

NLP módszerek alkalmazása tőzsdei árfolyamok becsléséhez

Komplex Tervezés

Készítette: Szemán Balázs BB89VX

> Témavezető: Piller Imre

> > 2024.

Contents

| 1 | Imports | 3 |
|---|---|----|
| 2 | Adatok Betöltése | 4 |
| | Sentiment Analysis 3.1 -Microsoft | |
| 4 | Plot Result Comparison | 11 |

Python Implementáció

1 Imports

Python packagek importálása:

• Seaborn:

egy matplotlib alapú Python adatvizualizációs könyvtár. Magas szintű felületet biztosít vonzó és informatív statisztikai grafikák rajzolásához.

Pandas:

egy Python programozási nyelvre írt szoftverkönyvtár adatkezelésre és -elemzésre. Különösen adatstruktúrákat és műveleteket kínál numerikus táblák és idősorok manipulálásához.

• MatPlotLib:

egy plotting könyvtár a Python programozási nyelvhez és annak NumPy numerikus matematikai kiterjesztéséhez

• Transformers:

API-kat és eszközöket biztosít a legkorszerűbb előképzett modellek egyszerű letöltéséhez és betanításához.

• Scipy:

egy ingyenes és nyílt forráskódú Python-könyvtár, amelyet tudományos és műszaki számítástechnikai célokra használnak. A SciPy modulokat tartalmaz az optimalizáláshoz, a lineáris algebrához, az integrációhoz, az interpolációhoz, a speciális függvényekhez, az FFT-hez, a jel- és képfeldolgozáshoz, az ODE-megoldókhoz és más, a tudományban és a mérnöki tudományokban megszokott feladatokhoz.

• tqdm:

vizualizálja a loopokat, progress bar-t hoz létre nekik.

```
[4]: import seaborn as sns
  import pandas as pd
  import matplotlib.pyplot as plt
  from transformers import AutoTokenizer
  from transformers import AutoModelForSequenceClassification
  from scipy.special import softmax
  from tqdm.notebook import tqdm

plt.style.use('ggplot')
```

2 Adatok Betöltése

A vizsgálni kívánt adatok beolvasása és előkészítése a kívánt műveletek végrehajtásához.

A beolvasás a pandas.read_csv() függvényével történik, ami egy könnyen átlátható és kezelhető DataFrame-et.

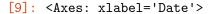
Az aapl elnevezésű változók az Apple tőzsdei adatait és a hozzájuk tartozó híreket tárolják. Az msft elnevezésű változók az Microsoft tőzsdei adatait és a hozzájuk tartozó híreket tárolják.

```
[8]: aapl_news = pd.read_csv('input/source_1/AppleNewsStock.csv')

msft_news = pd.read_csv('input/source_1/MicrosoftNewsStock.csv')

msft_news.drop(
    msft_news.columns[
        msft_news.columns.str.contains(
    'unnamed', case=False)],
    axis=1, inplace=True)
```

```
[9]: aapl_news.plot.line(y="Adj Close", x='Date')
```





```
[10]: msft_news.plot.line(y="Adj Close", x='Date')
```

[10]: <Axes: xlabel='Date'>



3 Sentiment Analysis

A Sentiment Analysis model letöltése a huggingface.co-ról.

A huggingface.co egy természetes nyelvi feldolgozó alkalmazásokhoz készült transzformátorkönyvtár, amely platformja lehetővé teszi a felhasználók számára, hogy megosszák a gépi tanulási modelleket és adatkészleteket, és bemutassák munkájukat.

A letöltött modelt a transformers AutoTokenizer és AutoModelForSequenceClassification moduljaival feldolgozuk tokenizer és model-re.

```
[]: MODEL = f"mrm8488/distilroberta-finetuned-financial-news-sentiment-analysis" tokenizer = AutoTokenizer.from_pretrained(MODEL) model = AutoModelForSequenceClassification.from_pretrained(MODEL)
```

A model és tokenizer felhasználásra kerül a "News" azaz "Hírek" elnevezésű oszlop elemeinek kiértékelésére készült polarity scores roberta(text) függvényben.

A kiértékelés megadja, hogy az adott hír cikk pozitív, negatív vagy semleges véleményű.

```
[]: def polarity_scores_roberta(example):
    example = example[:514]
    encoded_text = tokenizer(example, return_tensors='pt')
    output = model(**encoded_text)
    scores = output[0][0].detach().numpy()
    scores = softmax(scores)
    scores_dict = {
        'roberta_neg': scores[0],
        'roberta_neu': scores[1],
        'roberta_pos': scores[2]
    }
    return scores_dict
```

A get_results(dataframe, news, debug=False) függvény paraméterként kap egy feldolgozni kívánt DataFrame-et és annak "Hírek"-et tartalmazó oszlopának nevét és sentiment analízist végez az összes elemére a polarity_scores_roberta(text) függvénnyel. A kapott értékek(pozitiv, negatit, neutral) közül a legnagyobbat kíszűri, majd előjelezi és hozzácsatolja az eredeti DataFrame-hez "sentiment score" néven, utána vissza tér vele.

```
text = row[news]
      try:
          if pd.isna(text):
              roberta_result = {
                   'roberta_neg': 0,
                   'roberta_neu': 1,
                   'roberta_pos': 0
              }
          else:
              roberta_result = polarity_scores_roberta(text)
      except (IndexError, RuntimeError):
          if pd.isna(text) & debug:
              fail[n] = i.astype(str)
          elif debug:
              fail[n] = text
              n += 1
          roberta_result = {
               'roberta_neg': 0,
               'roberta_neu': 0,
               'roberta_pos': 0
          }
          pass
      res[i] = roberta_result
  res = pd.DataFrame(res).T
  res['sentiment score'] = res.apply(
      lambda x: -1
      if max(x['roberta_neg'],
             x['roberta_pos'],
             x['roberta_neu']) == x['roberta_neg']
      else (1 if max(x['roberta_neg'],
                     x['roberta_pos'],
                     x['roberta_neu']) == x['roberta_pos']
            else 0) * max(x['roberta_neg'], x['roberta_pos'], u
res = pd.merge(df, res['sentiment score'], left_index=True,__
→right_index=True, suffixes=('_original', ''))
  if debug:
      return res, fail
  else:
      return res
```

