ANALISIS JUDUL MAJALAH KAWANKU MENGGUNAKAN *CLUSTERING* K-MEANS DENGAN KONSEP SIMULASI *BIG DATA* PADA HADOOP MULTI NODE *CLUSTER*

Brillian Aristyo Rahadian¹, Diva Kurnianingtyas ², Dyan Putri Mahardika³, Tusty Nadia Maghfira⁴, Imam Cholissodin⁵

1,2,3,4,5 Fakultas Ilmu Komputer Universitas Brawijaya Email: ¹brillianarc@gmail.com, ²divakurnianingtyas@gmail.com, ³dyanputri.dp@gmail.com, ⁴tustynadia@gmail.com, ⁵imamcs@ub.ac.id

(Naskah masuk: 5 Januari 2017, diterima untuk diterbitkan: 7 Mei 2017)

Abstrak

Saat ini pembaca *e-magazine* seperti majalah Kawanku semakin marak dan terus berkembang. Sehingga penggunaan data besar sangat dibutuhkan pada majalah Kawanku. Selain itu, dibutuhkan pengkategorian setiap bacaan ke dalam tujuh kategori judul pada majalah Kawanku. Sehingga dibutuhkan suatu pengolahan, pengelompokkan, dan pengkomunikasian antar data teks menggunakan *text mining*. Kombinasi *text mining* dengan *Big Data* dapat menjadi sebuah solusi yang menyediakan cara yang efisien dan reliabel untuk penyimpanan data dan infrastruktur yang efektif. Lalu pengkategorian teks dengan *clustering* K-Means dirasa cukup meskipun menggunakan data besar karena hasilnya memiliki keakuratan yang tinggi. Dari hasil pengujian yang dilakukan, disimpulkan bahwa perbedaan dari banyaknya data tidak mempengaruhi waktu eksekusi karena perbedaan jumlah data yang digunakan tidak terlalu besar.

Kata kunci: text mining, k-means, hadoop, big data, clustering, multi node cluster

Abstract

Nowadays e-magazine reader like Kawanku magazine is increasing more and more. So the use of Big Data is needed in managing e-magazine data in server. In addition, it takes the categorization of each reading into 7 categories of Kawanku magazine. So it takes a processing, grouping, and communicating between the text data using text mining. The combination of text mining with Big Data can be a solution that provides an efficient and reliable way for data storage and effective infrastructure. Then the text categorization with K-Means clustering is enough although using Big Data as a result has a high accuracy. From the results of tests performed, it was concluded that the difference of the number of data does not affect the execution time due to differences in the amount of data used is not too big.

Keywords: text mining, k-means, hadoop, big data, clustering, multi node cluster

1. PENDAHULUAN

Di era globalisasi seperti saat ini dimana teknologi semakin berkembang, hampir semua aktivitas dilakukan menggunakan internet. Adanya internet memudahkan berbagai kegiatan manusia, terutama komunikasi dan pencarian pengetahuan atau informasi. Penggunaan e-magazine di internet menjadi cara baru masyarakat dalam mencari informasi dan pengetahuan. Banyak masyarakat yang beralih menggunakan *e-magazine* karena kemudahan akses informasi yang ditawarkan dan lebih efisien. Selain meningkatnya pengguna *e-magazine* terdapat peningkatan juga pada penggunaan media sosial. Penggunaan sosial media telah meningkat dari tahun 2005 hingga tahun 2015. Pengguna media sosial merupakan pengguna yang berumur antara 18 hingga 29 tahun. Saat ini sebanyak 90% anak muda aktif di media sosial dimana sebelumnya tahun 2005 hanya sebesar 12% (Çakir and Güldamlasioglu, 2016).

