PENERAPAN K-MEANS CLUSTERING UNTUK MEMPREDIKSI MINAT NASABAH PADA PT. ASURANSI JIWA BERSAMA 1912 BUMIPUTERA PRABUMULIH

Lhorend Mutiara Pratiwi¹, Diana², Eka Puji Agustini³
Dosen Universitas Bina Darma².³, Mahasiswa Universitas Bina Darma¹
Jalan Jendral Hmad Yani No. 12 Palembang
e-mail: lhorend.mutiara@gmail.com, diana@binadarma.ac.id,
ekapujiagustini@binadarma.ac.id

Abstact: Data mining is a term used to find hidden knowledge idalam database. Clustering is the process of grouping data set into groups so that objects in a group have much in common and have many objects grouped perbedaandengan lain. K-means clustering is a method of non-hierarchical clustering of data is that the data in the form of one or more clusters / groups. The application of data mining using the stage Knowledge Discovery in Databases (KDD) consisting of Data Cleaning, Data Integration, Data Selection, Data Transformation, Data Mining, Evaluation, Presentation and software which is used is Weka. Dari this study showed that the prospective customer who is as farmers, with an average income of 1.5 million, have interests that are high enough to become customers of insurance with the selected type of insurance is MitraBeasiswa, especially Gelumbang region. So with this research can help the marketing of PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih in the decision to promote to the public.

Keywords: Life Insurance, Data Mining, Clustering, K-Means, KDD, Weka.

Abstrak: Data mining adalah suatu istilah yang digunakan untuk menemukan pengetahuan yang tersembunyi idalam database. Clustering merupakan proses pengelompokkan kumpulan data menjadi beberapa kelompok sehingga objek didalam suatu kelompok memiliki banyak kesamaan dan memiliki banyak perbedaandengan objek dikelompok lain.K-means clustering adalah salah satu metode data clustering non-hirarki yang mengelompokkan data dalam bentuk satu atau lebih cluster/kelompok. Penerapan data mining ini menggunakan tahapan Knowledge Discovery in Database (KDD) yang terdiri dari Data Cleaning, Data Integration, Data Selection, Data Transformation, Data Mining, Evaluation, Presentation dan software yangdigunakan adalah Weka.Dari penelitian ini didapatkan hasil bahwa calon nasabah yang berprofesi sebagai petani, dengan pendapatan rata-rata 1.500.000, memiliki minat yang cukup tinggi untuk menjadi nasabah asuransi dengan jenis asuransi yang dipilih adalah MitraBeasiswa, khususnya diwilayah Gelumbang. Sehingga dengan adanya penelitian ini dapat membantu pihak marketing PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih dalam pengambilan keputusan untuk melakukan promosi kepada masyarakat.

Kata Kunci: : Asuransi Jiwa, Data Mining, Clustering, K-Means, KDD, Weka.

1. PENDAHULUAN

4.

5. Asuransi merupakan sarana finansial dalam tata kehidupan rumah tangga, baik dalam menghadapi resiko yang mendasar seperti resiko kematian atau dalam menghadapi resiko atas harta benda yang dimiliki. Usaha perasuransian sebagai

2. 1.1 Latar Belakang

3.

salah satu lembaga keuangan menjadi penting peranannya karena dari kegiatan perlindungan resiko, perusahaan asuransi menghimpun dana masyarakat dari penerimaan premi, yang kemudian menginvestasikan dana itu ke dalam berbagai kegiatan ekonomi perusahaan. Dengan peranan asuransi tersebut dalam perkembangan pembangunan ekonomi yang semakin meningkat, maka semakin terasa kebutuhan akan hadirnya industri perusahaan asuransi yang kuat dan dapat diandalkan.

- 6. Oleh karena nasabah PT. AJB 1912 Prabumulih berasal dari berbagai daerah, maka dibutuhkan strategi khusus oleh bagian marketing perusahaan dalam melakukan pemasaran untuk mencari calon nasabah agar promosi yang dilakukan lebih efektif dan efisien. Karena sebelumnya bagian marketing perusahaan mengalami kesulitan dalam mempromosikan beberapa jenis asuransi yang ditawarkan kepada masyarakat.
- 7. Dari permasalahan diatas maka di buatlah suatu penelitian dengan memanfaatkan data-data nasabah pemegang polis dari tahun 2015 sampai dengan tahun 2016 seperti nama nasabah pemegang polis, daerah asal, jenis asuransi yang diambil dan jumlah pendapatan pekerjaan perbulan, dimana data-data tersebut akaan diproses *data mining* dengan metode *clustering* yang nantinya akan menghasilkan informasi asuransi apa yang paling diminati masyarakat.
- 8. Untuk mendapatkan informasi yang berupa prediksi melalui proses data mining maka dalam penelitian ini menggunakan proses algoritma k-means dimana dalam proses ini menggunakan tahapan data cleaning, data integration, data selection, data transformation, data mining, evaluation dan presentation dan dalam proses data mining ini nantinya akan menggunakan software Weka. Selain itu software Weka juga memiliki kemampuan untuk mengelola data dengan metode clustering (pengelompokkan) yang dipakai dalam penelitian ini.
- 9. Penggunaan *data mining* sebagai bagian sebuah sistem informasi yang sangat penting untuk menjamin ketersediaan layanan bagi

penggunaannya. Aset atau sumber daya bagi instansi atau organisasi yang sangat berharga bahkan bisa dikatakan sangat penting, yaitu berupa data atau informasi, kerusakan terhadap data dapat mengancam kelangsungan hidup dari perusahaan tersebut. *Data mining* memiliki kelebihan dan kekurangan untuk mengetahui kedua hal tersebut perlu adanya rencana evaluasi pada sistem berjalan saat ini karena untuk menanggapi segala permasalahan yang ada agar dapat diketahui kelemahan yang akan diperbaiki menjadi lebih baik.

10. Dari uraian diatas penulis tertarik untuk mengangkat permasalahan ini ke dalam skripsi nya yang berjudul "Penerapan K-Means Clustering untuk Memprediksi Minat Nasabah pada PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih".

10.2 Perumusan Masalah

11. Berdasarkan latar belakang diatas maka penulis merumuskan masalah dalam penelitian ini yaitu "Bagaimana cara menerapkan *k-means clustering* dalam memprediksi minat nasabah ?"

11.2 Batasan Masalah

12. Pada penelitian ini penulis hanya membatasi hanya pada pemanfaatan data nasabah asuransi pada tahun 2015 sampai dengan tahun 2016 berdasarkan data yang telah disediakan oleh PT. AJB Bumiputera 1912 Prabumulih untuk memprediksi minat nasabah selanjutnya.

12.2 Tujuan dan Manfaat

12.2.1 Tujuan

13. Penelitian ini bertujuan menerapkan teknik *k-means clustering* dalam *data mining* untuk menampilkan informasi dalam memprediksi minat nasabah.

13.2.1 Manfaat

- 14. Adapun manfaat dari penelitian ini adalah :
- Memberikan gambaran dalam pengambilan keputusan.
- 2. Memberikan informasi yang belum diketahui yang sebelumnya masih tersembunyi di dalam gudang data sehingga menjadi informasi yang penting yang dapat membantu PT. AJB Bumiputera 1912 Prabumulih dalam melakukan promosi kepada masyarakat.

14.2 Metodologi Penelitian

15. 1.5.1 Tempat dan Waktu Penelitian

16. Waktu penelitian ini dilaksanakan selama 3 bulan yaitu mulai dari bulan November 2016 sampai bulan Januari 2017. Pada PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih.

