Relatório gráfico de estudo diferentes configurações de RNN LSTM e métricas e avaliação

Índice

1	Confi	guração inicial LSTM	
	1.1	Qtde neurônios 64 e 32	
	1.1.1	Dropout	3
	1.2	Qtde neurônios 32 e 8	3
	1.3	Qtde neurônios 32 e 5	4
	1.4	Qtde neurônios 16 e 5	5
	1.5	Substituiçao função de ativação	6
2	Estud	o otimização camadas com melhores pesos	7
	2.1	Substituição função de ativação 'Relu' para 'LeakyRelu'	7
	2.2	Redução época de 200 para 100	8
	2.3	Redução batch-size de 16 para 8	9
	2.4	Estudo com EarlyStop	10
	2.4.1	Incremento patience de 50 para 100	10
	2.4.2	Incremento patience de 50 para 100 e validation_split no treinamento de 0.1 para 0.01	11
	2.4.3	Incremento patience de 50 para 100 e validation_split no treinamento de 0.1 para 0.0001	12
	2.5	Estudo com melhores pesos, desconsiderando early stop	13
	2.5.1	validation_split no treinamento de 0.1 para 0.0001 e seleção dos melhores pesos para predição	13
3	Estud	o caso base (melhores pesos da RNN-LSTM)	14
	3.1	Primeira Camada bidirecional	
	3.2	Primeira Camada bidirecional e camada BatchNormalizations após primeira LSTM	15
	3.3	Primeira Camada bidirecional e camada BatchNormalizations (2) entre LSTM	16
	3.4	Primeira Camada bidirecional, BatchNormalizations (2) entre LSTMs e Flatten antes da Dense	17
	3.5	2 Camadas bidirecional, BatchNormalizations (2) entre LSTMs e Flatten antes da Dense	
	3.6	LSTM, Segunda Camadas bidirecional, BatchNormalizations (2) entre LSTMs e Dense	19
	3.7	LSTM, Segunda Camadas bidirecional, BatchNormalizations e Dense	20
	3.8	2 LSTM, BatchNormalizations e Dense	21
	3.9	2 LSTM, BatchNormalizations, Flatten e Dense	22
	3.10	2 LSTM, Flatten e Dense	23
4	Estud	o de normalização dos dados:	24
5	Imple	mento ANÁLISE DE SENTIMENTOS	25

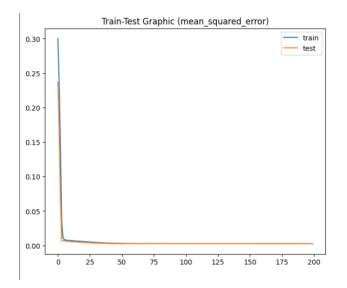
1 Configuração inicial LSTM

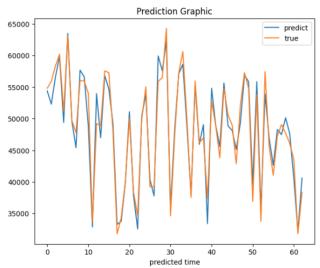
Modelos consideram:

- data_batch = 16
- data_epoch = 200
- data_activation = 'ReLU'

1.1 Qtde neurônios 64 e 32

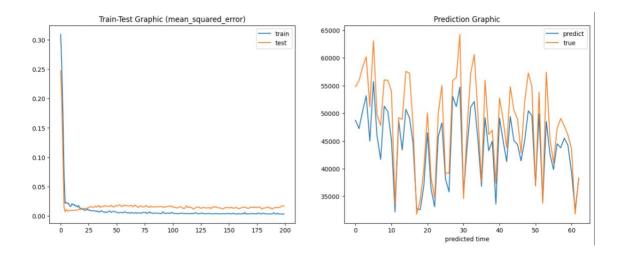
Graficamente bom alinhamento entre os dados de traino-test e predição com os valores reais. RMSE= 1936.046