Berdasarkan fakta tersebut, banyak *e-magazine* yang memanfaatkan teknologi media sosial seperti Facebook, Twitter, dll dalam membuat akun dari media sosial yang terintegrasi dengan *e-magazine*. Manfaat integrasi dengan media sosial yaitu sebagai wadah untuk berinteraksi antara penerbit dengan pembaca maupun pembaca dengan pembaca lainnya.

p-ISSN: 2355-7699

e-ISSN: 2528-6579

banyaknya pengguna Semakin berdampak pada banyaknya data berukuran besar yang dihasilkan setiap detik pada web. Dikarenakan meningkatnya pengguna internet terutama emagazine dan media sosial, sejumlah data berukuran besar membanjiri setiap server penyimpanan. Untuk mengolah, mengelompokkan dan mengkomunikasi antar data teks yang didapatkan dari media sosial dibutuhkan teknik text mining. Namun, pemrosesan penganalisisan teks berjumlah menggunakan metode tradisional dinilai sulit dilakukan karena metode tradisional memiliki sumberdaya dan infrastruktur yang terbatas (Rathore and Shukla, 2015). Dengan adanya pengembangan teori *Big Data* ditemukan solusi yang menyediakan cara yang efisien dan reliabel untuk penyimpanan data dan infrastruktur yang efektif untuk perhitungan yang efisien. Namun, pada aplikasinya untuk mengenali berkas target yang dicari dari sejumlah data yang besar dibutuhkan metode untuk mengelompokkan data ke dalam beberapa kelompok data yang mudah dikenali. Salah satu metode yang efektif digunakan untuk mengelompokkan data (*clustering*) adalah K-Means.

Sebelumnya terdapat penelitian oleh Rathore dan Shukla (2015) yang mengembangkan metode K-Means untuk mengolah Big Data pada 5 data set yang berbeda yaitu Laustralian dataset, Breast cancer dataset, Diabetes dataset, Iris dataset, dan Bupa dataset. Hasil penelitian menunjukkan bahwa pengembangan metode K-Means yang diusulkan lebih baik daripada K-Means tradisional dengan ratarata akurasi meningkat sekitar 3.78% sampai 8.94%. selain itu terdapat juga penlitian yang dilakukan oleh Çakir dan Güldamlasioglu (2016) dengan topik clustering data teks berukuran besar dari media sosial berbahasa Turki menggabungkan penggunaan sistem Hadoop dengan Spark dan metode clustering menggunakan K-Means. Hasil menunjukkan bahwa metode yang digunakan mampu mengelompokkan data berukuran besar dengan benar. Pada penelitian ini, peneliti bermaksud untuk melakukan penelitian tentang analisis judul bacaan pada majalah Kawanku menggunakan metode yang sama dengan penelitian Çakir & Güldamlasioglu yaitu K-Means clustering pada Big Data environment. Peneliti berharap penggunaan teknologi Big Data dan K-Means clustering dapat memberikan akurasi yang tinggi untuk proses penentuan judul bacaan pada majalah Kawanku.

2. DASAR TEORI

2.1 Data Yang Digunakan

Data yang digunakan adalah judul bacaan majalah Kawanku yang dikategorikan dalam 7 kategori judul, dan masing-masing kategori memiliki 10 buah dokumen yang akan digunakan sebagai data latih. Kategori judul yang digunakan yaitu: seleb dan entertainment, news, playground, fashion, beauty, love, dan life. Berikut ini adalah contoh dataset yang digunakan berdasarkan kategorinya ditunjukkan Tabel 1.

Tabel 1. Contoh Dataset Setiap Kategori

Kategori	Dokumen					
Seleb & Entertainment	10 Lagu One Direction yang Cocok Untuk Jadi Soundtrack Moment Perpisahan Sekolah					
News	5 Fakta Tentang Gajah Yani yang Mati Karena Sakit & Enggak Terawat di Kebun Binatang Bandung					

Playground	10 Lagu Barat yang Bisa Bantu Menenangkan Pikiran Stres Saat SBMPTN				
Fashion	10 Inspirasi Gaya Memakai Kemeja dari Taylor Swift				
Beauty	10 Inspirasi Makeup Flawless Ala Seleb Kpop yang Cocok Untuk Prop atau Wisuda SMA				
Love	5 Alasan Kita Harus Mempertahankan Hubungan LDR Dengan Pacar Setelah Pisah Sekolah				
Life	5 Cara Tetap Kompak dengan Teman Segeng Setelah Lulus Sekolah				

2.2 Konsep Big Data

Big Data adalah kombinasi teknologi yang bisa memanajemen data yang bervariasi dalam jumlah besar, kecepatan yang tepat, dan memiliki ketepatan saat melakukan analisis dan reaksi. Tiga karakteristik yang dimiliki Big Data, yaitu volume, velocity, dan variety (Hurwitz et al., 2013).