17. 1.5.2 Metode Penelitian

18. Dalam melakukan penelitian ini, penulis menggunakan metode deskriptif. Metode deskriptif merupakan suatu metode yang meneliti status kelompok manusia, suatu objek, suatu kondisi, suatu pemikiran ataupun suatu kelas peristiwa pada masa sekarang. Maka dari itu menggunakan metode deskriptif penulis dikarenakan permasalahan yang sedang dilakukan penulis sekarang berdasarkan data yang sebenarnya atau yang bersifat fakta yaitu mengenai data nasabah pada tahun 2016 pada PT. AJB Bumiputera 1912 Prabumulih.

19. 1.5.3 Metode Pengumpulan Data

20. Metode pengumpulan data yang tepat yaitu dengan mempertimbangkan penggunaannya berdasarkan jenis data dan

sumbernya. Data yang objektif dan relevan dengan pokok permasalahan penelitian merupakan indikator keberhasilan suatu penelitian. Pengumpulan data penelitian ini dilakukan dengan cara sebagai berikut :

1. Observasi

21. Metode pengumpulan data dengan cara mengadakan pengamatan secara langsung kepada objek penelitian mengenai data-data penelitian yang dibutuhkan langsung ke kantor PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 cabang kota Prabumulih.

2. Studi Pustaka

22. Mengumpulkan data dengan cara mencari dan mempelajari data-data atau buku-buku ataupun dari referensi lain yang berhubungan dengan penulisan laporan penelitian.

23. 1.5.4 Data Penelitian

24. Dalam penelitian ini penulis menggunakan data primer dan data sekunder yang akan dijelaskan sebagai berikut :

1. Data Primer

25. Data primer adalah data yang langsung didapat dari tempat penelitian, yang dalam hal ini adalah PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih. Data tersebut berupa data nasabah pada 2015 sampai dengan tahun 2016 dan data sejarah PT. Asuransi Jiwa Bersama 1912. Data nasabah terdiri dari nama nasabah, nomor polis, jenis asuransi yang dipilih, pekerjaan, pendapatan pekerjaan perbulan, dan alamat.

2. Data Sekunder

26. Data Sekunder adalah data yang diperoleh selain dari PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera

itu sendiri juga data yang penulis peroleh dari buku-buku atau situs internet yang erat hubungan nya dengan penulisan skripsi ini.

27. 1.5.5 Prosedur Penelitian

28. Adapun untuk menganalisis data dalam penerapan data mining ini menggunakan tahapan Knowledge Discovery in Database (KDD) yang terdiri dari beberapa tahapan (Sigit.P, 2013), yaitu Data Cleaning, Data Integration, Data Selection, Data Transformation, Data Mining, Evaluation, dan Preentation.

29.

2.1. Landasan Teori

2.1.1 Pengertian Data Mining

30. Data mining adalah suatu istilah yang digunakan untuk menemukan pengetahuan yang tersembunyi di dalam database. Data mining merupakan proses otomatik yang menggunakan teknik statistik, matematika, kecerdasan buatan, dan machine learning untuk mengekstraksi dan mengindentifikasi informasi pengetahuan potensial dan berguna yang bermanfaat yang tersimpan di dalam database besar (Turban et al : 2005).

31. 2.1.2 Clustering

32. Menurut Han dan Kamber (2011), *Clustering* adalah proses pengelompokkan kumpulan data menjadi beberapa kelompok sehingga objek di dalam satu kelompok memiliki banyak kesamaan dan memiliki banyak perbedaan dengan objek dikelompok lain. Perbedaan dan persamaannya biasanya berdasarkan nilai atribut dari objek tersebut dan dapat juga berupa perhitungan jarak. *Clustering* sendiri juga disebut *Unsupervised Classification*, karena *clustering*

lebih bersifat untuk dipelajari dan diperhatikan. Cluster analysis merupakan proses partisi satu set objek data ke dalam himpunan bagian. Setiap himpunan bagian adalah cluster, sehingga objek yang di dalam cluster mirip satu sama dengan yang lainnya, dan mempunyai perbedaan dengan objek dari cluster yang lain. Partisi tidak dilakukan dengan manual tetapi dengan algoritma clustering. Oleh karena itu, Clustering sangat berguna dan bisa menemukan group yang tidak dikenal dalam data.

33. 2.1.3 K-Means

- 34. *K-Means Clustering* merupakan salah satu metode data *clustering* non-hirarki yang mengelompokkan data dalam bentuk satu atau lebih *cluster*/kelompok. Data-data yang memiliki karakteristik yang sama dikelompokkan dalam satu *cluster*/kelompok dan data yang memiliki karakteristik yang berbeda dikelompokkan dengan *cluster*/kelompok yang lain sehingga data yang berada dalam satu *cluster*/kelompok memiliki tingkat variasi yang kecil (Agusta: 2007).
- 35. Menurut Santosa (2007), langkah-langkah melakukan *clustering* dengan metode *k-means* adalah sebagai berikut :
- 1. Pilih jumlah *cluster k*.
- Inisialisasi k pusat cluster ini bisa dilakukan dengan berbagai cara. Namun yang paling sering dilakukan adalah dengan cara random. Pusat-pusat cluster diberi nilai awal dengan angka-angka random.
 - 3. Alokasikan semua data/objek ke *cluster* terdekat. Kedekatan dua objek ditentukan berdasarkan kedua jarak objek tersebut. Demikian juga kedekatan suatu data ke *cluster* tertentu ditentukan jarak antara data dengan

pusat *cluster*. Dalam tahap ini perlu dihitung jarak tiap data ke tiap pusat *cluster*. Jarak paling antara satu data dengan satu *cluster* tertentu akan menentukan suatu data masuk dalam *cluster* mana. Untuk menghitung jarak semua data ke setiap titik pusat *cluster* dapat menggunakan teori jarak *Euclidean* yang dirumuskan sebagai berikut:

- **36.** D(I,j) = ... (1)
- 37. Dimana:
- 38. D(I,j)= Jarak data ke I ke pusat cluster j
- 39. Xki = Data ke I pada atribut data ke k
- 40. Xkj = Titik pusat ke j pada atribut ke k
- 4. Hitung kembali pusat *cluster* dengan keanggotaan *cluster* yang sekarang. Pusat *custer* adalah rata-rata dari semua data/objek dalam *cluster* tertentu. Jika dikehendaki bisa juga menggunakan median dari *cluster* tersebut. Jadi rata-rata (*mean*) bukan satu-satu nya ukuran yang bisa dipakai.
- 5. Tugaskan lagi setiap objek memakai pusat cluster yang baru. Jika pusat cluster tidak berubah lagi maka proses clustering selesai. Atau, kembali ke langkah nomor 3 sampai pusat cluster tidak berubah lagi.

41. 2.1.4 Weka

42. Weka (Waikato Environment for Kmowledge Analysis) adalah aplikasi data mining open source bebasis Java. Aplikasi ini dikembangkan pertama kali oleh Universitas

Waikato di Selandia Baru. *Weka* terdiri dari koleksi algoritma *machine leraning* yang dapat digunakan untuk melakukan generalisasi/formulasi dari sekumpulan *data sampling*.