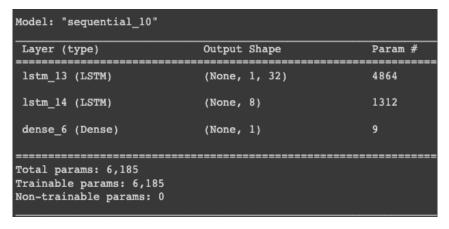


1.1.1 Dropout

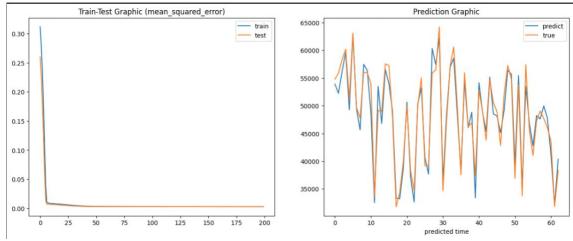
DROPOUT de 0.2 piorou, devido deslocamento do gráfico da curva de predição comparada aos valores reais. RMSE ruim = 4895.77



1.2 Qtde neurônios 32 e 8



Resultado graficamente idêntico ao de 2 camadas 64/32, entretanto com menor qtde neurônios 32/8. RMSE = 1974.121, ligeiramente superior, entretanto considerado diferença entre os RMSEs irrelevante.



1.3 Qtde neurônios 32 e 5

```
Model: "sequential_11"

Layer (type) Output Shape Param #

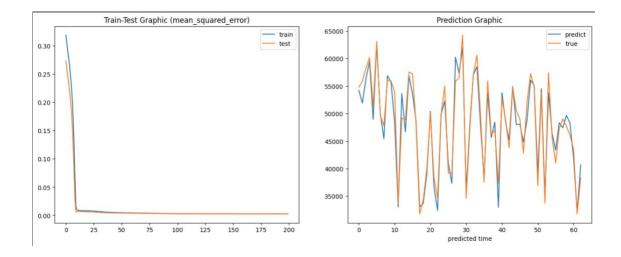
lstm_15 (LSTM) (None, 1, 32) 4864

lstm_16 (LSTM) (None, 5) 760

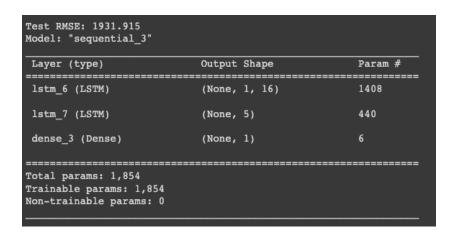
dense_7 (Dense) (None, 1) 6

Total params: 5,630
Trainable params: 5,630
Non-trainable params: 0
```

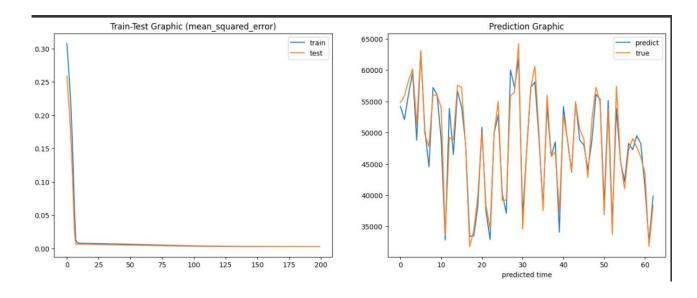
Graficamente resultado idêntico ao anterior, exceção pequena diferença no gráfico train-test para os valores iniciais, portanto melhor devido menor quantidade de neurônios utilizada. RMSE=2046.739 mais alto, sendo ainda a diferença entre RMSEs irrelevante.



1.4 Qtde neurônios 16 e 5

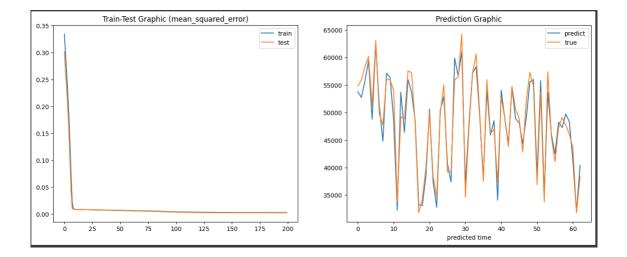


Graficamente resultado idêntico ao anterior, inclusive redução da diferença no gráfico train-test para os valores iniciais, portanto melhor devido menor quantidade de neurônios utilizada. RMSE=1931.564, menor valor até o momento (CASO BASE), sendo ainda a diferença entre RMSEs irrelevante. (1931 e 1989)



