

S1 Sistem Informasi KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

Mata Kuliah : Data Warehouse dan Data Mining

Dosen Pengampu : Rita Sari, S.ST., M.Kom. / Rizqi Putri Nourma Budiarti, S.T., M.T.

Berdoalah terlebih dahulu sebelum mengerjakan soal ujian.

- 1. Jelaskan apa yang Anda ketahui tentang Data Mining? Jelaskan juga perbedaannya dengan Machine Learning.
- 2. Jelaskan bagaimana konsep dasar dari Classification dan sebutkan jenis beserta contohnya.
- 3. Jelaskan bagaimana konsep dasar dari Clustering dan sebutkan jenis beserta contohnya.
- 4. Jelaskan bagaimana proses Data Mining secara Supervised Learning maupun Unsupervised Learning, berikan contohnya.
- 5. Diketahui data training pada sebuah tabel:

NO	USIA	BATUK	SUHU BADAN	STATUS CORONA		
1	TUA	KERING	TINGGI	POSITIF		
2	TUA	KERING	TINGGI	NEGATIF		
3	TUA	KERING	TINGGI	POSITIF		
4	MUDA	KERING	TINGGI	NEGATIF		
5	MUDA	KERING	RENDAH	POSITIF		
6	MUDA	BASAH	RENDAH	NEGATIF		
7	MUDA	BASAH	RENDAH	POSITIF		
8	MUDA	BASAH	TINGGI	NEGATIF		
9	TUA	BASAH	RENDAH	NEGATIF		
10	TUA	KERING	RENDAH	POSITIF		
Tabel ini l	Tabel ini hanya contoh, bukan sesuai dengan fakta kejadian.					

Kerjakan dengan perhitungan manual algoritma Bayesian Classifier untuk memprediksikan hasil data testing berikut.

USIA	BATUK	SUHU BADAN	STATUS CORONA
TUA	BASAH	TINGGI	???

6. Terapkan perhitungan manual metode K-Mean Clustering pada data set berikut untuk 2 cluster. (single data set) Dataset { 4, 6, 10,12, 3, 20, 40, 3x, 25 }

Keterangan: ganti x dengan 1 digit terakhir pada NIM Anda (tidak dikalikan)



S1 Sistem Informasi
KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582
KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA
Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

7. Terapkan perhitungan manual metode K-Mean Clustering pada data set berikut untuk 2 cluster.

Sample No	X	Y
1	195	72
2	180	5(x)
3	178	60
4	189	68
5	192	72
6	198	77

Keterangan: ganti x dengan 1 digit terakhir pada NIM Anda (tidak dikalikan)

- 8. Temukan satu permasalahan yang dapat diselesaikan dengan proses data mining yang relevan dengan rincian berikut.
  - 1. Jelaskan latar belakang dari permasalahan yang dipilih
  - 2. Jelaskan algoritma yang sesuai dengan permasalahan yang dipilih
  - 3. Buatlah dataset dari permasalahan yang dipilih
  - 4. Cari minimal 3 referensi yang mendukung dalam pemilihan permasalahan dan penyelesaian dengan algoritma yang sesuai



Nama: Yogaraksa Amjad Hernawan

NIM : 3130020023

#### Jawaban UAS DWDM

1. Data Mining adalah suatu proses ekstraksi informasi atau pola yang penting atau menarik dari data yang penting dalam jumlah yang besar atau big data sehingga menjadi informasi yang sangat berharga.

Perbedaan pada Data Mining dengan Machine Learning adalah Jika data mining dirancang untuk mengekstrak aturan dari data dalam jumlah besar, sementara machine learning mengajarkan komputer cara belajar dan memahami parameter yang diberikan

**2.** Klasifikasi adalah sebuah teknik untuk mengklasifikasikan atau mengkategorikan beberapa item yang belum berlabel ke dalam sebuah set kelas diskrit.

