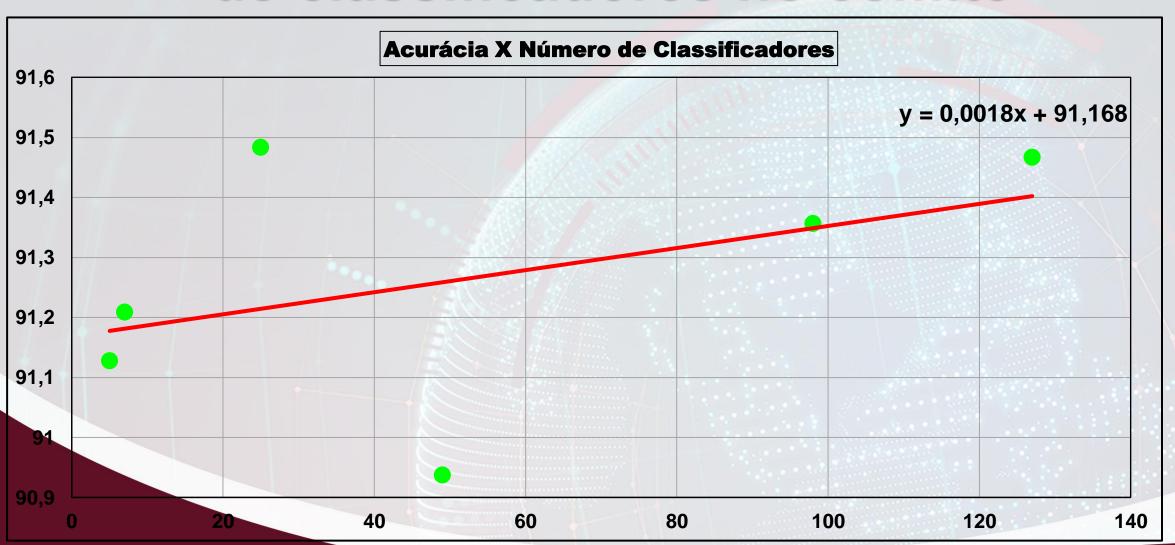
Nome	Instâncias	Ofensivo	Não Ofensivo	Língua
OffComBr2	1250	419	831	Português Brasileiro
OffComBr3	1033	201	832	Português Brasileiro
Kaggle-test	2647	693	1954	Inglês

# Resultados - Determinação do número de classificadores no comitê

- Objetivo do experimento: Determinar o número de classificadores a utilizar nos próximos experimentos.
- Conjunto de dados utilizado: kaggle-test.
- Treinamento/avaliação dos classificadores: validação cruzada em 5 partes.

Classificadores	Acurácia Média dos Classificadores (%)	Acurácia do Comitê (%)	Tempo de Execução do Comitê (minutos)
5	90,4648	91,128	7
7	90,706	91,209	10
25	90,563	91,484	19
49	90,49	90,938	54
98	90,354	91,357	105
127	90,525	91,467	135
Média:	90,51713333	91,26383333	

# Resultados - Determinação do número de classificadores no comitê



## Resultados – Identificação de Linguagem Ofensiva

- Objetivo dos experimento: Determinar a acurácia de comitê composto por sete classificadores na tarefa de identificação de linguagem ofensiva (C-GPqSI<sub>7</sub>).
- Conjuntos de dados utilizados: OffComBr2, OffComBr3 e kaggle-test.
- Treinamento/avaliação dos classificadores: validação cruzada em 5 partes.

Matriz de Confusão				
		Resposta Esperada		
Discurso de Ódio Não é discurso d			Não é discurso de ódio	
a ta	Discurso de Ódio	410	14	
os ist		Verdadeiro Positivo	Falso Positivo	
	Não é discurso de ódio	7	817	
ĕ		Falso Negativo	Verdadeiro Negativo	

Matriz de Confusão				
		Resposta Esperada		
		Discurso de Ódio	Não é discurso de ódio	
a a	Discurso de Ódio	201	14	
oosta /ista		Verdadeiro Positivo	Falso Positivo	
Resp Pre	Não é discurso de ódio	0	818	
я п		Falso Negativo	Verdadeiro Negativo	

Matriz de Confusão				
		Resposta Esperada		
		Discurso de Ódio	Não é discurso de ódio	
a ta	Discurso de Ódio	689	19	
Resposta Prevista		Verdadeiro Positivo	Falso Positivo	
esp Le	Não é discurso de ódio	4	1935	
α <u>-</u>		Falso Negativo	Verdadeiro Negativo	

# Resultados – C-GPqSI<sub>7</sub> vs Hate2Vec

#### **C-GPqSI-7** [3]

	F1	ROC-AUC	Acurácia
OffComBr2	0,98	0,97	0,98
OffComBr3	0,97	0,96	0,98
Kaggle-test	0,93	0,89	0,91

#### Hate2Vec [4]

	F1	ROC-AUC	Acurácia
OffComBr2	0,97	0,98	0,97
OffComBr3	0,94	0,94	0,94
Kaggle-test	0,91	0,88	0,91

### Conclusões

- O C-GPqSI obtém bom resultados na tarefa de identificação de linguagem ofensiva em textos publicados em mídias sociais, superiores a abordagem recente publicada na literatura (Hate2Vec).
- A acurácia do C-GPqSI aumenta discretamente com o aumento do número de classificadores que o compõe.
- Conforme aumenta o número de classificadores, aumenta de forma linear o tempo de execução do comitê.

### Referências

- [1] KUMAR, R.; BHANODAI, G.; PAMULA, R.; CHENNURU, M. R. Trac-1 shared task on aggression identification: lit (ism)@ coling'18. 2018. Proceedings of the First Workshop on Trolling, Aggression and Cyberbullying (TRAC-2018) [...]. [S. I.: s. n.], 2018. p. 58–65.
- [2] COSTA NETO, A. D.; ADÁN COELLO, J. M. Redes Neurais Convolucionais Aplicadas à Análise de Sentimento. In: XXII Encontro de Iniciação Científica da PUC-Campinas, 2017, Campinas. Anais do XXII Encontro de Iniciação Científica da PUC-Campinas, 2017
- [3] SANCHES, C. L. S. D. T.; ADÁN COELLO, J. M. Detecção de Posicionamento em Mídias Sociais Usando Comitês de Classificadores. In: Anais do XXIV Encontro de Iniciação Científica da PUC-Campinas. 2019 set 24-26; Campinas, São Paulo.
- [4] PELLE, R; ALCÂNTARA, C; MOREIRA, V. P. "A Classifier Ensemble for Offensive Text Detection", in Proceedings of the 24th Brazilian Symposium on Multimedia and the Web, 2018, p.237-243.