

SİVAS CUMHURİYET ÜNİVERSİTESİ MÜHENDİSLİK FAKÜLTESİ BİLGİSAYAR MÜHENDİSLİĞİ BÖLÜMÜ

DUYGU ANALİZİ YÖNTEMİYLE ALIŞVERİŞ SİTELERİNDEKİ YORUMLARIN PUANLANDIRILMASI

Ece Nur DOĞAN
LİSANS BİTİRME PROJESİ

AĞUSTOS-2019 SİVAS TEZ BİLDİRİMİ

Bu tezdeki bütün bilgilerin etik davranış ve akademik kurallar

çerçevesinde elde edildiğini ve tez yazım kurallarına uygun olarak

hazırlanan bu çalışmada bana ait olmayan her türlü ifade ve bilginin

kaynağına eksiksiz atıf yapıldığını bildiririm.

İmza

Ece Nur DOĞAN

Tarih: 24.08.2019

ÖZET

DUYGU ANALİZİ YÖNTEMİYLE ALIŞVERİŞ SİTELERİNDEKİ YORUMLARIN PUANLANDIRILMASI

Öğrencinin Adı SOYADI

Ece Nur DOĞAN

Danışman:

Dr.Öğr.Üyesi Fırat İSMAİLOĞLU

Jüri:

Dr.Öğr.Üyesi Fırat İSMAİLOĞLU

Anahtar Kelimeler: Doğal Dil İşleme, Metin Madenciliği (text mining), Duygu Analizi (sentiment analysis), Fikir Madenciliği (opinion mining), Bag of Words, Regresyon Analizi

İÇİNDEKİLER

ÖZET	iv			
ÇİNDEKİLERv				
KISALTMALAR VE ŞEKİL DİZİNİ	viii			
1. GİRİŞ	1			
1.1. Problemin Tanımı	1			
1.2. Projenin Amacı	2			
1.3. Projede Kullanılacak Programlama Dili	2			
2. KAYNAK ARAŞTIRMASI	3			
3. MATERYAL VE YÖNTEM	4			
3.1.Veri Madenciliği	4			
3.1.1. Proje İçin Veri Setinin Oluşturulması	5			
3.1.1.1. Veri Analizi Kütüphaneleri	6			
3.1.1.1.1 Pandas	6			
3.1.1.1.1. ExcelWriter	7			
3.1.1.1.2. Numpy	7			
3.1.1.2. Projede Veri Analiz Kütüphanesi Kullanılarak Yap	oılan İşlemler8			
3.1.2. Doğal Dil İşleme (NLP)	9			
3.1.2.1. Doğal Dil İşleme Kütüphanesi	9			
3.1.2.1.1. NLTK	9			
3.1.2.2. Metin Madenciliği (Text Mining)	10			
3.1.2.2.1. Tokenization	10			
3.1.2.2.2. Stop Words	11			
3.1.2.2.3. Stemming	11			
3.1.2.2.4. Bag Of Words	11			
3.1.2.3. Zemberek	12			
3.1.2.3.1. Metin Madenciliği ve Zemberek' in Projede Ku	ullanılması13			
3.1.3. Regresyon Analizi	17			
3.1.3.1. Regresyon Analizinin Projede Kullanılması	17			

4. ARAŞTIRMA SONUÇLARI VE TARTIŞMA	21
5. SONUÇLAR VE ÖNERİLER	22
5.1. Sonuçlar 5.2. Öneriler	22 22
KAYNAKLAR	23

KISALTMALAR ve ŞEKİL DİZİNİ

Kısaltmalar

NLP (Natural Language Process)

Şekil Dizini

- Şekil 2.1. Amazon Comprehend ile İlgili Yorumun Duyarlılık Analizi
- Şekil 2.2. Amazon Comprehend ile Yorumlardaki Varlıkların Tanımlanması
- Şekil 2.3. Amazon Comprehend ile Yorumlardaki Anahtar Sözcüklerin

Listelenmesi

- Şekil 3.1. Veri Madenciliği Aşamaları
- Şekil 3.2. Kitapyurdu Site Görüntüsü
- Şekil 3.3. Yorumların ve Yorum Bilgilerinin Excel Dosyasına Taşınması
- Şekil 3.4. Pandas Kütüphanesinin Kurulumu
- Şekil 3.5. ExcelWriter Kütüphanesinin Eklenmesi
- Şekil 3.6.Excel İşlemlerinin yapılması
- Şekil 3.7. Pandas İle İlgili İşlemleri
- Şekil 3.8. Veri Setinin Derleyiciye Aktarılması
- Şekil 3.9. Belirli Satır Ve Sütundaki Yorumun Alınması
- Şekil 3.10. NLTK Downloader penceresinin açılması
- Şekil 3.11. NLTK Downloader İle İstenilen NLTK Paketlerinin Kurulması
- Şekil 3.12. Stemming
- Şekil 3.13. Bag Of Words
- Şekil 3.14. Zemberek Çalışma Prensibi
- Şekil 3.15. Zemberek Cümle İşlemleri
- Şekil 3.16. Zemberek Ekran Çıktısı
- Şekil 3.17. Belirli Sheetteki Yorumların Zemberek Yardımıyla Düzenlenerek

Bag Of Words Düzenine Getirilmesi

- Şekil 3.18. Belirli Sheetteki Yorumların Zemberek Yardımıyla Düzenlenerek Baq Of Words Düzenine Getirilmesi
 - Şekil 3.19. Kelimenin Yorumda Olup Olmadığının Kontrol Edilmesi
 - Şekil 3.20. Kelimelerin Olup Olmadığının Kontrol Edildiği Excel Dosyası
 - Şekil 3.21. Tüm Kelimelerin List Yapısında Sıralanmış Hali
 - Şekil 3.22. Veri Setindeki Son Yorumun Kelimelere Ayrılması
 - Şekil 3.23. Veri Setindeki Son Yorumun Kelimelerinin Kökünün Bulunması
 - Şekil 3.24. Regresyon için kullanılan Kütüphaneler
 - Şekil 3.25. Kelime Matrisi Oluşturma
 - Şekil 3.26. Kelime Matrisinin Oluşturulması
 - Şekil 3.27. Regresyon Analizi
 - Şekil 3.28. Oluşturulan Kelime Matrisinin Ekran Çıktısı
 - Şekil 3.29. Yorum Puanı Tahmin Etme
 - Şekil 3.30. Sonradan Eklenen Yorumun Kelimelere Ayrılması

