PENERAPAN METODE COSINE SIMILARITY UNTUK PENGECEKAN KEMIRIPAN JAWABAN UJIAN SISWA

Firmansyah Fataruba

Program Studi Teknik Informatika S1, Fakultas Teknologi Industri Institut Teknologi Nasional Malang, Jalan Raya Karanglo km 2 Malang, Indonesia Firmansyah.fataruba@gmail.com

ABSTRAK

Ujian bertipe essay merupakan pilihan evaluasi yang di berikan guru di mana pilihan jawaban tidak di sediakan, dan siswa harus menjawab soal dengan mengunakan kalimat, ujian essay sangat membantu siswa dalam melatih kemampuan dari pelajaran guru yang di berikan kepada siswa. Ujian essay juga dapat membantu pemahaman pada siswa dan mengevaluasi tingkat kemampuan pada siswa itu sendiri. Ujian dengan sistem ini sampai sekarang masih sangat sering digunakan karena lebih dapat mengukur tingkat pencapaian pembelajaran siswa dengan objektif karena siswa di tuntut untuk mengisi dengan kemampuan kalimat bukan seperti halnya pilihan ganda. Pengajar yang memberikan ujian essay akan memerlukan waktu yang sangat lama untuk mengkoreksi jawaban ujian essay siswa yang banyak dan itu dapat mempengaruhi kualitas penilaian terhadap nilai yang di berikan.

Tujuan dari penelitian ini adalah untuk membantu pengajar memberikan nilai yang objektif dengan mengunakan metode cosine similarity pada sistem agar dapat melakukan penilaian jawaban essay dengan membandingkan kunci jawaban pengajar dengan jawaban peserta didik. Dan juga dapat membandingkan tingkat kemiripan antara siswa satu dengan siswa yang lain. Cosine similarity adalah metode untuk menghitung kesamaan dan kemiripan dari dua dokumen, dokumen yang di hitung perbandinganya dalam penelitian ini adalah kunci jawaban pengajar dan jawaban siswa. Untuk menyamakan frekuensi setiap kata pada kalimat yang ada di dokumen di gunakan persamaan Tf atau Term Frequency, Term Frequency merupakan faktor yang menentukan bobot kata yang di dasarkan pada jumlah frekuensi kata dalam suatu dokumen.

Berdasarkan hasil penelitian bahwa sistem pengecekan kemiripan jawaban siswa menggunakan metode cosine similarity telah berjalan dengan baik untuk ujian essay Biologi Hasil uji coba menunjukkan kesesuaian nilai sistem dengan nilai yang diberikan oleh pengajar tingkat akurasinya 80% mengunakan Confusion Matrix.

Kata kunci: Cosine Similarity, Ujian Essay, Pembobotan, term Frequency, codeigniter

1. PENDAHULUAN

Kemajuan ilmu pengetahuan dan teknologi memiliki pengaruh yang sangat besar dalam berbagai bidang kehidupan manusia [1]. Pendidikan sebagai salah satu bagian yang tidak terpisahkan dari proses pendewasaan manusia tentu di satu sisi memiliki andil yang besar bagi pengembangan ilmu pengetahuan dan teknologi tersebut, namun di sisi lain pendidikan juga perlu memanfaatkan kemajuan ilmu pengetahuan dan teknologi agar mampu mencapai tujuannya secara efektif dan efisien.

Dengan sistem essay merupakan bentuk evaluasi dimana pilihan jawaban tidak disediakan, dan siswa harus menjawab dengan kalimat, sehingga dapat melatih siswa dalam menyampaikan sesuatu informasi secara verbal, selain itu ujian esai juga menuntut pemahaman yang lebih baik akan suatu ilmu dan dapat digunakan untuk mengukur tingkat pemahamam manusia akan suatu ilmu secara lebih mendalam [1]. Pengajar memerlukan waktu yang banyak untuk memeriksa jawaban essay, semakin banyak jumlah ujian dan banyaknya jumlah pelajar yang mengikuti ujian, maka semakin banyak jumlah ujian yang dikoreksi oleh pengajar. Hal ini menyebabkan kualitas penilaian menurun dan terkadang penilaian tidak bersifat objektif lagi. [1].

Dalam kenyataannya sebagian besar guru masih belum bisa memberikan nilai yang objektif, karena masih melakukan penilaian terhadap peserta didik secara konvensional dan faktor lain seperti melewatkan bacaan yang panjang karena harus memeriksa banyak hasil ujian essay dari setiap peserta didik. Pemberian nilai yang objektif sangat berpengaruh dengan prestasi siswa agar siswa dapat mengukur kemampuannya dalam memahami pelajaran.

