

AVALIAÇÃO DE ALGORITMOS DE APRENDIZADO DE MÁQUINA PARA PREDIÇÃO DE MORTALIDADE NEONATAL UTILIZANDO DADOS DO DATASUS.

Aluno: Caio Augusto de Souza Mota Orientador Prof. Me. Everton Josué da Silva

INTRODUÇÃO



- Taxa de mortalidade infantil.
- Mortalidade Neonatal 60% da TMI.
- Experiência do profissional.

OBJETIVOS



Objetivo Geral:

 O presente trabalho tem como objetivo testar e analisar dois tipos diferentes de algoritmos de aprendizagem de máquina, utilizando a base de dados do SIM e SINASC do Brasil inteiro para predição de morte neonatal.

Objetivos Específicos:

- Desenvolver/Alterar cada um dos algoritmos propostos (Árvore de Decisão e Regressão Logística);
- Realizar Análise exploratória dos dados;
- Realizar tratamento e particionamento dos dados para serem aplicados nos treinos e testes dos modelos;
- Treinar e Testar os algoritmos para gerar os modelos;
- Analisar os resultados.

JUSTIFICATIVA

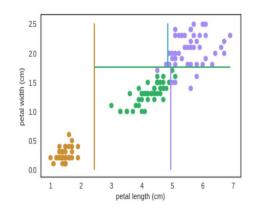


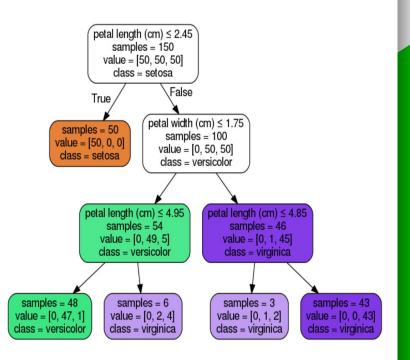
- Aplicação do modelo é inovador.
- Redução da mortalidade neonatal.



Árvore de decisão:

- Supervisionado.
- Classificação.
- Problema complexo é decomposto em subproblemas.
- WhiteBox.

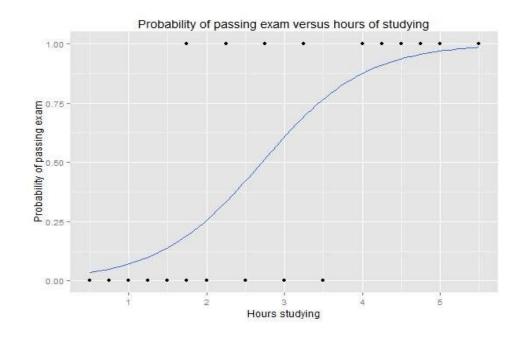






Regressão Logística:

- Supervisionado.
- Classificação.
- Utiliza a Função Linear.
- Função Logística.





Treinamento e Teste:

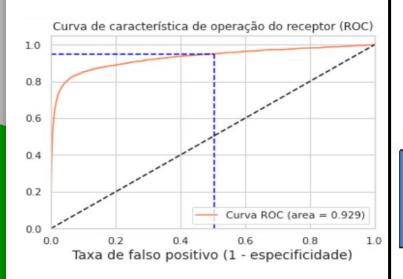
- 90% para treino e 10% para os testes.
- K-folds cross-validation.

Predição 1	Predição 2	Predição 3	Predição 4	Predição 5	
Teste	Treino	Treino	Treino	Treino	
Treino	Teste	Treino	Treino	Treino	
Treino	Treino	Teste	Treino	Treino	
Treino	Treino	Treino	Teste	Treino	
Treino	Treino	Treino	Treino	Teste	



Avaliação dos modelos:

Curva ROC



Matriz de Confusão

		Predito					
		Negativo (0)	Positivo (1)				
Classa Basil	Negativo (0)	Verdadeiro Negativo	Falso Positivo				
Classe Real	Positivo (1)	Falso Negativo	Verdadeiro Positivo				



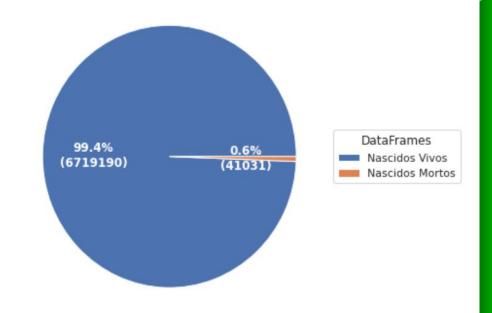
Ferramentas utilizadas:

- Linguagem: Python.
- Plataformas: Jupyter Notebook e Google Colab.