1) GİRİŞ

Günümüzde gelişen teknoloji, artan bilgi akışı, yoğun üretim ve tüketim, nüfus artışı nedeniyle internet zorunlu bir araç haline gelmiştir. Özellikle değişen yaşam şartları, çalışma hayatı gibi sebepler nedeniyle zamanı verimli kullanmak önemli bir meseledir.

Zamanın değerinin farkında olan tüketicilerin, ihtiyaçlarına cevap veren firmalar tüketicilere internetten alışveriş imkânı sağlamıştır. Online alışveriş, zaman tasarrufunun yanında kolay ödeme seçenekleri, tek bir "tık" ile binlerce ürüne istenilen her saatte ulaşılabilmesi gibi olanakları da beraberinde getirmiştir. İnsanların enerjiden ve paradan tasarruf etmesini sağlayan bu yöntemi kullananların sayısı her geçen gün artmaktadır.

Oluşturulan alışveriş sitelerine eklenen yorum ve puanlama alanları sayesinde ürünü daha önce kullanan kişilerin, ürün hakkında bilgiler paylaşması ve gelecekteki alıcılara rehber olması amaçlanmıştır. Verilen her puan, ürünün genel puanını etkilemesi açısından önemlidir. Ürün puanı ne kadar yüksek olursa tüketicilerin o ürünü alma ihtimali de o ölçüde artar. Fakat bazı durumlarda kişilerin ürünlere yaptıkları yorumlarla puanlar birbiriyle çelişebilir. Bu yüzden bu puanlamalar yanıltıcı olabilir.

Projede, kullanıcıların yapmış olduğu yorumlarla verilen puanlar arasında ilişki kurulması, yorumların gereksiz kelimelerden arındırılması, puanların düzenlenerek ürünün genel puanın değiştirilmesi hedeflenmiştir.

1.1. Problemin Tanımı

Bir müşteri internetten ürün alırken çoğunlukla o ürünün genel puanına (overall rating) bakar; çünkü tüm yorumların okunması mümkün değildir. Fakat ürünün genel puanı ürünün genel değerini yansıtmayabilir.

Ürünü deneyen müşterilerin yapmış olduğu yorumlar, verdikleri puanla uyuşmuyor olabilir ve ürünün genel puanı kişilerin verdiği puanlardan etkilenir.

Yorumlarda da ürünle ilgili olmayan kelimelere yer verilmiş olabilir; kişilerin kargo şirketi ya da müşteri ilişkileriyle alakalı sorunları veya övgüleri buna örnek verilebilir.

Türkçe çok zengin ve karmaşık bir yapıya sahip olması nedeniyle kullanılan bazı kelimler hem olumsuz hem de olumlu anlam içeriyor olabilir. Ayrıca kişilerin ürün hakkında karışık düşünceleri vardır. Ürünün bazı yönlerini beğenmiş bazı yönlerini beğenmemiş olabilir. Sonuç olarak ürünün genel puanı pek güvenilir değildir.

1.2. Projenin Amacı

Projede, seçilen siteden alınan kullanıcı yorumları ve kullanıcının bireysel puanı arasındaki ilişkinin saptanması ile ürünün genel puanının daha doğru bir şekilde belirlenmesini amaçlanmaktadır.

Hedeflenen şeyin yapılabilmesi için yorumların sadeleştirilmesi gereksiz ve yanlış kelimelerden arındırılmış olması, yorumlar ile puanlar arasındaki sentiment analysis ve text mining işlemlerinin yapılabilmesi ve puanlamaya aktarılması gerekmektedir. Bu sayede ürünün gerçek değeri daha iyi bir şekilde saptanmış olacaktır.

1.3. Projede Kullanılacak Programlama Dili

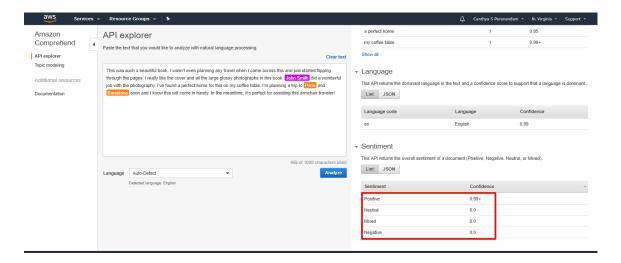
Taşınabilir, interaktif, okunabilirliği yüksek ve gerekli olan NLP ve veri analiz kütüphanelerine sahip olduğu için Python programlama dili kullanıldı. Derleyici olarak ise Spyder kullanıldı.

2) KAYNAK ARAŞTIRMASI

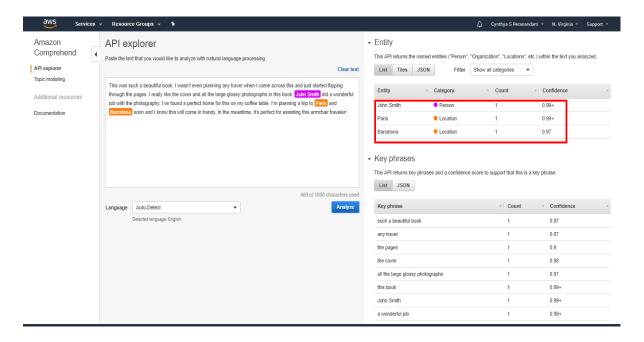
Proje ile ilgili çeşitli çalışmalara rastlanmaktadır. Bu çalışmalar arasında en dikkat çekici olanı ise Amozon'un, Amazon Comprehend adlı uygulamasıdır.

