Sistem Informasi Prediksi Penilaian Kredit Perbankan Menggunakan Algoritma K-Nearest Neighbor Classification

I Wayan Supriana¹, Made Agung Raharja², Putu Wida Gunawan³

1,2,3 Program Studi Teknik Informatika, Universitas Dhyana Pura
Universitas Dhyana Pura
Mangupura, Indonesia

Email: supriana@undhirabali.ac.id, agungraharja@undhirabali.ac.id, <a href="mailto:agungraharja@un

ABSTRAK

Keberadaan lembaga perbankan sangat penting bagi kehidupan masyarakat, terutama digunakan untuk menghimpun dana baik dalam bentuk deposito, giro, tabungan dan lainnya. Disamping hal itu lembaga perbankan juga dapat berperan sebagai penyalur bantuan dana dalam bentuk kredit kepada masyarakat dan badan usaha yang memerlukan. Permasalahan dalam penyeluran kredit menyebabkan kredit macet dari nasabah sehingga menyebabkan kerugian pada bank tersebut. Penilaian kredit merupakan salah satu tahapan penting yang harus dilakukan oleh pihak bank sebelum kredit diberikan kepada pemohon kredit. Proses penilaian kredit tergolong kedalam permasalahan semi terstruktur yang cukup kompleks, oleh sebab itu dibutuhkan pengembangan sistem untuk memprediksi kelayakan terhadap pengajuan kredit. Sistem yang dibangung dalam penelitian ini menggunakan algoritma K-Nearest Neighbor Classification dengan menilai calon debitur dari data training yang digunakan. Berdasarkan penelitian yang sudah dilakukan, algoritma K-Nearest Neighbor Classification dapat dimodelkan dalam penilaian kredit perbankan. Nilai k yang digunakan adalah 3, 5, 7 dan 9, Hasil pengujian sistem menunjukkan akurasi terbaik yaitu 81,82% dengan nilai K=5, K=7 dan K=9.

Kata kunci: Perbankan, Kredit, Debitur, K-Nearest Neighbor Classification

ABSTRACT

The existence of banking institutions is very important for the community, mainly used to raise funds in the form of deposits, demand deposits, savings and others. Besides this, banking institutions can help channel funds in the form of loans to the public and business entities that request them. The problem with saving credit caused bad credit because it caused losses to the bank. Credit assessment is one of the important steps that must be carried out by the bank before credit is given to credit applicants. The process of considering credit is classified as semi-structured which is quite complex, therefore it is necessary to develop a system to predict the feasibility of credit applications. The system built in this study uses the K-Nearest Neighbor Classification algorithm with the acquisition of prospective debtors from the training data used. Based on the research that has been done, the K-Nearest Neighbor Classification algorithm can be modeled in the Banking Credit Agreement. The k values used are 3, 5, 7 and 9, the system test results prove the best test is 81.82% with K = 5, K = 7 and K = 9

Keywords: Banking, Credit, Debtor, K-Nearest Neighbor Classification

PENDAHULUAN

Perbankan adalah lembaga keuangan yang bertindak sebagai penopang perekonomian masyarakat kelas bawah sampai kelas atas (Aryawan, 2008). Keberadaan lembaga keuangan ini sangat

P-ISSN: 2303-3142 E-ISSN: 2548-8570

penting bagi kehidupan masyarakat yaitu dalam menghimpun dana masyarakat baik dalam bentuk deposito, giro, tabungan dan lainnya. Disamping itu lembaga perbankan juga berperan dalam menyalurkan bantuan dana dalam bentuk kredit kepada

dan badan masyarakat usaha yang memerlukan pendanaan.

Meningkatnya daya saing dalam dunia perbankan saat ini mendorong pihak bank menerapkan berbagai solusi dalam permasalahan menyelesaikan vang menghambat proses atau prosedur pendanaan yang disalurkan kepada masyarakat. Penyaluran kredit adalah salah satu permasalahan yang dihadapi lembaga perbankan saat ini karena banyak indikator atau kriteria yang harus dipertimbangkan sebelum pendanaan tersebut disalurkan.

