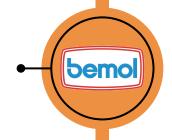
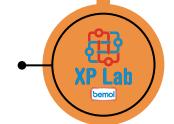


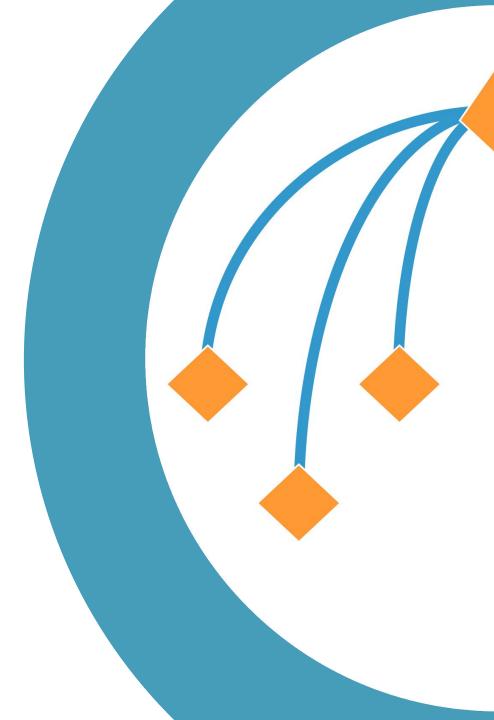
GIOVANA DE LUCCA













Como funciona o processo de Aprendizado de Máquina?







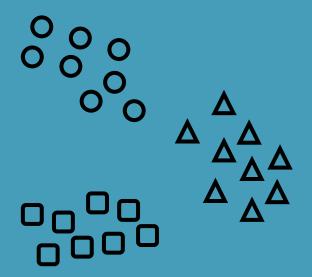










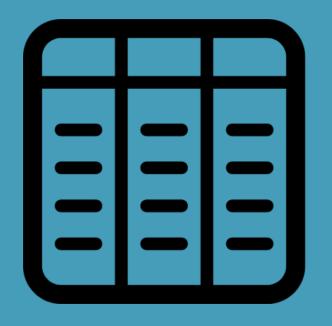


Coletar e organizar os dados









- Coletar e organizar os dados
- Analisar e pré-processar os dados



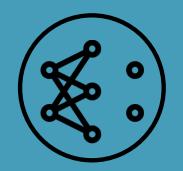










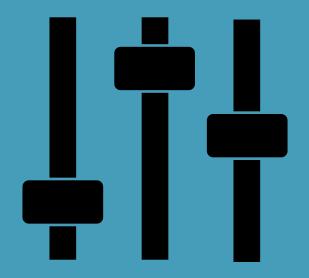


- Coletar e organizar os dados
- Analisar e pré-processar os dados
- Selecionar um modelo







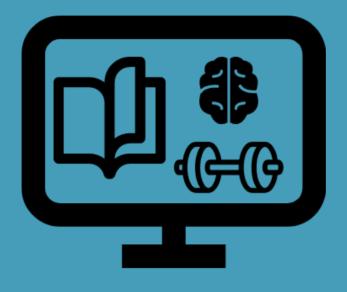


- Coletar e organizar os dados
- Analisar e pré-processar os dados
- Selecionar um modelo
- Selecionar parâmetros do modelo









- Coletar e organizar os dados
- Analisar e pré-processar os dados
- Selecionar um modelo
- Selecionar parâmetros do modelo
- Treinar o modelo











- Coletar e organizar os dados
- Analisar e pré-processar os dados
- Selecionar um modelo
- Selecionar parâmetros do modelo
- Treinar o modelo
- Testar o modelo





Qual o melhor modelo para o seu problema de Aprendizado de Máquina?





Qual o comportamento dos meus dados?



Qual o comportamento dos meus dados?

Do que se trata meu problema?



Qual o comportamento dos meus dados?

Do que se trata meu problema?

Existem outros problemas similares já resolvidos?



Qual o comportamento dos meus dados?

Do que se trata meu problema?

Existem outros problemas similares já resolvidos?

Eu possuo uma massa grande de dados?



Qual o comportamento dos meus dados?

Do que se trata meu problema?

Existem outros problemas similares já resolvidos?

Eu possuo uma massa grande de dados?

Como os meus dados estão disponíveis?



Qual o comportamento dos meus dados?

Do que se trata meu problema?

Existem outros problemas similares já resolvidos?

Eu possuo uma massa grande de dados?

Como os meus dados estão disponíveis?

Quais recursos de memória e processamento eu possuo?





Considerando um problema prático para entender como responder o questionamento









BRA



Sinais >



Sinais >



Sinais >

COMPOSIÇÃO DO SINAL

Configurações das mãos



Sinais >

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação



Sinais >

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento



Sinais >

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento
- Orientação



Sinais >

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento
- Orientação
- Expressões faciais



Sinais >

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento
- Orientação
- Expressões faciais



Sinais >

COMPOSIÇÃO DO SINAL

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento
- Orientação
- Expressões faciais

Corporais



Sinais >

COMPOSIÇÃO DO SINAL

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento
- Orientação
- Expressões faciais

CorporaisGramaticais



Sinais >

COMPOSIÇÃO DO SINAL

- Configurações das mãos
- Ponto de articulação
- Movimento
- Orientação
- Expressões faciais

— Corporais — Gramaticais



Sinais >



Sinais >

EXPRESSÕES FACIAIS GRAMATICAIS

Foco



Sinais >

- Foco
- Tópico



Sinais >

- Foco
- Tópico
- Relativa



Sinais >

- Foco
- Tópico
- Relativa
- Negativa



Sinais >

- Foco
- Tópico
- Relativa
- Negativa
- Afirmativa



Sinais >

- Foco
- Tópico
- Relativa
- Negativa
- Afirmativa
- Condicional



Sinais >

- Foco
- Tópico
- Relativa
- Negativa
- Afirmativa
- Condicional
- Interrogativa binária