A check_prediction(dataframe, target, score, nautral) függvény, a már "sentiment score"-okkal ellátott DataFrame-et vizsgálja meg, ahol a target és a score iránya megegyezik (növekvés, csökkenés vagy semleges) ott 1, ahol nem ott 0 értéket állít be a "predictions" oszlopba. A semleges érték határát be lehet állítani a neutral elnevezásű paraméterrel (0-1 közötti érték).

A függvény visszatérési értéke az eredeti tömb, amihez a "predictions" oszlop hozzá lett csatolva.

```
[]: def check_prediction(df, tar, sco, neutral, debug=False):
         predict_dict = {}
         fail = \{\}
         n = 0
         for i, row in tqdm(df.iterrows(),
                             total=len(df)):
             try:
                 target = row[tar]
                 score = row[sco]
                 if abs(target) > neutral:
                     if (target / score) > 0:
                         predict_dict[i] = 1
                     elif (target / score) < 0:</pre>
                         predict_dict[i] = 0
                 elif score == 0:
                     predict_dict[i] = 1
                 else:
                     predict_dict[i] = 0
             except KeyError:
                 predict_dict[i] = 'null'
             except:
                 if debug:
                     fail[n] = i
                     n += 1
                 predict_dict[i] = 0
                 pass
         predictions = pd.DataFrame(predict_dict, index=[0]).T
         predictions.columns = ['predictions']
         predictions = pd.merge(df, predictions['predictions'], left_index=True,__
      →right_index=True)
         if debug:
             return predictions, fail
         else:
             return predictions
```

3.1 -Microsoft

A Microsoft tőzsdei értékeinek feldolgozása a Sentiment Analyzis fügvényekkel.

```
[13]: msft_result = get_results(msft_news,'News')
        0%1
                      | 0/2517 [00:00<?, ?it/s]
[109]: msft_check_prediction = check_prediction(msft_result, 'Target', 'sentiment score', ___
        →0.06)
                      | 0/2517 [00:00<?, ?it/s]
        0%1
[110]: | msft_check_prediction[['Target', 'sentiment score', 'predictions']]
[110]:
                        sentiment score predictions
               Target
                               0.000000
             0.008419
       0
       1
            -0.004430
                               0.000000
                                                    1
       2
            -0.007359
                               0.000000
                                                    1
            -0.002069
                               0.000000
             0.005529
                               0.000000
                                                    1
       2512 -0.005686
                               0.999217
                                                    0
                               0.000000
       2513 0.004724
                                                    1
       2514 0.005774
                               0.000000
                                                    1
       2515 -0.004347
                               0.000000
                                                    1
       2516
                               0.000000
                  NaN
```

[2517 rows x 3 columns]

A kapott "predictions" oszlop pontosságának kiszámítasa.

[111]: 0.7167262614223282

A kapott értékből látható, hogy a becslés módja nem tökélet csak $\tilde{7}2\%$ -ban megízható.

3.2-Apple

Az Apple tőzsdei értékeinek feldolgozása a Sentiment Analyzis fügvényekkel.

```
[37]:
     aapl_results = get_results(aapl_news, 'News')
       0%1
                     | 0/2517 [00:00<?, ?it/s]
      aapl_check_prediction = check_prediction(aapl_results, 'Target', 'sentiment_
       ⇔score', 0.06)
                     | 0/2517 [00:00<?, ?it/s]
        0%1
      aapl_check_prediction[['Target', 'sentiment score', 'predictions']]
[85]:
              Target
                       sentiment score
                                        predictions
            0.000658
                              0.000000
      0
                                                   1
      1
            0.003561
                              0.000000
                                                   1
      2
           -0.011681
                                                   1
                              0.000000
      3
           -0.020214
                              0.000000
                                                   1
           -0.005693
                             -1.000000
                                                   0
      2512 0.004418
                              0.000000
                                                   1
                                                   0
      2513 0.004667
                              0.628444
      2514 -0.007862
                              0.000000
                                                   1
      2515
            0.001666
                              0.000000
                                                   1
      2516
                 NaN
                              0.000000
                                                   1
```

[2517 rows x 3 columns]

A kapott "predictions" oszlop pontosságának kiszámítasa.

```
[86]: aapl_prediction_accuracy = (sum((aapl_check_prediction['predictions']))/
      →len(aapl_check_prediction.index))
      aapl_prediction_accuracy
```

[86]: 0.5490663488279698

A kapott értékből látható, hogy a becslés módja nem tökélet, nem eléggé megbízható csak 55%. Ezt az értéket befojásolhatja a hírek relevanciája az adott részvénzhez, mivel a kapott szövegek a Apple-höz kapcsolódó híreken kívül más értékeket is tartalmaztak. Ezt lehet a kapott adatok szűrésével javítani.

Továbbá a becslések nem veszik figyelembe az árfolyam jelenlegi tendenciáit, erre a kód továbbfejlesztésével lehet opciót adni, a releváns időintervallum beállításával.

4 Plot Result Comparison