43. Algoritma ini bisa diterapkan secara langsung kedalam dataset atau bisa juga dipanggil dari kode java kita sendiri. Weka memiliki untuk data pre-processing, classification, regression, clustering, association rules, dan visualication. Pada weka ada beberapa metode pemilihan variabel dari suatu dataset, BestFirst. diantaranya ExhautiveSearch, FCBFSearch, GeneticSearch, GreedyStepwise, RaceSearch, RandomSearch, Rankerdan Ranker Search.

44. 2.1.5 Pengertian Asuransi

- 45. Berikut ini adalah pengertian asuransi menurut para ahli asuransi dan sumber lain, di antaranya adalah :
- 1. Menurut H.M.N Purwosutjipto asuransi adalah perjanjian timbal balik antara penutup (pengambil) asuransi dengan penanggung, dimana penutup (pengambil) asuransi mengikatkan diri selama jalannya pertanggungan membayar uang premi kepada penanggung, sedangkan penanggung sebagai akibat langsung dari meninggalnya orang yang dipertanggungkan jiwanya atau telah lampaunya suatu jangka watu yang diperjanjikan, mengikatkan diri untuk membayar sejumlah uang tertentu kepada orang yang ditunjuk oleh penutup (pengambil) asuransi sebagai penikmatnya.
- Pengertian Asuransi Jiwa Menurut UU No. 2
 Tahun 1992, Asuransi Jiwa adalah perjanjian antara dua pihak atau lebih, pihak penanggung

mengikatkan diri kepada tertanggung dengan menerima premi asuransi untuk memberikan suatu pembayaran yang didasarkan atas meninggal atau hidupnya seseorang yang diasuransikan.

46. 4. ANALISIS DATA MINING

47. 4.1 Data Selection (Pemilihan Data)

- 48. Data selection merupakan langkah awal dalam melakukan proses data mining. Tahap ini dilakukan untuk mendapatkan kolom-kolom data yang tepat yang disebut dengan atribut. Langkah ini akan selalu dilakukan pertama kali dalam implementasi data mining. Data yang digunakan dalam penelitian ini berasal dari PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera yaitu data nasabah tahun 2016 kantor cabang Prabumulih. Format data yang digunakan adalah format .doc (Word Document). Atribut-atribut yang dipakai dalam proses knowledge discovery in databases (KDD) yaitu:
- No Polis merupakan atribut yang berperan sebagai primary key, nomor resmi nasabah asuransi jika mereka sudah terdaftar secara sah
- Nama Pempol merupakan atribut yang menyatakan nama pemilik polis
- Macas merupakan atribut yang menyatakan jenis asuransi yang dipilih
- Pekerjaan merupakan atribut yang menyatakan pekerjaan yang dimiliki oleh pemegang polis
- Pendapatan/Bulan merupakan atribut yang menyatakan pendapatan yang diperoleh oleh pemegang polis
- Alamat merupakan atribut yang menyatakan lokasi atau tempat tinggal dimana pemegang polis

49. Dari atribut diatas untuk data nasabah pada tahun 2015-2016 sebelum dilakukan proses *data selection* adalah atribut no, atribut no polis, atribut nama pempol, atribut macas, atribut pekerjaan, atribut pendapatan/bulan, dan atribut alamat yang dapat dilihat seperti pada gambar 1 sebagai berikut

		Daftar	KuitansiNasaba	ıh (2016)		
		Kantor	Cabang : KC P	rabumulih		
		Na	maAgen : SUH	RDI		
No	No Polis	NamaPempol	Macas	Pekerjaan	Pendapatan /Rulan	Alamat
1	213103285330	SUWARNI	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU
- 2	207100369955	NGADIMAN WIJIK	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
- 3	215101564087	SUTEJO	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
-4	207102869805	ARWANI	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
- 5	208100060952	AHMAD PADILI	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
- 6	208100322438	ASMARA BAHARIB	MitraBeauswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
7	215101439473	SURYANTO	MitraMandiri	PN8	3.500.000	LUBAI ULU
8	214100351824	ADAM MALIK	MitraBeanswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
9	213103285295	MARDALENA	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU
10	213103391564	SITIFATHONAH	Mitra Guru	HONORER	1.000,000	LUBAI ULU
11	207100315421	SUMARNO	MitraBeanswa	PETANI	1,500,000	LUBAI ULU
12	213102683814	HARYONO	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
13	213102955253	SUKIRMAN	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
14	213103285498	SUKIRMAN	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
15	213102683840	SUKIRMAN	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
16	213102683857	WATINAH	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI ULU
17	207100270625	SUTARMAN	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
18	209102799075	SUPRATMAN	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU
19	211101664538	RUSDI	MitraBeaniswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
20	213103285188	ROSIDI JANUARDI	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU
21	207101273227	RIKIRIKARDO	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU
22	214102487813	PASOLILI	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
23	213103285278	TASIMA KALSARI	MitraBeauswa	PETANI	1.500,000	LUBAI ULU
24	213103391697	LESIMARIANA W	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU

57. Gambar 1. Data nasabah asuransi pada tahun 2015-2016 sebelum dilakukan proses data selection 58.

59. Setelah dilakukan proses *data selection* diatas, yaitu dengan mengurangi atribut yang tidak diperlukan untuk memudahkan pada saat melakukan tahap *data mining* selanjutnya. Dari proses tersebut maka didapatkan hasil nya menjadi atribut no, atribut macas,atribut pekerjaan, atribut pendapatan, dan atribut alamat yang dapat dilihat pada gambar 2 sebagai berikut:

(Dafe	arKuitansiNasa	bah (2016)						
	Kantor Cabang : KC Prabumulih									
	NamaAgen : SUHARDI									
-1	į									
,	No	Macas	Pekerjaan	Pendapatan /Bulan	Alamat					
	1	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU	ı				
	2	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
	3	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
- (4	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
	- 5	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
	- 6	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	1				
	7	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU	ı				
	8	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
4	9	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU	1				
	10	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI ULU	ı				
	11	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
	12	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
	13	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	1				
	14	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	1				
	15	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	1 1				
	16	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI ULU	1 4				
	17	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				
	18	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU	ı				
	19	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	1				
	20	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU	ı				
	21	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU	1				
	22	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU	ı				

65. 4.2 Preprocessing

66. Tahap *pre-processing* meliputi tahapan integrasi atau penggabungan data seluruh nasabah asuransi dari semua agen yang berjumlah 9 dan juga pembersihan data untuk menghasilkan dataset yang bersih sehingga dapat digunakan

dalam tahap berikutnya yaitu mining. Berikut penjelasan dua proses diatas:

- 1. Integrasi Data, merupakan data yang diperoleh akan digabungkan menjadi satu tabel data yang besar sebagai fitur pelatihan nantinya untuk menjalankan proses algoritma k-means.
 - 67. Hasil dari proses integrasi data tersebut dapat dilihat pada gambar 3 dibawah ini :

I	No	Macas	Pekerjaan	Pendapatan Bulan	Alamat
	1	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU
60	2	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAIULU
VO-	3	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
	4	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
	5	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAIULU
70	6	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
hy-	7	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU
0/-	8	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
	9	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI ULU
	10	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI ULU
70	11	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
, 0	12	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
	13	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
	1-4	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAIULU
71	15	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
′ -	16	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI ULU
-	17	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
	18	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAIULU
77	19	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAIULU
14	20	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI ULU
	21	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAIULU
	22	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU
72	23	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI ULU

74. Gambar 3. Integrasi data agen menjadi satu data besar

75.