Oleh sebab itu dari latar belakang masalah di atas, maka penulis ingin membuat aplikasi berbasis website untuk memberikan penilaian pada pekerjaan soal essay yang di lakaukan oleh peserta didik secara objektif dengan mengunakan metode cosine similarity. Dan pada penelitian ini penulis melakukan ujicoba sistem tersebut pada SMA Negeri 11 Ambon, Kota Ambon, Provinsi Maluku.

2. TINJAUAN PUSTAKA

2.1. Penelitian Terkait

Ujian dengan sistem essai merupakan bentuk evaluasi dimana pilihan jawaban tidak disediakan, dan siswa harus menjawab dengan kalimat, sehingga dapat melatih siswa dalam menyampaikan sesuatu informasi secara verbal, selain itu ujian esai juga

menuntut pemahaman yang lebih baik akan suatu ilmu dan dapat digunakan untuk mengukur tingkat pemahamam manusia akan suatu ilmu secara lebih mendalam. Ujian dengan system ini tetap menjadi pilihan pengajar untuk mengevaluasi tingkat kemampuan pemahaman siswa walaupun kenyataannya tidak mudah untuk memberikan penilaian yang objektif pada jawaban siswa. Pengajar memerlukan waktu yang banyak untuk memeriksa jawaban essay, semakin banyak jumlah ujian dan banyaknya jumlah pelajar yang mengikuti ujian, maka semakin banyak jumlah ujian yang dikoreksi oleh pengajar. Hal ini menyebabkan kualitas penilaian menurun dan terkadang penilaian tidak bersifat objektif lagi. Beragam metode yang dapat digunakan untuk melakukan penilaian jawaban ujian esai secara otomatis salah satunya yang digunakan adalah metode cosine similarity. Metode Cosine Similarity adalah metode untuk menghitung kesamaan atau kemiripan dari dua buah dokumen, pada penelitian ini digunakan dokumen jawaban ujian siswa dan dokumen kunci jawaban pengajar. Untuk menyamakan frekuensi setiap kata yang terdapat didalam kalimat yang ada digunakan persamaan Tf atau Term Frequency, Term Frequency merupakan suatu faktor yang menentukan bobot kata yang didasarkan pada jumlah frekuensi kata dalam sebuah dokumen. Berdasarkan hasil penelitian bahwa sistem penilaian esai otomatis menggunakan metode cosine similarity telah berjalan dengan baik untuk ujian esai dalam bahasa Inggris Hasil uji coba menunjukkan kesesuaian nilai sistem dengan nilai yang diberikan oleh pengajar adalah rata-rata 89,48% [1]

Penilaian hasil ujian secara manual terkadang memiliki kelemahan yaitu terdapat penilaian yang berbeda terhadap peserta-peserta ajar dengan jawaban yang hampir sama. Pemberian nilai otomatis dilakukan dengan menggunakan stemming Porter yang dikombinasikan dengan *Cosine similarity*. Algoritma Porter digunakan untuk mencari kata dasar dari kata-kata yang digunakan dalam kunci jawaban. Hasil dari ekstraksi kata dasar pada kunci jawaban dan jawaban siswa akan dibandingkan dengan menggunakan *Cosine similarity*. [2]

Pemberian nilai otomatis dilakukan dengan menggunakan stemming Porter yang dikombinasikan dengan Cosine similarity. Hasil dari ekstraksi kata dasar pada kunci jawaban dan jawaban siswa akan dibandingkan dengan menggunakan Cosine similarity. Proses pemodelan dilakukan mengembangkan dari model yang telah ada dengan menyesuaikan konsep realtime vang akan direncanakan. Model yang didapatkan adalah proses text stemming dan proses ekstrak kata dari jawaban dilakukan pada komputer client (pengajar dan siswa) dan tidak membebankan ke sever. [2]

2.2. Preprosesing data Text

Preprocessing adalah tahap proses awal text mining terhadap teks untuk mempersiapkan teks menjadi data yang dapat diolah lebih lanjut. [4]

1. Tokenizing

Tahap *tokenizing* atau parsing adalah tahap pemotongan string input berdasarkan tiap kata yang menyusunnya. Pada prinsipnya proses ini adalah memisahkan setiap kata yang menyusun suatu dokumen. [5]

2. Case Folding

Case folding, merupakan proses mengubah semua huruf dalam dokumen menjadi huruf kecil. Hanya huruf 'a' sampai dengan 'z' yang diterima karakter-karakter dan tanda baca lainnya selain huruf juga dihilangkan. Tidak semua dokumen teks konsisten dalam penggunaan huruf capital. [6]