Sinais >

- Foco
- Tópico
- Relativa
- Negativa
- Afirmativa
- Condicional
- Interrogativa binária
- Interrogativa de dúvida



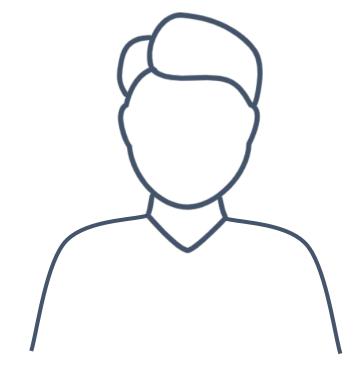
Sinais >

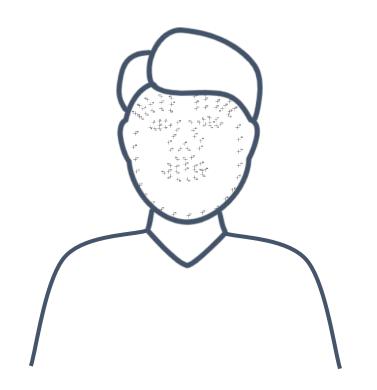
- Foco
- Tópico
- Relativa
- Negativa
- Afirmativa
- Condicional
- Interrogativa binária
- Interrogativa de dúvida
- Interrogativa com pronome