Jenis - jenis klasifikasi yang sering digunakan dalam data science, yaitu:

- CONTENT-BASED CLASSIFICATION
  - Klasifikasi tipe satu ini berbasis konten, Pada tipe ini, pengelompokan data didasarkan pada jenis konten tiap file yang tersedia.
- USER-BASED CLASSIFICATION
  - Seperti namanya, classification ini menitikberatkan pada pengguna, tepatnya pemahaman pengguna terhadap pembuatan, penyuntingan, peninjauan, atau penyebaran data. Dari situ, kemudian bisa diketahui kategori yang tepat untuk data. Intinya, pengguna menentukan kategori terhadap data yang ada.
- CONTEXT-BASED CLASSIFICATION
  - Jika tadi ada klasifikasi berbasis konten, kali ini ada klasifikasi berbasis konteks. Artinya, proses pengelompokan mengandalkan konteks yang melekat pada data, misalnya lokasi, jenis aplikasi yang digunakan, bahkan pencipta data.

Contoh - contoh algoritma dalam klasifikasi, sebagai berikut

LOGISTIC REGRESSION

Bisa dibilang, inilah jenis algoritma yang paling dasar dalam proses classification. Meski begitu, keberadaannya sulit untuk digantikan. Dalam algoritma ini, klasifikasi data dilakukan dengan menemukan hubungan antara satu variabel dependen dengan satu (atau lebih) variabel independen.

- K-NEAREST NEIGHBORS



S1 Sistem Informasi

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

Berikutnya ada algoritma K-nearest neighbors atau lebih sering disebut KNN. Sederhananya, algoritma ini mengikuti prinsip kemiripan data. Data akan dikelompokkan dalam satu kategori yang sama jika ditemukan beberapa kemiripan. K sendiri di sini berarti jumlah "tetangga" atau data di sekitar yang memiliki kemiripan sehingga bisa dipertimbangkan. Untuk bisa memilih K yang tepat, coba jalankan algoritma ini dengan nilai K yang berbeda. Pilihlah nilai dengan kesalahan yang paling minimal.

#### - NAIVE BAYES

Naive Bayes merupakan suatu algoritma yang dibuat berdasarkan Teorema Bayes. Dalam teorema tersebut, diketahui bahwa asumsi harus berubah secara subjektif jika muncul fakta baru. Saat dijadikan dasar algoritma, Naive Bayes berasumsi bahwa kehadiran variabel tertentu pada kelas tidak terkait dengan keberadaan variabel lain. Algoritma ini memiliki tiga classifier, yaitu Bernoulli Naive Bayes, Gaussian Naive Bayes, dan Multinomial Naive Bayes.

#### - DECISION TREE

Decision tree merupakanmodel yang terinspirasi oleh bagaimana neuron dalam otak manusia bekerja. Tiap neuron pada otak manusia saling berhubungan dan informasi mengalir dari setiap neuron tersebut. Jika diilustrasikan, decision tree memiliki beberapa cabang. Nah, cabang-cabang tersebut mewakili keputusan (decision) yang diambil. Sedangkan, simpul-simpul yang mengaitkan cabang merupakan atribut data. Di sisi lain, hasil keputusan diwakili oleh daun. Hasil tersebut bisa berupa nilai kategoris (untuk klasifikasi data) atau kontinu (regresi data).

#### - RANDOM FOREST

Terakhir ada random forest. Bisa dibilang, algoritma ini merupakan kelanjutan dari algoritma decision tree. Sebab, dalam algoritma ini terdapat kumpulan decision tree untuk membantu proses classification terhadap data. Oleh karenanya, algoritma ini pun dapat digunakan dalam analisis regresi selain dalam classification.

#### - NEURAL NETWORK

Selanjutnya ada algoritma neural network. Disebut demikian karena algoritma ini memang mirip dengan sistem saraf otak manusia. Dalam neural network, terdapat satu set unit input atau output yang saling terkoneksi. Masing-masing koneksi tersebut punya bobot tertentu. Pada fase pembelajaran, koneksi tersebut akan mengupdate bobotnya sehingga mampu memprediksi kategori data.