3. Filtering

Tahap *filtering* adalah tahap mengambil katakata penting dari hasil token. Pada tahap ini akan dilakukan pembersihan *tweet* dari spesial karakter, URL link, *username*, serta emoticon. [5]

4. Stemming

Stemming adalah suatu teknik pencarian bentuk dasar dari suatu term. Yang dimaksud dengan term itu sendiri adalah tiap kata yang berada pada suatu dokumen teks. [7]

2.3. Cosine Similarity

Cosine Similarity adalah ukuran kesamaan antara dua buah vektor dalam sebuah ruang dimensi yang didapat dari nilai cosinus sudut dari perkalian dua buah vektor yang dibandingkan karena cosinus dari 000 adalah 1 dan kurang dari 1 untuk nilai sudut yang lain, maka nilai similarity dari dua buah vektor dikatakan mirip ketika nilai dari Cosine Similarity adalah 1. Cosine similarity digunakan dalam ruang positif, dimana hasilnya dibatasi antara nilai 0 dan 1. Kalau nilainya 0 maka dokumen tersebut dikatakan mirip jika hasilnya 1 maka nilai tersebut dikatakan tidak mirip Perhatikan bahwa batas ini berlaku untuk sejumlah dimensi. Berikut adalah rumus cosine similarity Rumus umum cosine similarity [8]

$$\frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|} \frac{\sum_{i=1}^{n} A_{i} x B_{i}}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (A_{i})^{2}} x \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (B_{i})^{2}}}$$
(1)

Keterangan:

A = vektor

B = vektor

 A_i = bobot term i dalam blok A_i

 B_i = bobot term i dalam blok B_i

i = jumlah term dalam kalimat

n = jumlah vector

Dimana A merupakan bobot setiap ciri pada vector A, dan B merupakan bobot setiap ciri pada B. jika dikaitkan dengan *information retrieval* maka A adalah bobot setiap istilah pada dokumen A, dan B

merupakan bobot setiap istilah pada dokumen B. Pada penelitian ini digunakan cosine similarity karena citra merupakan salah satu data yang memiliki dimensi tinggi. Pada citra dapat dikatakan bahwa setiap pixel merupakan dimensi yang berbeda dan nilai warna pada setiap pixel tersebut merupakan nilai dari setiap dimensi. Pengukuran kemiripan dapat dilakukan dengan membandingkan dokumen 1 dengan dokumen 2 kemudian sistem menghitung nilai kemiripan. $A_i B_i$ adalah nilai yang diperoleh dari term A dan term B kemudian kedua nilai tersebut dijumlahkan, kemudian nilai A_i semua nilai term dokumen A semua nilainya dipagkatkan dua, begitu juga dengan term B_i2 semua nilai yang diperoleh dipagkatkan dua kemudian semua nilai yang diperoleh dijumlahkan. [8]

2.4. Pembobotan Term Frequency (Tf)

Term Frequency adalah untuk menghitung kemunculan kata kemudian menyimpannya kedalam basis data tebel indeks. Selanjutnya adalah proses perhitungan kemiripan adalah proses untuk mencari kemiripan antar dokumen teks. Kemudian sistem menghitung nilai kemiripan dokumen A dan dokumen B maka user bisa melihat seberapa sbanyak dokumen yang mirip. [8]

Tabel 1. Contoh pembobotan hubungan antar kata [8]

Tid	Term	T (A)	T (B)
T1	Teknik	2	2
T2	Informatika	1	1
T3	Fakultas	1	0
T4	Universitas	1	0
T5	Sam	1	0
Т6	Ratulangi	1	0
T7	Manado	1	0
T8	Program	0	1
Т9	Studi	0	1
T10	Jurusan	0	1
T 11	Elektro	0	1

Vektor A dan vektor B tersebut mewakili setiap term "A" dan term "B" untuk melihat berapa banyak nilai yang diperoleh dalam setiap kata yang unik dalam dokumen, Setelah itu setiap term dalam vektor akan di hitung mengunakan Cosine Similarity. [8]

2.5. Confusion Matrix

Confusion matrix adalah sebuah tabel yang menyatakan jumlah data uji yang benar diklasifikasikan dan jumlah data uji yang salah diklasifikasikan. Contoh confusion matrix[11]

Table 2. Confusion Matrix untuk klasifikasi biner

		Kelas Prediksi	
		1	0
Kelas	1	TP	FN
Sebenarnya	0	FP	TN

Keterngan untuk Tabel 2 dinyatakan sebagai berikut:

- *True Posstive* (TP), yaitu jumlah dokumen dari kelas 1 yang benar diklasifikasikan sebagai kelas 1.
- *True Negative* (TN), yaitu jumlah dokumen dari kelas 0 yang benar diklasifikasikan sebagai kelas 0.
- False Positive (FP), yaitu jumlah dokumen dari kelas 0 yang salah diklasifikasikan sebagai kelas 1.