- 2. Cleaning Data, tahap data cleaning merupakan tahap awal dari proses KDD. Data telah digabung akan dilakukan yang pembersihan, membuang data yang kosong dan memastikan data tersebut relevan atau terkait satu sama lain. Juga pada tahap ini kita harus cermat terhadap adanya redundansi data jika ditemukan. Dan dipastikan tiap-tiap baris data harus bersifat unik.
 - 76. Berikut adalah gambar dimana sebelum dilakukan proses cleaning data yang masih terdapat data yang tidak relavan dan dapat dilihat pada gambar 4 dibawah ini:

70	. No Polis	NamaPempol	Macas	Pekerjaan	Pendapatan /Bulan	Alamat
70	209100417686	NeniPerciArtini	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
12X	209102264530	Reni Yunairi, S.P	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
130	*209102738738	JohnyEliezer T	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
70	209103258003	Fartimah	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
154	211101075282	FitriSuryani	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
6	211101075296	Yuri	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
$O^{7} \cap$	211101285804	Karyanto	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
80	211101286211	HeruIswanto	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
9	212100197565	Rusli	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
Qq	212100197769	Muksin				
	.212101101176	Lela Diana	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
12	212101101244	HendroYulianto	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
Q3)	21210268753	Nurhadi	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
Q4	• 212102739396	Zubaidah	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
15	213100867564	DismalaDewi	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
प्रव	213102237762	SyamsirAlam	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
Q.	• 213102489017	Isnata Takasuri	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
48,	213102489167	Eva Erliza ZA	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
XZ	213102489271	EnnySusilawati	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
Q_{0}	* 213102567105	SitiMasitoh	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
21-	21400077375	NurAfriyanti	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
X2)	214101501308	Benny Irawan	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
23	*215100782477	EllyNovitasari	MitraMandin	PNS	3.500.000	LUBAI
86						

87. Gambar 4. Data Sebelum Dilakukan Data Cleaning

Setelah dilakukan proses cleaning 88. data, maka dapat dilihat bahwa data yang tidak relevan seperti gambar diatas sudah tidak ada lagi. Hasil dari proses tersebut dapat dilihat pada gambar 5 dibawah ini:

<u>No</u>	No Polis	NamaPempol	Macas	Pekerjaan	Pendapatan /Bulan	Alamat
1	209100417686	NeniPerciArtini	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
2	209102264530	Reni Yunairi, S.P	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
3	209102738738	Johny Eliezer T	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
4	209103258003	Fartimah	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
5	211101075282	FitriSuryani	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
6	211101075296	Yuri	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
7	211101285804	Karyanto	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
8	211101286211	HeruIswanto	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
9	212100197565	Rusli	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
10	212101101176	Lela Diana	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
11	212101101244	HendroYulianto	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
12	21210268753	Nurhadi	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
13	212102739396	Zubaidah	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
14	213100867564	DismalaDewi	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
15	213102237762	SyamsirAlam	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
16	213102489017	Isnata Takasuri	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
17	213102489167	Eva Erliza ZA	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
18	213102489271	EnnySusilawati	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBAI
19	213102567105	SitiMasitoh	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBAI
20	21400077375	NurAfriyanti	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBAI
21	214101501308	Benny Irawan	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAI
22	215100782477	EllyNovitasari	MitraMandin	PNS	3.500.000	LUBAI

96. Gambar 5. Data Setelah Dilakukan Data Cleaning

97. 4.3 Data Transformation

98. Tahap transformation data merupakan tahap merubah data kedalam bentuk yang sesuai untuk di mining . Tahap ini juga berguna untuk membentuk format data yang diterima di perangkat lunak data mining yang akan memprosesnya. Biasanya perangkat lunak data mining menggunakan format data .csv atau excel. Berhubung data yang diperoleh berbentuk dokumen kata (.doc), maka terlebih dahulu kita akan mengubahnya ke dalam format excel atau csv. Hal ini dapat dilihat pada gambar 6 dibawah ini : 99.

100.

101.

	3	Ж сыя Ча сору		- 11 - A A			Wrap			General		1,20	
Pe	nte	Format Painte	B Z H		===:	M. EM	Merg	je či Cer	ster -	8 - % ,	158 458	Conditional Formatting	as Table
		Diphoard	P. Fri	int G		Alignme	int			Number			States
		R16	+ (fx										
	Α		C	D	6	F		G	н	7/8		K	L
	Ne	Macas	Peteriaan	Pendanatan Bulan	Alemat								
,	1	MitraMandiri	PNS	3.500.000	LUBALULU								
,	2	MiscaDeanierra	PETANI	1.500.000	LUBALLEL								
	2	Mitralleaniewa	PETANI	1.500.000	LUBALLEL								
	4	Mitralleanings	PETANI	1.500.000	LUBALLEU								
0	2	MitraBeautywa	PETANI	1 500 000	LUBALULU								
7	6	MitraBeautywa	PETANI	1 500 000	LUBALULU								
8	7	MitraMandin	PNS	3 500 000	LUBALULU								
9	8	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBATULU								
0	9	MitraMandiri	PN8	3.500.000	LUBATULU								
	10	Mitra Guru	HONORER	1.000.000	LUBATULU								
	11	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBALULU								
	12	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBALULU								
	13	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBATULU								
	14	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBAT ULU								
0	12	MittaBeasiewa	PETANI	1.500.000	LUBALULU								
	10	Mitra Quru	HONORER	1.000.000	LUBALULU								
8	17	MitraBeautywa	PETANI	1 500 000	LUBALULU								
	18	MittelCerday	WIRASWASTA	2.500.000	LUBATULU								
	19	MitraBeasiswa	PETANI	1.500.000	LUBALULU								
11	20	MitraCerdas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBALULU								
	21	MitraCentas	WIRASWASTA	2.500.000	LUBALULU								
	22	MittaBeastewa	PETANI	1.500.000	LUBALULU								
	2.5	MitraBeautywa	PETANI	1.500.000	LUBALULU								
		* Sheetl S	heet2 _ Sheet3 _	PJ									

109. Setelah data diubah ke dalam format *excel*, maka selanjutnya mengubah data dari format *excel* kedalam format .csv dan disimpan dan hasil nya dapat dilihat gambar 7 dibawah ini : 110.



111. Gambar 7. Mengubah *dataset* dari format *excel* ke format .csv

112. 4.4. Analisa K-Means

- 113. Agar data nasabah dapat diolah dengan metode *k-means clustering*, maka data yang berjenis data nominal seperti macas, jenis pekerjaan, dan alamat harus di inisialisasikan terlebih dahulu dalam bentuk angka.
- 114. Untuk melakukan inisialisasi macas atau jenis asuransi yang dipilih nasabah dilakukan dengan langkah-langkah sebagai berikut:
- Macas tersebut diurutkan dari yang terbesar berdasarkan frekuensi jenis asuransi yang dipilih nasabah.
- 2. Kemudian macas yang memiliki frekuensi terbesar diberi inisial dengan angka 1, dan jenis asuransi yang memiliki frekuensi terbesar kedua diberi inisial dengan angka 2, begitu seterusnya hingga jenis asuransi dengan

frekuensi paling sedikit. Hasil dari inisialisasi macas dapat dilihat pada tabel 1.

115.	Maca	116.	F	117.	Inis
	S	rek		ial	
118.	Mitra	119.	7	120.	1
Ве	easiswa	;	8	120.	1
121.	Mitra	122.	6	123.	2
M	andiri	4	4	123.	2
124.	Mitra	125.	3	126.	2
Се	erdas	9	9	126.	3
127.	Mitra	128.	2	129.	4
Gı	ıru	;	8	129.	4
130.	Mitra	131.	0	127	_
M	Melati		9	132.	5
133.	Mitra	124	1	125	(
M	andiri	134.	1	135.	6

136.

