

# 88% Unique

Total 15530 chars, 2044 words, 82 unique sentence(s).

**Custom Writing Services - Paper writing service you can trust. Your assignment is our priority! Papers ready in 3 hours! Proficient writing: top academic writers at your service 24/7! Receive a premium level paper!**

**STORE YOUR DOCUMENTS IN THE CLOUD - 1GB of private storage for free on our new file hosting!**

Results	Query	Domains (original links)
Unique	<a href="#">This has an impact on the possibility of increased plagiarism</a>	-
Unique	<a href="#">Such actions may harm the original author and plagiarist</a>	-
Unique	<a href="#">One of the algorithms used to detect similarities is Probabilistic Latent Semantic Analysis (PLSA)</a>	-
Unique	<a href="#">Keywords: Similarity, Probabilistic Latent Semantic Analysis, Singular Value Decompositio</a>	-
Unique	<a href="#">Untuk mencegah tindakan tersebut perludilakukan suatu cara untuk mengurangi tindakan plagiat</a>	-
Unique	<a href="#">Pencegahan dan pendeteksian dini merupakan cara yang dapat dilakukan untuk mengurangi plagiat</a>	-
Unique	<a href="#">Untuk meminimalisasi praktik plagiat, diperlukan pendeteksian terhadap penulisan</a>	-
Unique	<a href="#">Salah satu algoritma yang digunakan untuk mendeteksi kemiripan adalah Probabilistic Latent Semantic Analysis (PLSA)</a>	-
Unique	<a href="#">Pelaku plagiarisme dikenal juga dengan sebutan plagiat (Rosyidi, 2007).</a>	-
Unique	<a href="#">Usaha pengguna secara manual untuk memilah-milah dokumen yang sesuai dengan kebutuhannya ternyata sangat besar</a>	-
Unique	<a href="#">Pada umumnya, dokumen dikatakan relevan dengan query apabila dokumen :</a>	-
Unique	<a href="#">Memuat kata atau kalimat yangsama dengan query.</a>	-

Unique	<a href="#">Tahapan dalam sistem plagiat dokumen ini ada 2, yaitu preprocessing dan analisa</a>	
Unique	<a href="#">Setelah itu terdapat menu pilih query untuk menentukan dokumen query acuan yang ingin dibandingkan</a>	-
Unique	<a href="#">Selanjutnya dilakukan perhitungan nilai SVD dan peringkat dengan menekan button proses</a>	-
Unique	<a href="#">Hasil term dokumen ditampilkan sebagai berikut</a>	-
Unique	<a href="#">Nilai SVD Nilai SVD dan hasil peringkat ditampilkan setelah user menekan button proses</a>	-
1 results	<a href="#">Setelah user menekan button proses, muncul notifikasi bahwa proses berhasil</a>	<a href="http://ejurnal.stimata.ac.id">ejurnal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">2 Juli 2018 83 telah berhasil dilakukan</a>	-
25 results	<a href="#">4.3 Hasil Pengujian Recall-Precision</a>	<a href="http://ejurnal.stimata.ac.id">ejurnal.stimata.ac.id</a> <a href="http://id.123dok.com">id.123dok.com</a> <a href="http://researchgate.net">researchgate.net</a> <a href="http://coursehero.com">coursehero.com</a> <a href="http://core.ac.uk">core.ac.uk</a> <a href="http://researchgate.net">researchgate.net</a> <a href="http://id.123dok.com">id.123dok.com</a> <a href="http://yumpu.com">yumpu.com</a> <a href="http://docplayer.info">docplayer.info</a> <a href="http://scribd.com">scribd.com</a>
1 results	<a href="#">2 Juli 2018 84 Tabel 4 Pengujian Recall-Precision 4.3 Hasil Pengujian Recall-Precision</a>	<a href="http://ejurnal.stimata.ac.id">ejurnal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">REFERENSI [1] Abdul Kadir, 2008</a>	-
Unique	<a href="#">Dasar Pemrograman Java 2, Penerbit Andi Yogyakarta [2] Devita, 2012</a>	-
Unique	<a href="#">Temu Kembali Informasi dengan keyword, Universitas Airlangga [3] Roger, 2011</a>	-
Unique	<a href="#">Latent Semantic Indexing and Information Retrieval</a>	-
Unique	<a href="#">Agilex Technologies, Inc., Chantilly, Virginia [4] Pavel, 2011</a>	-
Unique	<a href="#">Latent Semantic Indexing for Image Retrieval Systems</a>	-
Unique	<a href="#">Society for Industrial and Applied Mathematics [5] Wahana, 2009</a>	-
Unique	<a href="#">Menguasai Java Programming, Penerbit Salemba Empat [6] Yureska, 2011</a>	-
Unique	<a href="#">Algoritma Pencocokan Objek Geometri Citra Berbasis Graph Untuk Pemilihan Kembali (Retrieval)</a>	-
Unique	<a href="#">Information Retrieval using Latent Semantic Indexing</a>	-
Unique	<a href="#">Institute of Technology Lausanne Jurnal Dinamika DotCom   ISSN 2086-2652   Vol</a>	-
Unique	<a href="#">ALGORITMA PROBABILISTIC LATENT SEMANTIC INDEXING UNTUK MENDETEKSI DUPLIKASI JURNAL DI STIKI MALANG Meivi Kartikasari Program Studi</a>	-