1.5 Substituição função de ativação

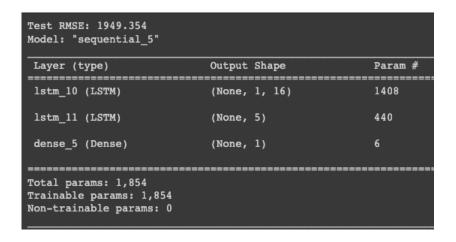
Substituição camada de ativação Relu para LeakyRelu:

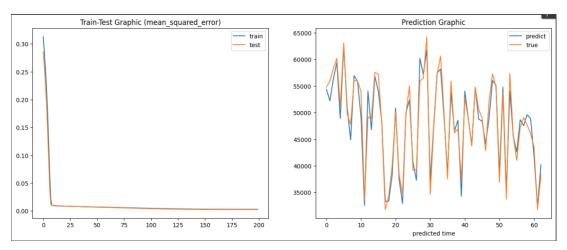


2 Estudo otimização camadas com melhores pesos

2.1 Substituição função de ativação 'Relu' para 'LeakyRelu'

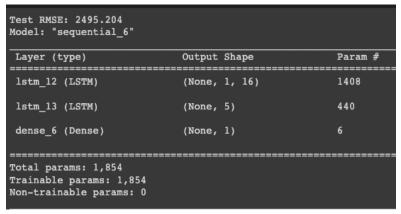
Utilização da configuração com melhores pesos da rede. Visualmente pouca melhora no train-test, mas predição com RMSE ligeiramente menor. Diferença com relação ao caso base considerada irrelevante.

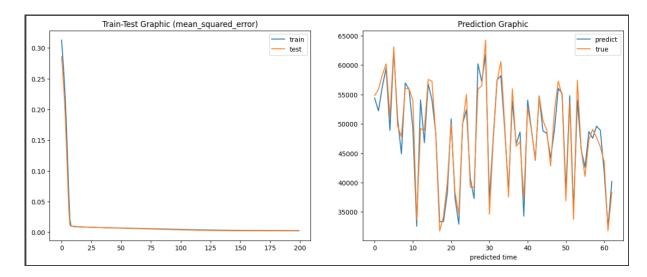




2.2 Redução época de 200 para 100

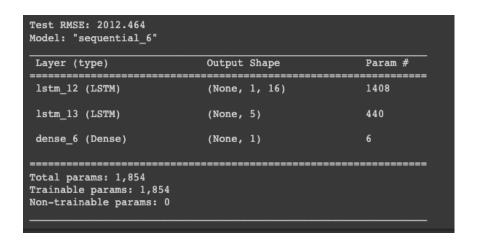
Gráficos visualmente idênticos, entretanto, Maior valor RMSE na predição. Descartada alteração.

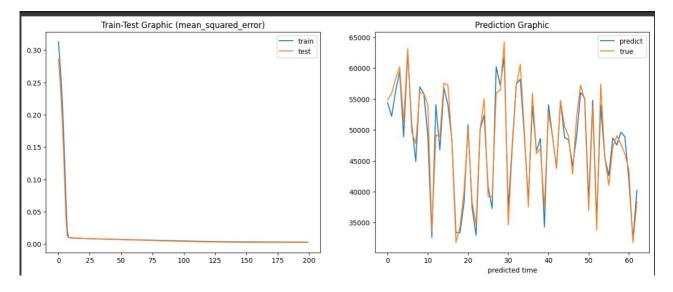




2.3 Redução batch-size de 16 para 8

Gráficos visualmente idênticos, entretanto, valor ligeiramente menor de RMSE na predição qdo comparado cenário anterior.