Bu uygulamada, makine öğrenmesi tekniklerini kullanılarak; anahtar sözcük çıkarma, duyarlılık analizi, varlık tanıma, konu modelleme ve dil algılama yapılmaktadır.

Analiz edilmek istenen yorum, API Explorer'daki uygun alana yazılır. Bu sayede yorumun olumlu, olumsuz ya da karışık bir duyarlılık için analizi yapılmış olur. Metin alanına 1000 karaktere kadar metin girilebilir. Şekil 2.1. de görüldüğü üzere çıkan sonuçların tamamı olumludur.

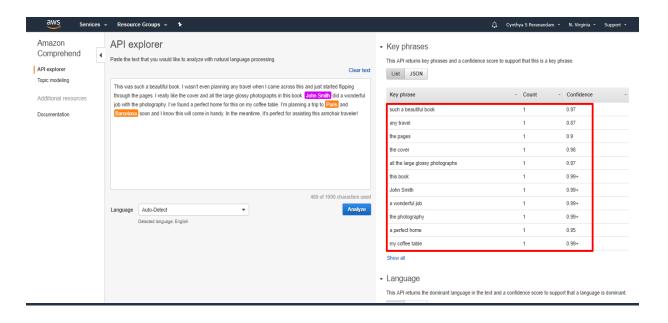


Şekil 2.1. Amazon Comprehend ile İlgili Yorumun Duyarlılık Analizi



Şekil 2.2. Amazon Comprehend ile Yorumlardaki Varlıkların Tanımlanması

Şekil 2.2. de görüldüğü gibi yorum metninin içerisinde üç adet varlık olduğu tespit edilmiştir. Bir tanesinin kişi, diğer ikisinin konum olduğu verilmektedir



Şekil 2.3. Amazon Comprehend ile Yorumlardaki Anahtar Sözcüklerin Listelenmesi

3) MATERYAL VE YÖNTEM

3.1.Veri Madenciliği

Veri madenciliği, büyük veri yığınları arasından otomatik veya yarı otomatik yöntemler ile anlamlı, faydalı bilgiler elde etme işidir.



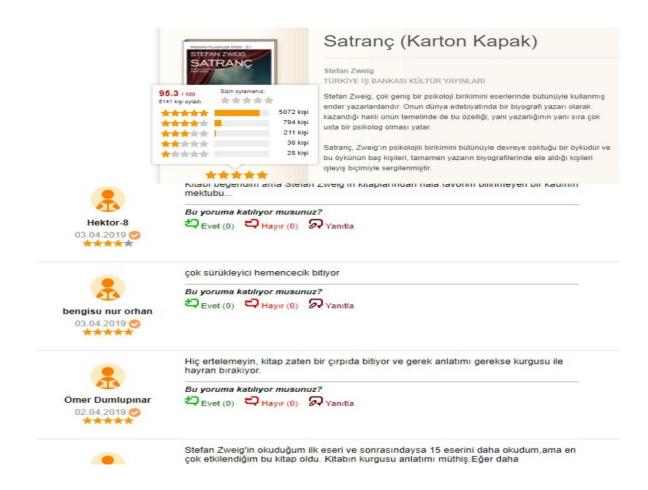
Şekil 3.1. Veri Madenciliği Aşamaları

Şekil 3.1 de görüldüğü gibi veri madenciliği yapılmaya başlanmadan önce veri bazı işlemlerden geçmelidir.

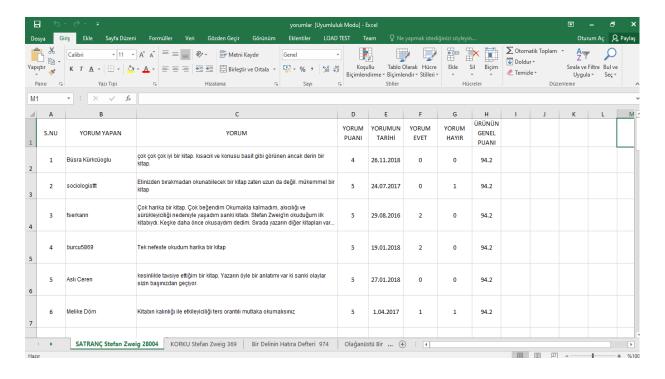
- İlk olarak veri seçiminde, veri iyi analiz edilmiş, problem ile uyuşuyor olmalıdır.
- 2) Veri elimize geldiğinde, işlem yapmak için uygun olmayabilir. Veri içinde gürültü, eksik bilgi, tutarsızlık vs. gibi sorunlar olabilir. Bunların giderilmesi bu aşamada yapılır.
- 3) İşe yaramayan gereksiz verilerin, veri setinden çıkarılması gerekmektedir. Bu sayede performansın olumsuz etkilenmesinin önüne geçilmiş olunur.
- Çalışmanın amacına göre veri madenciliği algoritmalarının bir veya bir kaçı uygulanır.
- 5) Ulaşılan sonuçların doğrulukları kontrol edilir. Eğer varsa daha önceden yapılmış olan çalışmalar incelenir.

3.1.1. Proje İçin Veri Setinin Oluşturulması

Proje için kullanılacak veri setinin kaynağı olan alışveriş sitesi, Kitapyurdu olarak belirlenmiştir.



Şekil 3.2. Kitapyurdu Site Görüntüsü



Şekil 3.3. Yorumların ve Yorum Bilgilerinin Excel Dosyasına Taşınması

Şekil 3.2.de görünen yorumlar, Şekil 3.3.daki gibi Excel dosyasına taşınmıştır. Dosyadaki her bir sheet bir kitabı, her sheet içindeki her bir satır da bir yorumu ifade etmektedir. Veri seti içinde toplam 30 kitap, her bir kitap içinde yaklaşık 50 yorum bulunmaktadır.