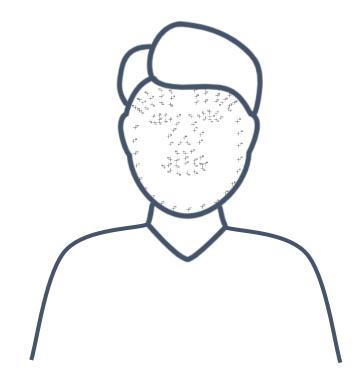


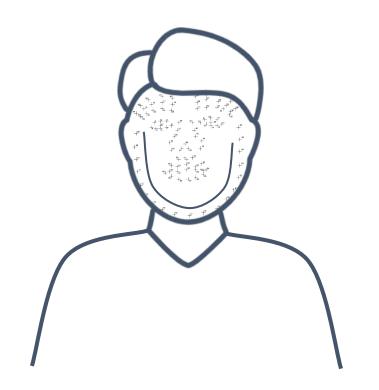


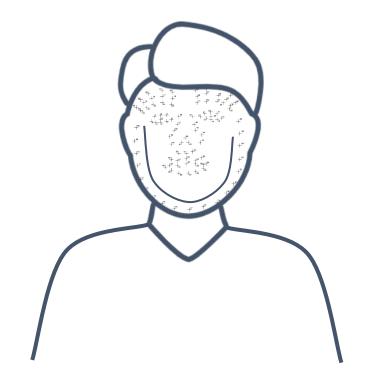


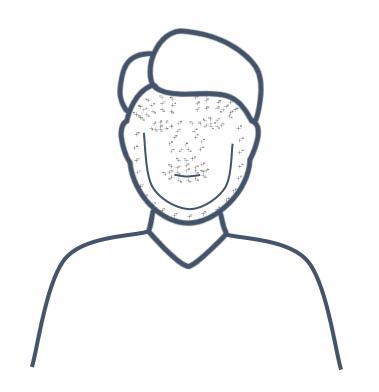


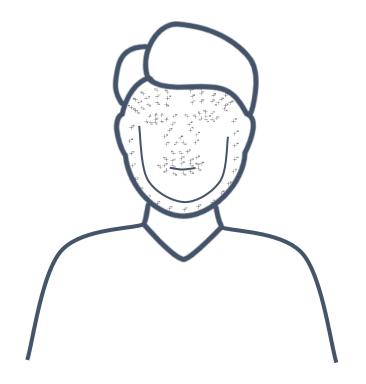


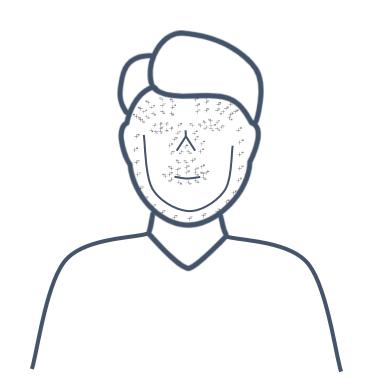


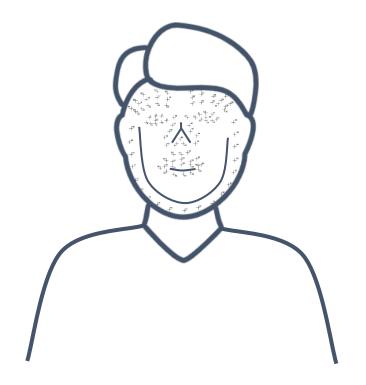


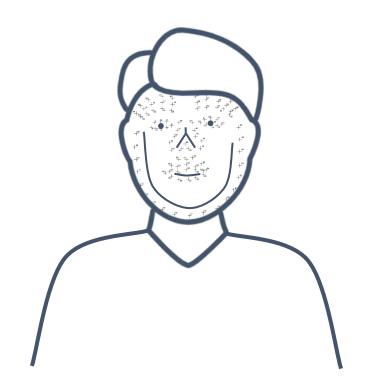


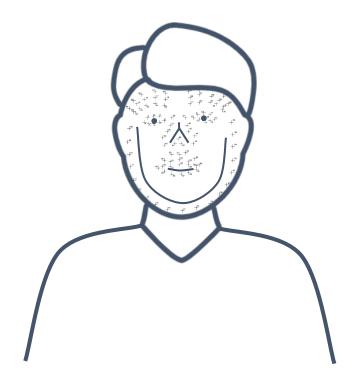


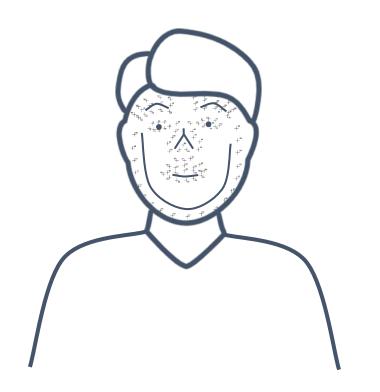


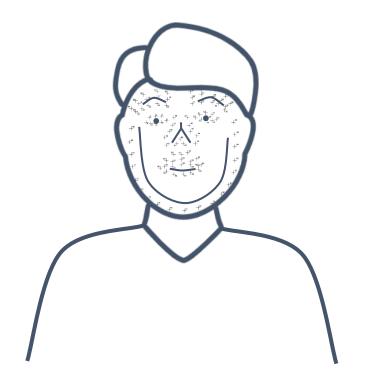


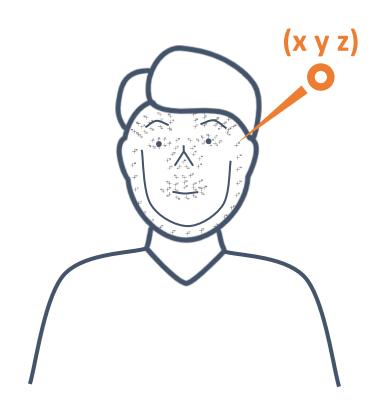


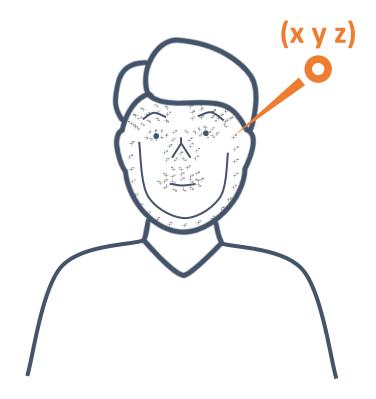






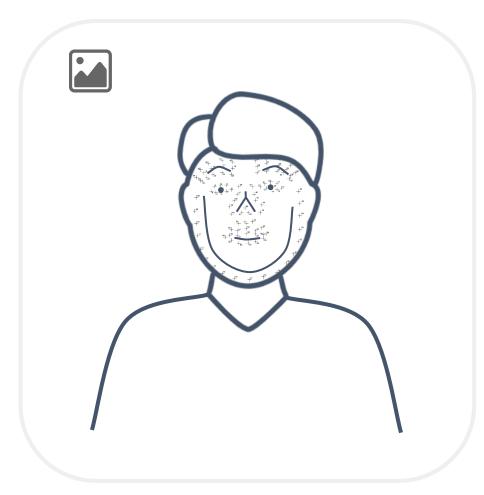


















Expressão Negativa



Expressão Negativa



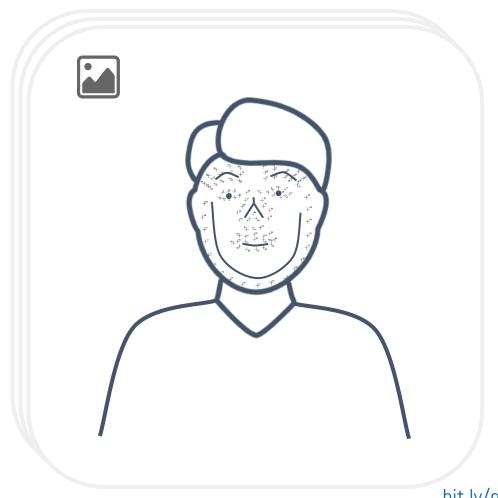


Expressão Negativa

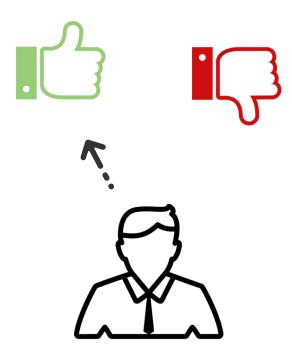






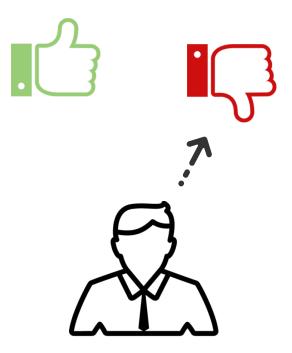


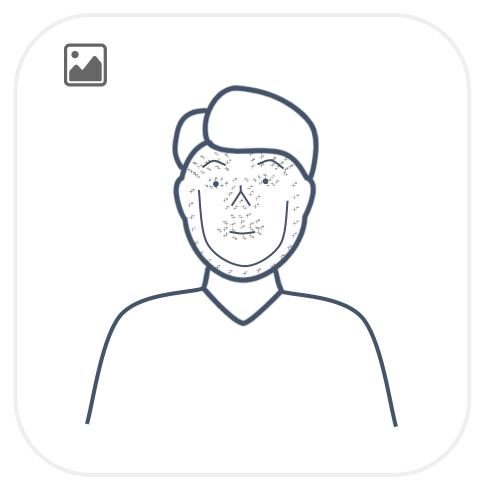
Expressão Negativa



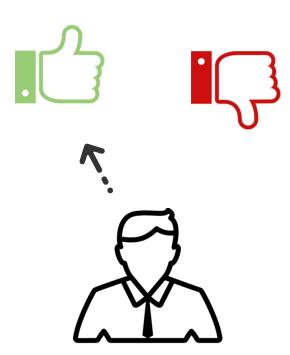


Expressão Negativa





Expressão Negativa



ATRIBUTOS PREDITORES

CLASSES

100 sensores

CADA UM POSSUI 3 coordenadas

ATRIBUTOS PREDITORES

CLASSES

100 sensores

CADA UM POSSUI 3 coordenadas

ATRIBUTOS PREDITORES

CLASSES

300

100 sensores

CADA UM POSSUI 3 coordenadas





ATRIBUTOS PREDITORES

CLASSES

300

100 sensores

CADA UM POSSUI 3 coordenadas





ATRIBUTOS PREDITORES

300

CLASSES

2

100 sensores

CADA UM POSSUI 3 coordenadas





ATRIBUTOS PREDITORES

CLASSES

300

2

1x

1у

1z

2x

2

...

