



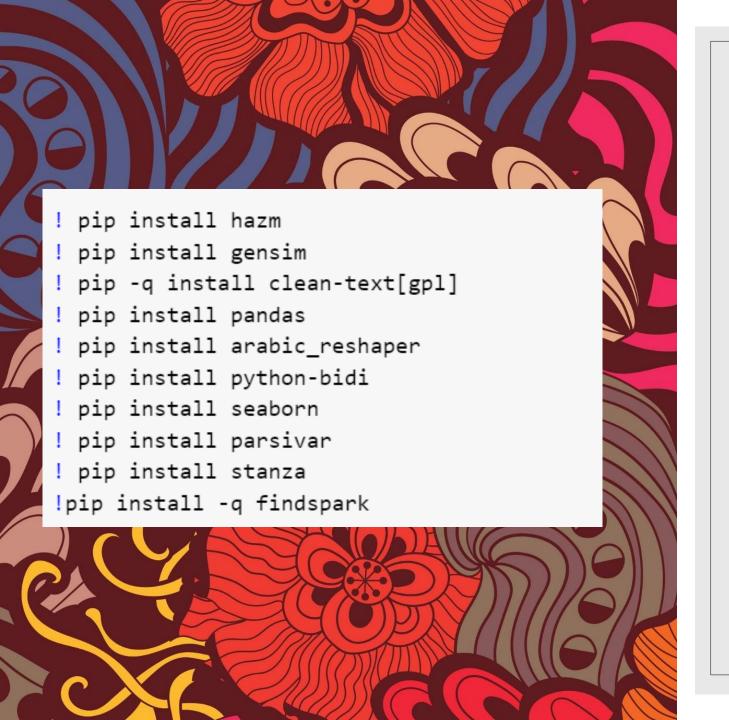
دربارهی متن

مثنوی معنوی یکی از مهمترین آثار عرفانی و ادبی قرن هفتم هجری شمسی است که برخی به آن لقب مصحف ثانی دادهاند. گویی مثنوی قرآن دوم ماست. عبدالرحمن جامی در توصیف این اثر عرفانی ارزشمند آن را قرآن در زبان فارسی نامیده و جلال الدین همایی شاعر و نویسنده معاصر ایرانی نیز آن را هم سرودههای گاتا و عهد جدید دانسته است. بسیاری از اهل طریقت، مثنوی معنوی را کتابی برای دستیابی به حقیقت میدانند.



چالشهای متن

- وجود انواع مختلف علائم نگارشی و سمبلها در متن جمع آوری شده
 - ∘ وجود انواع قدیمی فعل نظیر همیبرد بردمی
- ∘ وجود نیمفاصله که موجب ابهام در شناخت واژه "می" به معنی باده و "می" پیشوند فعل مضارع میشود.
 - وجود حروف الفبای عربی که در زبان الفبای زبان فارسی وجود ندارند.
 - ∘ ترکیب متون عربی و فارسی در شعر
 - در همریختگی اجزای جمله به سبب حفظ وزن و قافیه در شعر
 - ° وجود کلمات توقف که در فارسی روزمره رایج نیستند نظیر "کاندر"



كتابخانه هاى استفادهشده

Plot_top_words

این تابع مسئول رسم نمودار های مربوط به مدلسازی موضوعی(topic modeling) است.

```
def plot_top_words(model, feature_names, n_top_words, title):
       fig, axes = plt.subplots(2, 5, figsize=(30, 15), sharex=True)
        axes = axes.flatten()
        for topic_idx, topic in enumerate(model.components_):
           top_features_ind = topic.argsort()[: -n_top_words - 1 : -1]
           top_features = [feature_names[i] for i in top_features_ind]
           weights = topic[top_features_ind]
           ax = axes[topic idx]
           ax.barh(top features, weights, height=0.7)
           ax.set_title(f"Topic {topic_idx +1}", fontdict={"fontsize": 30})
           ax.invert_yaxis()
           ax.tick_params(axis="both", which="major", labelsize=20)
           for i in "top right left".split():
                ax.spines[i].set_visible(False)
           fig.suptitle(title, fontsize=40)
        plt.subplots adjust(top=0.90, bottom=0.05, wspace=0.90, hspace=0.3)
        plt.show()
```

Make_farsi_text

معمولا در صورت فارسی بودن برچسبها در نمودار های matplotlib به درستی نمایش داده نمیشوند؛ با این استفاده از این تابع نمایش برچسبها اصلاح شده است.