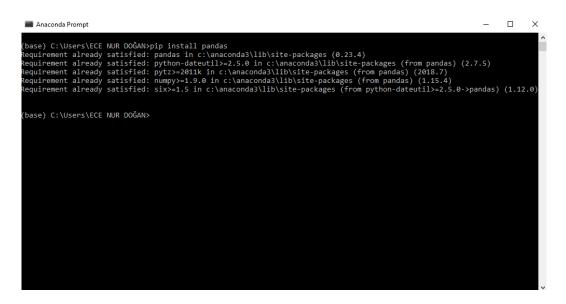
3.1.1.1. Veri Analizi Kütüphaneleri

3.1.1.1.1. Pandas

Pandas, Python programlama dilinin sağladığı kütüphanelerden bir tanesidir. Veri analizi, veri yapıları gibi işlemler için araçlar sağlar. Kullanımı kolaydır.

Pandas, genellikle xlsx, csv ve text dosyalarını açmak, satır sütün işlemleri yapmak için kullanılır. Bu kütüphaneyi, projede veri setini derleyiciye atarak, satır sütün işlemleri yapmak için kullanacağız.

Kullanılan derleyicide pandas kütüphanesinin kurulu olup olmadığına bakmak için komut istemine pip install pandas yazılır.



Şekil 3.4. Pandas Kütüphanesinin Kurulumu

3.1.1.1.1.1 ExcelWriter

Pandas kütüphanesi ile birlikte çalışan kütüphane sayesinde excel dosyası oluşturma, yeni sheet ekleme, satır ve sütunlara veriler ekleme gibi işlemler yapılabilir.

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 from pandas import ExcelWriter
```

Şekil 3.5. ExcelWriter Kütüphanesinin Eklenmesi

```
yorumPuani= df.iloc[:,3] #yorumlarin oldugu kolon
finalDF = myDF=DataFrame(yorumKelimeDict, columns=list(yorumKelimeDict.keys()))
finalDF.insert(finalDF.shape[1],"Yorum Puani", yorumPuani)
#yorum_kelime_sayisi.xlsx isimli yeni bir excel dosyasının oluşturulması
file = ExcelWriter('yorum_kelime_sayisi.xlsx')
finalDF.to_excel(file,'Sheet1',index=False)
#Oluşturulan dosyanın kaydedilmesi
file.save()
```

Şekil 3.6.Excel İşlemlerinin yapılması

3.1.1.1.2. Numpy

Bilimsel hesaplama ve dönüşüm işlemlerinde kullanılır. Matematiksel işlemleri hızlı yaptığı için tercih edilmektedir. Projede bu kütüphanenin kullanılma amacı, dizi ve matrislerle işlem yapılacak olmasıdır.

Numpy kütüphanesi de aynı pandas gibi komut istemine pip install numpy yazılmasıyla kullanılabilir hale gelir.

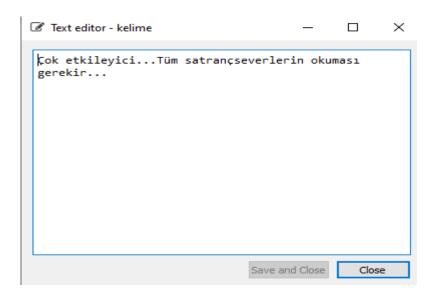
3.1.2. Projede Veri Analiz Kütüphanesi Kullanılarak Yapılan İşlemler

