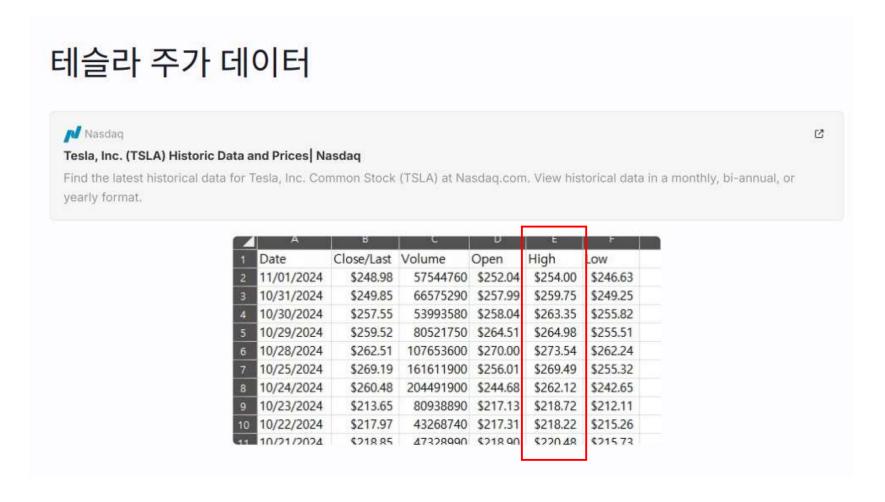
테슬라 주가 예측

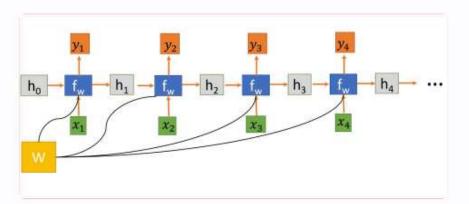


2014/11/03 ~ 2024/11/01 데이터

1

순환 신경망 (RNN, LSTM)

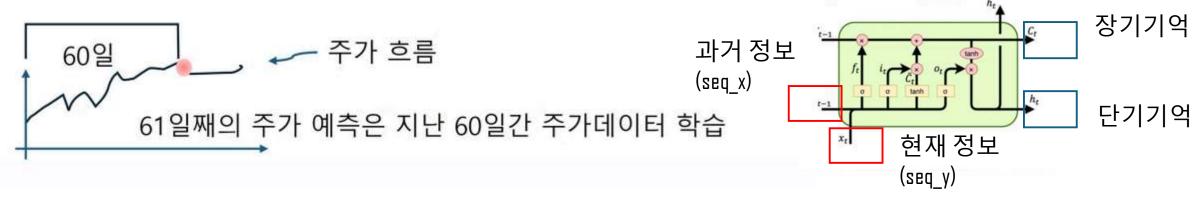
- (1) LSTM(Long Short-Term Memory)와 RNN(Recurrent Neural Network)은 순차적인 데이터(시퀀스)를 처리하는 데 특화된 신경망.
- (2) 일반 신경망과 달리 RNN/LSTM은 이전 입력을 기억하고 현재 입력과 결합하여 새로운 출력을 생성하는 메커니즘.
- (3) 자연어 처리, 음성 인식, 주가 예측, IoT센서 데이터 분석 등 순차적인 데이터에 응용.



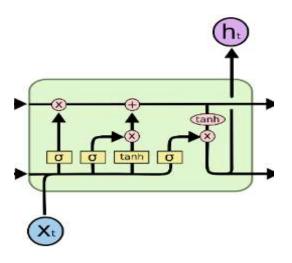
1. 데이터 불러오기

```
directory = r'C:\Users\dahae\machine learning\ch8 code'
dataset = pd.read csv(directory + "\\" + "HistoricalData tesla.csv", index col="Date", parse dates=["Date"])
dataset = dataset.sort index(ascending=True)#인덱스를 오름차순으로 정렬하여 시간 순으로 데이터가 배열
dataset['Close/Last'] = dataset['Close/Last'].replace('[\$,]', '', regex=True).astype(float)#$와 , 제거
dataset['Open'] = dataset['Open'].replace('[\$,]', '', regex=True).astype(float)
dataset['High'] = dataset['High'].replace('[\$,]', '', regex=True).astype(float)
dataset['Low'] = dataset['Low'].replace('[\$,]', '', regex=True).astype(float)
print(dataset)
tstart = 2017
tend = 2023
dataset.loc[f"{tstart}":f"{tend}", "High"].plot(figsize=(16, 4),c='blue', legend=False)#2017-2023 High(주가 고점)데이터를 가지고 와서 파랑색 표시
dataset.loc[f"{tend+1}":, "High"].plot(figsize=(16, 4), c='black',legend=False)#2024 High(주가 고점)데이터를 가지고 와서 검정색 표시
plt.title("Tesla stock price from 2017 to 2024")
plt.show()
x train = dataset.loc[f"{tstart}":f"{tend}", "High"].values #Train data로 2023 - 2024 data
original_test = dataset.loc[f"{tend+1}":, "High"].values # Test data로 2024년 이후 data
scaler = MinMaxScaler(feature_range=(0, 1))#MinMaxScaler 정규화 설정
x train norm = x train.reshape(-1, 1)#2차원 배열로 변환하여 스케일러에 적합한 형식으로 만듦
x train scaled = scaler.fit transform(x train norm)#MinMaxScaler 정규화 적용(0~1로 데이터 변환)
```