- Kemudian jenis pekerjaan juga perlu di inisialisasikan kedalam bentuk angka. Seperti pada macas, pada jenis pekerjaan juga diberi inisialisasikan berdasarkan frekuensi nasabah pada jenis pekerjaan tersebut.
- Hasil inisialisasi jurusan tersebut dapat dilihat pada

138. tabel 2 dibawah ini :

I	Pe rjaa n	140. Frek	141. I nisia l	
142. ani		143. 77	144 . 1	l
145. S	PN	146. 57	147 . 2	2
148. ras ^v		149. 38	150 . 3	3
151. nor		152. 29	153 . 4	1
154. rau		155. 6	156 . <i>5</i>	5
157. G	SP	158. 5	159. <i>6</i>	5
160. T	IR	161. 2	162. 7	7
163.		164. 2	165. 8	3
166. S Do	PN kter	167. 1	168 . 9)

169.	Pol	170.	171.	1
isi		1		0
172.	Wi	173.	174.	1
ras	wast	1/3.	1/4.	1
a		1		1

175.

176.

177.

178.

179.

180.

181.

182.

183.

184.

185.

186. Tabel 2. Inisialisasi Jenis Pekerjaan Nasabah

- 4. Kemudian menginisialisasikan alamat kedalam bentuk angka. Seperti pada jenis pekerjaan, pada alamat juga diberi inisialisasi berdasarkan frekuensi alamat nasabah tersebut.
- **187.** Hasil inisialisasi alamat tersebut dapat dilihat pada tabel 3 dibawah ini :

188.

189.

190.

191.

102	Alamat	193.	194.
192.	Alamat	Frek	Inisial
195.	Gelumba	196.	197.
ng		79	1
100	Kelekar	199.	200.
190.	Kelekai	33	2
201.	Lubai	202.	203.
Ul	u	30	3
204.	Tan	205.	206.
jur	ng Raman	29	4
207	Lubai	208.	209.
207.	Lubai	22	5
210.	Lembak	211.	212.
210.	Lembak	12	6
213.	Ramban	214.	215.
g I	Lubai	9	7
216.	Lembak	217.	218.

	Timur	5	8
219.	,		

220. Tabel 3. Inisialiasasi Alamat Nasabah

221. Setelah semua data nasabah pada tahun 2016 di inisialisasi kedalam bentuk angka, maka data-data tersebut telah dapat dikelompokkan dengan menggunakan algoritma k-means clustering. melakukan Untuk dapat menjadi pengelompokkan data-data tersebut beberapa cluster perlu dilakukan beberapa langkah yaitu:

- Menentukan jumlah cluster yang diinginkan.
 Dalam penelitian ini data-data nasabah yang ada akan dikelompokkan menjadi empat cluster.
- 2. Tentukan titik pusat awal dari setiap *cluster*.

 Dalam penelitian ini titik pusaat awal ditentukan secara *random* dan didapat titik pusat dari setiap *cluster* dapat dilihat pada tabel 4 sebagai berikut:

222.	223.	224.	225. Pend/bl	226.
Centroid	Macas	Pekerjaan	n	Alamat
227.	228.	229.	230.	231.
cluster 0	2	2	3500000	3
232.	233.	234.	235.	236.
cluster 1	1	1	1500000	3
237.	238.	239.	240.	241.
cluster 2	2	2	3500000	5
242.	243.	244.	245.	246.
cluster 3	3	3	2500000	7

247.

248. Tabel 4. Titik Pusat Awal Setiap Cluster

3. Tempatkan setiap data pada *cluster*. Dalam penelitian ini digunakan metode *simple k-means* untuk mengalokasikan setiap data kedalam suatu *cluster*, sehingga data akan dimasukkan dalam suatu *cluster* yang memiliki jarak paling dekat dengan titik pusat dari estiap *cluster*. Untuk mengetahui *cluster* mana yang paling dekat dengan data, maka perlu dihitung

jarak setiap data dengan titik pusat setiap cluster.

249. Sebagai contoh akan dihitung jarak dari data nasabah pertama kepusat *cluster* pertama :

251.
$$= 0$$

- 252. Dari hasil perhitungan diatas didapatkan hasil bahwa jarak data nasabah pertama dengan pusat *cluster* pertama adalah 0.
- **253.** Jarak dari data nasabah pertama ke pusat *cluster* kedua :

254.
$$D(1,1) = 2$$

- 255. Dari hasil perhitungan diatas didapatkan hasil bahwa jarak data nasabah pertama dengan pusat *cluster* kedua adalah 2.
- **256.** Jarak dari data nasabah pertama ke pusat *cluster* ketiga :

257.
$$D(1,2) = 1000000$$

- 258. Dari hasil perhitungan diatas didapatkan hasil bahwa jarak data nasabah pertama dengan pusat *cluster* ketiga adalah 1000000.
- **259.** Jarak dari data nasabah pertama ke pusat *cluster* keempat :

260.
$$D(1,1) = 2000000$$

- 261. Dari hasil perhitungan diatas didapatkan hasil bahwa jarak data nasabah pertama dengan pusat *cluster* ketiga adalah 2000000.
- 262. Berdasarkan hasil perhitungan diatas dapat disimpulkan bahwa jarak data nasabah pertama yang paling dekat adalah dengan *cluster* 0, sehingga data nasabah pertama dimasukkan ke

dalam *cluster* 0. Berikut adalah tampilan sebagian hasil perhitungan untuk 219 data nasabah dapat dilihat pada gambar 8 dibawah ini :

No	Macas	Pekerjaan	Pend/Bln	Alamat	CO	C1	C2	C3	Terkecil	Cluste
1	2	2	3500000	3	0	2	1000000	2000000	CO	0
2	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
3	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
4	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
5	1	1	1500000	3	1500000	2000000	1000000	2	C3	3
6	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
7	2	2	3500000	3	0	2	1000000	2000000	CO	0
8	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
9	2	2	3500000	3	0	2	1000000	2000000	CO	0
10	4	4	1000000	3	2500000	2500000	1500000	500000	C3	3
11	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
12	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
13	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
14	1	1	1500000	3	2000000	1000000	1000000	2	C3	3
15	1	1	1500000	3	2000000	1000000	1000000	2	C3	3
16	4	4	1000000	3	2500000	2500000	1500000	500000	C3	3
17	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
18	3	3	2500000	3	1000000	1000000	4	1000000	C2	2
19	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
20	3	3	2500000	3	1000000	1000000	4	1000000	C2	2
21	3	3	2500000	3	1000000	1000000	4	1000000	C2	2
22	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3
23	1	1	1500000	3	2000000	2000000	1000000	2	C3	3

270. Gambar 8. Hasil perhitungan setiap data ke setiap *cluster*

271.