```
1 import pandas as pd
2 #
3 #Exceldeki dosyayı belli bir sheetindeki tüm verileri okuma
4 df=pd.read_excel('yorumlar.xlsx',sheetname='SATRANÇ Stefan Zweig 28004')
5 #
6 # ilgili satır ve sütundaki değeri alma
7 kelime=df.loc[35][2]
8 #
9 # Tüm harfleri küçük harf haline getirme
lo kelimeler=kelime.lower()
1 #
```

Şekil 3.7. Pandas İle İlgili İşlemleri



Şekil 3.8. Veri Setinin Derleyiciye Aktarılması



Şekil 3.9. Belirli Satır Ve Sütundaki Yorumun Alınması

3.1.2. Doğal Dil İşleme (NLP)

Herkesin bildiği üzere, doğal dil insanların iletişim kurması için var olan en temel özelliklerden biridir. Doğduğumuz andan itibaren duyduğumuz dili öğrenmek her ne kadar kolay gibi görünse de aslında yeni bir dilin öğrenilmesi kolay bir süreç değildir. Her dilin kendine has dil bilgisi kuralları, telaffuzu ve alfabesi vardır.

Doğal Dil İşleme, doğal dillerin kurallı yapısının çözümlenerek anlaşılması veya yeniden üretilmesi amacını taşır. Yapay zekâ ve dil biliminin ortak kullanımları ile oluşturulmuştur. Bilgisayar ortamında, seslerin yazıya geçmesi, dil tanımlaması, metinlerin işlenmesi gibi çok geniş çalışma alanları vardır.

Doğal dil işleme, sabit algoritmalar içermez ve verilen bir problemin anlaşılıp, çözümün bulunup en uygun yazılımın geliştirilmesi gerekir. Bu aşamada doğal dil işleme teknikleri ile yazım hatalarının bulunması ve bu hataların en yüksek başarı ile düzeltilmesi amaçlanmıştır. Buna göre;

- Elimizdeki veri seti ile metinlerdeki kelimelerin yazım hatalarının denetlenmesi,
- Yanlış yazılan kelimeler için sözcük önerilmesi,
- Bulunan yazım hatalarının düzenlenmesi üzerinde çalışılmıştır.

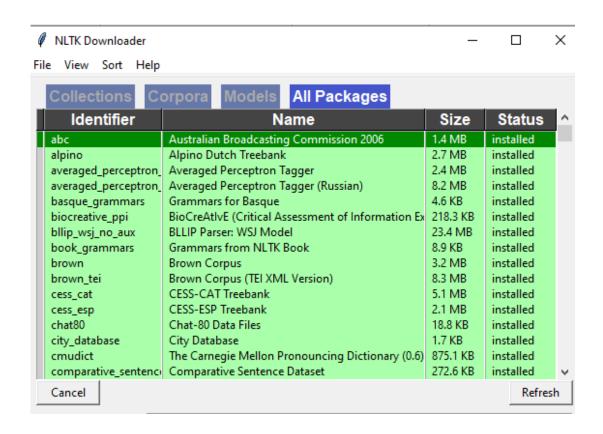
3.1.2.1. Doğal Dil İşleme Kütüphanesi

3.1.2.1.1. NLTK

Metin içerikli dokümanlar üzerinde dil işleme yapmayı kolaylaştıran bir kütüphane olan NLTK (natural language toolkit), özellikle yapay öğrenim algoritmaları, işlemeden dil metinleri üzerinde önişleme yapmak için faydalıdır. Bu algoritmalar, çoğu dokümanı "kelime çuvalı" (bag-of-words) olarak temsil eder ve bu tür işlemler NLTK ile çok hızlı şekilde yapılabilir.

Kurmak için, command açılarak pip install nltk yazılmalıdır. Daha sonra nltk derleyicide import edilmelidir.

Şekil 3.10. NLTK Downloader penceresinin açılması



Şekil 3.11. NLTK Downloader İle İstenilen NLTK Paketlerinin Kurulması

Şekil 3.10.de görüldüğü şekilde bağlantı yazılarak .py dosyası run edildiğinde, Şekil 3.11. NLTK downloader penceresi açılmaktadır. Bu sayede eksik olan NLTK paketleri yüklenebilmektedir.

3.1.2.2. Metin Madenciliği (Text Mining)

Metni veri kaynağı olarak kabul eden veri madenciliği çalışmasıdır. Metin üzerinden yapısallaştırılmış veri elde etmeyi amaçlar. Metin madenciliği ile metinlerin sınıflandırılması (classfication), kümelenmesi (clustering), metinlerden konu çıkarılması (entity extraction), sınıf taneciklerinin üretilmesi (production of granular taxonomy), duygusal analiz (sentimental analysis), metin özetleme (document summarization), ve varlık ilişki modellemesi (entity relationship modelling) gibi çalışmalar yapılabilir.

3.1.2.2.1. Tokenization

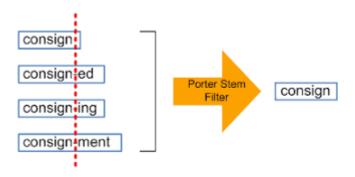
Metnin boşluk, noktalama işaretleri vb. istenen özelliklere göre parçalara ayrılmasıdır. Aynı zamanda bu işlem yapılırken, ayrılan parçalar bir array yapısında tutulur.

3.1.2.2.2. Stop Words

Metinde geçen gereksiz kelimelerin veri setinden çıkarılmasıdır.

3.1.2.2.3. Stemming

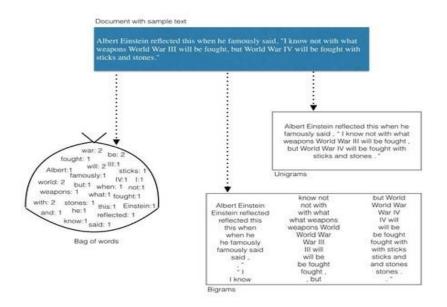
Metinde geçen aynı köke sahip kelimelerin eklerden arındırılarak aynı kelime olarak kabul edilmesidir.



Şekil 3.12. Stemming

3.1.2.2.4. Bag Of Words

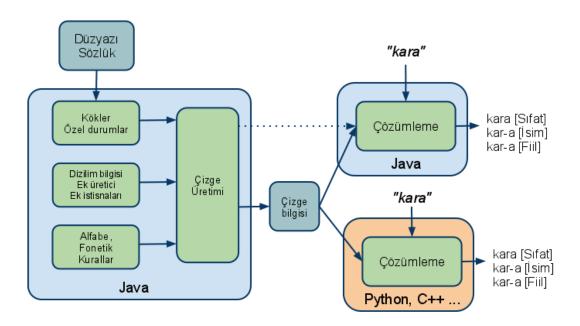
Veri setinde aynı kelimenin kaç kere geçtiği, kelimenin olup olmadığı kontrol edilir ve bu veriler bir arada tutulur.



Şekil 3.13. Bag Of Words

3.1.2.2. Zemberek

Zemberek, Türkçe için oluşturulmuş doğal dil işleme aracıdır. İlk başlarda Java için üretilmiş olsa da sonradan Python'a uyarlanmıştır.



3.14. Zemberek Çalışma Prensibi

Zemberek kullanılarak; cümlede geçen köklerin bulunması, gereksiz eklerin çıkarılması, verilen kelime ile ilgili kelime önerme ve kelime heceleme gibi işlemler yapılabilir.

```
7 corpus = "merhaba, dünyaa!"
8
9
10 ## cümleyip gereksiz eklerden bosluklardan ayırır temizler sunar
11 b = ml.ZemberekTool(zemberek_api).cumleyi_parcalara_ayir(corpus)
12 print(b)
13
14 ## cümlede geçen kökleri bulur
15 c = ml.ZemberekTool(zemberek_api).metinde_gecen_kokleri_bul(corpus)
16 print(c)
17
```

3.15. Zemberek Cümle İşlemleri

```
IPython 7.2.0 -- An enhanced Interactive Python.
In [1]: runfile('C:/Users/ECE NUR DOĞAN/.spyder-py3/bitirme/
zemberek_ornek.py')
['merhaba', 'dünyaaa']
['merhaba', 'dünyaa']
```

3.16. Zemberek Ekran Çıktısı

Zemberek kullanılabilmesi için öncelikle, JPype modülünün kurulması gerekmektedir. Bu işlem de command açılarak pip install JPype1 yazılarak sağlanır. Daha sonra Zemberek' in tüm verilerinin son sürümünün indirip ilgili klasöre yerleştirilmesi gerekmektedir.

3.1.2.3.1. Metin Madenciliği ve Zemberek' in Projede Kullanılması