Dilihat pada bidang teknologi, banyak manfaat yang diperoleh dalam memproses *Big Data* seperti teknik akses dan penyimpanan data menggunakan *Key-Value Store* (KVS) dan teknik komputasi paralel menggunakan *MapReduce* (Sujana, 2013).

2.2.1 Hadoop

Hadoop Distributed File System (HDFS) adalah sistem file terdistribusi yang dirancang untuk mencegah adanya ledakan data dalam jumlah yang sangat besar (terabyte atau bahkan petabyte) dan memberikan akses informasi highthroughput. File disimpan di beberapa mesin untuk memastikan ketahanan terhadap kegagalan dan ketersediaan saat aplikasi dijalankan secara paralel.

2.2.2 Map Reduce

Berdasarkan map LISP dan *reduce* primitif, bisa diciptakan sebagai cara untuk menerapkan pemrosesan paralel tanpa harus berurusan dengan semua komunikasi antara node, dan pembagian tugas (Vaidya, 2012), seperti MPI. Fungsi *MapReduce* terdiri dari menulis, *map*, dan *reduce*. Fungsi map digunakan dalam mengambil key, kombinasi nilai output antara nilai menengah dengan nilai key. Fungsi *map* ditulis sedemikian rupa sehingga dapat dijalankan sekaligus dengan membagi tugas-tugas. Fungsi *reduce* digunakan untuk mengambil nilai output dari fungsi map lalu menggabungkan nilainilai sehingga menghasilkan hasil yang diinginkan dalam file output.

2.3 Text Mining

Analisis kata atau kalimat menggunakan proses *text mining. Text mining* memiliki dua proses antara

lain preprocessing dan pengolahan data (clustering atau klasifikasi). Proses text preprocessing merupakan tahapan pertama yang dilakukan sebelum input dokumen diolah lebih lanjut menjadi klusterkluster kalimat. Proses-proses yang dilalui antara lain menghilangkan tanda baca, angka, mengkoversi huruf besar, tokenizing (cari kata dalam kalimat), stemming (ubah kata ke kata dasar), dan menghapus kata sesuai stopword (Çakir and Güldamlasioglu, 2016). Setelah itu proses pengolahan data, hasilmya akan digunakan untuk pengkategorian dengan clustering atau klasifikasi.

2.4 Clustering Text

Input yang digunakan dalam pembentukan sebuah cluster kalimat berasal dari hasil text processing. Proses ini mempunyai peranan yang sangat penting dalam meringkas secara otomatis. Setiap topik dalam dokumen harus diidentifikasi secara tepat untuk menemukan kesamaan (similarity) dan ketidaksamaan (dissimilarity) yang ada pada dokumen sehingga menjamin good coverage (Sarkar, 2009).

Faktor koherensi cluster digunakan untuk menjamin kualitas hasil ringkasan. Koherensi cluster menunjukkan keterkaitan antar kalimat pada masingmasing cluster yang terbentuk dalam proses peringkasan banyak dokumen. Tingginya derajat koherensi cluster yang sangat sulit dicapai karena memerlukan pengetahuan tentang makna dan struktur kalimat (Sarkar, 2009). Tingginya derajat koherensi dalam sebuah cluster dapat dicapai dengan mempertahankan derajat similarity antar anggota tetap tinggi (Hammouda and Kamel, 2003).

2.4.1 **Metode K-Means**

Algoritma K-Means dikenal sebagai algoritma yang sangat mudah dalam proses clustering data besar. Proses untuk melakukan *clustering* data outlier sangatlah cepat. Selain itu, metode ini juga memiliki kelemahan yaitu dapat dimungkinkan bagi setiap data cluster tertentu pada suatu tahapan dapat berpindah ke cluster yang lain pada tahapan selanjutnya (Larose et al., 2005).

