Analisis Ulasan Film

Latar belakang

Pada setiap produk, pastilah pengguna memiliki pendapat mengenai produk tersebut. Pendapat tersebut dapat berupa pendapat positif dan negatif. Dengan berkembangnya internet, pendapat itu dapat dibagikan kepada pengguna atau calon pengguna yang lain memberikan pandangan lain terhadap produk tersebut. Salah satu contoh dari produk tersebut adalah film. Pada saat ini sudah sangat banyak situs web yang menyediakan fasilitas untuk berbagi pendapat mengenai berbagai film.

Pengguna dapat memanfaatkan situs-situs web tersebut untuk memberikan komentar terhadap berbagai film. Komentar tersebut dapat bernilai positif maupun negatif. Nilai positif dan negatif ini disebut sentimen. Dengan memanfaatkan data teks komentar pengguna sekaligus penilaian sentimen positif maupun negatif, kita dapat menentukan hal-hal yang dianggap penting oleh pemberi komentar baik positif maupun negatif. Dari hal tersebut, dapat juga dilihat hal-hal yang menjadi alasan pengguna memberikan komentar positif maupun negatif.

Hasil analisis dari data tersebut dapat dimanfaatkan oleh para kreator film untuk mengetahui aspek-aspek yang diperhatikan oleh penonton ketika menonton film sehingga ke depannya kreator film dapat membuat film yang lebih dapat memuaskan penontonnya.

Data yang Digunakan

Data yang digunakan dalam analisis ini didapatkan dari alamat web http://www.cs.cornell.edu/People/pabo/movie-review-data/. Data set yang tersedia tersebut berisi 1000 data komentar positif dan 1000 data komentar negatif pada situs web ulasan film. Data tersebut sudah mengalami sedikit preprocessing dengan tokenisasi dan penyeragaman semua huruf menjadi *lowercase*. Data tersebut juga cenderung sudah bebas dari singkatan, kecuali singkatan umum seperti *it's*, *doesn't*, dan *don't*.

Alat yang Digunakan

Analisis ini menggunakan alat-alat sebagai berikut:

- Notebook ASUS A455LD produksi tahun 2014 dengan prosesor Intel(R) Core(TM) i5-4210U 1.70-2.40 GHz, RAM 8 GB,
- Sistem operasi Ubuntu 16.04.1 LTS pada notebook,
- Interreter Python versi 2.7.12,
- Pustaka NLTK (*Natural Language Toolkit*) versi 3.2.1 beserta corpus-corpus yang tersedia pada pustaka tersebut seperti wordnet dan *stopwords*.

Metode

Analisis ini menggunakan alat berupa bahasa Python, dengan versi 2.7.12. Analisis ini juga menggunakan pustaka NLTK yang terdapat pada bahasa Python sebagai alat analisis teks yang cukup lengkap. Kode Python ditulis dan dieksekusi pada *notebook* untuk memproses data set ulasan film yang telah didapat sebelumnya.

Secara garis besar, proses analisis ulasan film yang dilakukan adalah sebagai berikut:

• Menghilangkan tanda baca

Analisis ini hanya melakukan analisis terhadap kata-kata yang terdapat pada dataset, sehingga tanda baca seperti titik (.), koma (,), dan semacamnya tidak diperlukan. Tanda-tanda baca tersebut dihilangkan dari teks dengan menggunakan *regular expression*. Secara teknis, kodenya adalah "re.sub(r'\s[^a-zA-z0-9]',' ', teks".

Tokenisasi

Tokenisasi dilakukan untuk mengubah teks yang bertipe data *string* menjadi *array* yang berisi token-token. Proses tokenisasi pada analisis ini menggunakan metode unigram, yang menganggap satu kata sebagai satu token.

• Stemming

Proses *stemming* merupakan proses pemotongan suatu kata sehingga kata-kata yang memiliki kata dasar yang sama mempunyai bentuk yang sama. Contohnya adalah kata "*study*", "*studying*", "*studied*", "*studies*" jika dilakukan *stemming* dengan algoritma Porter (Porter, 1980) akan menjadi bentuk yang sama, yaitu "*studi*". Hal ini akan mempermudah proses analisis teks karena pada dasarnya kata-kata tersebut mempunyai makna "belajar".