100y

100z

0

100 sensores

CADA UM POSSUI 3 coordenadas





ATRIBUTOS PREDITORES

CLASSES

300

2

1x 1y 1z 2x 2y ... 100y 100z

0

1x

1у

1z

2x

2y

100y 100z

.

Projetos de Pesquisa



Projetos de Pesquisa



Projetos de Pesquisa



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M.

Grammatical Facial

Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M.

Grammatical Facial

Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M.

Grammatical Facial

Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.

CONSIDERAÇÕES

Construiu a base de dados GFE



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M.

Grammatical Facial

Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.

- Construiu a base de dados GFE
- Utilizou apenas 17 sensores



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M. Grammatical Facial Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.

- Construiu a base de dados GFE
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou todas as coordenadas dos sensores



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M. Grammatical Facial Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.

- Construiu a base de dados GFE
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou todas as coordenadas dos sensores
- Utilizou Redes Neurais para treinamento



FREITAS, F. de A.; BARBOSA, F. V.; PERES, S. M. Grammatical Facial Expressions Recognition with Machine Learning.

International Florida Artificial Intelligence Research Society Conference. Flórida, Estados Unidos AAAI Publications, 2014. p. 180–185.

- Construiu a base de dados GFE
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou todas as coordenadas dos sensores
- Utilizou Redes Neurais para treinamento
- Utilizou a métrica F-score



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões Faciais Negativas na Língua Brasileira de Sinais.

Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I.

Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões Faciais Negativas na Língua Brasileira de Sinais.

Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I.

Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões Faciais Negativas na Língua Brasileira de Sinais.

Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I.

Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.

CONSIDERAÇÕES

Utilizou base de dados GFE do projeto 1



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões
Faciais Negativas na Língua
Brasileira de Sinais.

Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I. Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões

Faciais Negativas na Língua

Brasileira de Sinais.

Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I. Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões

Faciais Negativas na Língua

Brasileira de Sinais.

Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I. Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores
- Utilizou Redes Neurais para treinamento



SILVA, A. G. et al.

Classificação de Expressões Faciais Negativas na Língua Brasileira de Sinais.

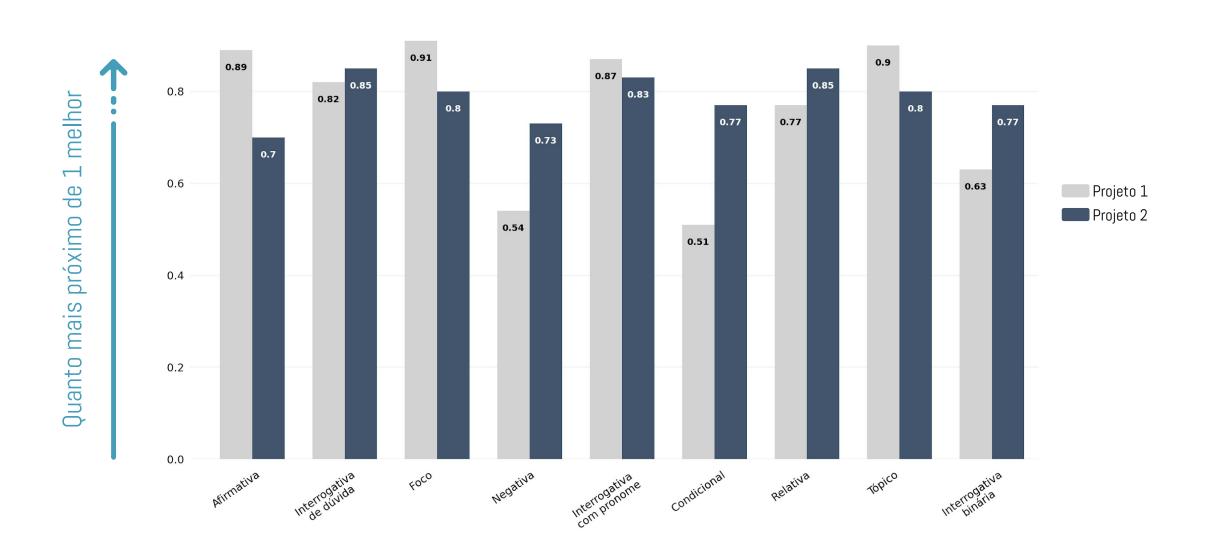
Anais do IV Encontro Regional de Informática da Região Norte I.

Manaus, Amazonas ERIN, 2017. 2017. p. 80-88.