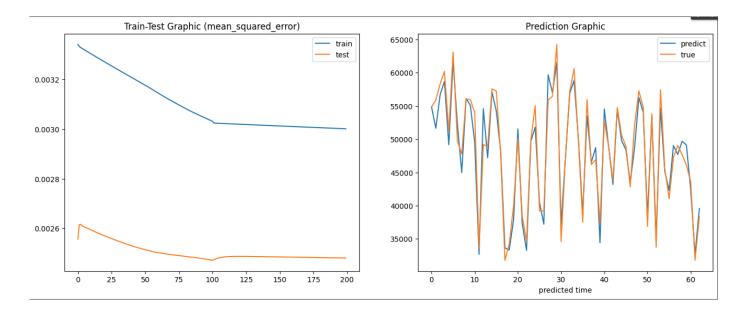
2.4 Estudo com EarlyStop

Caso base ainda melhor. Como EarlyStop acionado no epoch 75/200, serão realizadas novas análises

2.4.1 Incremento patience de 50 para 100

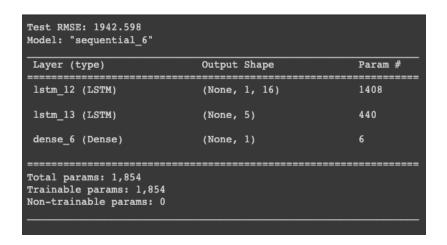
Deslocamento das curvas train-test, entretanto com redução da ordem de grandeza do gráfico de 0,32 para 0,0032 (100 vezes). Para predição gráficos visualmente idênticos, entretanto, valor ligeiramente menor de RMSE, mas ainda superior ao caso base.

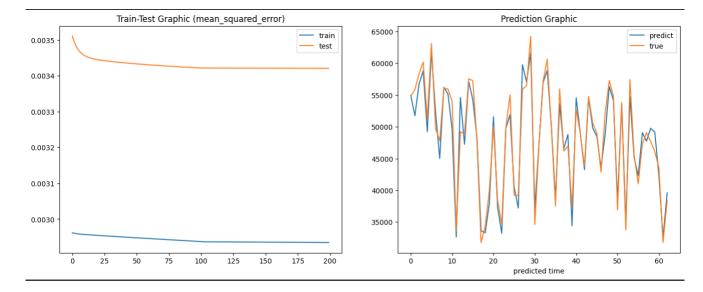
```
Test RMSE: 1954.531
Model: "sequential_6"
                                                          Param #
Layer (type)
                              Output Shape
lstm_12 (LSTM)
                              (None, 1, 16)
                                                          1408
                              (None, 5)
lstm_13 (LSTM)
                                                          440
dense_6 (Dense)
                              (None, 1)
Total params: 1,854
Frainable params: 1,854
Non-trainable params: 0
```



2.4.2 Incremento patience de 50 para 100 e validation_split no treinamento de 0.1 para 0.01

Aparente deslocamento dos limites do gráfico train-test, sendo que visualmente a distâncias entre curvas se mantem na mesma ordem de grandeza. Para predição, gráfico visualmente sem alteração e valor RMSE ligeiramente menor. Análise com poucas épocas (31 de 200 previstas)

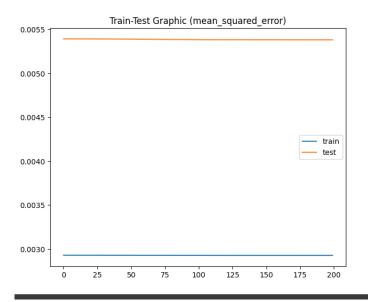


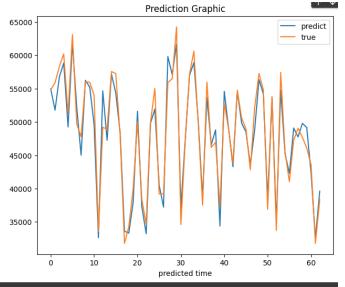


2.4.3 Incremento patience de 50 para 100 e validation_split no treinamento de 0.1 para 0.0001

Aumento da distância entre os gráficos train-test. Gráfico predição visualmente sem alteração significativa. Valor de RMSE ligeiramente inferior, mas também ligeiramente maior que caso base. Conclui-se que o mecanismo de EarlyStopping e ReduceLROnPlateau não é relevante para este modelo. Será mentido apenas a seleção dos melhores pesos para a predição.

```
Test RMSE: 1938.239
Model: "sequential 6"
Layer (type)
                              Output Shape
                                                          Param #
lstm_12 (LSTM)
                               (None, 1, 16)
                                                          1408
 lstm_13 (LSTM)
                               (None, 5)
                                                          440
                                                          6
dense_6 (Dense)
                               (None, 1)
Total params: 1,854
Trainable params: 1,854
Non-trainable params: 0
```