S1 Sistem Informasi

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

3. Clustering adalah sebuah proses untuk mengelompokan data ke dalam beberapa cluster atau kelompok sehingga data dalam satu cluster memiliki tingkat kemiripan yang maksimum dan data antar cluster memiliki kemiripan yang minimum. Hasil clustering yang baik akan menghasilkan tingkat kesamaan yang tinggi dalam satu kelas dan tingkat kesamaan yang rendah antar kelas. Kesamaan yang dimaksud merupakan pengukuran secaranumeric terhadap dua buah objek. Nilai kesamaan antar kedua objek akan semakin tinggi jika kedua objek yang dibandingkan memiliki kemiripan yang tinggi. Begitu juga dengan sebaliknya. Kualitas hasil clustering sangat bergantung pada metode yang dipakai

Ada beberapa jenis clustering yang tersedia yaitu:

- Centroid-based clustering
  - Clustering berbasis Centroid adalah metode pengelompokan data ke dalam cluster non-hierarki. Cluster jenis ini cenderung lebih efisien, tetapi sensitif terhadap outlier. Tipe ini juga merupakan salah satu algoritma iteratif untuk clustering, dimana cluster terbentuk dari jarak minimum antar titik data ke pusat cluster.
- Density-based Clustering
  - Pengelompokan berbasis kepadatan menggabungkan wilayah dengan kepadatan yang sama menjadi sebuah grup. Jenis ini menyebabkan masalah dengan data berdimensi tinggi dan berkepadatan tinggi. Metode ini membuat cluster berdasarkan kepadatan setiap titik data.Berikut ini adalah contoh algoritma clustering berbasis centroid DBSCAN (Pengelompokan spasial berbasis kepadatan dari aplikasi bising) OPTICS (order point untuk mengidentifikasi struktur clustering) HDBSCAN (Pengelompokan Spasial Berbasis Kepadatan Hierarki untuk Aplikasi Bising)
- Distribution-based Clustering
  - Jenis pengelompokan ini mengasumsikan bahwa data terdiri dari distribusi yang mirip dengan distribusi Gaussian. Semakin jauh jarak dari pusat distribusi, semakin kecil kemungkinan titik akan berada di grup distribusi.
- Hierarchical Clustering atau Connectivity based Cluster
  Jenis implementasi ini mirip dengan clustering berbasis centroid, yang pada dasarnya mendefinisikan sebuah cluster berdasarkan jarak terpendek antara titik data, kemudian metode ini berfungsi untuk memahami bahwa titik data yang lebih dekat berperilaku sama dengan titik data yang lebih jauh. Pengelompokan titik data direpresentasikan menggunakan dendogram, Ada beberapa jenis hubungan dendogram.

### **4.** Supervised Learning

Algoritma supervised learning merupakan algoritma machine learning yang proses pembelajarannya di bawah pengawasan guru atau supervisor. Algoritma ini memerlukan



S1 Sistem Informasi

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

data berlabel untuk membangun sebuah model yang tingkat akurasinya bisa ditingkatkan dari waktu ke waktu. Semakin banyak model tersebut mengolah data, maka tingkat keakurasiannya juga akan semakin tinggi.

Salah satu contoh pengaplikasian supervised learning yang paling menarik adalah memprediksi kondisi cuaca di lokasi tertentu. Untuk membuat prediksi cuaca yang benar, kita perlu memperhitungkan berbagai parameter, termasuk data suhu dari waktu ke waktu, curah hujan, angin, kelembaban, dan lain sebagainya. Metode yang tepat untuk memprediksi suhu adalah metode regresi dengan label output berupa data kontinu, sedangkan metode untuk memprediksi turunnya salju adalah metode klasifikasi binar.

### Unsupervised Learning

Algoritma unsupervised learning merupakan proses pembelajaran lebih bebas karena tidak ada pengawasan. Algoritma unsupervised learning lebih bebas dalam proses eksplorasi data karena tidak memiliki data label dan bisa mencari karakteristik data yang tersembunyi. Algoritma ini menggunakan titik data sebagai referensi untuk menemukan struktur dan pola yang ada di dalam data set.

Contoh pengaplikasian algoritma unsupervised learning adalah segmentasi pelanggan, mengurangi kompleksitas suatu masalah, dan memilih fitur yang tepat. Segmentasi pelanggan membutuhkan metode clustering. Metode ini termasuk algoritma unsupervised learning yang bertujuan untuk menemukan kelompok atau cluster alami di dalam data input. Salah satu pendekatan umum dalam clustering adalah membagi titik data sedemikian rupa sehingga setiap titik data yang memiliki kemiripan masuk ke dalam grup yang sama.