Base de dados:

Sistema de Informação sobre
 Mortalidade (SIM) e Sistema de
 Informações sobre Nascidos Vivos
 (SINASC) do Brasil inteiro, entre os
 anos 2016 ate 2018.

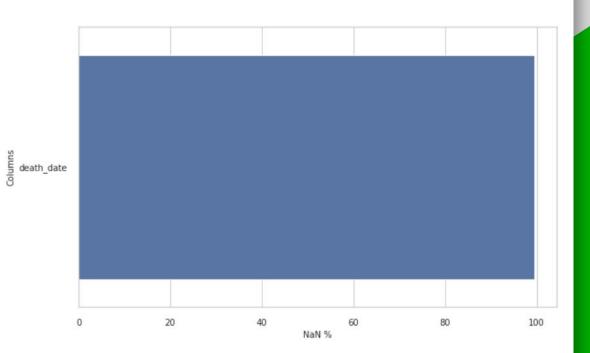
Porcentagem de amostras de Nascidos Vivos e Nascidos Mortos





Preparação da base de dados:

- Limpeza dos dados.
- Somente uma variável tem valores nulos.
- Variáveis retiradas.





Análise Exploratória:

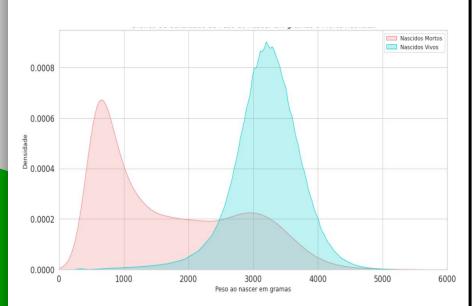


Gráfico de densidade de nascidos vivos e nascidos mortos usando Peso ao Nascer.

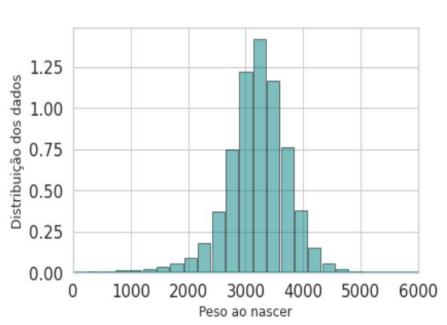


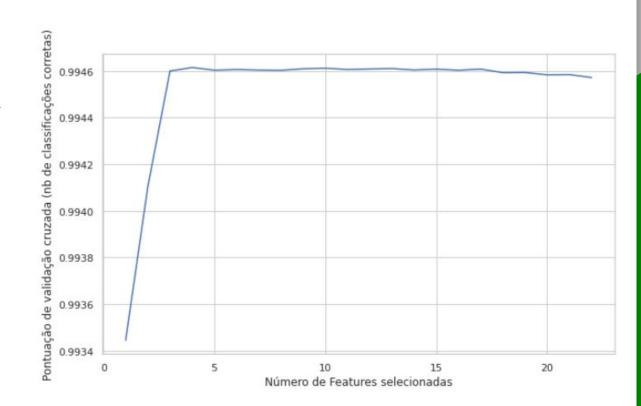
Gráfico Distribuição dos dados de Peso ao Nascer.