```
1 import pandas as pd
 2 import zemberek python
 3 import nltk
 4 from pandas import DataFrame
 5 from pandas import ExcelWriter
 6 from zemberek_python import main_libs as ml
9 #Exceldeki dosyayı belli bir sheetindeki tüm verileri okuma
10 df=pd.read_excel('yorumlar.xlsx',sheetname='SATRANC Stefan Zweig 28004')
12 #Zemberek ile ilgili dosya uygun klasöre yerleştirildi.
13 zemberek_api = ml.zemberek_api(libjvmpath="C:\Program Files\Java\jre1.8.0_152\bin\server",
                                  zemberekJarpath="./zemberek_python/zemberek-tum-2.0.jar").zemberek()
17 yorumSayisi=df.shape[0]
18 yorumKelimeDict = {} #bu matrix olusturmaya calistigimiz dictionary
20 yorum = df.loc[0][2]
21 yorum = yorum.lower() # Tüm harfleri küçük harf haline getirme
22 yorumKelimeList = ml.ZemberekTool(zemberek_api).cumleyi_parcalara_ayir(yorum)
23 yorumKelimeListKok= ml.ZemberekTool(zemberek_api).metinde_gecen_kokleri_bul(yorumKelimeList)
25 for kelime in yorumKelimeListKok:
      yorumKelimeDict.update({kelime:[1]})
```

3.17. Belirli Sheetteki Yorumların Zemberek Yardımıyla Düzenlenerek Bag Of Words Düzenine Getirilmesi

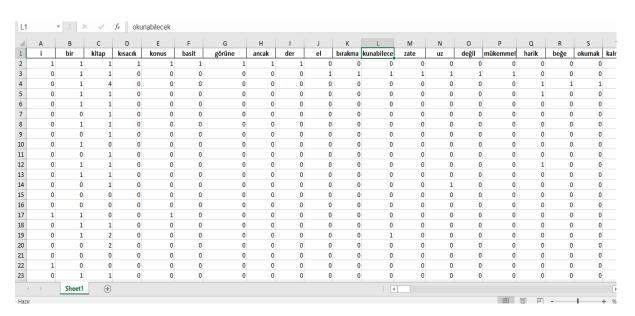
```
28 for i in range(1, yorumSayisi): #her bir yorum icin
      for kel in yorumKelimeDict:
              gorulmeListesi = yorumKelimeDict[kel]
              gorulmeListesi.append(0)
              yorumKelimeDict[kel] = gorulmeListesi
      yorum = df.loc[i][2]
      yorum = yorum.lower() # Tüm harfleri küçük harf haline getirm
      yorumKelimeList = ml.ZemberekTool(zemberek_api).cumleyi_parcalara_ayir(yorum)
      yorumKelimeListKok= ml.ZemberekTool(zemberek_api).metinde_gecen_kokleri_bul(yorumKelimeList)
      #kelimeSayisi = len(yorumKelimeListKok)
      for kelime in yorumKelimeListKok: #her bir kelime icin
          suAnaDekGorulmusKelimeler = list(yorumKelimeDict.keys())
41
          if kelime in suAnaDekGorulmusKelimeler: #eger kelime daha once gorulmusse
              gorulmeListesi = yorumKelimeDict[kelime]
43
              gorulmeListesi[-1]= gorulmeListesi[-1] +1 #kelimenin gorulme sayisini 1 artir
              yorumKelimeDict[kelime] = gorulmeListesi
          else: #eger kelime daha on
             yeniGorulmeListesi = [0]*(i+1)
              yeniGorulmeListesi[-1] = 1
              yorumKelimeDict.update({kelime:yeniGorulmeListesi})
51 yorumPuani= df.iloc[:,3] #yorumlarin oldugu kolon
52 finalDF = myDF=DataFrame(yorumKelimeDict, columns=list(yorumKelimeDict.keys()))
53 finalDF.insert(finalDF.shape[1],"Yorum Puani", yorumPuani)
                               imli yeni bir exce
                                                  dosyasının oluşturulması
55 file = ExcelWriter('yorum_kelime_sayisi.xlsx')
56 finalDF.to_excel(file,'Sheet1',index=False)
57 #Oluşturulan dosyanın kaydedilmesi
58 file.save()
```

3.18. Belirli Sheetteki Yorumların Zemberek Yardımıyla Düzenlenerek Bag Of Words Düzenine Getirilmesi

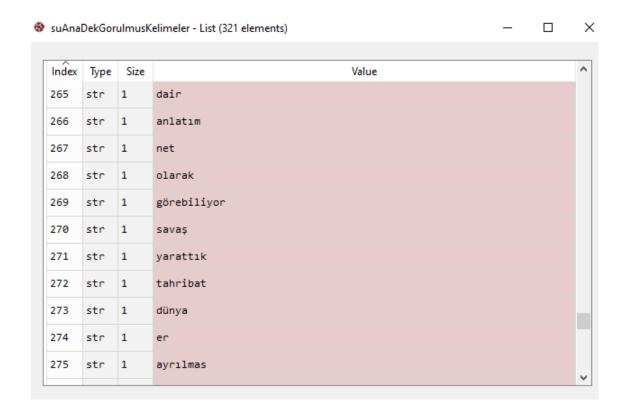
Yukarıdaki kodlar kullanılarak; ilgili sheette bulunan kitap hakkında yapılmış olan yorumlar, Zemberek kullanılarak kelimelere parçalanmıştır. Kelimenin diğer yorumlarda olup olmadığı kontrol edilmiştir. Eğer yoksa yeni kelime, kelime satırının sonuna eklenmiş, varsa ilgili yorum satırı ve kelimenin kesiştiği alanın değeri 1 olarak değiştirilmiştir. Her yorum bir satırla ifade edilmiş, aynı zamanda kod, otomatik olarak Excel dosyası oluşturup tüm kelimelerin düzenli bir şekilde aktarımı yapılmıştır. Excel dosyası şu şekildedir;



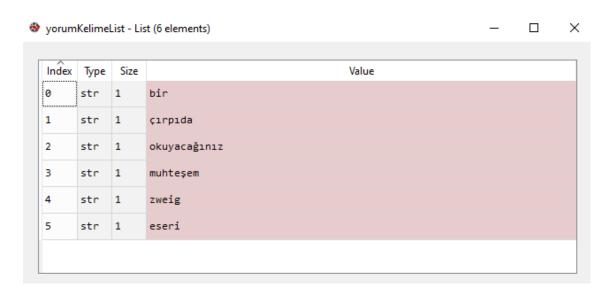
3.19. Kelimenin Yorumda Olup Olmadığının Kontrol Edilmesi



3.20. Kelimelerin Olup Olmadığının Kontrol Edildiği Excel Dosyası



3.21. Tüm Kelimelerin List Yapısında Sıralanmış Hali



3.22. Veri Setindeki Son Yorumun Kelimelere Ayrılması



3.23. Veri Setindeki Son Yorumun Kelimelerinin Kökünün Bulunması

3.1.3. Regresyon Analizi

İki değişken arasındaki ilişkiyi ölçmek için kullanılan analiz yöntemidir. Amaç iki değişken arasındaki bağlantıya en yakın doğrusal sonucu elde etmektir.

3.1.3.1. Regresyon Analizinin Projede Kullanılması