False Negative (FN) yaitu jumlah dokumen dari kelas 1 yang salah diklasifikasikan sebagai kelas 0.

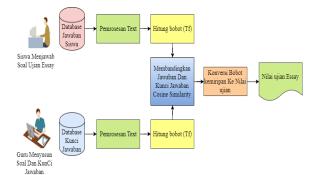
Perhitungan akurasi dinyatakan dalam persamaan (2)[11]

$$Akurasi = \frac{TP + TN}{TP + FN + FP + TN} \times 100\%(2)$$

3. ANALISA DAN PERANCANGAN

Penelitian pada penerapan metode *cosine similarity* mengunakan website untuk pengecekan kemiripan jawaban ujian siswa diharapkan dapat membantu pengajar memberikan nilai yang lebih objektif, dan menghemat waktu pengajar dalam memeriksa jawaban-jawaban dari peserta didik

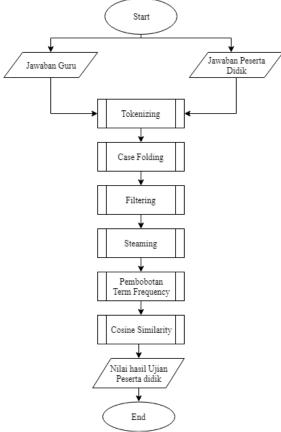
3.1. Blok Diagram



Gambar 1. Blok diagram system

Penjelasan dari Gambar 1 blok diagram sistem, Guru menyusun soal dan kunci jawaban setelah itu jawaban disimpan di *database* dan di pemrosesan teks (*Procesing data*) hitung bobot. Pada siswa akan di tampilkan soal dan kolom jawaban dan jawaban yang di inputkan siswa akan di proses dan di htiung bobot juga. Terakhir bobot dari jawaban siswa dan kunci jawaban akan di bandingkan tingkat kemiripannya mengunakan *Cosine Similarity* dan di konversi nilai kemiripan ke nilai ujian.

3.2. Flowchart Sistem



Gambar 2. Flowchart sistem

Pada Gambar 2 Flowchart sistem pada penelitian dimulai dengan sistem menerima input kunci jawaban dari guru dan siswa dan di inputkan ke database sistem, Setelah itu kunci jawaban dan jawaban siswa di preprosesing yang meliputi Tokenizing, Filtering, dan Steaming. Hasil dari kunci jawaban dan jawaban siswa setelah di preprosesing, akan di lakukan proses pembobotan (Tf) dan bobot yang di dapat akan di cek kemiripannya mengunakan Cosine similarity, Terakhir sistem akan memberikan nilai dari hasil klasifikasi.

4. IMPLEMENTASI DAN PENGUJIAN

4.1. Halaman login admin, guru dan siswa

Tampilan login ini admin, guru dan siswa dapat login sebelum masuk ke halaman selanjutnya



Gambar 3. Halaman Login

4.2. Halaman daftar ujian essay siswa

Halaman daftar ujian sebelum siswa megikuti ujian, pada tampilan ini siswa akan memilih mata ujian yang akan dia ikuti dan memasukan token agar dapat mengikuti ujian yang ada pada daftar ujian



Gambar 4. Tampilan halaman ikuti ujian siswa

4.3. Halaman soal dan inputan jawaban siswa

Tampilan halaman soal saat siswa sudah masuk ke ujian yang ingin di ikuti, dalam halaman ini siswa akan menginputkan jawabannya pada kolom jawaban yang telah di sediakan.



Gambar 5. Tampilan halaman soal dan inputan jawaban

4.4. Halaman monitoring nilai siswa

Pada halaman monitoring nilai siswa, guru dapat melihat hasil nilai dari siswa yang telah mengikuti ujian yang telah guru buat



Gambar 6. Tampilan monitoring nilai siswa

4.5. Halaman tingkat kemiripan dan penilaian sistem

Pada halaman ini guru dapat melihat tingkat kemiripan bobot dari setiap hasil jawaban siswa, nilai yang di peroleh dari tingkat kemiripan dan juga dapat melihat jawaban siswa yang telah di kerjakan.