#### 5. Usia

P(Tua|Positif) = (Usia: Tua Berlabel Positif/ Jumlah label Positif)(3/10)=0,3 P(Tua|Negatif) = (Usia: Tua Berlabel Negatif/ Jumlah label Negatif)(2/10)=0,2 P(Muda|Positif) = (Usia: Muda Berlabel Positif/ Jumlah label Positif)(2/10)=0,2 P(Muda|Negatif) = (Usia: Muda Berlabel Negatif/ Jumlah label Negatif)(3/10)=0,3

#### Batuk

P(Kering|Positif) = (Batuk: Kering Berlabel Positif/ Jumlah label Positif)(4/10)=0,4 P(Kering | Negatif) = (Batuk: Kering Berlabel Negatif / Jumlah label Negatif)(2/10)=0,2 P(Basah|Positif) = (Batuk: Basah Berlabel Positif/ Jumlah label Positif)(1/10)=0,1 P(Basah | Negatif) = (Batuk: Basah Berlabel Negatif / Jumlah label Negatif)(3/10)=0,3

#### Suhu Badan

P(Tinggi|Positif) = (SuhuBadan: Tinggi Berlabel Positif/ Jumlah label Positif)(2/10)=0,2



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

P(Tinggi| Negatif)=(SuhuBadan: Tinggi Berlabel Negatif / Jumlah label Negatif)(3/10)=0,3

P(Rendah| Positif)=(SuhuBadan:Rendah Berlabel Positif / Jumlah label

Positif)(3/10)=0,3

P(Rendah|Negatif)=(SuhuBadan:Rendah Berlabel Negatif / Jumlah label Negatif)(2/10)=0,2

Status Corona

P(Positif) = (5/10) = 0.5

P(Negatif) = (5/10) = 0.5

Perhitungan Label Positif (0,006)

Usia(Tua) = 0,3

Batuk(Basah) = 0.1

Suhu Badan(Tinggi) = 0.2

Nilai Positif = 0.3\*0.1\*0.2 = 0.006

Perhitungan Label Negatif (0,018)

Usia(Tua) = 0.2

Batuk(Basah) = 0.3

Suhu Badan(Tinggi) = 0.3

Nilai Negatif = 0.2\*0.3\*0.3 = 0.018

Berdasarkan perhitungan manual algoritma Bayesian Classifier diatas Status Coronoa yang Paling Tinggi adalah Negatif dengan Hasil 0,018.

6. Diketahui dataset { 4, 6, 10,12, 3, 20, 40, 33 (nim = 23), 25 } C1= 
$$\sqrt{((4-4)^2 + (6-6)^2 + (10-10)^2 + (12-12)^2 + (3-3)^2 + (20-20)^2 + (40-40)^2 + (33-33)^2 + (25-25)^2}$$
  
= 0

### 7. Diketahui data sebagai berikut

Sampel No	X	Y
1	195	72
2	180	53 (nim = 23)
3	178	60



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

4	189	68
5	192	72
6	198	77

Ambil data ke 1 dan ke 2 sebagai hitungan pertama

Cluster	X	Y
K1	195	72
K2	180	53

Mencari jarak minimum dengan rumus sebagai berikut

$$[(x, y), (a, b)] = \sqrt{(x - a)^2 + (y - b)^2}$$

Cluster 
$$1 = \sqrt{(195 - 195)^2 + (72 - 72)^2} = 0$$
 Cluster  $2 = \sqrt{(180 - 180)^2 + (53 - 53)^2} = 0$ 

Jarak Cluster 2 ke Cluster 1 (180,53)  $\square \rightarrow$  (195,72)

$$\sqrt{(180-195)^2+(53-72)^2} = \sqrt{225+361} = \sqrt{586} = 24,20$$

Jarak Cluster 1 ke Cluster 2 (195,72)  $\square \rightarrow$  (180,53)

$$\sqrt{(180-195)^2+(72-53)^2} = \sqrt{225+361} = \sqrt{586} = 24,20$$

Sehingga didapat hasil sebagai berikut: 26,62

Cluster	Cent	Centroid	
	X	Y	Cluster
K1	0	24,20	1
K2	26,62	0	2

Menghitung data 3 terhadap cluster 1 (195,72)  $\square \rightarrow$  (178,60)

$$\sqrt{(178-195)^2+(60-72)^2} = \sqrt{289+144} = \sqrt{433} = 20.8$$

Menghitung data 3 terhadap cluster 2 (180,53)  $\square \rightarrow$  (178,60)