2 results	<a href="#">id Abstract The impact of the development of information technology and computerization is to make</a>	<a href="#">ejurnal.stimata.ac.id</a> <a href="#">archimuse.com</a>
Unique	<a href="#">The manual plagiarism detection process is difficult because of the large number of manuscripts,</a>	-
Unique	<a href="#">To build a system that can detect plagiarism, certain algorithms are needed to measure</a>	-
Unique	<a href="#">(SVD) to know the closeness between documents so that it can be known the value</a>	-
Unique	<a href="#">PENDAHULUAN Seiring dengan berkembangnya teknologi informasi dan komputerisasi yang semakin pesat, maka proses pembuatan suatu</a>	-
Unique	<a href="#">Tindakan tersebut dapat memberikan kerugian bagi penulis asli dan pelaku plagiat karena melanggar Hak</a>	-
Unique	<a href="#">Namun, proses pendeteksian secara manual sulit untuk dilakukan karena jumlah penulisan yang banyak, sehingga</a>	-
Unique	<a href="#">Untuk membangun suatu system yang dapat mendekteksi plagiat, diperlukan algoritma tertentu untuk mengukur nilai</a>	-
Unique	<a href="#">Metode ini menggunakan acuan nilai term dan nilai singularvalued ecomposition untuk mengetahui kedekatan antar</a>	-
Unique	<a href="#">KAJIAN LITERATUR DAN PENGEMBANGAN HIPOTESIS 2.1 Plagiarisme Plagiarisme merupakan tindakan penjiplakan atau pengambilan karangan,</a>	-
Unique	<a href="#">Plagiarisme juga didefinisikan sebagai kegiatan dengan sengaja menyalin pemikiran atau kerja orang lain tanpa</a>	-
Unique	<a href="#">Dinamika DotCom   ISSN 2086-2652   Volume 9 Nomor 2  Juli 2018 80 sah) dan</a>	-
Unique	<a href="#">Plagiarisme juga didefinisikan sebagai kegiatan dengan sengaja menyalin pemikiran atau kerja orang lain tanpa</a>	-
Unique	<a href="#">atau pencarian teks, suara, gambar atau data dalam basis data dan pengambilan dokumen yang relevan</a>	-
Unique	<a href="#">Input dari suatu sistem temu balik informasi adalah query dari pengguna dan koleksi dokumen,</a>	-
Unique	<a href="#">Sistem temu balik informasi ini digunakan untuk mengurangi informasi yang terlalu banyak sehingga sulit</a>	-
1 results	<a href="#">Dengan adanya sistem temu balik informasi maka diharapkan pencarian infomasi dapat dilakukan dengan efektif</a>	<a href="#">ejurnal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">adalah memiliki dimensi yang tinggi, terdapat noise pada data dan terdapat struktur teks yang tidak</a>	-
Unique	<a href="#">Cara yang digunakan dalam mempelajari suatu data teks adalah dengan terlebih dahulu menentukan fitur-fitur</a>	-
Unique	<a href="#">Sebelum menentukan fitur-fitur yang mewakili, diperlukan tahap preprocessing yang dilakukan secara umum dalam teks mining</a>	-