Local de nascimento		-0.0044		-0.019	0.055 -		-0.025	-0.01	-0.087	-0.08	-0.033	-0.06	-0.023	-0.0034					-0.0017		10.710.00	-0.021		
Idade da Mãe	-0.0044	1	0.088	0.27	0.31	0.18	-0.024		0.29	0.14	0.038	0.034	0.014		-0.12	0.32	0.17	0.25	-0.073		-0.13	-0.042		-0.0054
Estado civil da mãe	0.0086		1	-0.008	0.077		-0.0031		-0.0013		0.0046			-0.0088	18-20-1196	0.09	0.088		0.0075	0.13	0.078	10000	0.077	0.0093
Anos de escolaridade da mãe	-0.019		-0.008	1	-0.29				0.3	0.19	0.076			-0.0024		-0.24	-0.29	0.016		0.067	-0.13	-0.031		
Número de nascidos vivos	0.055	0.31	0.077	-0.29	1			0.0032		-0.17				0.00041		0.84	0.75	0.39	0.0018			0.023	0.24	0.0029
Número de perdas fetais	-0.00035		0.053	-0.026		1	-0.035	0.016		0.0027				-0.0098		0.54	0.16	0.11	-0.041	0.094	0.051	0.062	0.11	0.017
Semanas gestacionais por intervalos	-0.025		-0.0031		-0.0021		1	-0.25	-0.032	0.19	0.25	0.25	0.53					0.0024					-0.53	-0.27
Tipo de gravidez	-0.01	0.068	0.015	0.044	0.0032	0.016	-	1				-0.063	Married Colorest		-0.026			0.0041	SECURIOR SECURIOR SE	0.11		-0.0015		0.046
Tipo de parto	-0.087		-0.0013		-0.12		-0.032		1	2.0		5-0.0029				-0.081	-0.29		-0.085	0.076	-0.39	-0.057		-0.0029
Número de consultas de pré-natal por faixas	-0.08	0.14	0.007	0.19	THE RESIDENCE OF THE PERSON NAMED IN	0.0027		0.0025		1	0.094	0.11				-0.14		-0.0086	110000		-0.086		-0.13	-0.086
Pontuação de Apgar de 1 minuto	-0.033		0.0046		0.014	-0.011			-6.7e-05		1	0.74	0.19	0.072				0.013	0.23	-0.044		-0.0098		-0.23
Pontuação de Apgar de 5 minuto	-0.06	0.034	0.004	0.083	-0.0083				-0.0029		0.74	1	0.19		-0.034			-0.00076	THE RESERVE OF THE PERSON NAMED IN	-0.031		-0.0037		-0.26
Peso ao nascer em gramas		0.014		-0.0074		-0.024			0.0021	0.17	0.19	0.19	1		0.017	0.029		0.043	0.59	-0.065		0.00041	_	-0.22
Presença de malformação congênita	-0.0034			-	-0.00041			-0.008	-0.015	0.0067	0.072	0.076		1	0.002			1-0.0032				-0.0083		-0.13
Raça / cor da pele da mãe	0.0059	-0.12	0.078	-0.22	0.093	0.048	0.0065	-0.026		-0.077	-0.037	-0.034	0.017	0.002	1	0.092	0.2	0.047	0.074	0.37	0.42	0.36	0.15	0.015
Número de gestações anteriores	0.043	0.32	0.09	-0.24	0.84	0.54		0.0084		-0.14	0.0071	-0.011	0.029	-0.0033	0.092	1	0.74	0.39	-0.017	0.011	0.072	0.031	0.25	0.0093
Número de partos normais (trabalhos de parto)	0.067	0.17	0.088	-0.29	0.75	0.16		0.00076	Name and Address of the Owner, where the Owner, which is the Owner, where the Owner, which is the Ow	THE MARKET HE				0.00041		0.74	1	-0.088		0.13	0.27	0.15	0.16	0.011