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

$$\sqrt{(178-180)^2+(60-53)^2} = \sqrt{4+49} = \sqrt{53} = 7,28$$

Sehingga data 3 masuk ke cluster 2 karena jaraknya lebih sedikit yaitu 7,28

Lalu update nilai centroid pada K2 karena data masuk pada K2

Cluster	X	Y
K1	195	72
K2	$\frac{180 + 178}{2} = 179$	$\frac{53+60}{2} = 56$

Menghitung data 4 terhadap cluster 1 (195,72)  $\square \rightarrow$  (189,68)

$$\sqrt{(189-195)^2+(68-72)^2} = \sqrt{36+16} = \sqrt{52} = 7,21$$

Menghitung data 4 terhadap cluster 2 yang sudah diperbarui (179,56)  $\square \rightarrow$  (189,68)

$$\sqrt{(189-179)^2+(68-56)^2} = \sqrt{100+144} = \sqrt{244} = 15,62$$

Sehingga data 4 masuk ke cluster 1 karena jaraknya lebih sedikit yaitu 7,21

Lalu update nilai centroid pada K1 karena data masuk pada K1

Cluster	X	Y
K1	$\frac{195 + 189}{2} = 192$	$\frac{72 + 68}{2} = 70$
K2	179	56

Menghitung data 5 terhadap cluster 1 yang sudah di update (192,70)  $\square \rightarrow$  (192,72)

$$\sqrt{(192-192)^2+(72-70)^2} = \sqrt{0+4} = \sqrt{4} = 2$$

Menghitung data 5 terhadap cluster 2 yang sudah diperbarui (179,55)  $\square \rightarrow$  (192,72)

$$\sqrt{(192-179)^2+(72-56)^2} = \sqrt{13+16} = \sqrt{29} = 5.38$$

Sehingga data 5 masuk ke cluster 1 karena jaraknya lebih sedikit yaitu 2

Lalu update nilai centroid pada K1 karena data masuk pada K1



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

Cluster	X	Y
K1	$\frac{192 + 192}{2} = 192$	$\frac{70 + 72}{2} = 71$
K2	179	56

Menghitung data 6 terhadap cluster 1 yang sudah di update (192,71)  $\square \rightarrow$  (198,77)

$$\sqrt{(198-192)^2+(77-71)^2} = \sqrt{36+25} = \sqrt{61} = 7.81$$

Menghitung data 6 terhadap cluster 2 yang sudah diperbarui (179,56)  $\square \rightarrow$  (198,77)

$$\sqrt{(198-179)^2+(77-56)^2} = \sqrt{361+441} = \sqrt{802} = 28,31$$

Sehingga data 6 masuk ke cluster 1 karena jaraknya lebih sedikit yaitu 7,81

Dari hasil perhitungan hingga dataset ke 6 didapat hasil sebagai berikut

Sampel No	X	Y	Cluster/Klmpk
1	195	72	1
2	180	53	2
3	178	60	2
4	189	68	1
5	192	72	1
6	198	77	1

## 8. Permasalahan : Memprediksi Kelayakan Kredit Latar Belakang

Kredit merupakan memperoleh barang atau pinjaman uang yang pembayarannya dilakukan di kemudian hari dengan cicilan atau angsuran sesuai dengan perjanjian. Masalah kredit tidak pernah lepas dari peran bank sebagai lembaga keuangan. Bahkan, pemberian kredit merupakan kegiatan utama bank sebagai lembaga keuangan. Pemberian kredit kepada nasabah adalah kegiatan rutin yang mempunyai resiko tinggi. Dalam pelaksanaannya, kredit yang bermasalah (kredit macet) sering terjadi akibat analisis kredit yang tidak hati-hati atau kurang cermat dalam proses pemberian kredit, maupun karakter nasabah yang tidak baik. Untuk mencegah terjadinya kredit macet, seorang analis kredit perbankan harus mampu mengambil keputusan yang tepat untuk menerima ataupun menolak pengajuan kredit . Pemberian kredit memiliki resiko kredit macet atau non performing loan (NPL)