```
1 import pandas as pd
2 import numpy as np
3 import nltk
4 from pandas import DataFrame
5 from pandas import ExcelWriter
6 import zemberek_python
7 from zemberek_python import main_libs as ml
8 from sklearn.linear_model import LinearRegression
```

3.24. Regresyon için kullanılan Kütüphaneler

```
18 yorumSayisi=df.shape[0]
19 yorumKelimeDict = {} #bu matrix olusturmaya calistigimiz dictionary
20
21 yorum = df.loc[0][2]
22 yorum = yorum.lower() # Tüm harfleri küçük harf haline getirme
23 yorumKelimeList = ml.ZemberekTool(zemberek_api).cumleyi_parcalara_ayir(yorum)
24 #yorumKelimeListKok= ml.ZemberekTool(zemberek_api).metinde_gecen_kokleri_bul(yorumKelimeList)
25
26 for kelime in yorumKelimeList:
27
      yorumKelimeDict.update({kelime:[1]})
29 for i in range(1, yorumSayisi): #her bir yorum icin
30
      for kel in yorumKelimeDict:
31
32
              gorulmeListesi = yorumKelimeDict[kel]
33
              gorulmeListesi.append(0) #listenin s
                                                    nuna 0 ekle
34
              yorumKelimeDict[kel] = gorulmeListesi
35
36
      vorum = df.loc[i][2]
37
      yorum = yorum.lower()
                            # Tüm harfleri küçük harf haline getirme
38
      yorumKelimeList = ml.ZemberekTool(zemberek_api).cumleyi_parcalara_ayir(yorum)
39
       tyorumKelimeListKok= ml.ZemberekTool(zemberek_api).metinde_gecen_kokleri_bul(yorumKelimeList)
40
      #kelimeSavisi = len(yorumKelimeListKok)
41
42
      for kelime in yorumKelimeList: #her bir kelime icin
          suAnaDekGorulmusKelimeler = list(yorumKelimeDict.keys())
43
44
          if kelime in suAnaDekGorulmusKelimeler: #eger kelime daha once gorulmusse
45
              gorulmeListesi = yorumKelimeDict[kelime]
46
              gorulmeListesi[-1] = gorulmeListesi[-1] +1 #kelimenin gorulme sayisini 1 artir
              yorumKelimeDict[kelime] = gorulmeListesi
47
48
          else: #eaer
49
              yeniGorulmeListesi = [0]*(i+1)
              yeniGorulmeListesi[-1] = 1
              yorumKelimeDict.update({kelime:yeniGorulmeListesi})
```

3.25. Kelime Matrisi Oluşturma

```
53
yorumPuani= df.iloc[:,3] #yorumlarin oldugu colon
54 finalDF =DataFrame(yorumKelimeDict, columns=list(yorumKelimeDict.keys()))
55 #finalDF.insert(finalDF.shape[1], "Yorum Puani", yorumPuani)
56 #file = ExcelWriter('sth2.xlsx')
57 #finalDF.to_excel(file, 'Sheet1', index=False)
58 #file.save()
59
```

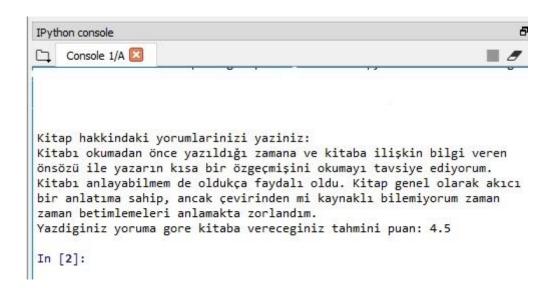
3.26. Kelime Matrisinin Oluşturulması