Unique	<a href="#">pengindeksan dan pencarian yang menggunakan teknik matematika yang disebut Dekomposisi Nilai Singular (SVD) untuk mengidentifikasi</a>	-
Unique	<a href="#">LSI didasarkan pada prinsip bahwa kata-kata yang digunakan dalam konteks yang sama cenderung memiliki</a>	-
Unique	<a href="#">Hasil pencarian yang sesuai dengan kebutuhan dalam suatu koleksi dokumen yang besar merupakan hal</a>	-
Unique	<a href="#">Hasil pencarian merupakan sejumlah dokumen yang relevan menurut sistem, namun relevansi merupakan hal yang</a>	-
Unique	<a href="#">2086-2652   Volume 9 Nomor 2  Juli 2018 81 Gambar 2 Alur Proses Algoritma Latent</a>	-
Unique	<a href="#">dampak positif bagi kemajuan teknologi, tetapi juga membawa dampak negatif yang hampir tidak dapat dihindari</a>	-
Unique	<a href="#">Berdasarkan permasalahan tersebut maka pada penelitian ini akan dirancang suatu sistem yang dapat mengukur tingkat</a>	-
Unique	<a href="#">Teknik yang digunakan adalah dengan membandingkan kemiripan jurnal dengan dokumen banding jurnal yang didapat</a>	-
Unique	<a href="#">Sebelum adanya aplikasi pengukuran tingkat similaritas dokumen ini, proses pengecekan dokumen membutuhkan waktu yang</a>	-
Unique	<a href="#">Dengan adanya aplikasi ini, sekumpulan file dokumen dapat diuji apakah antar dokumen memiliki kesamaan</a>	-
Unique	<a href="#">3.2 Analisa Data Data pengujian yang digunakan dalam penelitian ini adalah dokumen jurnal informatika</a>	-
Unique	<a href="#">3.3 Deskripsi Sistem Sistem yang dibangun ini adalah sistem untuk mengenali plagiat dokumen yang</a>	-
Unique	<a href="#">kedua input tersebut akan dibandingkan sehingga menghasilkan bobot yang baru yang akhirnya bobot tersebut akan</a>	-
Unique	<a href="#">tersebut dapat dikatakan sebagai plagiat atau tidak, jika dokumen yang diuji mempunyai nilai LSI di</a>	-
Unique	<a href="#">LATENT SEMANTIC USER PILIH DIREKT PILIH QUERY INPUT PREPROCESSING HASIL Jurnal Dinamika DotCom</a>	-
Unique	<a href="#">sistem disediakan interface menu utama untuk memilih direktori dokumen dan dokumen query, menampilkan hasil preprocessing, nilai</a>	-
Unique	<a href="#">aplikasi Pada tampilan menu diatas terdiri dari menu preprocessing, menu pilih direktori yaitu letak direktori</a>	-
Unique	<a href="#">Kemudian dilakukan preprocessing dokumen sehingga dihasilkan nilai term dokumen yang ditampilkan pada menu tab</a>	-
Unique	<a href="#">Pilih Direktori Dokumen menu pilih direktori adalah menu yang berfungsi untuk memilih direktori dokumen</a>	-