Proses *lemmatization*, merupakan pengembangan dari metode *stemming*. Proses *lemmatization* akan mengubah semua kata menjadi kata dasarnya. Perbedaan yang paling terlihat dari dua metode tersebut adalah, *stemming* dapat dilakukan dengan metode berbasis *rule*, sedangkan *lemmatization* memerlukan data set sebagai acuan untuk melakukan *lemmatization*. Untuk hasilnya, *lemmatization* tidak mengubah kata "studying" dan "studying" menjadi "study" maupun "studi", akan tetapi tetap menjadi kata asalnya. Oleh karena itu, analisis ini menggunakan *stemming* agar kata -ing dan -ed menjadi bentuk yang sama.

• Penghilangan stopwords

Stopwords merupakan kata-kata yang memiliki makna yang tidak terlalu signifikan pada teks. Penghilangan stopwords dapat meningkatkan kualitas serta menurunkan beban sistem pada saat analisis. Daftar stopwords yang digunakan merupakan stopwords bawaan dari pustaka NLTK.

• POS Tagging dan penyaringan tag

POS (Part of Speech) tagging adalah proses pemberian tag pada setiap kata dengan tag tipe kata tersebut. Menurut dokumentasi NLTK, secara umum terdapat 12 jenis tag POS.

Tag	Meaning	English Examples
ADJ	adjective	new, good, high, special, big, local
ADP	adposition	on, of, at, with, by, into, under
ADV	adverb	really, already, still, early, now
CONJ	conjunction	and, or, but, if, while, although
DET	determiner, article	the, a, some, most, every, no, which
NOUN	noun	year, home, costs, time, Africa
NUM	numeral	twenty-four, fourth, 1991, 14:24
PRT	particle	at, on, out, over per, that, up, with
PRON	pronoun	he, their, her, its, my, I, us
VERB	verb	is, say, told, given, playing, would
	punctuation marks	.,;!
X	other	ersatz, esprit, dunno, gr8, univeristy

Pada analisis ini akan dilakukan penyaringan dengan hanya mengambil tag dengan tipe NOUN atau biasa disingkat dengan NN. Hal ini dilakukan karena tujuan analisis ini adalah untuk mengetahui hal-hal yang dianggap penting oleh pengguna sebagai aspek penilaian sebuah film. Hal-hal tersebut pastilah berupa kata benda.

• Penghitungan kemunculan kata pada dataset

Proses ini akan menghitung banyaknya kemunculan suatu kata benda pada dataset komentar positif dan dataset komentar negatif. Dengan mengetahui banyaknya kemunculan kata benda pada dataset, akan diketahui pula hal-hal apa saja yang menjadi topik diskusi pada dataset tersebut. Kata-kata yang paling banyak muncul pada dataset menjadi topik yang paling sering disebut pada dataset.

• Penghitungan document frequency untuk setiap kata

Document frequency secara sederhananya adalah banyaknya dokumen yang memuat suatu kata. Hal ini sangat berguna untuk mengenali aspek-aspek apa saja yang disinggung oleh lebih banyak orang. Tentunya aspek tersebut perlu diperhatikna untuk pembuatan film berikutnya.

Hasil

Kode python dieksekusi pada notebook dan memberikan ringkasan hasil pada terminal serta memberikan output berupa beberapa file CSV (Comma Separated Value). Kode dan hasil analisis dapat diakses secara online di https://github.com/dwiajik/tugas-bi. Berikut ini adalah ringkasan hasil analisis:

• Kemunculan kata

Positive Dataset		
Word	Freq	
film	5817	
movi	2681	
charact	1767	
time	1523	
scene	1332	
stori	1042	
way	1024	
life	984	
perform	857	
year	826	
thing	801	
end	765	
work	721	
man	702	
world	641	
role	635	
star	620	

Negative Dataset			
Word	Freq		
film	4702		
movi	3240		
charact	1567		
time	1376		
scene	1272		
plot	909		
thing	845		
way	831		
stori	763		
end	688		
action	648		
director	612		
year	606		
actor	602		
man	580		
work	563		
look	536		

Hasil tersebut adalah contoh hasil dari 20 kata yang paling sering muncul di dataset komentar positif maupun negatif. Kolom sebelah kiri merupakan kata hasil *stemming*, lalu kolom di sebelah kanan merupakan frekuensi kemunculan kata tersebut pada dataset. Terlihat bahwa lima kata yang sering muncul pada dataset positif maupun negative adalah identik, kemudian hasilnya baru bervariasi. Dari ringkasan tersebut terlihat bahwa aktor dan aktris merupakan aspek yang sangat penting pada film, diikuti dengan waktu, *scene*, dan plot cerita. Bahkan di dataset negatif juga terdapat kata *director* yang berarti sutradara.