Permasalahan dalam penyeluran kredit sehingga menyebabkan kredit macet dari nasabah akan menyebabkan kerugian pada bank, hal ini karena pendapatan terbesar dari bank berasal dari bunga kredit. kegiatan simpan pinjam merupakan kegiatan utama dari perbankan. Apabila memperhatikan neraca bank, akan terlihat bahwa sisi aktiva bank didominasi oleh besarnya jumlah kredit. Demikian juga bila diamati sisi pendapatan bank, akan diketahui bahwa pendapatan terbesar bank adalah dari pendapatan bunga dan provisi kredit.

Proses penyaluran kredit oleh suatu bank dilakukan melalui beberapa tahapan sampai akhirnya diputuskan apakah kredit yang dimohon oleh calon debitur kepada pihak bank (kreditur) layak diberikan atau tidak. secara umum tahapan dalam pemberian kredit adalah sebagai berikut:

- 1) Pengumpulan informasi tentang calon dibitur
- 2) Penilaian/analisis proposal kredit
- 3) Keputusan kredit
- 4) Pelaksanaan/pencairan kredit

Prosedur penentuan pemberian kredit memerlukan waktu yang cukup lama terutama pada tahapan analisis proposal kredit. Hal ini karena analisis proposal kredit merupakan tahapan terpenting dalam proses pemberian kredit oleh perbankan. Indikator atau kriteria yang dipertimbangkan pada tahap ini bukan saja bersifat kuantitatif tapi cenderung bersifat kualitatif yang banyak melibatkan unsur subyektivitas daripada obvektivitas. Permasalahan dalam melakukan analisis akan berakibat munculnya kredit bermasalah di kemudian hari.

Jumlah debitur yang semakin meningkat dari waktu ke waktu tentunya akan menyulitkan pihak kreditur dalam manajemen kreditnya. Berkas transaksi akan semakin menumpuk jika pengerjaannya

belum sepenuhnya menggunakan komputer. Kualitas informasi (revelancy, accuracy, timeliness. usabality. offordability, adaptability, accessibility) yang dihasilkan juga tidak akan maksimal. Oleh karena itu, diperlukan suatu sistem yang benar-benar dapat membantu dan menghemat waktu dalam tahap analisis ini.

Proses penilaian kelayakan kredit merupakan permasalahan semi terstruktur yang cukup rumit karena ada banyak faktor penilaian, oleh sebab itu dibutuhkan sebuah sistem untuk memprediksi kelayakan terhadap pengajuan kredit oleh calon debitur. Analisis penentuan indikator atau kriteria pengajuan kredit memiliki kesamaan terhadap data-data debitur berdasarkan kedekatan data lama dengan data baru (Leidiyana, 2004). Dalam penelitian ini akan menerapkan penggunaan sistem informasi komputer berbasis dan model digunakan untuk menganalisis calon debitur adalah algoritma k-nearest neighbor. Dasar algoritma digunakan sebagai model klasifikasi dalam penelitian ini adalah proses pelatihan data sangat cepat, sederhana dan mudah dipelajari, tahan lama terhadap data pelatihan yang memiliki derau serta efektif jika data pelatihan besar (Mutrofin dkk, 2014).