Clean_text

این تابع یک متن را گرفته و با حذف موارد ناخواسته نظیر stop ها و سایر سمبلها آن را تمییز می کند.



```
[20] def clean_text(text):
    text = re.sub(spaces_reg, " ", text)
    text = re.sub(symbols_reg, "", text)
    text = remeove_arabic(text)
    text = normalizer.normalize(text)
    regex = r"\b(?:" + "|".join(map(re.escape, stopwords)) + r")\b"
    text = re.sub(regex, " ", text)
    text = re.sub(spaces_reg, " ", text)
    text = re.sub("(\s)+", " ", text)
    text = text.strip()
    return text
```



Process_couplet

تابع مقابل یک بیت را گرفته و شماره شعر در دفتر، شماره بیت، بیت، بیت تمییز شده و مصرع اول و دوم تمییز شده را در پاسخ باز می گرداند.



```
[21] def process_couplet(text):
    result = re.search("(\d{1,3})\.(\d{1,3})", text)
    # check if line contains a couplet
    if result:
        pno, cno = result.groups()
        # delete Daftar and Poem number
        couplet = re.sub("(\d{1,3})\.(\d{1,3})", "", text)
        # extract mesra
        hemistich = couplet.split("\t")[1:3]
        # extract important tokens in mesra
        cleaned_hemistich = [clean_text(h) for h in hemistich]
        # clean spaces
        couplet = re.sub(spaces_reg, " ", couplet)
        return pno, cno, couplet, " ".join(cleaned_hemistich), cleaned_hemistich[0], cleaned_hemistich[1]
    return None
```



تکه کد مقابل دفاتر را به تابع مسئول تمییز کردن ابیات میدهد و در یک لیست ابیات تمییز شده را ذخیره می کند.

```
daftar = 0
for couplet in masnavi_file:
    if re.search("^(؟:).*.(مثنوى:?), couplet):
        daftar += 1
        if daftar == 7:
            print("Processing Completed!")
            break
        print(f"Processing Daftar {daftar}")
    else:
        process_result = process_couplet(couplet)
        if process_result:
            pno = process_result[0]
            cno = process_result[1]
            c = process_result[2]
            cc = process_result[3]
            h1 = process_result[4]
            h2 = process_result[5]
            data = (daftar, pno, cno, c, cc, h1, h2)
            masnavi.append(data)
```

در این یک تابع کاربر اسپارک تعریف شده تا یک ستون شامل ابیات tokenized شده با کتابخانهی parsivar را ذخیره کند.



[42] from pyspark.sql.types import ArrayType, StringType

[44] masnavi_pdf = masnavi_pdf.withColumn("ParsTokens", token_udf(masnavi_pdf.Couplet))



```
[42] from pyspark.sql.types import ArrayType, StringType
```

[44] masnavi_pdf = masnavi_pdf.withColumn(<mark>"ParsTokens",</mark> token_udf(masnavi_pdf.Couplet))



در ادامه ی این کد سعی داشتم که با استفاده از روشی مشابه آنچه برای tokenize کردن ابیات با استفاده از spark انجام شده، عملیات pos tagging را بر وی ابیات انجام دهم، زیرا انجام این پردازش به صورت معمول نزدیک به ۱۱ ساعت به طول میانجامید.

اما چـون wrapper نوشـته شـده در parsivar از pointer اســتفاده در pointer اســتفاده در pyspark

در نتیجه پس از مطالعه زیاد نتیجه گرفتم به سراغ مدل Stanford بروم که از زبان فارسی نیز به خوبی پشتیبانی میکند.

یک pipeline سنتی nlp را کانفیگ کرده ام تا به ترتیب multi word ، tokenize tokenize و pos tagging انجام شود.



```
2021-12-13 13:40:15 INFO: Loading these models for language: fa (Persian):
```

```
Processor | Package |
tokenize | perdt |
mwt | perdt |
pos | perdt |
```

2021-12-13 13:40:15 INFO: Use device: cpu 2021-12-13 13:40:15 INFO: Loading: tokenize 2021-12-13 13:40:15 INFO: Loading: mwt 2021-12-13 13:40:15 INFO: Loading: pos 2021-12-13 13:40:15 INFO: Done loading processors!