Berikut ini adalah persamaan dan langkahlangkah perhitungan menggunakan algoritma K-Means (Hung et al., 2005) antara lain:

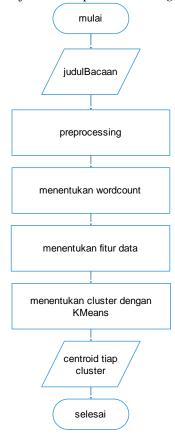
$$v_{j} = \frac{\sum_{i=1}^{n} m(c_{j}|X_{i})X_{i}}{\sum_{i=1}^{n} m(c_{j}|X_{i})} for j = 1, ..., k$$
 (1)

- a. Inisialisasi dataset dari n titik data X = $\{x_1, ..., x_n\}$
- b. Masukkan jumlah k cluster.
- c. Inisialisasi centroid Ci untuk k cluster dari sejumlah dataset.
- d. Letakkan setiap titik pada cluster terdekat dengan menggunakan rumus jarak Euclidean.

- e. Hitung ulang mencari nilai centroid dari setiap k cluster dengan jumlah data m untuk menemukan nilai centroid C_i cluster yang baru.
- f. Proses diulang hingga mendapatkan hasil yang konvergen.

3. PERANCANGAN DAN IMPLEMENTASI

Pada penelitian ini terdapat beberapa tahapan yang harus dijalankan untuk menentukan *cluster* dari judul bacaan majalah Kawanku. Berikut ini pada Gambar 1 ditunjukkan alur proses clustering.



Gambar 1 Diagram Alir Clustering K-Means Judul Bacaan pada Majalah Kawanku

Berdasarkan Gambar 1, proses penelitian ini diawali dengan memberi masukan pada sistem yaitu data judul bacaan yang diambil dari majalah Kawanku secara random sebanyak 40 dokumen. Setelah memasukkan data tersebut, dilakukan proses preprocessing. Preprocessing pada penelitian ini terdiri dari proses penghilangan tanda baca, simbol, angka, dan kata yang tidak penting. Setelah preprocessing selesai dilanjutkan dengan proses wordcount yaitu menentukan jumlah setiap kata yang ada pada setiap dokumen. Dari keseluruhan hasil proses wordcount diambil 10 kata yang paling sering muncul sebagai fitur data. Selanjutnya proses dilanjutkan dengan proses penentuan cluster dengan metode K-Means. Sebelum melakukan perhitungan, ditentukan nilai k atau jumlah *cluster*. Pada penelitian ini ditentukan jumlah cluster sebanyak 4. Hasil akhir

dari penelitian ini yaitu nilai centroid dari setiap cluster.

Berdasarkan alur penelitian yang sebelumnya telah dijelaskan, berikut ini ditunjukkan potongan kode program proses *clustering* pada Gambar 2.

```
int shouldNextIteration(Configuration conf)
throws IOException{
//Merging output from reducer
FileSystem fs = FileSystem.get(conf);
Path reducerOutput = new
Path("kmeansOutput/out1"); // FOR JAR
Path centroidOld = new
Path("centroid/centroid_"+(iterationCount)+"
.txt");
Path centroidNew = new
Path("centroid/centroid "+(iterationCount+1)
+".txt");
FileUtil.copyMerge(fs,reducerOutput,fs,centr
oidNew,false,conf,null);
   //Reading new centroid file
    String line;
    Datapoint[] newCentroid = new
    Datapoint[numberOfCentroids];
BufferedReader br = new BufferedReader(new
InputStreamReader(fs.open(centroidNew)));
for(int x=0;x<numberOfCentroids;x++){</pre>
        line= br.readLine();
        String[] centroidString =
        line.split("\t");
newCentroid[x] = new
Datapoint(centroidString[0],centroidString[1
]);
        System.out.println(centroidString[0]
          "===VSD NEW===="+
        centroidString[1]);
        br.close();
     //Reading old centroid
     line="";
Datapoint[] oldCentroid = new
Datapoint[numberOfCentroids];
br = new BufferedReader(new
InputStreamReader(fs.open(centroidOld)));
for(int x=0;x<numberOfCentroids;x++){</pre>
        line=br.readLine();
        String[] centroidString =
        line.split("\t");
oldCentroid[x] = new
Datapoint(centroidString[0],centroidString[1
]);
        System.out.println(centroidString[0]
        + "===VSD OLD===="+
        centroidString[1]);
```

```
br.close();
//Comparing thechange from previous centroid
for(int i = 0; i<numberOfCentroids;i++){</pre>
for(int k = 0;k<numberOfAttributes;k++){</pre>
if(0.02<Math.abs(newCentroid[i].getVal(k)-</pre>
oldCentroid[i].getVal(k))){
    shouldContinue = true;
System.out.println("Should continue: "+
shouldContinue);
        return 1;
        }
        else{
        shouldContinue = false;
System.out.println("Should continue: "+
shouldContinue);
        }
   return 0:
```