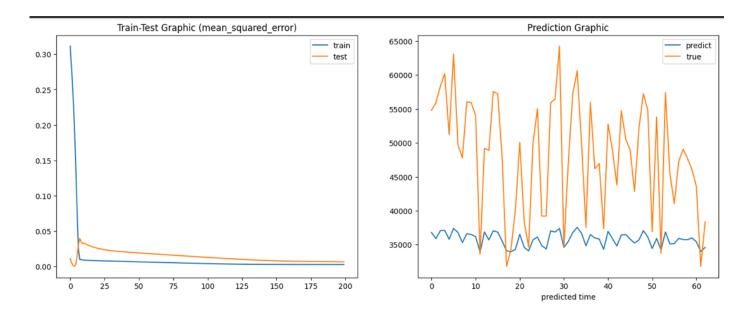




2.5.1 validation_split no treinamento de 0.1 para 0.0001 e seleção dos melhores pesos para predição

Descolamentos dos gráficos e RMSE extremamente alto. Retorno configuração caso base:

```
Test RMSE: 14549.117
Model: "sequential"
Layer (type)
                              Output Shape
                                                         Param #
 1stm (LSTM)
                              (None, 1, 16)
                                                         1408
 lstm_1 (LSTM)
                              (None, 5)
                                                         440
dense (Dense)
                              (None, 1)
Total params: 1,854
Trainable params: 1,854
Non-trainable params: 0
```



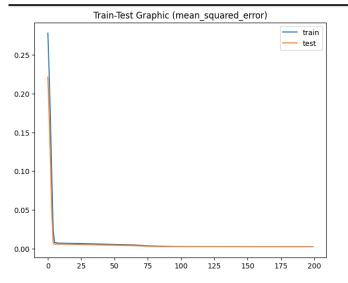
3 Estudo caso base (melhores pesos da RNN-LSTM)

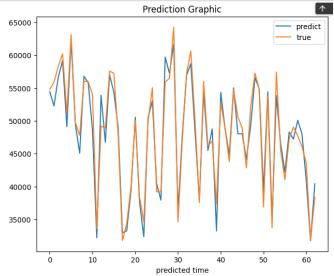
Retorno caso base. Modelos consideram:

- data_batch = 16
- data_epoch = 200
- data_activation = 'ReLU'

3.1 Primeira Camada bidirecional

Visualmente sem diferenças gráficas, assim como diferença entre RMSE irrelevante.

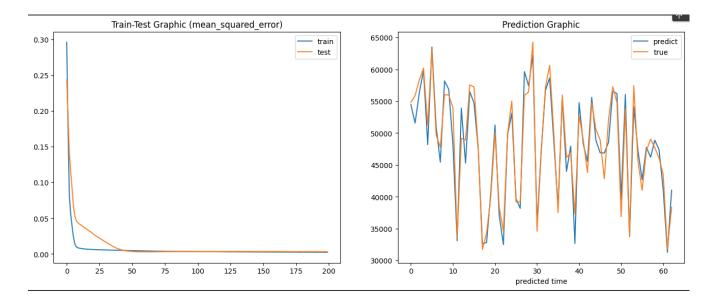




3.2 Primeira Camada bidirecional e camada BatchNormalizations após primeira LSTM

Gráfico train-test com descolamento e aumento RMSE, apesar gráfico visualmente sem alteração. Tratado 98% dos parâmetros.

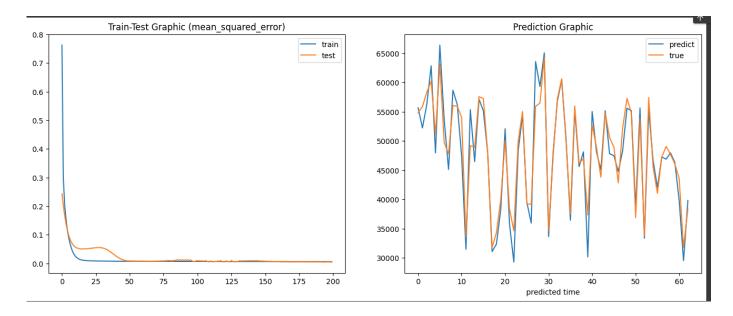
Layer (type)	Output Shape	Param #
bidirectional_1 (Bidirectio nal)	(None, 1, 32)	2816
batch_normalization (BatchN ormalization)	(None, 1, 32)	128
lstm_5 (LSTM)	(None, 5)	760
dense_2 (Dense)	(None, 1)	6