NILAI SISWA: 59.85

Gambar 7. Tampilan tingkat bobot kemiripan jawaban siswa dan guru beserta nilai

4.6. Halaman formulir untuk penginputan soal dan kunci jawaban guru

Pada halaman ini guru pertama -tama menginputkan formulir soal, berikut formulir yang harus di isi sebelum menginputkan soal dan kunci jawaban adalah Jumlah soal, Matapelajaran, tanggal ujian, kelas ujian, dan kode token soal.



Gambar 8. Tampilan formulir menginputkan soal dan kunci jawaban

4.7. Halaman penginputan soal dan kunci jawaban oleh guru

Pada halaman ini guru akan menginputkan soal beserta kunci jawaban agar bisa di ujikan ke siswa.



Gambar 9. penginputan soal dan kunci jawaban

4.8. Pengujian Metode Pada Sistem

Pengujian perhitungan manual metode cosine similarity pada sistem adalah pengujian untuk mengetahui metode yang di terapkan di sistem dapat memberikan nilai tingkat kemiripan. Pengujian di lakukan dengan 1 buah soal dan kunci jawaban dan di bandingkan dengan 3 jawaban dari siswa.

Tabel 3. Hasil pengujian metode pada sistem

	gian metode pada sistem
Siswa yang di uji	Bobot tingkat
	kemiripan kunci
	jawaban dan jawaban
	siswa yang metode
	berikan pada sistem
Selvira R Yusran	0.48
Akbar Arif Silawane	0.57
Poetri Fachnun Ayur	0.63
veda Salatalohy	

Berikut ini adalah contoh sampel perhitungan manual untuk mendapatkan bobot kemiripan dengan metode cosine similarity. Prosedur perhitungan yang di lakukan adalah :

 Kunci jawaban dari guru akan dilakukan preprosesing. Soal dan Kunci Jawaban guru dan hasil kunci jawaban yang telah di preprosesing dapat di lihat pada Tabel 4

Tabel 4. Soal dan Kunci Jawaban dan hasil preprosesing kunci jawaban

Soal Guru	Kunci Jawaban Guru	Hasil Preprosesing
Jelaskan perbedaan struktur batang pada lumut hati, lumut tanduk, dan lumut	 Lumut hati dan lumut tanduk tidak berbatang dan tidak mempunyai pembuluh angkut. Lumut daun mempunyai batang sederhana dengan 	lumut hati lumut tanduk batang buluh angkut lumut daun batang sederhana buluh angkut tunggal
daun!	pembuluh angkut tunggal.	tunggui

Hasil dari preprosesing ini sesuai dengan yang ada pada database sistem seperti di tunjukan pada Gambar

jawaban_nlp	fk_uji	an
beda struktur batang lumut hati lumut tanduk l		11
beda struktur batang lumut hati lumut tanduk l		12
lumut hati lumut tanduk batang angkut lumut daun batang sederhan buluh angkut tunggal		* *

Gambar 10. Hasil Preprosesing kunci jawaban guru

 Lakukan preprosesing pada jawaban siswa agar dapat di hitung bobot kemiripannya dengan kunci jawaban yang telah di preprosesing juga. Hasil dari preprosesing jawaban siswa

Tabel 5. Hasil preprosesing

Dokumen	Nama	Jawaban siswa	Hasil Jawaban yang
Dokumen	Nama	Jawadan Siswa	
			telah di Preprosesing
1	Selvira R	lumut hati berstruktur	lumut hati struktur
	Yusran	lembek, lumut tanduk	lembek lumut tanduk
		berstruktur kuat dan	struktur kuat lumut
		lumut daun strukturnya	daun struktur tumbuh
		sering tumbuh dibagian	
		luar	
2	Akbar Arif	lumut hati berbentuk	lumut hati bentuk
	Silawane	lembaran lumut tanduk	lembar lumut tanduk
		berbentuk seperti	bentuk kapsul anjang
		kapsul memanjang	tanduk lumut daun
		seperti tanduk lumut	milik batang tegak
		daun memiliki batang	cabang
		yang tegak dan	
		bercabang	
3	Poetri Fachnun	lumut tanduk ;	lumut tanduk batang
	Ayur veda	batangnya lebih keras,	keras bentuk lumut
	Salatalohy	berbentuk seperti lumut	hati sporofit
		hati tapi sporofitnya	berbentukkapsul
		berbentukkapsul	memanjang lumut
		memanjang. lumut <u>hati</u>	hati lumut bentuk
		lumut dengan bentuk	lembar temu daerah
		lembaran yang	lembap lumut daun
		ditemukan didaerah	lumut bentuk batang
		lembap. lumut daun	tegak bercabang
		lumut ini mempunyai	
		bentuk batang yang	
		tegak dan bercabang.	