2. 학습 데이터 추출 코드



3. LSTM 모델 구축



```
model_lstm = Sequential()#순차적으로 레이어를 쌓아 올리는 모델 구축 방법
model_lstm.add(InputLayer(input_shape=(timesteps, features)))#input_shape(timesteps, features):
model_lstm.add(LSTM(units=125,activation="tanh",return_sequences=True))#return_sequences=True를 통해 모든 타임 스텝에서 출력값이 다음 LSTM 모델로 넘어감
model_lstm.add(LSTM(units=64,activation="tanh"))#return_sequences 옵션이 없으므로 마지막 스텝에서 출력값만 반환
model_lstm.add(Dense(units=1))#Dense 는 linear
model_lstm.compile(optimizer="RMSprop", loss="mse")
model_lstm.summary()
model_lstm.fit(X_train, y_train, epochs=50, batch_size=32)
```

4. LSTM 모델 예측 코드

```
# # 예측

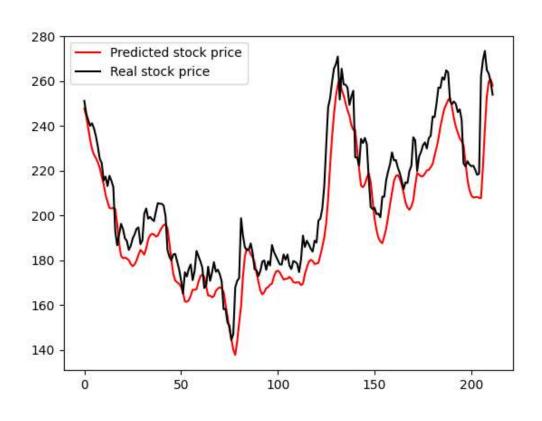
dataset_total = dataset.loc[:,"High"]

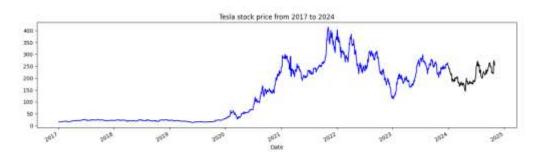
x_test = dataset_total[len(dataset_total) - len(original_test) - timesteps :].values() #테스트 데이터 예측을 위해 필요한 과거 60일치 데이터와 테스트 데이터를 함께 가져오는 코드
x_test_norm = x_test.reshape(-1, 1)
x_test_scaled = scaler.transform(x_test_norm)

X_test, y_test = split_sequence(x_test_scaled, timesteps)
predicted_stock_price = model_lstm.predict(X_test)#학습 된 lstm 모델을 사용하여 주가 예측
predicted_stock_price = scaler.inverse_transform(predicted_stock_price)#예측된 주가 데이터를 원래 스케일로 복원

plt.figure()
plt.plot(predicted_stock_price,c='red', label='Predicted stock price')
plt.legend()
plt.show()
```

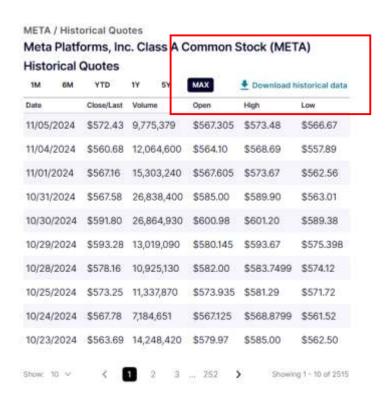
5.LSTM 모델 결과





7

6. 다른 데이터에 적용해보기



https://www.nasdaq.com/market-activity/stocks/meta/historical?page=1&rows_per_

https://www.nasdaq.com/market-activity/stocks/nvda/historical