Número de partos cesáreos (partos)	-0.022	0.25	0.067	0.016	0.39		0.0024	0.0041	0.28	-0.0086	0.013	-0.00076		-0.0032	0.047	0.39	-0.088	1	-0.021		-0.013	Act and the second		0.0016
Semana de gestação (por intervalos)	-0.0017	-0.073	0.0075	-0.06	0.0018	-0.041	0.76	-0.25	-0.085		0.23	0.23	0.59	0.045	0.074	-0.017	0.024	-0.021	1	-0.039	0.1	0.042	-0.47	-0.3
Tipo de apresentação de recém-nascido	-0.0056	0.054	0.13	0.067	-0.0092	0.094	-0.077					-0.031	-0.065	-0.02	0.37	0.011	0.13	0.14	-0.039	1	0.53	0.55	0.39	0.053
Assistência ao parto	0.18	-0.13	0.078	-0.13	0.074	0.051	0.024	-0.05		-0.086	0.014	0.016	0.016	0.00036	0.42	0.072	0.27	-0.013	0.1	0.53	1	0.47		0.0074
Principal função do trabalhador	-0.021	-0.042	0.097	-0.031	0.023	0.062	-0.013	-0.0015	-0.057		-0.0098	-0.0037		1-0.0083		0.031	0.15	0.091	0.042	0.55	0.47	1	0.22	0.019
Classificação do grupo Robson	0.0084	0.17	0.077	-0.0098	0.24	0.11	-0.53	0.22	0.12	-0.13	-0.11	-0.12	-0.3	-0.055	0.15	0.25	0.16	0.33	-0.47	0.39	0.15	0.22	1	0.11
Morte antes de 28 dias (rótulo)	0.0084	-0.0054	0.0093	-0.014	0.0029	0.017	-0.27	0.046	-0.0029	-0.086	-0.23	-0.26	-0.22	-0.13	0.015	0.0093	0.011	0.0016	-0.3	0.053	0.0074	0.019	0.11	1
		e e	ē	e	S	Ŋ	2	25	2	S	2	.0	S	g	e	S	6	()	(S	op	£	5	E	6
	nascimento	Māe	mā	māe	vivos	fetais	intervalo	gravidez	parto	faixas	minuto	minuto	gramas	congênita	māe	gestações anteriores	parto)	(partos)	valos)	Scio	part	trabalhador	grupo Robson	28 dias (rótulo)
	Ë	dade da	Estado civil da	da			ter	gra	de	por fa	1 m	2 H		bud	g	ter	de p	ed)	e≤	- na	ao i	all	8	2
	Jas	ade	<u>=</u>	ade	nascidos	perdas	든	de	Tipo	ā	de J	de	em	8	da pele	ā		505	inter	ė		TE.	odn	lias
		D	9	riği	nas		por	Tipo	F	natal			ē	čg	a p	oe o	all of	cesáreos	(por	recér	ênc			88
	Local de		stac	escolaridade	de	o de	cionais	F		pré-n	bd	bd	nascer	de malformação	cor d	staç	(trabalhos			de	Assistência	og g	Classificação do	de
	Po		ш	eso	Número	Número	Ö				<u>e</u>	e /	ao	Į.	0	ges	Ē	partos	gestação		As	Sur.	10,	es
				de	Ĕ	Non	sta			de	0	0	0	Ë	Raça /	e	Jais	par	est	entação		E	Ca	antes
				105	ž	_	ge			Ita	açı	aci	Peso		8	0	normais	de	de g	sen		d D	SSI	ţ.
				A			Jas			consultas	Pontuação de Apgar	Pontuação de Apgar		υča		Número				apre		Principal função do	Cla	Morte
							nar				8	8		Presença		ž	partos	Número	Semana	de a				
							Sel			o de				Pre			o o	ž	Ser					
										Jerc							o de			Tipo				
										Número de							Número							
										2							Nún							
																	777							