3. Hasil preprosesing jawaban siswa sesuai dengan yang ada pada database sistem

id_jawaban	jawaban_siswa	jawaban_nlp	fk_soal	id_ujian	id_user
881	batang lumut hati: halus dan juga kecil,banyak ber	batang lumut hati halus rada mkn batang lumu	29	13	178
882	pada lumut hati, struktur batang tidak begitu koko	lumut hati struktur batang kokoh lumut tanduk	29	13	152
883	lumut hati: lumut dengan bentuk lembaran hidup yan	lumut hati lumut bentuk lembar hidup temu daer	29	13	150
884	1. lumut hati tumbuh di daerah lembab 2. lumut tan	1 lumut hati tumbuh daerah lembab 2 lumut tandu	29	13	149
885	perbedaan struktur batang pada lumut hati, lumut t	beda struktur batang lumut hati lumut tanduk lu	29	13	157

Gambar 11. Hasil preprosesing jawaban siswa

4. Menghitung bobot Term Frequency (Tf) Kemunculan kalimat antara Kunci jawaban dengan kelima jawaban siswa.

Tabel 6. Bobot Term frequency

Daftar Kata	Q	D1	D2	D3
lumut	3	3	3	6
hati	1	1	1	2
tanduk	1	1	1	1
batang	2	0	1	2
buluh	2	0	0	0
angkut	2	0	0	0
daun	1	1	1	1
sederhana	1	0	0	0
tunggal	1	0	0	0
lembek	0	0	0	0
struktur	0	3	0	0
kuat	0	0	0	0
bentuk	0	1	2	3
lembar	0	1	1	1

kapsul	0	1	1	0
anjang	0	1	0	0
milik	0	1	1	0
tegak	0	1	1	1
cabang	0	1	1	0
keras	0	0	0	1
sprofit	0	0	0	1
berbentukkapsul	0	0	0	1
memanjang	0	0	0	1
bercabang	0	0	0	1
temu	0	0	0	1
daerah	0	0	0	1
lembab	0	0	0	1

Keterangan

Q: Kunci jawaban guru

D: Dokumen

5. Langkah terakhir menghitung kemiripan mengunakan *Cosine Similarity* (1) dari bobot hubungan suatu kata *Term Frequency* (Tf) yang sudah di dapatkan pada Tabel 6

$$\begin{aligned} D1 &= \frac{(3x3) + (1x1) + (1x1) + (2x0) + (2x0) + (2x0) + (1x1) + (1x0) + (1x0) + (0x0) + (0x0) + (0x3) + (0x1) + (0$$

$$\begin{split} D2 = & \frac{(3x3) + (1x1) + (1x1) + (2x1) + (2x0) + (2x0) + (1x1) + (1x0) + (1x0) + (0x2) + (0x1) + ($$

$$D3 = \frac{(3x6) + (1x2) + (1x1) + (2x2) + (2x0) + (2x0) + (1x1) + (1x0) + (1x0) + (0x3) + (0x3) + (0x1) + (0x1)$$

Dari hasil pengujian metode cosine similarity, metode dapat berjalan pada sistem dan dapat memberikan tingkat nilai kemiripan pada sistem agar tingkat kemiripan tersebut dapat di proses menjadi nilai yang di berikan pada siswa.





Gambar 12. Hasil Bobot Metode Cosine Similarity
Sistem

4.9. Pengujian Tingkat Akurasi Sistem

Dari hasil pengujian yang di lakukan pada SMA Negeri 11 AMBON, mengunakan mata pelajaran Biologi, dengan total siswa 10 masing-masing siswa mengikuti ujian Biologi, dan setiap mata pelajaran mengandung 1 butir soal. Total item jawaban adalah 10 jawaban siswa di bandingkan dengan kunci jawaban guru, dapat di simpulkan bahwa sistem mempunyai akurasi 80% dalam memberikan nilai dari data yang sudah di dapatkan selama pengujian mengunakan *confision matrix*.

Tabel 7. Confision matrix hasil penelitian

		Nilai sebenarnya	
		True	False
Nilai	True	8	1
Prediksi	False	1	0

Dari tabel 4.1, diperoleh nilai TP = 8, TN = 1, FP = 1, FN = 0.