```
60 ###Regresyon bolumu######
61 finalDFnp=np.array(finalDF)
62 yorumPuaninp=np.array(yorumPuani)
63 model = LinearRegression().fit(finalDFnp, yorumPuaninp)
65
66 #######yorumu al#########
67 kisiYorumu= input('Kitap hakkindaki yorumlarinizi yaziniz: \n') #amacimiz bu yorumu binary vektor hal
68 kisiYorumu = kisiYorumu.lower()
69 kisiYorumKelimeList = ml.ZemberekTool(zemberek_api).cumleyi_parcalara_ayir(kisiYorumu)
70 #yorum kelime list'teki her bir kelimenin daha once gorulup gorulmedigine bakalim
71 suAnaDekGorulmusKelimeler = list(yorumKelimeDict.keys())
72 suAnaDekGorulmusToplamKelimeSayisi=len(suAnaDekGorulmusKelimeler)
73 kisiYorumuVektor=[0]*suAnaDekGorulmusToplamKelimeSayisi
74
75
76 for kelime in kisiYorumKelimeList: #her bir kelime icin
      if kelime in suAnaDekGorulmusKelimeler: #eger kelime daha once gorulmusse
77
78
         kacinciKelime=suAnaDekGorulmusKelimeler.index(kelime)
79
         kisiYorumuVektor[kacinciKelime]=1
80
81 kisiYorumuVektor = np.array(kisiYorumuVektor)
82 ########## Tahm
83 tahminiSkor =np.dot(kisiYorumuVektor,model.coef_)+ model.intercept_
85 print('Yazdiginiz yoruma gore kitaba vereceginiz tahmini puan:', round(tahminiSkor,2))
```

3.27. Regresyon Analizi

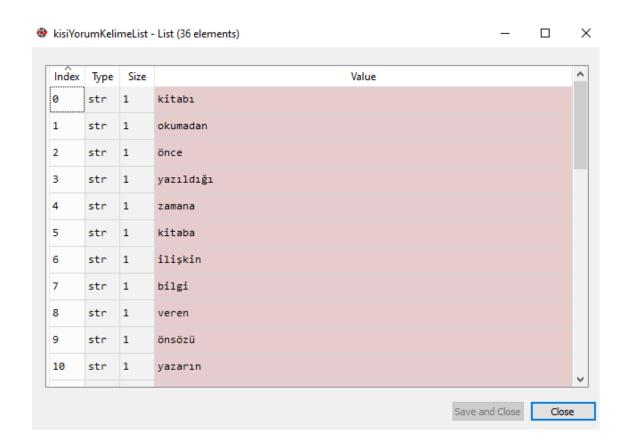
Kêy	Туре	Size	Value	
1980	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
1984	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
abartilcak	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
abartıldığı	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
abartılmış	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
abartılı	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
aklıma	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
aklınız	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
akıcı	list	50	[1, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 1, 0,]	
akışın	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	
alakası	list	50	[0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0, 0,]	

3.28. Oluşturulan Kelime Matrisinin Ekran Çıktısı



3.29. Yorum Puanı Tahmin Etme

Kod çalıştırıldığında, çıktı olarak regresyon analizi yapılan kitap hakkında bir yorum yazılması istenir. Yazılan yoruma, daha önceden yazılmış yorumlardan elde edilen regresyon sonucundan yararlanarak bir puan elde edilir. Kısacası yapılan yoruma göre verilmesi gereken puan bu şekilde olmalıdır.



3.30. Sonradan Eklenen Yorumun Kelimelere Ayrılması

4. ARAŞTIRMA SONUÇLARI VE TARTIŞMA

Gelişen teknoloji sayesinde internetten alışveriş yapanların sayısı her geçen gün artmaktadır. Alışveriş yapanların aldıkları ürünlere yorumları ve verdikleri puanlarda aynı ölçüde artmaktadır. Yorumların değerlendirilerek ürünlerin puanlandırılması konusunda yapılan farklı çalışmalar bulunmaktadır. Ürünün genel puanının artması hem ürünü satın alacak olan müşteriler için hem de satıcılar için büyük önem taşımaktadır.

Bitirme projesi kapsamında gerçekleştirmiş olduğum bu çalışmada, veri analiz teknikleri kullanarak; veri setinin oluşturulması, veri setinin derleyiciye taşınması, kütüphaneler kullanılarak yeni Excel dosyası oluşturulması, gerekli satır sütun işlemlerinin yapılması gibi aşamalar gerçekleştirildi.

Doğal dil işlemenin bir alt dalı olan, metin madenciliği kullanılarak; Bag of Words çalışması yapılıp kelimler yeni bir Excel dosyasına aktarılmıştır.

Türkçe dili kullanılarak doğal dil işlemeyi mümkün kılan zemberek sayesinde; yorumların kelimelerine parçalanması, kelimelerin köklerinin bulunması gibi işlemler yapılabilmiştir.

Sayılan tüm işlemlerden elde edilen sonuçlar birleştirilerek yapılan regresyon analizi sayesinde; kelime matrislerinin oluşturulması ve yapılan yeni bir yorum için tahmini bir puan üretilmesi gerçekleştirilmiştir.

5. SONUÇLAR VE ÖNERİLER

5.1 Sonuçlar

Yapılan çalışmalar sonucunda, kullanılan veri sertine uygun olan tahmini yorum puanları alındığı görülmüştür.

5.2 Öneriler

Projenin daha kullanışlı olabilmesi için, GUI (Graphical User Interface) oluşturulabilir. Bu sayede kullanıcıların programı daha rahat kullanabilmesi sağlanmış olur.

KAYNAKLAR

- [1] "Metindeki duyarlılığı analiz etme", 2019. [Online]. Available: https://aws.amazon.com/tr/getting-started/tutorials/analyze-sentiment-comprehend/# [Accessed: 26-Aug-2019].
- [2] M. Gocenoglu, "Veri Madenciliği Aşamaları",2014. [Online]. Available: http://mgocenoglu.blogspot.com/2014/06/veri-madenciligi-asamalar.html [Accessed: 26-Aug-2019].
- [3] Burak Bayramli," Dil Isleme, Python" 2016. [Online]. Available: http://sayilarvekuramlar.blogspot.com/2016/04/dil-isleme-python-nltk.html [Accessed: 26-Aug-2019].
- [4] "Zemberek-3 Durum" 2011. [Online]. Available: http://zembereknlp.blogspot.com/2011/04/zemberek-3-durum.html [Accessed: 26-Aug-2019].
- [5] Berkay Ozturk," Zemberek Python " 2018. [Online]. Available: https://github.com/ozturkberkay/Zemberek-Python-Examples [Accessed: 26-Aug-2019].