یک کلاس نوشته شده تا document های pos tag شده را در آن ذخیره کنم.



```
class PosTag:
  def __init__(self, id, text, upos, xpos, feats, start_char, end_char):
    self.id = id
    self.text = text
    self.upos = upos
    self.xpos = xpos
    self.feats = \{x.split("=")[0]:x.split("=")[1] for x in [x for x in feats.split("|")]\} if feats else {}\}
    self.start_char = start_char
    self.end_char = end_char
  def to_dict(self):
    return {
        'id': self.id,
        'text': self.text,
        'upos': self.upos,
        'xpos': self.xpos,
        'feats': self.feats,
        'start_char': self.start_char,
        'end_char': self.end_char
```

یک کلاس نوشته شده تا document های pos tag شده را در آن ذخیره کنم.



```
class PosTag:
  def __init__(self, id, text, upos, xpos, feats, start_char, end_char):
    self.id = id
    self.text = text
    self.upos = upos
    self.xpos = xpos
    self.feats = \{x.split("=")[0]:x.split("=")[1] for x in [x for x in feats.split("|")]\} if feats else {}\}
    self.start_char = start_char
    self.end_char = end_char
  def to_dict(self):
    return {
        'id': self.id,
        'text': self.text,
        'upos': self.upos,
        'xpos': self.xpos,
        'feats': self.feats,
        'start_char': self.start_char,
        'end_char': self.end_char
```

کلاس مقابل توابع ساده ای نظیر پیدا کردن فعل، اسم و صفت های رایج در مثنوی را انجام میدهد.





اطلاعات کلی در مورد دیتاست شش دفتر مولوی

```
print ('%-16s' % 'Number of words', '%-16s' % len(all_words))
print ('%-16s' % 'Number of unique words', '%-16s' % len(set(all_words)))
avg=np.sum([len(word) for word in all_words])/len(all_words)
print ('%-16s' % 'Average word length', '%-16s' % avg)
print ('%-16s' % 'Longest word', '%-16s' % all_words[np.argmax([len(word) for word in all_words])])
```

Number of words 162712

Number of unique words 22055

Average word length 4.006084369929692

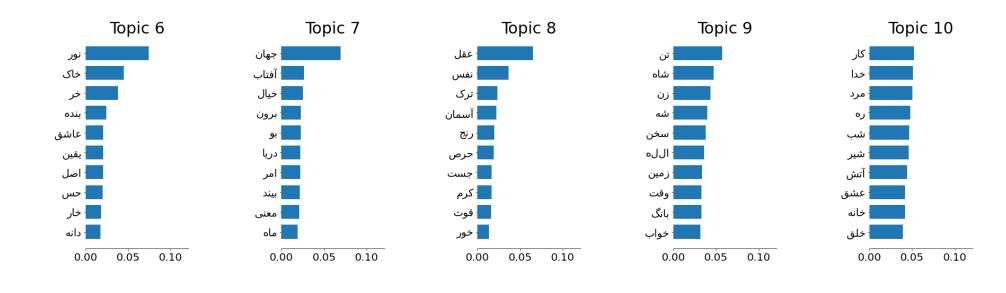
Longest word استخوانهاشان



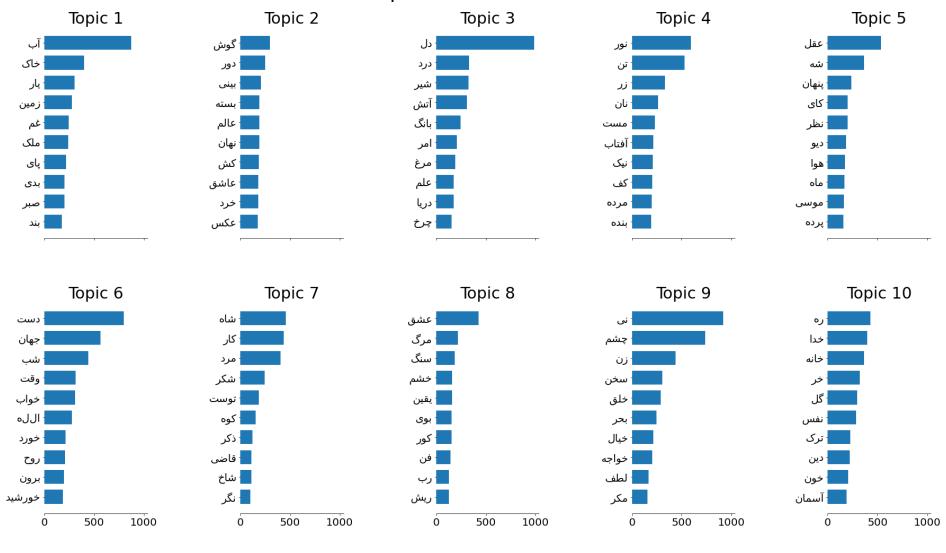
دو اسلاید بعدی خروجی TOPIC MODELING انجام شده در شش دفتر در الگوریتمهای NMF و LDA را نشان می دهد.

Topics in NMF model





Topics in LDA model





اسلاید بعد فراوانی کلمات رایج مورد استفاده به تفکیک شش دفتر را نشان میدهد.