Langkah berikutnya yaitu dengan menggunakan persamaan (2), dihitung nilai akurasi sebagai berikut:

$$Akurasi \ = \frac{8+0}{8+1+0+1} x 100\% \ = \frac{8}{10} = 80\%$$

Kesimpulan yang diperoleh yaitu, dari 10 data uji diperoleh dari jawaban siswa yang berbeda-beda di bandingkan dengan kunci jawaban akurasi kecocokan kelas sebenarnya terhadap jawaban siswa dengan kunci jawaban guru sebesar 80%.

4.10. Pengujian Pemberian Nilai Oleh Sistem

Pengujian pemberian nilai oleh sistem yang di ujikan memakai satu soal dan satu kunci jawaban guru dari total 10 jawaban berbeda-beda dari siswa.

Tabel 8. Pengujian pemberian nilai

Total jawaban	Nilai yang di berikan
siswa	sistem
1	48.04
2	57.69
3	63.25
4	47.11
5	56.61
6	64.45
7	67.35
8	59.21
9	41.60
10	61.78
Rata-rata	56.71

Dari hasil pengujian pemberian nilai sistem dapat di simpulkan bahwa nilai dari 10 siswa yang di ujicobakan dengan 1 soal dan kunci jawaban Rata-Rata nilai siswa adalah 56.71. Hasil pemberian nilai oleh sistem ini mengunakan nilai bobot Cosine Similarity di kalikan 100 agar bisa mendapatkan nilai sesuai standar penilaian Permendikbud No. 66 tahun 2013 tentang Standar Penilaian Pendidikan (Kurikulum 2013) sesuai dengan sistem seperti pada Gambar 4.12

Nisn	A Nama Siswa	† Nilai †	Aksi	
01	Selvira R Yusran	48.04	⊘ Lihat Pekerjaan	
0004597884	Akbar Arif Silawane	57.69	Lihat Pekerjaan	
0011052721	Poetri Fachnun Ayur veda Salatalohy	63.25	@ Lihat Pekerjaan	
0011415519	Muhammad Arya Makasar	47.11	⊘ Lihat Pekerjaan	
0011612220	Nadiyah Nur Adilah Selayar	56.61	@ Lihat Pekerjaan	
0013454519	Shilya Sarnawia Tuasikal	64.45	⊘ Lihat Pekerjaan	
0013970281	Fadilah Safitri Muliadi Kaimudin	67.35	@ Lihat Pekerjaan	
0020222832	Dwi Febriani	59.21	⊘ Lihat Pekerjaan	
0020290160	Dhea Humairah Faradilla Latar	41.60	@ Lihat Pekerjaan	
0026515528	Isminur Syahirah Marasabessy	61.78	@ Lihat Pekerjaan	

Gambar 13. Hasil pemberian nilai oleh sistem

4.11. Pengujian Fungsional Web

Pengujian fungsional *website* ini dilakukan agar bisa mengetahui apakah sistem sudah bisa berjalan dengan baik pada saat penelitian.

Tabel 9. Fungsional website

No	Menu	Keterangan
1	Halaman Login	Berjalan
2	Halaman Input soal dan jawaban	Berjalan
3	Halaman daftar ujian siswa	Berjalan
4	Halaman input jawaban siswa	Berjalan
5	Halaman Monitoring nilai siswa	Berjalan
6	Halaman formulir pembuatan soal	Berjalan
7	Halaman tingkat kemiripan dan	Berjalan
	nilai ujian siswa	

Pada Tabel 4 menunjukan bahwa sistem penilaian sudah berjalan dengan baik dan tidak ada kendala saat pengujian berlangsung.

5. KESIMPULAN DAN SARAN

5.1. Kesimpulan

Setelah dilakukan pengujian sistem Penerapan Metode Cosine Similarity Untuk Pengecekan Kemiripan Jawaban Ujian Siswa pada SMA Negeri 11 Ambon maka penulis mendapatkan kesimpulan sebagai berikut:

- Pengujian fungsional web dapat berjalan 100% pada dua browser yang di ujicobakan yaitu Google Crome dan Mozila Firefox
- 2. Dalam penelitian ini akurasi sistem dalam memberikan nilai kepada siswa mencapai 80%

- berdasarkan data yang di hitung mengunakan Confision matrix
- 3. Hasil dari pemberian nilai oleh sistem yang di ujicobakan dengan 10 siswa mengunakan 1 soal dan kunci jawaban Rata-Rata nilai dari ke 10 siswa tersebut adalah 56.71.