3.3 Primeira Camada bidirecional e camada BatchNormalizations (2) entre LSTM

Descolamento dos gráficos e aumento RMSE. Tratado 98% dos parâmetros

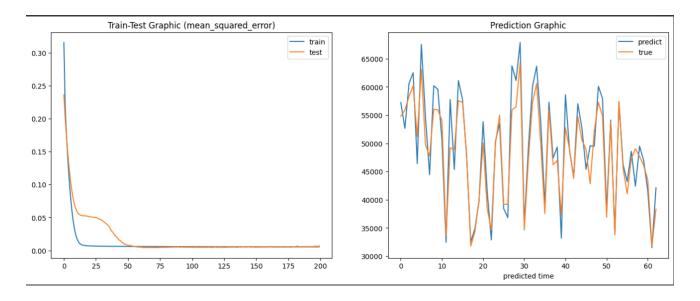
```
Test RMSE: 2623.475
Model: "sequential_3"
Layer (type)
                             Output Shape
                                                       Param #
bidirectional_2 (Bidirectio (None, 1, 32)
                                                       2816
batch_normalization_1 (Batc (None, 1, 32)
                                                       128
hNormalization)
lstm_7 (LSTM)
                             (None, 5)
                                                       760
 batch_normalization_2 (Batc (None, 5)
hNormalization)
 dense_3 (Dense)
                             (None, 1)
Total params: 3,730
Trainable params: 3,656
Non-trainable params: 74
```



3.4 Primeira Camada bidirecional, BatchNormalizations (2) entre LSTMs e Flatten antes da Dense

Descolamento dos gráficos e aumento RMSE. Tratado 98% dos parâmetros

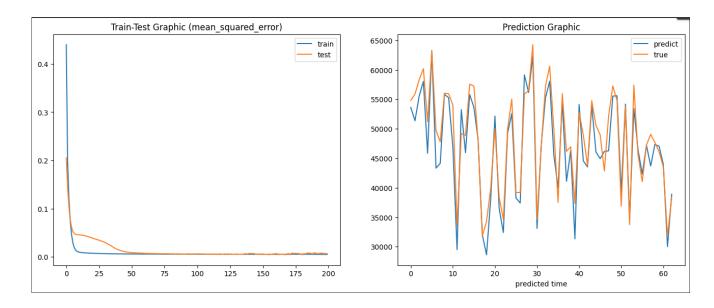
	Param #		
(None, 1, 32)	2816		
(None, 1, 32)	128		
(None, 5)	760		
(None, 5)	20		
(None, 5)	0		
(None, 1)	6		
	(None, 1, 32) (None, 5) (None, 5)		



3.5 2 Camadas bidirecional, BatchNormalizations (2) entre LSTMs e Flatten antes da Dense

Descolamento dos gráficos e aumento RMSE. Tratado 98% dos parâmetros

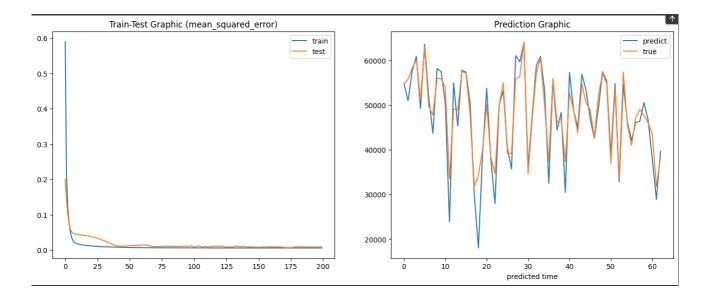
```
Test RMSE: 2998.779
Model: "sequential_7"
Layer (type)
                              Output Shape
                                                          Param #
bidirectional_6 (Bidirectio (None, 1, 32)
nal)
batch_normalization_9 (Batc (None, 1, 32)
                                                          128
hNormalization)
bidirectional_7 (Bidirectio (None, 10)
                                                          1520
nal)
batch_normalization_10 (Bat (None, 10)
chNormalization)
flatten_1 (Flatten)
                              (None, 10)
dense_5 (Dense)
                              (None, 1)
Total params: 4,515
Trainable params: 4,431
Non-trainable params: 84
```