Gambar 2. KMeansHadoop.java

Berikut ini merupakan tampilan keluaran dari sistem proses *run file* yang dijalankan ditunjukkan pada Gambar 3.

```
© © midos@Master:/usr/local/hadoop

16/12/25 21:05:29 INFO mapreduce.Job: Counters: 35

File System Counters

FILE: Number of bytes read=1066668

FILE: Number of bytes written=3946486

FILE: Number of large read operations=0

FILE: Number of large read operations=0

HDFS: Number of bytes written=2856

HDFS: Number of bytes written=2856

HDFS: Number of bytes written=2856

HDFS: Number of large read operations=0

HDFS: Number of read operations=265

HDFS: Number of write operations=0

HDFS: Number of write operations=0

MBFS: Number of write operations=0

Combine output records=0

Reduce input groups=4

Reduce shuffle bytes=5463

Reduce input records=4
```

Gambar 3. Keluaran dari Proses Run File

Selain itu, berikut tampilan keluaran dari sistem proses *run clustering* yang dijalankan ditunjukkan pada Gambar 4.

```
=VSD NEW====0,0,1,0,0,0.33,0,0.67,0.67,0.33
                                         ,0,1,1.5,0,0,0
5.06,0,0.17,0,0,0,0,0.11
      VSD OLD====0.06,0,0.06,0,0.17,0,0,0,0,
VSD OLD====1,0.8,0,0.8,0,0,0,0,0.2,0.2,0
 ould continue: false
ould continue: false
oould continue: false
ould continue: false
ould continue: false
ould continue: false
 ould continue: false
ould continue: false
ould continue: false
ould continue: false
  uld continue:
 ould continue: false
```

Gambar 4. Keluaran Proses Run Clustering

Keluaran dari sistem menunjukkan hasil dari proses clustering yaitu nilai centroid dari setiap cluster yang dibandingkan dengan nilai centroid awal dari setiap *cluster*. Pada proses *clustering* akan terus berulang hingga posisi centroid tidak berubah, pada penelitian ini iterasi dilakukan sebanyak 2 kali perubahan centroid. Hasil keluaran centroid untuk 40 dokumen yang dilakukan adalah ditunjukkan Tabel 2 sebagai berikut.

Tabel 2. Hasil Keluaran Centroid untuk 40 Dokumen

	F1	F2	F3	F4	F5	F6	F7	F8	F9	F10
C1	0	5	0	0	0	0	1.5	0	0	0
C2	0	0	0.57	0	0	0	0	0.64	0.21	0
С3	0	0	0	0	0	3	0	0	0	0
C4	0	0	2	0	0	0	0	0	0	3

Keterangan:

C: Centroid

F: Fiture

Untuk 40 data yang digunakan selanjutnya di klusterkan kedalam 4 kluster dengan menghitung kedekatannya terhadap seluruh pusat centroid diatas menggunakan rumus eucledian. Berikut ini hasil klustering yang diperoleh ditunjukkan Tabel 3.

Tabel 3. Hasil Clustering

Data	Hasil								
1	C1	9	C2	17	C2	25	C2	33	C1
2	C2	10	C2	18	C2	26	C4	34	C2
3	C1	11	C2	19	C2	27	C2	35	C2
4	C4	12	C2	20	C2	28	C2	36	C1
5	C2	13	C2	21	C2	29	C2	37	C1
6	C2	14	C2	22	C2	30	C2	38	C2
7	C2	15	C2	23	C2	31	C2	39	C2
8	C2	16	C4	24	C2	32	C2	40	С3

PENGUJIAN DAN ANALISIS

Pengujian ini dilakukan dengan membuat variasi dataset yang berbeda ukuran atau banyaknya data yang digunakan dari keseluruhan data dipecahpecah menjadi beberapa bagian, misal dataset ke-1 20 data, dataset ke-2 25 data, dataset ke-3 30 data, dataset ke-4 35 data, dan data set ke-4 40 data. Dari variasi data yang digunakan selanjutnya dilihat waktu eksekusi yang diperlukan. Berikut ini hasil dari pengujian yang dilakukan ditunjukkan Tabel 4.