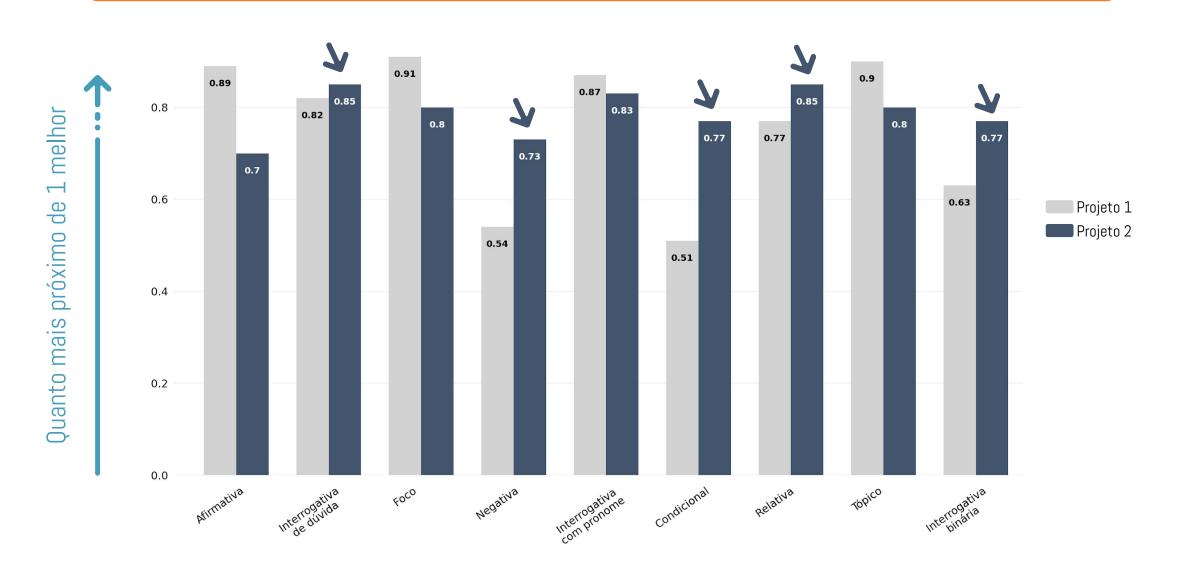
- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores
- Utilizou Redes Neurais para treinamento
- Utilizou a métrica F-score



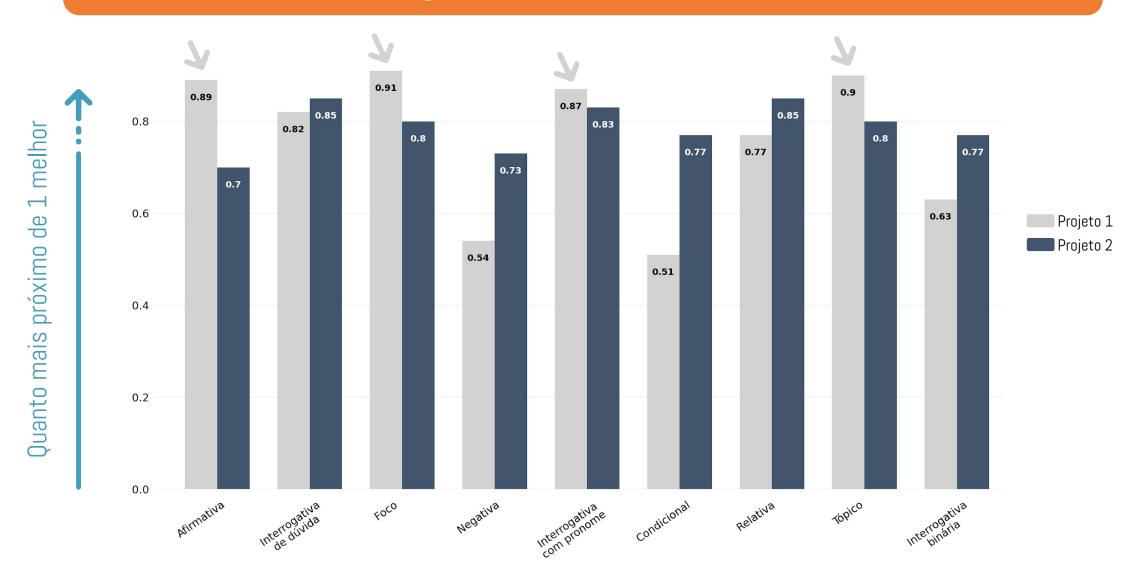
Alguns Resultados



Alguns Resultados



Alguns Resultados



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.
Reconhecimento de Expressões
Faciais Gramaticais da Língua
Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.

CONSIDERAÇÕES

Utilizou base de dados GFE do projeto 1



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores
- Utilizou 8 diferentes modelos para treinamento



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores
- Utilizou 8 diferentes modelos para treinamento
- Utilizou a métrica F-score



DE LUCCA, G. O.; GUEDES, E. B.

Reconhecimento de Expressões

Faciais Gramaticais da Língua

Brasileira de Sinais com Aprendizado
de Máquina.

Trabalho de Conclusão de Curso em Engenharia da Computação da Universidade do Estado do Amazonas. Manaus, Amazonas 2018.

- Utilizou base de dados GFE do projeto 1
- Utilizou apenas 17 sensores
- Utilizou apenas duas coordenadas dos sensores
- Utilizou 8 diferentes modelos para treinamento
- Utilizou a métrica F-score
- Utilizou diferentes abordagens para testar