5.2. Saran

Sistem penerapan metode cosine similarity untuk pengecekan jawaban siswa terdapat kekurangan dan kelebihan sehinga di butuhkan saran untuk perbaikan dan penelitian lebih lanjut, berikut ini adalah saran untuk untuk penelitian yang telah di lakukan:

- Penulis berharap untuk kunci jawaban, di usahakan memberikan jawaban yang sangat berkaitan dengan kata kunci yang di maksud dan tidak terlalu banyak kata-kata yang tidak mengandung arti (bias).
- Sistem ini dapat di kembangkan lebih lanjut dengan menambahkan metode Jacard, dan algoritma similaritas wu dan palmer agar dapat melakukan proses pengecekan yang lebih baik lagi, agar dapat memberikan nilai yang lebih objektif.

DAFTAR PUSTAKA

- [1] R. Fitri and A. N. Asyikin, "APLIKASI PENILAIAN UJIAN ESSAY OTOMATIS MENGGUNAKAN," Jurnal POROS TEKNIK, vol. VII, pp. 88-94, 2015.
- [2] K. Rinartha, "Pemodelan Penilaian Essay Otomatis Secara Realtime Menggunakan Kombinasi Text Stemming Dan Cosine Similarity," Konferensi Nasional Sistem & Informatika 2017, p. 322, 2017.
- [3] K. R. Prilianti and H. Wijaya, "Aplikasi Text Mining untuk Automasi Penentuan Tren Topik Skripsi dengan Metode K-Means Clustering," Jurnal Cybermatika, vol. II, pp. 1-2, 2014.
- [4] B. R. Aditya, "Penggunaan Web Crawler Untuk Menghimpun Tweets dengan Metode Pre-Processing Text Mining," Jurnal Infotel Vol. 7 No. 2 November 2015, vol. VII, pp. 95-96, 2015.
- [5] F. Nurhuda, S. W. Sihwi and A. Doewes, "Analisis Sentimen Masyarakat terhadap Calon Presiden Indonesia 2014 berdasarkan Opini dari Twitter Menggunakan Metode Naive Bayes

- Classifier," JURNAL ITSMART ISSN: 2301–7201, vol. II, pp. 35-42, 2013.
- [6] A. Kurniawan, F. Solihin and F. Hastarita, "PERANCANGAN DAN PEMBUATAN APLIKASI PENCARIAN INFORMASI BEASISWA DENGAN MENGGUNAKAN COSINE SIMILARITY," Jurnal Simantec, vol. IV, pp. 115-124, 2014.
- [7] V. Indriyono, E. Utami and A. Sunyoto, "Pemanfaatan Algoritma Porter Stemmer Untuk Bahasa Indonesia Dalam Proses Klasifikasi Jenis Buku," Jurnal Buana Informatika, vol. VI, pp. 301-309, 2015.
- [8] D. A. R. Ariantini, A. S. M. Lumenta and A. Jacobus, "PENGUKURAN KEMIRIPAN DOKUMEN TEKS BAHASA INDONESIA MENGGUNAKAN METODE COSINE SIMILARITY," E-Journal Teknik Informatika Volume 9, No 1 (2016), ISSN: 2301-8364, vol. IX, pp. 1-8, 2016.
- [9] Irawan, J.D., Andriantantri, E., Trirensila, Y.A., Hasan, M.Z., Yudistira, V.T. and Harhab, K., 2016. Aplikasi Test Online Pada Sd Laboratorium Um Malang. Industri Inovatif Jurnal Teknik Industri, 6(1).R. Intan and A. Defeng, "Hard: Subject-Based Search Engine Menggunakan Tf-Idf Dan Jaccard's Coefficient," Jurnal Teknik Industri Vol. 8, No. 1, JUNI 2006:, pp. 61-72, 2006.
- [10] R. Sovia and J. Febio, "MEMBANGUN APLIKASI E-LIBRARY MENGGUNAKAN HTML, PHP SCRIPT, DAN MYSQL DATABASE," Jurnal PROCESSOR Vol. 6, No.2, Agustus 2011 – STIKOM Dinamika Bangsa - Jambi, vol. VI, pp. 38-54, 2011.
- [11] D. Rahmadiansyah and D. Irwan, "mplementasi Metode Model View Controller Menggunakan Framework Code Igniter dalam Pengembangan Aplikasi Manajemen Depo Petikemas pada Unit Usaha Belawan Logistics Center," Seminar Nasional Teknologi Informasi dan Komunikasi (SNASTIKOM 2012) ISBN 978-602-19837-0-6, pp. 1-11, 2012.
- [12] A. Indriani, "Klasifikasi Data Forum dengan menggunakan Metode Naïve Bayes Classifier," Seminar Nasional Aplikasi Teknologi Informasi (SNATI) ISSN: 1907 - 5022, pp. G5-G10, 2014.