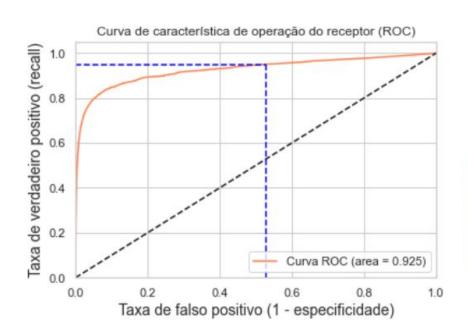
Criação dos modelos:

- RFECV (Eliminação
 Recursiva de Feature com
 Validação Cruzada).
- Particionamento 90% e 10%.
- K-folds cross-validation.
- GridSearchCV.





Regressão Logística: Utilizando as *features* selecionadas pelo RFECV



	Resultados								
	Padrão	K-Folds Cross Validation							
Acurácia	0.995	0.995	0.99						
AUC	0.925	0.931	0.93						
Lod_Loss	0.021	0.021	0.02						



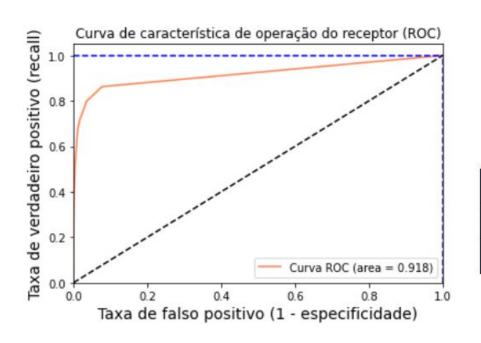
Regressão Logística:

Utilizando as features selecionadas pelo RFECV.

		Predito					
		Nascidos vivos (0)	Nascidos mortos (1)				
Classe Real	Nascidos vivos (0)	671256	680				
	Nascidos mortos (1)	2979	1108				



Árvore de Decisão:

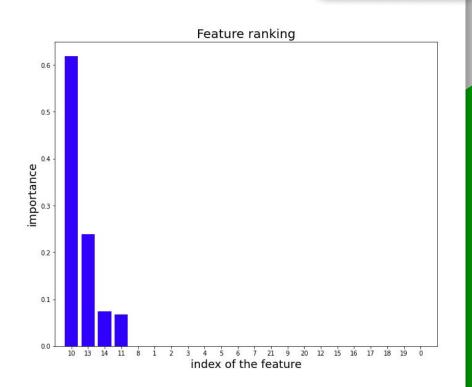


	Resultados				
	Padrão	K-Folds Cross Validation			
Acurácia	0.995	0.995			
AUC	0.918	0.921			
Lod_Loss	0.020	0.019			



Árvore de Decisão:

		Predito					
		Nascidos vivos (0)	Nascidos mortos (1)				
Classe Real	Nascidos vivos (0)	670997	939				
	Nascidos mortos (1)	2602	1485				



CONCLUSÃO



- Avaliar o desempenho dos modelos pela acurácia não foi viável.
- A avaliação pela matriz de confusão foram melhores.
- Utilizar o GridSearchCV para melhorar as predições não foi funcional.
- Os mesmos algoritmos foram aplicados para a base de dados de São Paulo.
- O modelo de árvore de decisão se saiu melhor nas predições.

REFERÊNCIAS



- CAMPOS, Raphael. **Árvores de Decisão**: Então diga-me, como construo uma?. [*S. l.*], 28 nov. 2017. Disponível em: https://medium.com/machine-learning-beyond-deep-learning/%C3%A1rvores-de-decis%C3%A3o-3f52f6420b69. Acesso em: 23 jan. 2021.
- BELUZO, Carlos Eduardo; SILVA, Everton; ALVES, Luciana Correia; BRESAN, Rodrigo Campos; ARRUDA, Natália Martins; SOVAT, Ricardo; CARVALHO, Tiago. SPNeoDeath: A demographic and epidemiological dataset having infant, mother, prenatal care and childbirth data related to births and neonatal deaths in São Paulo city Brazil 2012–2018, [s. 1.], 19 jul. 2020.
- LANSKY, S. et al. **Pesquisa Nascer no Brasil: perfil da mortalidade neonatal e avaliação da assistência à gestante**. Cadernos de Saúde Pública, Scielo, v. 30, p. S192 S207, 00 2014.
- ILUMEO (Brasil). **Um tour pelos 10 principais algoritmos de Machine Learning**: Regressão Logística. [*S. l.*], 22 jun. 2020. Disponível em: https://ilumeo.com.br/todos-posts/2020/06/22/um-tour-pelos-10-principais-algoritmos-de-machine-learning. Acesso

em: 23 jan. 2021.