Algoritma K-Nearest Neighbor (K-NN) adalah sebuah metode klasifikasi terhadap sekumpulan data berdasarkan pembelajaran sudah terklasifikasikan yang sebelumya. Algoritma ini juga merupakan salah satu teknik lazy learning. K-NN dilakukan dengan mencari kelompok k objek dalam data training yang paling dekat (mirip) dengan objek pada data baru atau data testing (Jayanti, 2014). Tahapan Langkah Algoritma K-NN adalah sebagai berikut

- 1) Menentukan parameter k (jumlah maksimum tetangga paling dekat) sebesar 25% dari data latih
- 2) Menghitung kuadrat jarak eucliden objek terhadap data training yang diberikan
- 3) Mengurutkan hasil no 2 ascending (berurutan dari nilai tinggi ke rendah)
- 4) Mengumpulkan kategori Y (Klasifikasi nearest neighbor berdasarkan nilai k)
- 5) Menggunakan kategori nearest neighbor yang paling mayoritas maka dapat dipredisikan kategori objek

Secara umum untuk mendefinisikan jarak antara dua objek x dan y, digunakan

jarak Euclidean rumus adalah sebagai berikut:

$$d_{xy} = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_i - y_i)^2}$$

(1)

· Iarak Fuclidad

Data uii

Pada penelitian ini proses penilaian kredit diharapkan lebih tepat dan akurat sehingga penyaluran kredit yang dilakukan tidak menjadi masalah dikemudian hari.

METODE

Pengembangan sistem dalam penelitian ini menggunakan model System Development Life Cycle (SDLC)

A. Analisis

Proses penilaian kredit perbankan merupakan hal yang tidak mudah dan harus memperhatikan berbagai aspek dari proses identifikasi yang sifatnya valid. Prinsip-prinsip kredit penilaian dalam penelitian menggunakan analisis 5C yaitu:

- 1) Character: sifat atau watak seseorang calon debitur
- 2) Capacity: kemampuan calon debitur dalam membayar kredit
- 3) Capital: mengetahui sumber pembiayaan lain dari calon debitur terhadap usaha yang akan dibiayai oleh bank
- 4) Callateral: jaminan yang diberikan calon debitur baik yang bersifat fisik maupun non fisik
- 5) Condition: menilai calon debitur dari kondisi ekonomi sekarang dan untuk di masa yang akan datang sesuai sektor masing-masing.

Luaran dari proses penilaian ini dapat sebagai dimanfaatkan dasar dalam penerimaan kelayakan proposal kredit bagi

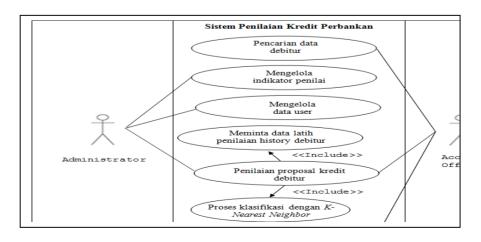
nasabah. Kendala yang ditemukan dalam proses penilaian kelayakan proposal kredit adalah sebagai berikut:

- 1) Waktu yang diperlukan untuk melakukan proses penilaian kelayakan proposal kredit cukup lama karena belum adanya sistem komputer mendukung yang penilaian
- 2) Sulitnya menentukan kelayakan proposal penentuan kelavakan kredit karena menggunakan kriteria kuantitatif dan syarat-syarat adminitrasi
- 3) Berkas-berkas analisis kredit yang cukup banyak
- 4) Hasil kadangkala analisis yang mengecewakan debitur

Berdasarkan hasil analisis terhadap permasalahan proses penilaian kredit perbankan, dibutuhkan informasi maka sebagi berikut:

- 1) Informasi tentang debitur pemohon kredit
- 2) Informasi tentang prosedur pemberian kredit
- 3) Informasi tentang hasil penilaian berdasarkan kriteria-kriteria yang diinginkan oleh pihak bank dalam hal ini penganalisis kredit
- 4) Informasi tentang layak atau tidak lavaknya seorang calon debitur mendapatkan kredit
- 5) Laporan hasil penilaian kelayakan proposal kredit

Berdasarkan informasi sistem maka diuraikan analisis kebutuhan dapat fungsional yang digambarkan dalam diagram use case yang menjelaskan hubungan antara aktor sebagai pengguna dengan sistem yang dibangun. Diagram use case disajikan pada gambar 1.