Tabel 4. Hasil Pengujian Berdasarkan Waktu Eksekusi

Data	Waktu(detik)			
20	13.5			
25	13.54			
30	13.5			
35	13.44			
40	13.44			

Dari hasil pengujian yang dilakukan perbedaan banyaknya data tidak mempengaruhi waktu eksekusi karena perbedaan jumlah data yang tidak terlalu besar.

KESIMPULAN DAN SARAN

Pada penelitian ini telah berhasil menjalankan KMeansHadoop.jar yang terdapat 5 class didalamnya yaitu Datapoint, KMeansHadoop, KMeansMapper, KMeansPartitioner dan KMeansReducer. Data input yang digunakan adalah data judul bacaan yang diambil dari majalah Kawanku secara random sebanyak 40 dokumen. Data centroid awal diambil secara acak dari dokumen input yang ada. Dan data output berupa centroid akhir (update) pada iterasi 2.

Setelah melakukan 5 kali percobaan untuk pengujian banyak data, yaitu sebanyak 20, 25, 30, 35, dan 40 waktu eksekusi program hanya berbeda sedikit artinya perbedaan banyak data tersebut tidak terlalu mempengaruhi waktu eksekusi karena jumlah data yang tidak banyak.

Untuk penelitian selanjutnya diharapkan bisa mengolah teks lebih baik dengan tahapan preprocessing yang lengkap sehingga bisa melakukan clustering dengan lebih baik. Untuk data input yang digunakan lebih banyak dan sangat banyak agar ketika melakukan pengujian bisa terlihat perbedaan waktu eksekusinya.

DAFTAR PUSTAKA

ÇAKIR, M. U. & GÜLDAMLASIOGLU, S. Text Mining Analysis in Turkish Language Using Big Data Tools. Computer Software and Applications Conference (COMPSAC),

- 2016 IEEE 40th Annual, 2016. IEEE, 614-618
- HAMMOUDA, K. M. & KAMEL, M. S. Incremental document clustering using cluster similarity histograms. Web Intelligence, 2003. WI 2003. Proceedings. IEEE/WIC International Conference on, 2003. IEEE, 597-601.
- HUNG, M.-C., WU, J., CHANG, J.-H. & YANG, D.-L. 2005. An Efficient k-Means Clustering Algorithm Using Simple Partitioning. Journal of Information Science and Engineering, 21, 1157-1177.
- HURWITZ, J., NUGENT, A., HALPER, F. & KAUFMAN, M. 2013. *Big data for dummies*, John Wiley & Sons.
- LAROSE, E., YEGHIAZARIANS, Y., LIBBY, P., YUCEL, E. K., AIKAWA, M., KACHER, D. F., AIKAWA, E., KINLAY, S., SCHOEN, F. J. & SELWYN, A. P. 2005. Characterization of human atherosclerotic plaques by intravascular magnetic resonance imaging. *Circulation*, 112, 2324-2331.
- RATHORE, P. & SHUKLA, D. 2015. Analysis And Performance Improvement Of K-Means Clustering In Big Data Environment. *Communication Networks (ICCN)*, 2015 International Conference on, 43-46.
- SARKAR, K. 2009. Sentence clustering-based summarization of multiple text documents. *International Journal of Computing Science and Communication Technologies*, 2, 325-335
- SUJANA, A. P. 2013. Memanfaatkan Big Data Untuk Mendeteksi Emosi. *Jurnal Teknik Komputer Unikom-Komputika*, 2, 1-4.
- VAIDYA, M. 2012. Parallel Processing of cluster by Map Reduce. *International journal of distributed and parallel systems*, 3, 167.