Unique	<a href="#">Pilih Query Setelah user memilih direktori dokumen, selanjutnya user memilih query dokumen yang digunakan</a>	-
Unique	<a href="#">Hasil Term Document Hasil preprocessing menghasilkan tampilan list kata dan term dokumen dari masing-masing</a>	-
Unique	<a href="#">Gambar 7 Hasil Term Document Hasil term dokumen menunjukkan nilai kemunculan kata dalam seluruh</a>	-
1 results	<a href="#">Gambar 8 Informasi Proses Berhasil Informasi tersebut menunjukkan bahwa proses perhitungan dengan menghasilkan nilai</a>	<a href="http://ejournal.stimata.ac.id">ejournal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">nilai matriks U, S dan V yang merupakan hasil perhitungan singular value decomposition dari term</a>	-
Unique	<a href="#">Gambar 10 Hasil Nilai Similarity Hasil peringkat diatas menampilkan nilai similarity hasil perbandingan dokumen</a>	-
Unique	<a href="#">0) memiliki kemiripan dengan dokumen abstrak banding (Dokumen 1) dengan nilai similarity dokumen 0</a>	-
Unique	<a href="#">4.2 Pengujian Sistem Hasil pengujian yang dilakukan menggunakan 6 dokumen yang terdiri dari</a>	-
Unique	<a href="#">dilihat bahwa dokumen banding yang memiliki nilai similarity tertinggi adalah dokumen 2 dengan nilai similarity</a>	-
1 results	<a href="#">dilihat bahwa dokumen banding yang memiliki nilai similarity tertinggi adalah dokumen 2 dengan nilai similarity</a>	<a href="http://ejournal.stimata.ac.id">ejournal.stimata.ac.id</a>
1 results	<a href="#">dilihat bahwa dokumen banding yang memiliki nilai similarity tertinggi adalah dokumen 1 dengan nilai similarity</a>	<a href="http://ejournal.stimata.ac.id">ejournal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">1 Dokumen 1 1.5435150822 2 Dokumen 3 0.9907814741 3 Dokumen 2 0.4139785256 Jurnal Dinamika DotCom</a>	-
Unique	<a href="#">pengujian diatas terdapat 2 dokumen yang sesuai dengan hasil pengujian similarity dan 1 dokumen yang</a>	-
Unique	<a href="#">Pengujian recall precision menunjukkan hasil sebagai berikut: Recall : 2/2 x 100% = 100%</a>	-
1 results	<a href="#">Dari hasil pengujian query yang dilakukan pada dokumen kampus dan dokumen banding dapat disimpulkan</a>	<a href="http://ejournal.stimata.ac.id">ejournal.stimata.ac.id</a>
1 results	<a href="#">Berdasarkan pengujian sistem yang dilakukan, diperoleh nilai precision dan recall dari pengujian 1</a>	<a href="http://ejournal.stimata.ac.id">ejournal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">Hal ini disebabkan karena metode latent semantic indexing mengambil nilai semantik pada dokumen sehingga</a>	-
1 results	<a href="#">Pada setiap pengujian sebaiknya terdapat minimal 10 dokumen sehingga dapat meningkatkan nilai recall dan</a>	<a href="http://ejournal.stimata.ac.id">ejournal.stimata.ac.id</a>
Unique	<a href="#">Data stoplist dan wordlist cukup berpengaruh pada proses text mining, semakin lengkap data tersebut</a>	-
Unique	<a href="#">Perlunya suatu sistem yang secara otomatis menampilkan hasil term dokumen, nilai SVD dan</a>	-
Unique	<a href="#">2 0 3 Tidak 0 1 0 Total 2 1 3 Jurnal Dinamika DotCom</a>	-

Top plagiarizing domains: **ejurnal.stimata.ac.id** (11 matches); **researchgate.net** (2 matches); **id.123dok.com** (2 matches); **scribd.com** (1 matches); **archimuse.com** (1 matches); **docplayer.info** (1 matches); **core.ac.uk** (1 matches); **coursehero.com** (1 matches); **yumpu.com** (1 matches);

Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Volume 9 Nomor 2| Juli 2018 79 PENERAPAN ALGORITMA PROBABILISTICLATENT SEMANTIC INDEXING UNTUK MENDETEKSI DUPLIKASI JURNAL DI STIKI MALANG Meivi Kartikasari Program Studi Manajemen Informatika, STIKI - Malang meivi.k@stiki.ac.id Abstract The impact of the development of information technology and computerization is to make easier for writers to compose a paper of scientific writing. This has an impact on the possibility of increased plagiarism. Such actions may harm the original author and plagiarist. The manual plagiarism detection process is difficult because of the large number of manuscripts, so needed the system to detect plagiarism. To build a system that can detect plagiarism, certain algorithms are needed to measure the value of similarities between the documents compared. One of the algorithms used to detect similarities is Probabilistic Latent Semantic Analysis (PLSA). This method uses the term value reference and the result of singular value decomposition (SVD) to know the closeness between documents so that it can be known the value of similarity between documents. Keywords: Similarity, Probabilistic Latent Semantic Analysis, Singular Value Decompositio 1. PENDAHULUAN Seiring dengan berkembangnya teknologi informasi dan komputerisasi yang semakin pesat, maka proses pembuatan suatu karya penulisan dapat dilakukan dengan mudah dan cepat sehingga sangat rentan dalam melakukan tindakan plagiarisme. Tindakan tersebut dapat memberikan kerugian bagi penulis asli dan pelaku plagiat karena melanggar Hak Kekayaan Intelektual (HKI). Untuk mencegah tindakan tersebut perludilakukan suatu cara untuk mengurangi tindakan plagiat. Pencegahan dan pendeteksian dini merupakan cara yang dapat dilakukan untuk mengurangi plagiat. Untuk meminimalisasi praktik plagiat, diperlukan pendeteksian terhadap penulisan. Namun, proses pendeteksian secara manual sulit untuk dilakukan karena jumlah penulisan yang banyak, sehingga diperlukan system untuk mendeteksi plagiat. Untuk membangun suatu system yang dapat mendekteksi plagiat, diperlukan algoritma tertentu untuk mengukur nilai kemiripan antar dokumen yang dibandingkan. Salah satu algoritma yang digunakan untuk mendeteksi kemiripan adalah Probabilistic Latent Semantic Analysis (PLSA). Metode ini menggunakan acuan nilai term dan nilai singularvalued ecomposition untuk mengetahui kedekatan antar dokumen sehingga dapat diketahui nilai kemiripan antar dokumen. 2. KAJIAN LITERATUR DAN PENGEMBANGAN HIPOTESIS 2.1 Plagiarisme Plagiarisme merupakan tindakan penjiplakan atau pengambilan karangan, pendapat, dan sebagainya dari orang lain dan menjadikannya seolah karangan dan pendapat sendiri. Kegiatan plagiarism. Plagiarisme juga didefinisikan sebagai kegiatan dengan sengaja menyalin pemikiran atau kerja orang lain tanpa cara-cara yang sah. Plagiarisme adalah pencurian dan penggunaan gagasan atau tulisan orang lain (tanpa cara-cara yang Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Volume 9 Nomor 2| Juli 2018 80 sah) dan diakui sebagai miliknya sendiri. Plagiarisme juga didefinisikan sebagai kegiatan dengan sengaja menyalin pemikiran atau kerja orang lain tanpa cara-cara yang sah. Pelaku plagiarisme dikenal juga dengan sebutan plagiat (Rosyidi, 2007). 2.2 Information Retrieval(IR) Information Retrieval atau sistem temu balik informasi merupakan sistem yang mampu melakukan pencarian informasi pada kumpulan dokumen, pencarian dokumen itu sendiri, pencarian metadata untuk dokumen tersebut, atau pencarian teks, suara, gambar atau data dalam basis data dan pengambilan dokumen yang relevan dari sebuah koleksi dokumen sesuai dengan query pengguna sistem (Manning,Raghavan,&Schütze,2009). Input dari suatu sistem temu balik informasi adalah query dari pengguna dan koleksi dokumen, dan output-nya adalah dokumen yang dianggap relevan oleh sistem. Sistem temu balik informasi ini digunakan untuk mengurangi informasi yang terlalu banyak sehingga sulit untuk dikelola. Dengan adanya sistem temu balik informasi maka diharapkan pencarian infomasi dapat dilakukan dengan efektif dan memberikan hasil pencarian yang tepat. 2.3 Ekstraksi Dokumen Teks yang akan dilakukan proses teksmining,pada umumnya memiliki beberapa karakteristik diantaranya adalah memiliki dimensi yang tinggi, terdapat noise pada data dan terdapat struktur teks yang tidak baik. Cara yang digunakan dalam mempelajari suatu data teks adalah dengan terlebih dahulu menentukan fitur-fitur yang mewakili setiap kata untuk setiap fitur yang ada pada dokumen. Sebelum menentukan fitur-fitur yang mewakili,diperlukan tahap preprocessing yang dilakukan secara umum dalam teks mining pada dokumen,yaitu tokenizing, filtering, stemming, tagging dan analyzing (Triawati,2009). Gambar 1 Tahapan Preprocessing 2.4 Algoritma Latent Semantic Indexing Latent Semantic Indexings(LSI) adalah metode pengindeksan dan pencarian yang menggunakan teknik matematika yang disebut Dekomposisi Nilai Singular (SVD) untuk mengidentifikasi pola hubungan antar istilah dan konsep-konsep yang terkandung dalam sebuah koleksi teks yang tidak terstruktur. LSI didasarkan pada prinsip bahwa kata-kata yang digunakan dalam konteks yang sama cenderung memiliki makna yang sama (Pavel,2011). Hasil pencarian yang sesuai dengan kebutuhan dalam suatu koleksi