- **4.** Setelah semua data diletakkan kedalam *cluster* yang terdekat, kemudian hitung kembali pusat *cluster* yang baru berdasarkan rata-rata anggota yang ada pada *cluster* tersebut.
- Setelah didapatkan titik pusat yang baru dari setiap cluster, lakukan kembali dari langkah ketiga hingga titik pusat dari setiap cluster tidak berubah lagi dan tidak ada lagi data yang berpindah dari suatu cluster ke cluster yang lain. Dalam penelitian ini iterasi clustering data nasabah terjadi sebanyak 3 kali iterasi. Pada iterasi ketiga titik pusat dari setiap cluster sudah tidak berubah dan tidak ada lagi data yang berpindah dari satu cluster ke cluster lain.
- 272. Setelah dilakukan perhitungan seperti yang diuraikan diatas, maka dapat diketahui hasil dari analisis perhitungan *k-means* menggunakan cara manual. Dan hasil dari perhitungan manual tersebut adalah sebagai berikut ini :

1. Cluster 0

273. Cluster 0 terdiri dari 52 orang,

	1 1 .	11111	1 1	0 11 1 1
No	Macas	Pekerjaan	Pend/bulan	Alamat/banyaknya
1.	MitraMandiri	PNS	3.500.000	Lubai Ulu = 6 orang
2.	MitraMandiri	PNS	3.500.000	Lubai = 6 orang
3.	MitraMandiri	PNS	3.500.000	Rambang Lubai = 2 orang
4.	MitraMandiri	PNS	3.500.000	Lembak = 2 orang
5.	MitraMandiri	PNS	3.500.000	Lembak Timur = 2 orang
6.	MitraMandiri	PNS	3.500.000	Gelumbang = 19 orang
7.	MitraMandiri	Polisi	5.000.000	Gelumbang = 1 orang
8.	MitraMandiri	Wirausaha	3.000.000	Gelumbang = 3 orang
9.	Mitra Mandiri	PNS	3.500.000	Kelekar = 11 orang

275.

276.

277.

278.

279. Gambar 9. Hasil analisis clustering pada cluster 0

280. Dari hasil perhitungan diatas pada *cluster* 0 dapat disimpulkan bahwa karakteristik nasabah pada *cluster* 0 didominasi oleh nasabah yang memilih macas Mitra Mandiri dengan jenis pekerjaan PNS, berpenghasilan Rp. 3.500.000 perbulan dan beralamat di Gelumbang.

2. Cluster 1

281. *Cluster* 1 terdiri dari 109 orang, dapat dilihat pada gambar 9 dibawah ini :

282.

	MitraBeasiswa	Petani	1.500.000	Lubai Ulu = 22 orang
1	MitraGuru	Honorer	1.000.000	Lubai Ulu = 2 orang
	MitraBeasiswa	Petani	1.500.000	Lubai = 6 orang
	MitraGuru	Honorer	1.000.000	Lubai =6 orang
	MitraBeasiswa	Petani	1.500.000	RambangLubai = 6 orang
i.	Mitra Guru	Honorer	1.000.000	RambangLubai = 1 orang
	MitraBeasiswa	Petani	1.500.000	Gelumbang = 20 orang
1.	MitraBeasiswa	Honorer	1.000.000	Gelumbang = 9 orang
l.	Mitra Melati	IRT	800.000	Gelumbang= 2 orang
0.	Mitra Melati	SPG	1.200.000	Gelumbang = 2 orang
1.	MitraBeasiswa	Petani	1.500.000	Tanjung Raman = 10 orang
2.	MitraBeasiswa	Petani	1.500.000	Kelekar = 9 orang
3.	MitraMelati	SPG	1.200.000	Kelekar = 1 orang
4.	MitraGuru	Honorer	1.000.000	Kelekar = 13 orang

283. Gambar 9.Hasil analisis *clustering* pada *cluster* 1

284. Dari hasil perhitungan diatas pada *cluster* 1 dapat disimpulkan bahwa karakteristik nasabah pada *cluster* 1 didominasi oleh nasabah yang memilih macas Mitra Beasiswa

dengan jenis pekerjaan Petani, berpenghasilan Rp. 1.500.000 perbulan dan beralamat di Lubai Ulu.

3. Cluster 2

285. *Cluster* 2 terdiri dari 16 orang, dapat dilihat pada gambar 10 dibawah ini :

	Marine Anna	V .	020000000000000000000000000000000000000	TOTAL CONTRACTOR OF THE STATE O
	MitraMandiri	PNS	3.500.000	TanjungRaman = 9 orang
1.	MitraGuru	Honorer	1.000.000	TanjungRaman = 3 orang
	MitraMandiri	Wirausaha	3.000.000	TanjungRaman = 2 orang
	MitraMelati	SPG	1.200.000	TanjungRaman = 1 orang
i.	MitraMandiri	Wirausaha	3.000.000	Kelekar = 1 orang

291. Gambar 10. Hasil analisis clustering pada cluster 2

292. Dari hasil perhitungan diatas pada *cluster* 2 dapat disimpulkan bahwa karakteristik nasabah pada *cluster* 2 didominasi oleh nasabah yang memilih macas Mitra Mandiri dengan jenis pekerjaan PNS, berpenghasilan Rp. 3.500.000 perbulan dan beralamat di Tanjung Raman.

4. Cluster 3

293. *Cluster* 3 terdiri dari 42 orang, dapat dilihat pada gambar 11 dibawah ini:

110	Macas	гекегјаан	гени/винан	Анашагрануакцуа
1.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Lubai Ulu = 3 orang
2.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Lubai = 5 orang
3.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Rambang Lubai = 3 orang
4.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Lembak = 7 orang
5.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Lembak Timur = 1 orang
6.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Gelumbang = 14 orang
7.	MitraMelati	Perawat	2.000.000	Gelumbang = 2 orang
8.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Tanjung Raman = 4 orang
9.	MitraCerdas	wiraswasta	2.500.000	Kelekar = 3 orang

298. Gambar 11.Hasil analisis *clustering* pada *cluster* 3

299. Sedangkan hasil dari perhitungan diatas pada *cluster* 3 dapat disimpulkan bahwa karakteristik nasabah pada *cluster* 3 didominasi oleh nasabah yang memilih macas Mitra Cerdas dengan jenis pekerjaan Wiraswasta, berpenghasilan Rp. 2.500.000 perbulan dan beralamat di Gelumbang.

300. 5.HASIL DAN PEMBAHASAN

301. 5.1. Data Mining

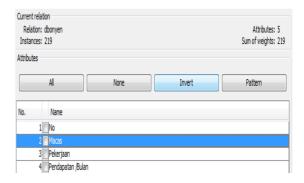
302. Setelah melakukan transformasi, tahap berikutnya adalah melakukan proses mining data. Proses dilakukan bertujuan untuk mencari pola dari data atau mencari nilai emas dari suatu data. Untuk menambang data, kita memerlukan teknik tertentu. Cara yang bisa kita terapkan untuk mengambil pengetahuan dari sekumpulan data yang amat besar. Teknik yang akan kita gunakan adalah clustering dengan menggunakan algoritma k-means, apabila di Weka dikenal sebagai algoritma SimpleKMeans. Pengetahuan yang akan diambil adalah berapa banyak atau kecenderungan minat nasabah terhadap jenis asuransi tersebut. Dengan mengetahui tingkatan minat mereka, kemudian kita dapat memprediksi kemungkinan mereka untuk menjadi nasabah. Tahapan ini adalah inti dari tahapan KDD (Knowledge discovery in databases), melakukan evaluasi terhadap data yang sudah dimodelkan sebelumnya.

5.1.1 Penerapan Algoritma *K-Means* menggunakan aplikasi Weka

303. Selanjutnya yaitu memilih file yang berisi data nasabah untuk di inputkan kedalam aplikasi *Weka* agar dapat dilakukan tahap evaluasi. Setelah file berisi data nasabah dipilih maka akan

mendapatkan hasil atribut yang terdeteksi oleh *Weka* dan hasilnya dapat dilihat pada gambar 12 sebagai berikut:

304.