Outra abordagem

Outra abordagem



Outra abordagem

Expressão Negativa



Outra abordagem

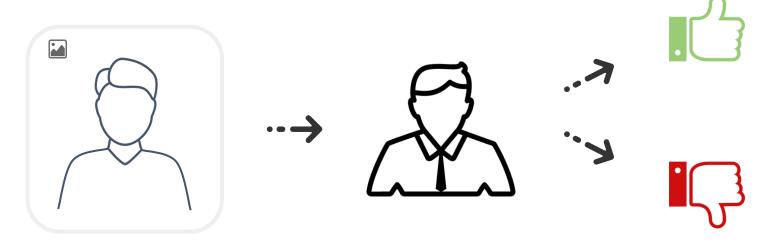
Expressão Negativa



Outra abordagem

Expressão Negativa

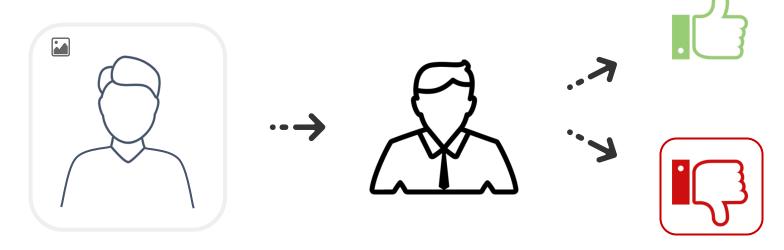
2у



100y 100z

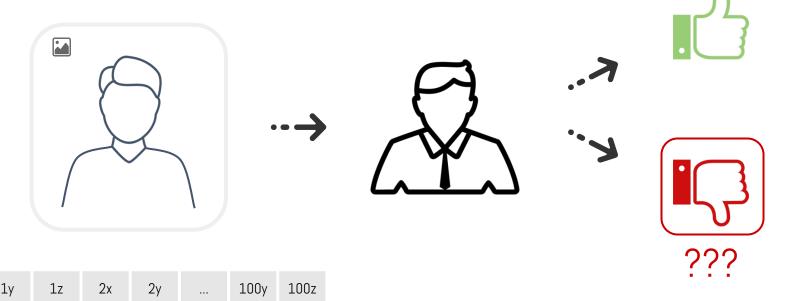
Outra abordagem

Expressão Negativa



Outra abordagem

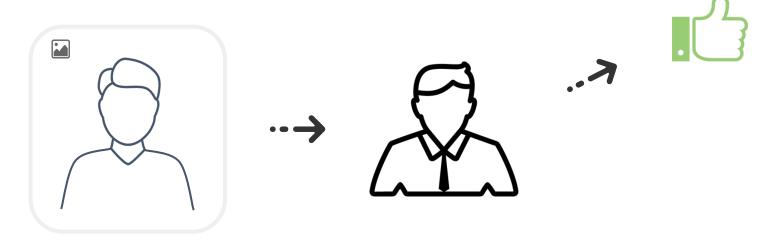
Expressão Negativa



Outra abordagem

Expressão Negativa

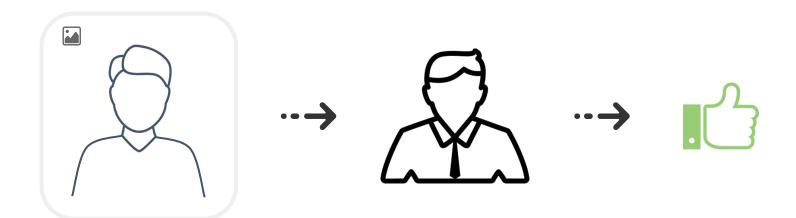
2у



100y 100z

Outra abordagem

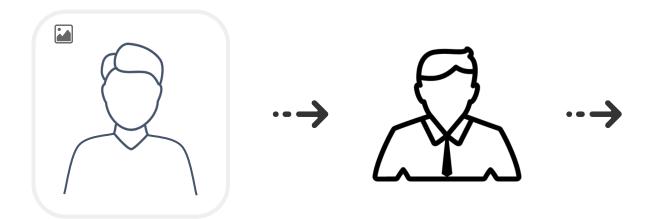
Expressão Negativa



1x 1y 1z 2x 2y ... 100y 100z

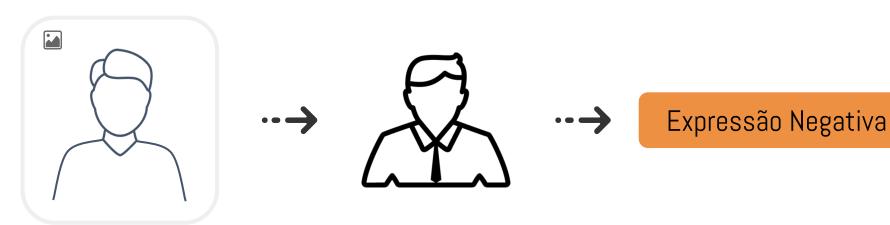
Outra abordagem

Expressão Negativa



1x 1y 1z 2x 2y ... 100y 100z

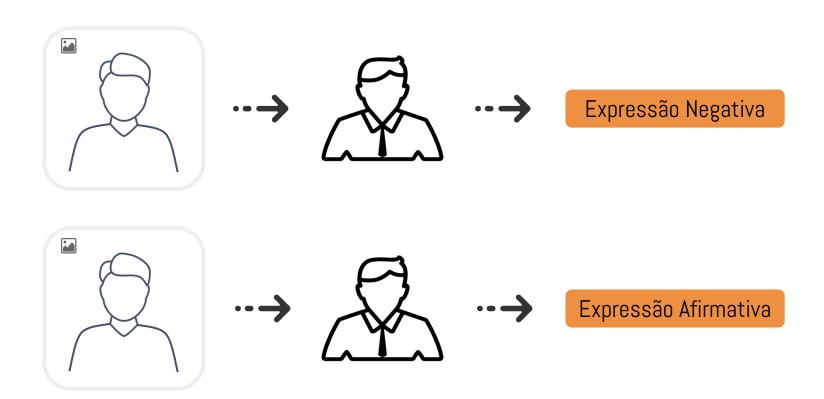
Outra abordagem



100y 100z

2у

Outra abordagem



Conjunto de Dados Outra abordagem

		ATRIB	UTOS F	PREDIT	ORES			ATRIBUTO ALVO
1x	1y	2x	2у	3x	***	17x	17y	AFIRMATIVA
				_				F000
1x	1y	2x	2y	3x		17x	17y	FOCO
1x	1y	2x	2y	3x	***	17x	17y	NEGATIVA
Δ/(-7	2/	_/	ΟA	***	Σ/ Λ	- <i>' ' '</i>	
1x	1y	2x	2y	3x	•••	17x	17y	RELATIVA
1x	1y	2x	2y	3x	•••	17x	17y	CONDICIONAL