3.6 LSTM, Segunda Camadas bidirecional, BatchNormalizations (2) entre LSTMs e Dense

Descolamento dos gráficos e aumento RMSE. Tratado 98% dos parâmetros:

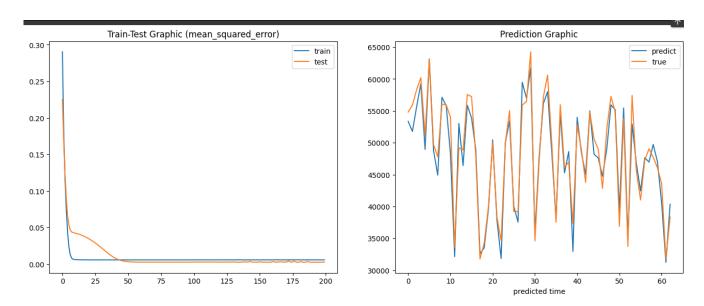
Test RMSE: 3595.033 Model: "sequential_8"				
Layer (type)	Output Shape	Param #		
lstm_16 (LSTM)	(None, 1, 16)	1408		
<pre>batch_normalization_11 (Bat chNormalization)</pre>	(None, 1, 16)	64		
<pre>bidirectional_8 (Bidirectio nal)</pre>	(None, 10)	880		
<pre>batch_normalization_12 (Bat chNormalization)</pre>	(None, 10)	40		
dense_6 (Dense)	(None, 1)	11 		
Total params: 2,403 Trainable params: 2,351 Non-trainable params: 52				



3.7 LSTM, Segunda Camadas bidirecional, BatchNormalizations e Dense

Descolamento do gráfico Train-Test e aumento RMSE. Tratado 99% dos parâmetros:

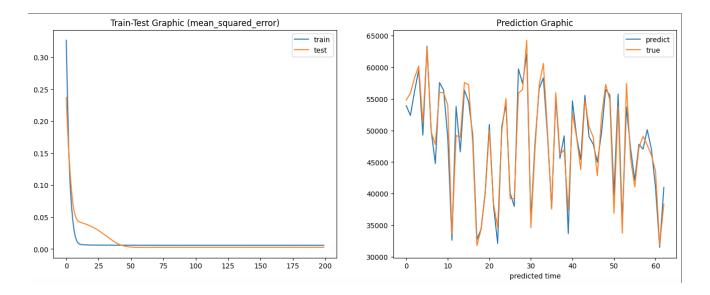
```
Test RMSE: 2058.188
Model: "sequential_9"
 Layer (type)
                             Output Shape
                                                        Param #
 lstm_18 (LSTM)
                              (None, 1, 16)
                                                        1408
 bidirectional_9 (Bidirectio
                             (None, 10)
                                                        880
 nal)
 batch_normalization_13 (Bat (None, 10)
 chNormalization)
 dense_7 (Dense)
                              (None, 1)
Total params: 2,339
Trainable params: 2,319
Non-trainable params: 20
```



3.8 2 LSTM, BatchNormalizations e Dense

Descolamento do gráfico Train-Test e aumento RMSE. Tratado 99% dos parâmetros:

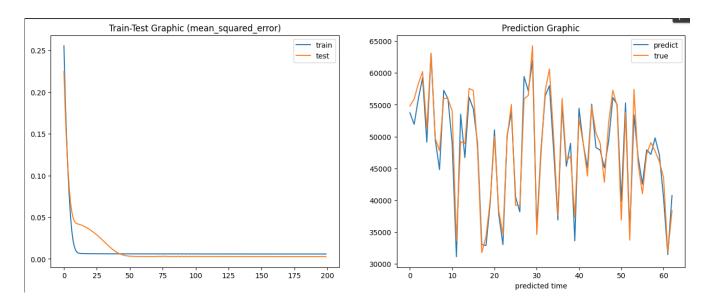
```
Test RMSE: 1944.438
Model: "sequential 10"
Layer (type)
                              Output Shape
                                                         Param #
lstm_20 (LSTM)
                              (None, 1, 16)
                                                         1408
 lstm_21 (LSTM)
                                                         440
                              (None, 5)
batch_normalization_14 (Bat (None, 5)
                                                         20
chNormalization)
dense_8 (Dense)
                              (None, 1)
Total params: 1,874
Trainable params: 1,864
Non-trainable params: 10
```



