Teste	N INS	Units LST	N I Init	s Dronout	Windows	Features	I P	Batch	Énocas	Ativação	MSE	OLIKE	MSE: hib vs	ur OLIKE: bib	v Tempo hrs Salvei o Gráfico	Diretório	Arquivo Configuração	Comentário				
Univariado	1500	-	-	-	-	-	-	-	-	-	0,00	-6,07	-	-	- Salver o Granco	Diretono	Arquivo Coringuração	Comentario				
T1	1500	64,32,16	1	0.2,0.2,0.2	2 30	GARCH	0,00	32,00	100	relu		-5,98	PIOR	PIOR	SIM	NovaTentativaJ unho_2\rolling_						
	1000	01,02,10	-	0.2,0.2,0.	_ 00	O, ii to	0,00	02,00		Tolu	0,00	0,00		rioit	O.III	NovaTentativaJ	build_lstm_mod					
																unho_2\rolling_						
T2	1500	32,16	1	0.2,0.2	15	GARCH	0,00	32,00	100	softplus	0,00	-6,09	MELHOR	MELHOR	SIM	preds_2\garch	model -					
																NovaTentativaJ unho 2\rolling	el <- function					
T3	1500	32,16	1	0.2,0.2	30	GARCH	0,00	32,00	100	softplus	0,00	-6,10	MELHOR	MELHOR	SIM	preds_3\garch	(input_shape) {					
																NovaTentativaJ						
T4	1500	32	1	0.2	15	GARCH	0,00	32,00	100	softplus	0,00	-6,05	MELHOR	PIOR	SIM	unho_2\rolling_ preds_4\garch	(input_shape) {					
																NovaTentativaJ	build_lstm_mod					
T.C.	1500	20.40	1	0404	30	CARCU	0.00	22.00	100		0.00	0.00	MELLIOD	DIOD	532 jan - 3.77 ho SIM	unho_2\rolling_	el <- function (input_shape) {					
T5	1500	32,16	1	0.1,0.1	30	GARCH	0,00	32,00	100	softplus	0,00	-0,00	MELHOR	PIOR	532 Jan - 3.77 no Siwi	preds_5\garch NovaTentativaJ						
																unho_2\rolling_						
T6	500	32,16	1	0.1,0.1	30	GARCH, I	R, 0,00	32,00	100	softplus	0,00	-6,09	MELHOR	MELHOR		preds_6\garch NovaTentativaJ						
																unho_2\rolling_						
T7	500	32,16	1	0.1,0.1	30	GARCH, I	R, 0,00	32,00	100	relu	-	-	-	-		preds_7\garch		Com N_INS = 50	0, a LSTM reagion	ı bem! Mas a relu	não foi bem!	
																NovaTentativaJ unho_2\rolling_						
T8	500	32,16	1	0.1,0.1	30	GARCH, I	R, 0,00	32,00	100	softplus	0,00	-5,2	2 MELHOR	PIOR		preds_8\garch			bom e acho que	a rede esta under	fittando	
						GARCH.										NovaTentativaJ	build_lstm_mod el <- function					
						R, R^2,										unho_2\rolling_	(input_shape) {					
T9	365	64,32	1	0.1,0.1	15	Residuals GARCH,	0,00	32,00	100	linear	0,00	-5,51	PIOR	PIOR		preds_9\garch	model <- build_lstm_mod		om, pois previu r	nuitos valores neg	ativos; a rede rea	giu aos picos
T10	365	64,64	1	0.1,0.1	15	R, R^2,	0,00	64,00	100	softplus							el <- function	Muito suave de n	ovo			
										· ·												
						GARCH,																
T12	365	64,64	1	0.1,0.1	15	R, R <sup>2</sup> , Residuals	0.00	64,00	100	leaky relu								Muito reativa - ru	im			
		,		,		GARCH,	-,	- 1,000		,												
T13	365	64,64 1	1	0.1,0.1	15	R, R^2, Residuals	0.00	64,00	100	relu	dir							valos proximos de 0 - ruim				
113	303	04,04	-	0.1,0.1	15	GARCH.	0,00	04,00	100	Telu								vaios proximos u	e o - ruiiii			
T14	365	24.04		0.4.0.4	45	R, R^2, Residuals	0.00	04.00	100	6 . 1 .												
114	305	64,64	1	0.1,0.1	15	Residuais	0,00	64,00	100	softplus												
TUNING	LOTA	(64) . D :	t/0.0	E) . LOT!	V(64) D-	out(0.4)	Dones/4	notivotice - :	effecture)													
	Otimiza	o4) → Dropo ador: Adam o	com le	<li>5) → LSTM arning rate</li>	i(64) → Drop = 0.001	)out(0.1) →	Dense(1, a	activation = so	mpius)													
N INC-265	Batch Size: 64							ROLLING_PREDS_16 QLIKE: -5.95390684285889 MSE: 1.92169e-06					MSE: 1 031600	ne								
14_1143-303	Lpouds	S. SO, WIINDO	J v v _ S	- 13						NOLLING	_r REL	,o_10	QLINE0.95	JJ300042038	WISE. 1.92 1096-	00						
N_INS =	build_ls	stm_model <	- funct	tion(input_s	hape) {																	
1500, WS = 30, BATCH		el <- keras_m r_lstm(	odel_s	sequential()	%>%																	
= 32,	unit	units = 32, #units1 return_sequences = TRUE,																				
EPOCAS =	retu	urn_sequenc	es = T	KUE,	ão definida					ROLLING	PRED	S 19	QLIKE: -5.98	81672701245	MSE: 4.585187e	e-06						
		stm_model < el <- keras_m																				
30, BATCH	layer	r_lstm(																				
= 32, EPOCAS =		its = 256, urn_sequenc	es = T	# units RUE,	<b>S1</b>					DOLL IN	DDCC	C 24	OLIVE: CO	42470000470	MOE: 4 440054	. 06	HEANDO CÓ PREVIDORO E LO	C BETORNOS				
100	acti	ivation = "tar	h"	# ativ	acão fiva nac	MT91				ROLLING	PRED	321	QLINE: -0.04	43178893470	MSE: 4.142851e	:-00	USANDO SÓ PREVISOES E LO	G-KETUKNUS				

build_lstm_model <- function(input_shape) {     model <- keras_model_sequential() %>%     layer_lstm(     units = 64,  # units1     return_sequences = TRUE,     activation = "tanh"  # ativas fo five and LSTM	ROLLING PREDS 20	QLIKE: -5.65982554224333	MSE: 4.351494e-06	USANDO SÓ PREVISOES E LOC	S-RETORNOS	
$LSTM(128) \rightarrow Dropout(0.05) \rightarrow LSTM(64) \rightarrow Dropout(0.1) \rightarrow Dense(1, activation = softplus) \\ Otimizador. Adam com learning rate = 0.001 \\ Batch Size: 64 \\ \'epocas: 100; WINDOW_SIZE = 15$	ROLLING_PREDS_22					