dokumen yang besar merupakan hal sulit. Usaha pengguna secara manual untuk memilah-milah dokumen yang sesuai dengan kebutuhannya ternyata sangat besar. Hasil pencarian merupakan sejumlah dokumen yang relevan menurut sistem, namun relevansi merupakan hal yang subjektif. Pada umumnya, dokumen dikatakan relevan dengan query apabila dokumen : 1. Memuat kata atau kalimat yang sama dengan query 2. Memuat kata atau kalimat yang bermakna sama dengan query Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Volume 9 Nomor 2 | Juli 2018 81 Gambar 2 Alur Proses Algoritma Latent Semantic Indexing 3.

**METODE PENELITIAN** 3.1 Analisa Masalah Semakin mudah pertukaran informasi dewasa ini tidak hanya membawa dampak positif bagi kemajuan teknologi, tetapi juga membawa dampak negatif yang hampir tidak dapat dihindari yaitu plagiarisme. Berdasarkan permasalahan tersebut maka pada penelitian ini akan dirancang suatu sistem yang dapat mengukur tingkat similaritas pada sebuah naskah jurnal. Teknik yang digunakan adalah dengan membandingkan kemiripan jurnal dengan dokumen banding jurnal yang didapat dari digital library STIKI Malang. Sebelum adanya aplikasi pengukuran tingkat similaritas dokumen ini, proses pengecekan dokumen membutuhkan waktu yang cukup lama karena harus membaca naskah dalam bentuk hardcopy.

Dengan adanya aplikasi ini, sekumpulan file dokumen dapat diuji apakah antar dokumen memiliki kesamaan atau tidak, sehingga diharapkan praktek plagiarisme dapat dicegah. 3.2 Analisa Data Data pengujian yang digunakan dalam penelitian ini adalah dokumen jurnal informatika di STIKI Malang dari perpustakaan STIKI Malang. 3.3 Deskripsi Sistem Sistem yang dibangun ini adalah sistem untuk mengenali plagiat dokumen yang didalamnya dilakukan proses text mining. Tahapan dalam sistem plagiat dokumen ini ada 2, yaitu preprocessing dan analisa. Dari gambar dibawah ini (Gambar 3.1) dapat dilihat bahwa sistem memerlukan dua buah input yang pertama berupa dokumen yang akan diproses dan yang kedua berupa query atau dokumen acuan yang akan dibandingkan kemudian akan dilakukan preprocessing dengan menggunakan langkah text mining dan dilakukan pembobotan, kemudian kedua input tersebut akan dibandingkan sehingga menghasilkan bobot yang baru yang akhirnya bobot tersebut akan digunakan sebagai acuan untuk menampilkan dokumen yang berhubungan dengan kata kunci. Gambar 3 Alur Proses Sistem Dari proses tersebut didapatkan informasi apakah perbandingan antara dokumen query tersebut dapat dikatakan sebagai plagiat atau tidak, jika dokumen yang diuji mempunyai nilai LSI di atas 0.5 ke atas maka dapat dikatakan bahwa dokumen tersebut adalah plagiat. LATENT SEMANTIC USER PILIH DIREKT PILIH QUERY INPUT PREPROCESSING HASIL Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-