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

yang dapat berpengaruh pada kegiatan utama bank. Menurut media publikasi Statistik Perbankan Indonesia yang diterbitkan oleh Departemen Perizinan dan Informasi Perbankan, rasio kredit macet pada perbankan di Indonesia pada tahun 2017 adalah 4,06% dan menurun di tahun 2018 menjadi 1,9%. Pada tahun 2019 kredit macet meningkat drastis menjadi 13,22%. Sedangkan pertumbuhan kredit perbankan Indonesia pada tahun 2017 sebesar 8,24% dan pada tahun 2018 pertumbuhan kredit meningkat 11,75%. Untuk tahun 2019, pertumbuhan kredit menurun menjadi 6,08% (www.ojk.go.id).

## **Algoritma Naives Bayes**

Algoritma Naïve **Bayes** merupakan pengklasifikasian dengan metode probabilitas dan statistik yang ditemukan oleh ilmuwan Inggris Thomas Bayes, yaitu memprediksi peluang di masa depan berdasarkan pengalaman di masa sebelumnya. Algoritma Naïve Bayes menggunakan metode probabilistik sederhana yang menghitung sekumpulan probabilitas dengan menjumlahkan frekuensi dan kombinasi nilai dari dataset yang diberikan. untuk membantu analis kreditmeningkatkan kehati-hatian dalam pengambilan keputusan pemberian kredit, dibutuhkan suatu aplikasi untuk memprediksi penilaian layak pemohon kredit ketika analisa kredit berdasarkan data dan informasi kreditkredit sebelumya. Maka algoritma yang cocok adalah Algoritma Naïve Bayes.

#### Dataset dari permasalahan

Nama	Jenis	Umur	Pekerjaan	Jumlah	Jangka	Jaminan	Penghasilan	Status
Nama		Ciliur	rekerjaan			Janinan	rengnasnan	Status
	Kelamin			Pinjaman	Waktu			
Ahmad	L	40-49	Wiraswasta	100.000.000-	24	Sertifikat	0 – 10jt	Lancar
Tofa				149.999.999		Rumah		
Ananda	L	30-39	Karyawan	100.000.000-	36	BPKB	5jt – 10jt	Macet
Syarif			Swasta	149.999.999		MB		
Ali	L	21-29	Karyawan	150.000.000-	36	BPKB	0-5jt	Lancar
Rahmawan			Swasta	200.000.000		MB		
Aisyah	P	40-49	Wiraswasta	5.000.000-	12	Sertifikat	0 – 5jt	Lancar
Rahmawati				49.999.999		Rumah		
Allya	P	30-39	PNS	5.000.000-	12	Sertifikat	0-5jt	Macet
Cantika				49.999.999		Rumah		
Fendy	L	40-49	Karyawan	100.000.000-	24	Sertifikat	5jt – 10jt	Lancar
Ahmad			Swasta	149.999.999		Rumah		
Dimas	L	30-39	Karyawan	100.000.000-	24	BPKB	0 – 5jt	Lancar
Satrio			Swasta	149.999.999		MB		
Dina Putri	P	21-29	PNS	50.000.000-	12	Sertifikat	0-5jt	Lancar
				99.999.999		Rumah		



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

Fatkur	L	40-49	Karyawan	100.000.000-	24	BPKB	0-5jt	Macet
Setiawan			Swasta	149.999.999		MB		
Galuh	P	30-39	Wiraswasta	100.000.000-	24	BPKB	0 – 5jt	Macet
Putra				149.999.999		MB		

#### Hasil data testing

Nama	Jenis	Umur	Pekerjaan	Jumlah	Jangka	Jaminan	Penghasilan	Status
	Kelamin			Pinjaman	Waktu			
Hasibuan	L	30-39	Karyawan	100.000.000-	24	BPKB	5jt – 10jt	?
Ilham			Swasta	149.999.999		MB		

Dengan rumus Naïve Bayes dapat dihitung probabilitasnya sebagai berikut:

- a. Menghitung jumlah variabel kelas/label
- -P(Y=Lancar) = 6/10 = 0.6
- -P(Y=Macet) = 4/10 = 0,4
- b. Menghitung jumlah kasus yang sama dengan kelas yang sama
- -P(Jenis Kelamin =  $L \mid Y=Lancar = 4 / 6 = 0.67$
- -P(Jenis Kelamin =  $L \mid Y=Macet$ ) = 2 / 4 = 0.5
- $-P(Umur = 30-39 \mid Y=Lancar) = 1 / 6 = 0.167$
- $-P(Umur = 30-39 \mid Y=Macet) = 3 / 4 = 0.75$
- -P(Pekerjaan = swasta | Y=Lancar) = 3 / 6 = 0.5
- -P(Pekerjaan = swasta | Y=Macet) = 2/4 = 0.5
- $-P(Jumlah\ Pinjaman = 100.000.000 149.999.999 \mid Y=Lancar) = 3 / 6 = 0.5$
- $-P(Jumlah\ Pinjaman = 10.000.000 149.999.999 \mid Y=Macet) = 3 / 4 = 0.75$
- -P(jangka waktu pengembalian = 12 bulan | Y=Lancar) = 3/6 = 0.5
- -P(jangka waktu pengembalian = 12 bulan | Y=Macet) = 2/4 = 0.5
- -P(Jaminan = BPKB MB | Y=Lancar) = 2 / 6 = 0.33
- -P(Jaminan = BPKB MB | Y=Macet) = 3 / 4 = 0.75
- $-P(Penghasilan = 5jt-10jt \mid Y=Lancar) = 1 / 6 = 0,167$
- $-P(Penghasilan = 5jt-10jt \mid Y=Macet) = 1 / 4 = 0.25$
- c. Kalikan semua hasil labellancar dan Macet
- -P(Jenis Kelamin = L | Y=Lancar)xP(Umur = 30-39 | Y=Lancar)xP(Pekerjaan = swasta | Y=Lancar)x P(Jumlah Pinjaman = 100.000.000-149.999.999 | Y=Lancar)x P(jangka waktu pengembalian = 24 bulan | Y=Lancar)x P(Jaminan = BPKB MB| Y=Lancar)x P(Penghasilan = 5jt-10jt | Y=Lancar) xP (Y=Lancar)= 0.67x0.167x0.5x0.5x0.5x0.5x0.33x0.167x0.6 = <math>0.0004624693425



**S1 Sistem Informasi** 

KAMPUS A JL. SMEA NO. 57 SURABAYA (031) 8291920, 8284508, FAX (031) 8298582 KAMPUS B RS. ISLAM JEMURSARI JL. JEMURSARI NO. 51-57 SURABAYA

Website: www.unusa.ac.id Email: info@unusa.ac.id

-P(Jenis Kelamin = L | Y=Macet)xP(Umur = 30-39 | Y=Macet)x P(Pekerjaan = swasta | Y=Macet)x P(Jumlah Pinjaman = 100.000.000 - 149.999.999 | Y=Macet)x P(jangka waktu pengembalian = 24 bulan | Y=Macet)xP(Jaminan = BPKB MB| Y=Macet)xP(Penghasilan = 5jt-10jt | Y=Macet)xP (Y=Macet)= 0.5x0.75x0.5x0.75x0.5x0.75x0.5x0.75x0.25x0.4 = <math>0.0052734375

## d. Bandingkan hasil kelas lancar dan Macet

Dari hasil diatas, terlihat bahwa nilai probabilitas tertinggi ada pada kelas/label (P|Y=Macet) sehingga dapat disimpulkan bahwa status calon nasabah tersebut termasuk golongan "Macet"

Nama	Jenis	Umur	Pekerjaan	Jumlah	Jangka	Jaminan	Penghasilan	Status
	Kelamin			Pinjaman	Waktu			
Hasibuan	L	30-39	Karyawan	100.000.000-	24	BPKB	5jt – 10jt	Macet
Ilham			Swasta	149.999.999		MB		

#### Referensi

https://ejournal.unib.ac.id/index.php/pseudocode/article/download/3852/2092 https://journal.unnes.ac.id/nju/index.php/jte/article/view/8585/5674 http://repository.unmuhjember.ac.id/470/1/Jurnal.pdf

- **9.** N
- **10.** A
- **11.** A
- **12.** A