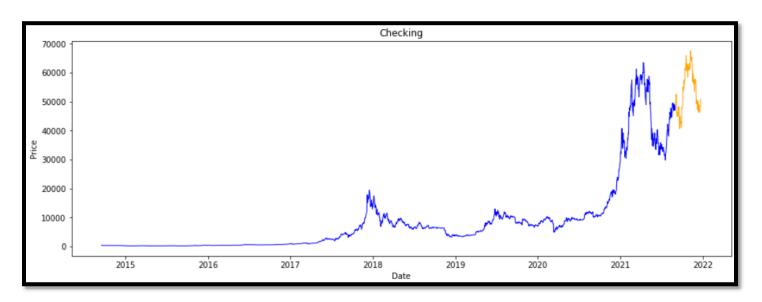
مليكا احمدي رنجبر مليكا احمدي رنجبر

❖ در این سوال مرحله به مرحله طبق دستور Document جلو رفته و نتایج زیر را گرفتیم:



```
# Normalize
TrainData = np.array(TrainData).reshape(-1, 1)
TestData = np.array(TestData).reshape(-1, 1)

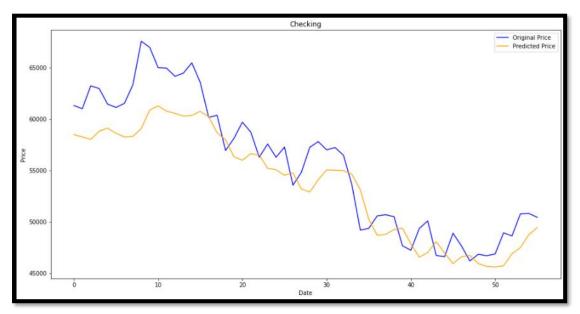
Scaler = MinMaxScaler()
Scaler.fit(TrainData)
TrainData = Scaler.transform(TrainData)
TestData = Scaler.transform(TestData)
```

```
# Print
print(XTrain.shape)
print(YTrain.shape)
print(XTest.shape)

(2482, 60, 1)
(2482,)
(56, 60, 1)
```

پس از انجام شدن مراحل بالا، و Train کردن Model، نوبت به آزمایش Test Data رسید. در این مدل تنهاکاهش Loss را در نظر گرفتیم. در زیر مقادیر ابتدا و انتهای Loss را برای Train نشان دادیم:

```
Epoch 95/100
78/78 [=====
Epoch 96/100
                                         - 5s 63ms/step - loss: 5.8273e-04
78/78 [=
                                           5s 63ms/step - loss: 5.9362e-04
Epoch 97/100
                                           5s 64ms/step - loss: 5.2785e-04
78/78 [=
Epoch 98/100
78/78 [==
                                           5s 63ms/step - loss: 5.9383e-04
Epoch 99/100
                                           5s 69ms/step - loss: 5.5250e-04
78/78 [=
Epoch 100/100
78/78 [=
                                       =] - 5s 65ms/step - loss: 5.2630e-04
```



نمودار بالا نیز مربوط به قسمتی است که مقادیر پیش بینی شده توسط Model را با مقادیر واقعی در کنار یکدیگر قرار دادیم، تا مقدار دقت پیش بینی را بسنجیم.

افزایش و یا کاهش مقدار Variableی که تعداد دادههای لازم را برای پیشبینی دخیر می کند نیز بسیار اهمیت دارد. در صورت کاهش این مقدار Model برای آموزش تنها به نزدیک ترین Data نگاه کرده، و بنابراین از Smooth بودن نمودار پیشبینی شده کاسته می شود. در حالی که هر چه این عدد بزرگ تر شود، دادههای قدیمی تر را نیز برای بررسی و پیشبینی آینده در نظر می گیرد، پس نمودار Smooth راست (همانند میانگین گیری های مختلفی که در گذشته داشتیم). از طرفی نیز میزان حافظه و پیچیدگی نیز بیشتر خواهد شد، به دلیل نگه داشتن تعداد Parameterهای زیاد.

❖ در این سوال نیز ابتدا File داده شده و Data داخل آن را آماده می کنیم تا بتوانیم از آن استفاده کنیم (Preprocessing). برای این کار هر یک از کلیات Encrypt شده را (در واقع برای هر حرف آن) یک Array با اندازه 27 در نظر می گیریم (تعداد حروف الفبای English به همراه Space Character) و سپس آن را Code می کنیم، به این شکل که هر کدام از این حروف در جایگاهی بود، آن Index را برابر با عدد 1 می گذاریم. به همین طریق این Stringها را تبدیل به بردارهایی با اعداد می کنیم و آن را آماده Train می کنیم.

```
def CreateSecondModel():
    Model = Sequential()
    Model.add(layers.GRU(units=256, input_shape=(XTrainSecond[0].shape)))
    Model.add(layers.RepeatVector(10))
    Model.add(layers.GRU(units=256, return_sequences=True))
    Model.add(layers.GRU(units=256, return_sequences=True))
    Model.add(layers.Dense(units=len(Alphabets)))

Model.compile(optimizer=Optimizer, loss=Loss, metrics=['accuracy'])
    return Model
```

افزایش دقت در این سوال بسیار واضح است. حال این مدل خاص را Test کرده تا پاسخ را با توجه به این Layers ببینیم.

```
# Test & See The Answer
Preds = ModelSecond.predict(XTestSecond)
Decrypted = ""
for i in range(Preds.shape[0]):
    for j in range(Preds.shape[1]):
        Decrypted += Alphabets[np.argmax(Preds[i, j])]
print(Decrypted)
    i love deep olearding
```

در حالت دوم مدل به شکل زیر بود:

```
def CreateSecondModelPrime():
    Model = Sequential()
    Model.add(layers.GRU(units=128, input_shape=(XTrainSecond[0].shape)))
    Model.add(layers.RepeatVector(10))
    Model.add(layers.GRU(units=256, return_sequences=True))
    Model.add(layers.GRU(units=512, return_sequences=True))
    Model.add(layers.Dense(units=len(Alphabets)))

Model.compile(optimizer=Optimizer, loss=Loss, metrics=['accuracy'])
    return Model
```

```
# Test & See The Answer
Preds = ModelSecondPrime.predict(XTestSecond)
Decrypted = ""
for i in range(Preds.shape[0]):
    for j in range(Preds.shape[1]):
        Decrypted += Alphabets[np.argmax(Preds[i, j])]
print(Decrypted)
    ic love s deep plearning
```

مدل قبلی بهتر عمل کرد.



https://thomas-20.medium.com/plot-finance-data-with-python-898b652c1716 O