2652 | Volume 9 Nomor 2 | Juli 2018 82 4. HASIL DAN PEMBAHASAN 4.1 Implementasi Sistem Sesuai dengan perancangan sistem yang dibahas sebelumnya, pada sistem disediakan interface menu utama untuk memilih direktori dokumen dan dokumen query, menampilkan hasil preprocessing, nilai SVD dan nilai peringkat dokumen. 4.1.1 Tampilan Aplikasi Adapun tampilan aplikasi dapat dilihat dalam Gambar 4 Gambar 4 Tampilan aplikasi Pada tampilan menu diatas terdiri dari menu preprocessing, menu pilih direktori yaitu letak direktori dokumen query dan direktori dokumen banding. Setelah itu terdapat menu pilih query untuk menentukan dokumen query acuan yang ingin dibandingkan. Kemudian dilakukan preprocessing dokumen sehingga dihasilkan nilai term dokumen yang ditampilkan pada menu tab preprocessing. Selanjutnya dilakukan perhitungan nilai SVD dan peringkat dengan menekan button proses.

4.1.2 Menu Aplikasi a. Pilih Direktori Dokumen menu pilih direktori adalah menu yang berfungsi untuk memilih direktori dokumen yang digunakan sebagai dokumen query dan dokumen banding. Gambar 5 Menu Pilih Direktori b. Pilih Query Setelah user memilih direktori dokumen, selanjutnya user memilih query dokumen yang digunakan sebagai acuan untuk dibandingkan dengan dokumen yang terdapat pada direktori yang dipilih. Gambar 6 Menu Pilih Query c. Hasil

Term Document Hasil preprocessing menghasilkan tampilan list kata dan term dokumen dari masing-masing kata dalam direktori dokumen. Hasil term dokumen ditampilkan sebagai berikut. Gambar 7 Hasil Term Document Hasil term dokumen menunjukkan nilai kemunculan kata dalam seluruh dokumen yang digunakan. d. Nilai SVD Nilai SVD dan hasil peringkat ditampilkan setelah user menekan button proses. Setelah user menekan button proses, muncul notifikasi bahwa proses berhasil. Gambar 8 Informasi Proses Berhasil Informasi tersebut menunjukkan bahwa proses perhitungan dengan menghasilkan nilai

SVD dan peringkat Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Vol. 9 No. 2 Juli 2018 83 telah berhasil dilakukan. Hasil dari proses tersebut ditampilkan pada tab menu SVD dan tab menu peringkat seperti tampak dalam Gambar 9 Gambar 9 Hasil Nilai SVD Dari hasil nilai SVD diatas ditampilkan nilai matriks U, S dan V yang merupakan hasil perhitungan singular value decomposition dari term dokumen A. Gambar 10 Hasil Nilai Similarity Hasil peringkat diatas

menampilkan nilai similarity hasil perbandingan dokumen query dengan dokumen banding. Dari hasil diatas dapat diketahui bahwa perbandingan yang dilakukan antara dokumen abstrak kampus (Dokumen 0) memiliki kemiripan dengan dokumen abstrak banding (Dokumen 1) dengan nilai similarity dokumen 0 = 1.2213359 dan Dokumen 1 = 0.845105505. Dokumen 1 = 0.845105505. 4.2 Pengujian Sistem Hasil pengujian yang dilakukan menggunakan 6 dokumen yang terdiri dari 3 dokumen banding (abstrak kampus) dan 3 dokumen banding (abstrak banding) adalah sebagai berikut : a. Dokumen 1 Tabel 1 Pengujian

Dokumen 1 Dari hasil pengujian dokumen 1 diatas dapat dilihat bahwa dokumen banding yang memilki nilai similarity tertinggi adalah dokumen 2 dengan nilai similarity 0.2919559357. a. Dokumen 2 Tabel 2 Pengujian Dokumen 2 Dari hasil pengujian dokumen 2 diatas dapat dilihat bahwa dokumen banding yang memilki nilai similarity tertinggi adalah dokumen 2 dengan nilai similarity 2.3957673463. b. Dokumen 3 Tabel 3 Pengujian Dokumen 3 Dari hasil pengujian dokumen 3 diatas dapat dilihat bahwa dokumen banding yang memilki nilai similarity tertinggi adalah dokumen 1 dengan nilai similarity 1.5435150822. 4.3