3.9 2 LSTM, BatchNormalizations, Flatten e Dense

Descolamento do gráfico Train-Test e aumento RMSE. Tratado 99% dos parâmetros:

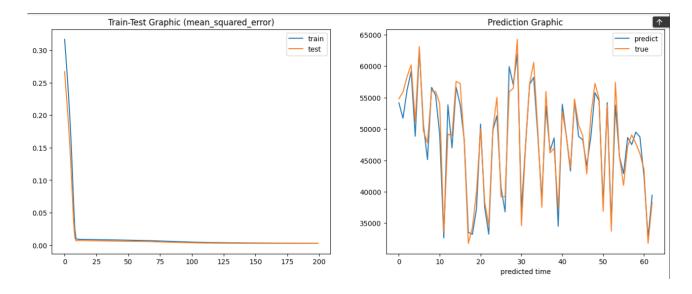
Test RMSE: 1995.902 Model: "sequential_1"			
Layer (type)	Output Shape	Param #	
lstm_2 (LSTM)	(None, 1, 16)	1408	
lstm_3 (LSTM)	(None, 5)	440	
<pre>batch_normalization_1 (Batc hNormalization)</pre>	(None, 5)	20	
flatten_1 (Flatten)	(None, 5)	0	
dense (Dense)	(None, 1)	6	
Total params: 1,874 Trainable params: 1,864 Non-trainable params: 10			



3.10 2 LSTM, Flatten e Dense

Mínimo deslocamento do gráfico Train-Test e baixo RMSE. Tratado 100% dos parâmetros. Caso mais próximo do caso base.

Test RMSE: 1959.354 Model: "sequential_2" Layer (type)	Output	Shape	Param #	
lstm_4 (LSTM)	(None,	1, 16)	1408	
lstm_5 (LSTM)	(None,	5)	440	
flatten_2 (Flatten)	(None,	5)	0	
dense_1 (Dense)	(None,	1)	6	
Total params: 1,854 Trainable params: 1,854 Non-trainable params: 0				

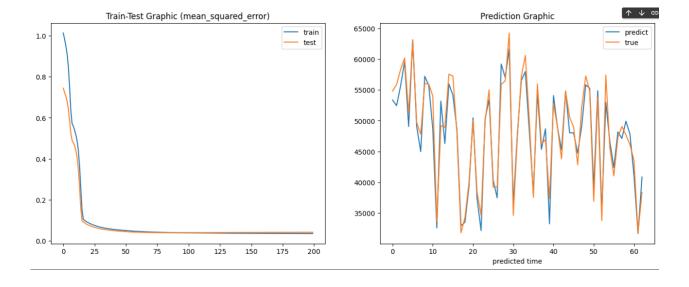


4 Estudo de normalização dos dados:

Substituição do MinMaxScaler pelo StandartScaler

Para o gráfico train-test a escala do gráfico aumentou (de [0;0.3] para [0, 1], como era de se esperar), apesar de continuar com valores menores que a unidade, e percebe-se deslocamento entre o train e test. Com relação à predição, visualmente sem grandes alterações. RMSE ligeiramente maior, sem relevância. Será mantido normalização dos dados pelo MinMaxScaler.

```
Test RMSE: 2006.856
Model: "sequential"
                              Output Shape
                                                          Param #
Layer (type)
                                                          1408
 1stm (LSTM)
                              (None, 1, 16)
 lstm_1 (LSTM)
                              (None, 5)
                                                          440
                                                          6
dense (Dense)
                              (None, 1)
Total params: 1,854
Trainable params: 1,854
Non-trainable params: 0
```



5 Implemento ANÁLISE DE SENTIMENTOS

Mantendo-se a janela de tempo para preço e sentimento: Manteve-se aderência dos gráficos traintest e predição, visualmente sem alteração relevante. Valor RMSE sem alteração significativa. (1977, 2045)