305. Gambar 12. Atribut yang terdeteksi oleh Weka setelah *file* dipilih

306. Ringkasan data yang berhasil dibaca adalah atribut macas, atribut pekerjaan, atribut pendapatan perbulan, atribut alamat beserta grafik ringkasan jumlah atribut, secara menyeluruh dapat dilihat pada gambar sebagai berikut:

a. Macas

307. Isi dari atribut macas sepertidijelaskan diatas dapat dilihat pada gambar 13

Name: Macas Missing: 0 (0%)		Distinct: 6	Type: Nominal Unique: 1 (0%)	
No.	Label	Count	Weight	
	1 MitraMandiri	64	64.0	
	2 MitraBeasiswa	78	78.0	
	3 Mitra Guru	28	28.0	
	4 MitraCerdas	39	39.0	
	5 MItraMandiri	1	1.0	
	6 MitraMelati	9	9.0	

312.

313. Gambar 13. Ringkasan jumlah masingmasing jenis asuransi

b. Pekerjaan

314. Isi dari atribut pekerjaan seperti dijelaskan diatas dapat dilihat pada gambar 14

Name: Missing:	Pekerjaan 0 (0%)	Distinct: 11	Type: Nominal Unique: 3 (1%)
No.	Label	Count	Weight
	1 PNS	57	57.0
	2 PETANI	77	77.0
	3 HONORER	29	29.0
	4 WIRASWASTA	38	38.0
	5 PNS Dokter	1	1.0
	6 POLISI	1	1.0
	7 IRT	2	2.0
	8 WISASWASTA	1	1.0
	9 PERAWAT	2	2.0
1	10 SPG	5	5.0
1	11 WIRAUSAHA	6	6.0

319.

320. Gambar 14. Ringkasan jumlah masingmasing jenis pekerjaan nasabah

c. Pendapatan Per Bulan

321. isi dari atribut pendapatan perbulan tersebut dapat dilihat pada gambar 15

	Selected attribute Name: Pendapatan /Bulan Missing: 0 (0%)	Distinct: 11	Type: Numeric Unique: 2 (1%)	
?	Statistic		Value	
	Minimum		800000	
3	Maximum		1000000	
	Mean		2234703.196	
3	StdDev		1088337.373	

326.

327. Gambar 15. Penyajian statistik dari atribut pendapatan perbulan nasabah

d. Alamat

328. Isi dari atribut alamat nasabah tersebut dapat dilihat pada gambar 16 dibawah ini

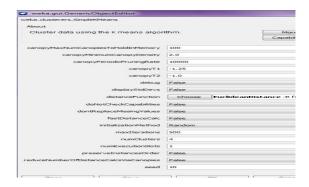
	: Alamat : 0 (0%)	Distinct: 8	Type: Nominal Unique: 0 (0%)	
No.	Label	Count	Weight	
	1 LUBAI ULU	30	30.0	
	2 LUBAI	22	22.0	
	3 RAMBANG LUBAI	9	9.0	
	4 LEMBAK	12	12.0	
	5 LEMBAK TIMUR	5	5.0	
	6 GELUMBANG	79	79.0	
	7 TANJUNG RAMAN	29	29.0	
	8 KELEKAR	33	33.0	

333. Gambar 16. Ringkasan Jumlah dari alamat nasabah

334. 5.2 Evaluation (Data Mining Result)

dengan algoritma *k-means* ada parameter yang bisa kita atur terlebih dahulu. Parameter yang paling penting adalah jumlah *cluster*, maksimum iterasi, fungsi jarak, dan metode inisial *centroid*. Tampilan dari pengaturan algoritma *k-means* pada aplikasi *Weka* dapat dilihat pada gambar 17 sebagai berikut:

336.



337. Gambar 17. Pengaturan algoritma *k-means* pada aplikasi *Weka*

338. Dalam penelitian ini , *cluster* yang akan dibuat berjumlah 4 *cluster*, dengan fungsi jarak yang digunakan adalah fungsi jarak *euclidean*, maksimum iterasi yang ditempuh sebanyak 500 iterasi dengan pembangkitan *centroid* mula-mula secara *random*.

339. Hasil dari melakukan proses algoritma *k-means* menggunakan fungi jarak *euclidean* dapat dilihat pada gambar 18 di bawah

	weka.clusterers.SimpleWMeans -init 0 -max-candidates 100 -periodic-pruning 10000 -min-density 2.0 -t1 -1.25 -t2 -1.0 -N 4
	dbonyen-weka.filters.unsupervised.attribute.Remove-R1
	219
Attributes:	4
	Macas
	Pekerjaan
	Pendapatan /Bulan
	Alamat
Test mode:	evaluate on training data
=== Clusterin	g model (full training set) ===
kMeans	
Within cluste	er sum of squared errors: 210.84863550037926
Initial start	ing points (random):
Cluster 0: M:	traMendiri, PNS, 3500000, LUBAI
Cluster 1: M:	traBeasiswa, PETANI, 1500000, LEMBAK
Cluster 2: M:	traMandiri, FNS, 3500000, 'TANJUNG RAMAN'
	=== Clusterin kMeans Number of it Within cluste Initial start Cluster 0: M: Cluster 1: M:

350. **351.**

343. Gambar 18. Inisial *centroid* dari proses perhitungan *k-means*

344. Pada tahap awal, *k-means* akan membentuk *centroid* terlebih dahulu. *Centroid* merupakan nilai pusat atau nilai acuan bagi data lain agar dapat berkelompok atau membentuk *cluster*. Jumlah *centroid* akan mengikuti jumlah *cluster* dan dimensi data yang diproses berjumlah 4 yaitu atribut macas, atribut pekerjaan, atribut penghasilan perbulan, dan atribut alamat. Sehingga struktur dimensi *centroid* pun akan bernilai 4.

345. Pada gambar kita dapat lihat bahwa cluster 0 atau yang pertama, mengambil pola atribut macas MitraMandiri, atribut pekerjaan PNS, dengan penghasilan 3500000 dan atribut alamat di LUBAI. Begitu juga selanjutnya, yang mana ini menjelaskan bahwa aplikasi Weka otomatis memilih secara acak atau rabdom, nilai pusat atau nilai acuan untuk mengelompokkan data nasabah ke dalam cluster yang telah ditentukan agar dapat dilihat pola datanya. Centroid akan terus diperbarui untuk dapat menyesuaikan dengan data nasabah yang ada, dan dikelompokkan berdasarkan fungsi jarak yang telah ditentukan sampai mencapai maksimum iterasi.

346. Hasil dari proses pelatihan sekaligus evaluasi yang telah dilakukan pada aplikasi *Weka* dapat dilihat pada gambar 19 sebagai berikut:

		Cluster#			
Attribute	Full Data	0	1	2	3
	(219.0)	(53.0)	(109.0)	(16.0)	(41.0)
Macas	MitraBeasiswa	MitraMandiri	MitraBeasiswa	MitraMandiri	MitraCerdas
Pekerjaan	PETANI	PNS		PNS	WIRASWASTA
Pendapatan /Bulan					2475609.7561
Alamat	GELUMBANG	GELUMBANG	GELUMBANG	TANJUNG RAMAN	GELUMBANG
Time taken to build			: 0.01 seconds		
Clustered Instances					
0 53 (24%) 1 109 (50%)					

352. Gambar 19. Hasil *training* dan evaluasi *k-means*

353. Hasil dari *training* akan membentuk *centroid* baru yang jelas berbeda dari sebelumnya yaitu dari tahap inisialisasi. Pada akhir pelatihan *Centroid* 0 , mewakili data yang mana memiliki acuan bahwa nasabah yang punya penghasilan di >1.300.000 , berprofesi sebagai Petani dan memilih produk Mitra Beasiswa berjumlah 50% dan banyak diminati di daerah Gelumbang. Namun profesi yang sama dengan penghasilan >2.000.000 memperoleh data sedikit dalam kelompoknya.