Modelo de AM

Florestas Aleatórias

Bagging

Vizinhos mais Próximos

Máquinas Vetores de Suporte

Árvores de Decisão

Boosting

AdaBoosting

Redes Neurais

Modelo de AM	В
Florestas Aleatórias	
Bagging	
Vizinhos mais Próximos	
Máquinas Vetores de Suporte	
Árvores de Decisão	
Boosting	
AdaBoosting	
Redes Neurais	

Busca em Grid
16
3
20
4
4
3
6
5380

Modelo de AM	Busca em Grid	Melhor F-score
Florestas Aleatórias	16	0,90
Bagging	3	0,89
Vizinhos mais Próximos	20	0,88
Máquinas Vetores de Suporte	4	0,87
Árvores de Decisão	4	0,84
Boosting	3	0,73
AdaBoosting	6	0,44
Redes Neurais	5380	0,33

Quanto mais próximo de 1 melhor

Modelo de AM
Florestas Aleatórias
Bagging
Vizinhos mais Próximos
Máquinas Vetores de Suporte
Árvores de Decisão
Boosting
AdaBoosting
Redes Neurais

Busca em Grid
16
3
20
4
4
3
6
5380

Melhor F-score
0,90
0,89
0,88
0,87
0,84
0,73
0,44
0,33

Quanto mais próximo de 1 melhor

Modelo de AM
Florestas Aleatórias
Bagging
Vizinhos mais Próximos
Máquinas Vetores de Suporte
Árvores de Decisão
Boosting
AdaBoosting
Redes Neurais

Busca em Grid
16
3
20
4
4
3
6
5380

Melhor F-score
0,90
0,89
0,88
0,87
0,84
0,73
0,44
0,33



	$\overline{}$
	0
- 1	
	melho
	\equiv
1	$\overline{}$
	യ
1	de
	próximo
	\subseteq
ı	$\overline{\mathbf{x}}$
١	Ó
	\Box
	S
ľ	<u>a</u>
	\equiv
	0
	uanto
	\pm
	$\frac{1}{2}$
1	\preceq

Modelo de AM
Florestas Aleatórias
Bagging
Vizinhos mais Próximos
Máquinas Vetores de Suporte
Árvores de Decisão
Boosting
AdaBoosting
Redes Neurais