Hasil Pengujian Recall-Precision a. Matriks recall-precision dari pengujian 1, pengujian 2 dan pengujian 3 adalah sebagai berikut : Query : Dokumen 1 No Dokumen Hasil 1 Dokumen 2 0.2919559357 2 Dokumen 3 0.2682159183 3 Dokumen 1 0.2588267211 Query : Dokumen 2 No Dokumen Hasil 1 Dokumen 2 2.3957673463 2 Dokumen 1 1.5663860417 3 Dokumen 3 1.3660796411 Query : Dokumen 3 No Dokumen Hasil 1 Dokumen 1 1.5435150822 2 Dokumen 3 0.9907814741 3 Dokumen 2 0.4139785256 Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Vol. 9 No. 2 Juli 2018 84 Tabel 4 Pengujian Recall-Precision 4.3 Hasil Pengujian Recall-Precision b. Matriks recall-precision dari pengujian 1, pengujian 2 dan pengujian 3 adalah sebagai berikut : Tabel 4 Pengujian Recall-

Precision Dari hasil pengujian recall precision diatas dapat dilihat bahwa dari 3 pengujian diatas terdapat 2 dokumen yang sesuai dengan hasil pengujian similarity dan 1 dokumen yang tidak sesuai. Pengujian recall precision menunjukkan hasil sebagai berikut: Recall :  $2/2 \times 100\% = 100\%$  Precision :  $2/3 \times 100\% = 66.7\%$  5. KESIMPULAN 5.1 Kesimpulan a. Dari hasil pengujian query yang dilakukan pada dokumen kampus dan dokumen banding dapat disimpulkan

bahwa masing- masing dokumen kampus memiliki tingkat kemiripan berbeda-beda dengan dokumen banding. b. Berdasarkan pengujian sistem yang dilakukan, diperoleh nilai precision dan recall dari pengujian 1 , pengujian 2 dan pengujian 3 yaitu mencapai nilai recall 100% dan nilai precision 66,7%. Hal ini disebabkan karena metode latent semantic indexing mengambil nilai semantik pada dokumen sehingga masih terdapat kemungkinan dokumen query dan dokumen banding tidak relevan. 5.2 Saran a. Pada setiap pengujian sebaiknya terdapat minimal 10 dokumen sehingga dapat meningkatkan nilai recall dan precision. b. Data stoplist dan wordlist cukup berpengaruh pada proses text mining, semakin lengkap data tersebut maka proses mining akan menghasilkan informasi yang tepat. c. Perlunya suatu sistem yang secara otomatis menampilkan hasil term dokumen , nilai SVD dan nilai peringkat secara bersamaan. 6.

REFERENSI [1] Abdul Kadir, 2008. Dasar Pemrograman Java 2, Penerbit Andi Yogyakarta [2] Devita,2012. Temu Kembali Informasi dengan keyword, Universitas Airlangga [3] Roger,2011. Why LSI? Latent Semantic Indexing and Information Retrieval. Agilex Technologies, Inc., Chantilly, Virginia [4] Pavel,2011. Latent Semantic Indexing for Image Retrieval Systems. Society for Industrial and Applied Mathematics [5] Wahana,2009. Menguasai Java Programming, Penerbit Salemba Empat [6] Yureska,2011. Algoritma Pencocokan Objek Geometri Citra Berbasis Graph Untuk Pemilihan Kembali (Retrieval).Jurusan Teknik Elektro-FTI, Institut Teknologi Sepuluh Nopember Relevan Tidak relevan Total Memiliki Kemiripan 2 0 3 Tidak 0 1 0 Total 2 1 3 Relevan Tidak relevan Total Memiliki Kemiripan 2 0 3 Tidak 0 1 0 Total 2 1 3 Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Vol. 9 No. 2 Juli 2018 85 [7] Zoran,2011.Information Retrieval using Latent Semantic Indexing. Institute of Technology Lausanne Jurnal Dinamika DotCom | ISSN 2086-2652 | Vol. 9 No. 2 Juli 2018 86