354. Setelah dilakukan *training* pembentukan *centroid* maka dapat dilihat hasil dari pengelompokkan *cluster* 0, *cluster* 1, *cluster* 2, dan *cluster* 3 seperti pada gambar 20 dibawah ini :

O.Mitra/Mandrit.PNS.3500000, TUBAI UUT, cluster0

1.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

2.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

3.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

3.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

5.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster0

7.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster0

9.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

10.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

11.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

12.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

12.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

13.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

13.Mitra/Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

15.Mitra/Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

15.Mitra/Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

16.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

16.Mitra/Massiswa, PETANI,15000000, TUBAI UUT, cluster1

16.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

17.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

18.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

19.Mitra/Massiswa, PETANI,15000000, TUBAI UUT, cluster1

19.Mitra/Massiswa, PETANI,1500000, TUBAI UUT, cluster1

19.Mitra/Massiswa, PETA

360. Gambar 20. Hasil pengelompokkan *cluster* 0, 1, 2, dan 3.

361. Pola persebaran (dispertion) cluster dari data nasabah yang digunakan mempunyai hubungan yang erat. Persebaran pola membicarakan hal dimana terdapat pola data nasabah dan dimana tidak terdapat pola di suatu daerah pola. Dengan kata lain persebaran pola berbicara tentang lokasi pola. Persebaran cluster

dan jumlah data nasabah pada kelompok nya dapat disimpulkan pada gambar 21 di bawah ini :

362.

363.

364.

365.

366. Gambar 21. Persebaran *Cluster* dan jumlah data dalam kelompoknya

367. Berdasarkan gambar diatas menjelaskan bahwa mayoritas nasabahat berada pada cluster 1 atau cluster nomor 2 dengan jumlah warna titik merah yang paling banyak. Dilihat juga dari data gambar sebelumnya yang menyatakan bahwa jumlah anggota data yang terkelompok pada cluster 1 berjumlah 50% setengah dari kemungkinan yang dapat menjadikan nasabah baru. Sehingga didapatkan hasil dari proses data mining menggunakan teknik clustering dan perhitungan algoritma k-means adalah bahwa calon nasabah yang berprofesi sebagai Petani, dengan pendapatan rata-rata 1.500.000, memiliki minat yang cukup tinggi untuk menjadi nasabah asuransi dengan jenis asuransi MitraBeasiswa, khususnya di wilayah Gelumbang.

6. KESIMPULAN DAN SARAN

6.2 Kesimpulan

368. Berdasarkan hasil penelitian dan pembahasan dari bab-bab sebelumnya, didapatkan beberapa kesimpulan yang dapat diambil dari penelitian mengenai penerapan *k-means clustering* untuk memprediksi minat nasabah pada PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih adalah sebagai berikut :



mengenai minat nasabah berdasarkan jenis asuransi yang dipilih,pendapatan perbulan, dan alamat nasabah.

- 2. Dari penelitian yang dilakukan didapatkan hasil dari proses data mining menggunakan teknik clustering dan perhitungan algoritma kmeans adalah bahwa calon nasabah yang berprofesi sebagai Petani, dengan pendapatan rata-rata 1.500.000 , memiliki minat yang cukup tinggi untuk menjadi nasabah asuransi dengan jenis asuransi yang dipilih adalah MitraBeasiswa, khususnya di wilayah Gelumbang.
- Dengan adanya penelitian ini dapat membantu pihak marketing PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih dalam pengambilan keputusan untuk melakukan promosi kepada masyarakat.

6.2 Saran

- 369. Setelah melakukan penelitian mengenai penerapan *k-means clustering* untuk memprediksi minat nasabah pada PT. Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 Prabumulih penulis memiliki saran sebagai berikut:
- Dengan adanya penelitian ini diharapkan dapat dimanfaatkan untuk pencarian nasabah baru agar proses yang dilakukan lebih efisien.
 - 370. Disarankan agar penelitian ini dapat digunakan dan dikembangkan dalam melakukan penelitian-penelitian selanjutnya.

371. DAFTAR PUSTAKA

- 372. Pramudiono, 2006. Pengertian data mining menurut para ahli (http://hariannetral.com/2014/09/Pengertia n-data-mining-apa-itu-data-mining.html).

 Diakses pada tanggal 20 November 2016 pukul 10.00 Wib.
- 373. Sejarah Asuransi Jiwa Bersama Bumiputera 1912 (http://www.bumiputera.com/). Diakses pada tanggal 20 November 2016 pukul 10.30 Wib.
- 374. Turban et al, 2005. Pengertian data mining
 - 375. (http://globallavebookx.blogspot.co.id/2015/04.pengertian-data-mining-menurut-ahli.html/). Diakses pada tanggal 21 November 2016 pada pukul 09.00 Wib.
- 376. Cahy, Suryana, 2010. jenis-jenis data
 (https://csuryana.wordpress.com/2010/03
 /25/data-dan-jenis-data penelitian/).
 Diakses pada tanggal 21 November 2016
 pada pukul 13.00 Wib.
- 377. Agusta, Y. 2007. Dikutip oleh Johan Oscar Ong. *K-Means Penerapan*, *Permasalahan dan Metode Terkait.*Jurnal Sistem dan Informatika Vol. 3 (Februari 2007): 47-60.
- 378. Santosa, B. 2007. Dikutip oleh Johan Oscar Ong. *Data Mining: Teknik Pemanfaatan Data untuk Keperluan Bisnis.* Yogyakarta: Graha Ilmu.

- 379. Sigit, P. 2013. Tahapan *KDD*(Knowledge Discovery in Database).

 (http://sigitprabowo.blogspot.co.id/2013/04/data-mining-tahap-tahapan-knowledge.html/). Diakses pada tanggal
 15 Desember 2016 pada pukul 10.00

 Wib
- 380. Larose, 2005. Pengertian data mining menurut para ahli.
 - 381. (http://pengertianmenurut.blogspot.co.id/2016/02/pengerti an-dan-pengelompokan-data.html). Diakses pada tanggal 16 Desember 2016 pada pukul 10.00 Wib.
- 382. Han dan Kamber, 2011.
 Pengelompokkan Clustering.
 383. (http://library.binus.ac.id/eColls/eThesisdoc/Bab2DOC/2012-1-00011-SI
 %20Bab2001.doc
 Diakses pada tanggal
 10 Januari 2017 pada pukul 09.00 Wib.
- 384. Susanto, Erdi, 2012. Data mining menggunakan Weka.
 385. (http://www.erdisusanto.com/201/2/06/data-mining-menggunakan/weka.html). Diakses pada tanggal 10
 Januari 2017 pada pukul 09.30 Wib.
- 386. Purwosutjipto, 2015. Pengertian
 Asuransi Jiwa Menurut Para Ahli.
 387. (http://www.pengertianpakar.com/2015/03/pengertian-asuransi-jiwa.html).
 Diakses pada tanggal 11 Januari 2017
 pada pukul 10.00 Wib.