Busca em Grid
16
3
20
4
4
3
6
5380

Melhor F-score
0,90
0,89
0,88
0,87
0,84
0,73
0,44
0,33

Quanto mais próximo de 1 melhor

Modelo de AM

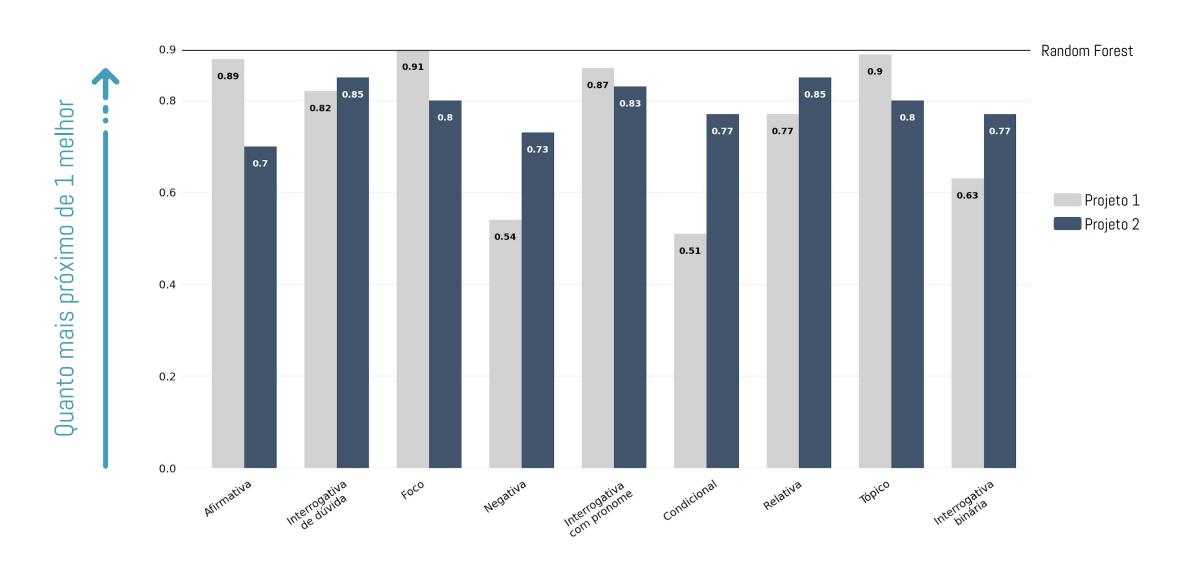
Florestas Aleatórias

Busca em Grid

16

Melhor F-score

0,90



Conjunto de Dados Um-Contra-Todos

Um-Contra-Todos

ATRIBUTOS	PREDITORES

ATRIBUTO ALVO

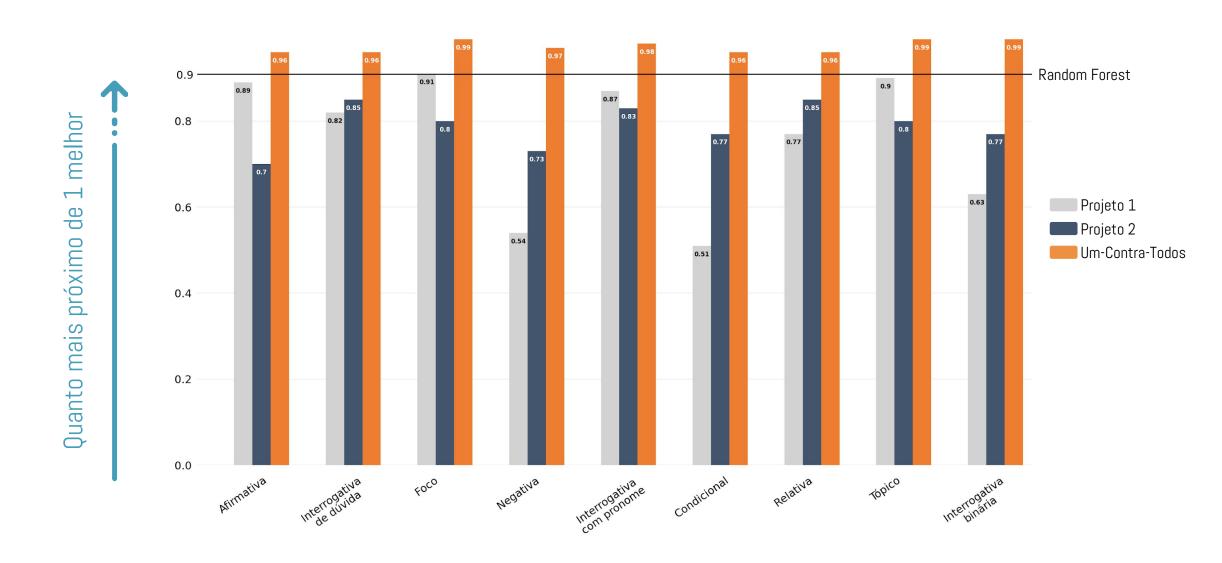
1x 1	_y 2>	c 2y	3x	 17x	17y	AFIRMATIVA
1x 1	_y 2>	(2y	3x	 17x	17y	FOCO
1x 1	_y 2>	2y	3x	 17x	17y	AFIRMATIVA
1x 1	.y 2>	(2y	3x	 17x	17y	RELATIVA
		2y		 17x	17y	CONDICIONAL

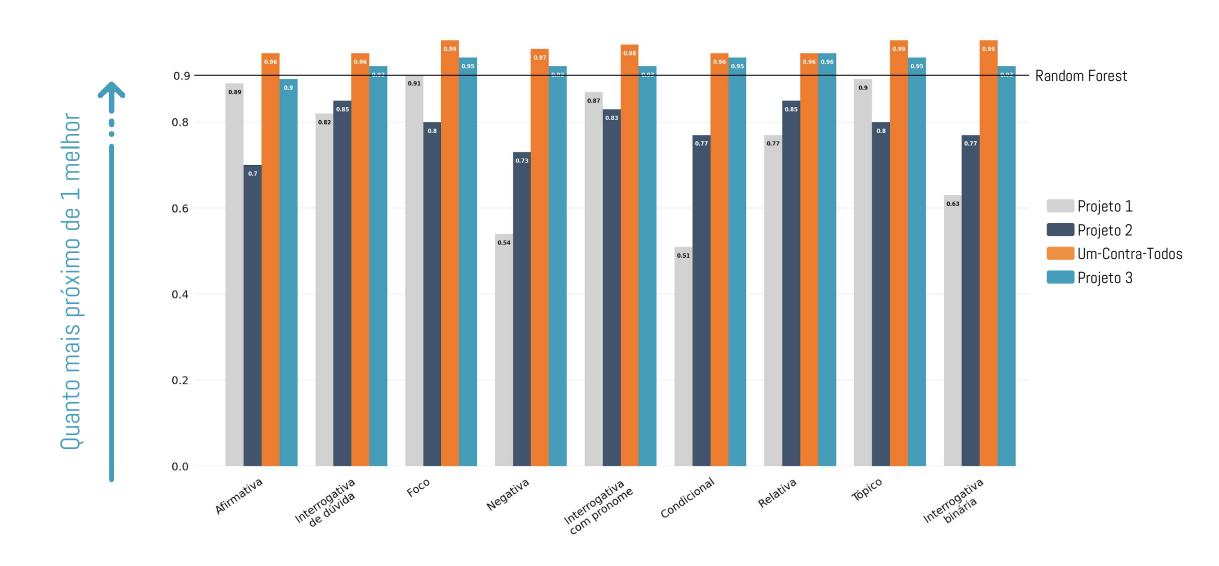
Um-Contra-Todos

		ATRIE	BUTOS I	PREDIT	ORES			ATRIBUTO ALVO
1x	1y	2x	2y	3x	***	17x	17y	AFIRMATIVA
1,,	1,,	9 v	2.4	2,4		17,	1 7, ,	0
1x	1 y	2x	2y	3x	•••	17x	1/γ	U
1x	1y	2x	2у	3x	***	17x	17y	AFIRMATIVA
1x	1,,	2x	2,7	3x		17x	17,,	0
TX	1 y	ZX	2y	ΟX	***	1/X	т/у	O
1x	1 y	2x	2у	3x		17x	17y	0

Conjunto de Dados Um-Contra-Todos

		ATRIE	BUTOS	PREDIT	ORES			ATRIBUTO ALVO
1x	1 y	2x	2у	3x	***	17x	17y	1
1x	1,,	2,4	2,7	2,4		17 _V	17,,	0
TX	1 y	2x	2y	3x	•••	17x	17y	U
1x	1 y	2x	2y	3x		17x	17y	1
1x	1у	2x	2у	3x		17x	17y	0
TV	ту	Z X	Z y	JX		1/ X	т / у	O
1x	1 y	2x	2y	3x		17x	17y	0







Qual o melhor modelo para o seu problema de Aprendizado de Máquina?





Considerações Finais





ConsiANALISE





GIOVANA DE LUCCA

giovanaodelucca@gmail.com

in /giovanadelucca



MUITO OBRIGADA!