• Document frequency

DF
DF
903
770
722
691
594
559
506
500
489
471
471
459
457
413
405
390
387

Negative DF			
Word	DF		
film	875		
movi	812		
time	672		
charact	669		
scene	566		
plot	523		
way	514		
thing	483		
stori	451		
director	446		
end	434		
year	393		
actor	393		
work	392		
play	374		
interest	363		
look	361		

Hasil tersebut adalah contoh hasil dari 20 kata yang muncul di paling banyak dokumen. beserta. Kolom sebelah kiri merupakan kata hasil *stemming*, lalu kolom di sebelah kanan merupakan banyaknya dokumen yang memuat kata tersebut. Terlihat bahwa lima kata yang sering muncul pada dataset positif maupun negative adalah identik, kemudian hasilnya baru bervariasi. Hasilnya cenderung sama dengan hasil sebelumnya yang berarti kedua hasil tersebut adalah berhubungan.

Lampiran

```
from os import listdir
from os.path import isfile, join
import operator
import re
import nltk
from nltk.corpus import stopwords
from nltk.stem.snowball import SnowballStemmer
english stopwords = set(stopwords.words('english'))
stemmer = SnowballStemmer("english")
pos path = 'Movie Reviews Data Set/review polarity/txt sentoken/pos'
neg path = 'Movie Reviews Data Set/review polarity/txt sentoken/neg'
pos files = [join(pos path, f) for f in listdir(pos path) if isfile(join(pos path, f))]
neg files = [join(neg path, f) for f in listdir(neg path) if isfile(join(neg path, f))]
pos words = {}
neg words = {}
pos df = {}
neg df = {}
for file_path in pos_files:
       with open(file_path) as f:
       df = \{\}
       for line in f:
               line = re.sub(r'\s[^a-zA-Z0-9]',' ', line)
               tokens = line.split()
               tokens = [stemmer.stem(token).encode("ascii") \
               for token in tokens \
               if '\'s' not in token \
               and '\'t' not in token]
               tokens = nltk.pos tag(tokens)
               for token in tokens:
               if 'NN' in token[1] and token[0] not in english\_stopwords:
                      try:
                      df[token] += 1
                      except:
                      df[token] = 1
                      trv:
                      pos words[token] += 1
                      except:
                      pos words[token] = 1
       for key in df:
               try:
               pos_df[key] += 1
               except:
               pos_df[key] = 1
for file_path in neg_files:
       with open(file_path) as f:
       df = \{\}
       for line in f:
               line = re.sub(r'\s[^a-zA-Z0-9]',' ', line)
               tokens = line.split()
               tokens = [stemmer.stem(token).encode("ascii") \
```

```
for token in tokens \
               if '\'s' not in token \
               and '\'t' not in token]
               tokens = nltk.pos_tag(tokens)
               for token in tokens:
               if 'NN' in token[1] and token[0] not in english_stopwords:
                       df[token] += 1
                       except:
                       df[token] = 1
                       try:
                       neg words[token] += 1
                       except:
                       neg words[token] = 1
       for key in df:
               try:
               neg df[key] += 1
               except:
               neg df[key] = 1
pos words = sorted(pos words.items(), key=operator.itemgetter(1), reverse=True)
neg words = sorted(neg words.items(), key=operator.itemgetter(1), reverse=True)
pos df = sorted(pos df.items(), key=operator.itemgetter(1), reverse=True)
neg df = sorted(neg df.items(), key=operator.itemgetter(1), reverse=True)
with open('pos.csv', 'a') as f:
       for item in pos words:
       f.write('\{0\},\{1\},\{2\}\n'.format(item[0][0], item[0][1], item[1]))
with open('neg.csv', 'a') as f:
       for item in neg_words:
       f.write('\{0\},\{1\},\{2\}\n'.format(item[0][0], item[0][1], item[1]))
print 'Total pos words:', len(pos words)
for word in pos words[:40]:
       print word
print 'Total neg words:', len(neg words)
for word in neg words[:40]:
       print word
with open('pos df.csv', 'a') as f:
       for item in pos df:
       f.write('\{0\},\{1\},\{2\}\n'.format(item[0][0], item[0][1], item[1]))
with open('neg df.csv', 'a') as f:
       for item in neg df:
       f.write('\{0\},\{1\},\{2\}\n'.format(item[0][0], item[0][1], item[1]))
print 'IDF pos'
for word in pos df[:40]:
       print word
print 'IDF neg'
for word in neg df[:40]:
       print word
```