Gambar 1. Diagram Use Case Sistem Penilaian Kredit Perbankan

Selanjutnya menentukan kebutuhan non-fungsional sistem merupakan yang kebutuhan untuk mendapatkan umpan balik vang resposnsif dari pengguna sistem (Menarianti, 2015) antara lain:

- Performa: sistem dapat melaksakan perintah-perintah secara menyeluruh dalam waktu yang singkat berdasarkan input data yang diberikan.
- Informasi: sistem dapat memberikan informasi mengenai data dalam sistem
- Ekonomi: sistem mampu beroperasi secara optimal tanpa memerlukan biaya yang tinggi
- Kontrol: sistem yang sudah jalan tetap dilakukan pengawasan sehingga sistem selalu bekerja secara optimal dan hasil yang dikeluarkan memenuhi kebutuhan pengguna.
- Efisiensi: sistem yang dibangun dirancang secara sederhana sehingga pengguna mampu memahami pada saat menggunakannya.
- Pelayanan: sistem yang dibangun dapat dikembangkan ke tingkat yang lebih kompleks untuk pengembangan berikutnya.

Tingkat akurasi sistem yang dibangun diukur berdasarkan sekenario pengujian menggunakan persamaan sebagai berikut:

$$Akurasi = \frac{\sum data \ uji \ benar}{\sum data \ uji} \ x \ 100\%$$
 (2)

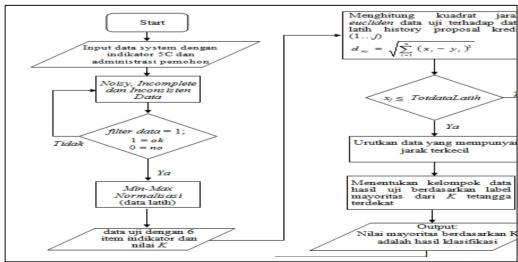
B. Perancangan

Tahap berikutnya merupakan perancangan setelah langkah analisis selesai dilakukan. Tahapan penilaian proposal kredit menggunakan metode K-Nearest Neighbor. pada model ini proses klasifikasi kredit berdasarkan indikator 5C yang digunakan.

Proses penilaian klasifikasi ditentukan berdasarkan K tetangga terdekat antara data dengan data latih sistem. **Proses** klasifikasi dilakukan melalui dua tahapan:

- Preprocessing data merupakan proses awal yang bertujuan untuk mempersiapkan history data debitur yang akan mengalami pengolahan pada proses selanjutnya. Pada tahap ini data disiapkan untuk menjadi data latih sistem vaitu mengidentifikasi dengan mentransformasi data ke suatu format vang prosesnya lebih mudah dan efisien. Selain itu pada tahap ini juga dilakukan penghapusan data berupa: gangguan (noisy), data tidak konsisten (inconsisten) dan data tidak lengkap (incomplate). Jumlah data latih sebanyak 40 data berdasarkan data primer di lapangan terdapat 40 data nasabah terklasifikasi melalui prinsip-prinsip 5C pada tahun 2018. Sementara data uji sebanyak 11 data uji dari sebaran data nasabah di daerah tabanan. Sehingga jumlah data latih dan data uji sebanyak 55 data set.
- Klasifikasi data merupakan tahap klasifikasi data pengajuan proposal kredit Neighbor. dengan model K-Nearest algoritma ini melakukan klasifikasi proposal kredit berdasarkan pembelajaran data history proposal kredit atau yang sudah terklasifikasi sebelumnya atau data training (Mustakin, 2016). Proses pembelajaran dilakukan berdasarkan hasil query instance baru diklasifikasi berdasarkan mayoritas kedekatan jarak dari katagori yang ada di K-Nearest Nieghbor (Nugraha, 2017).

Flowchart proses klasifikasi kelayakan proposal kredit digambarkan pada gambar 2.



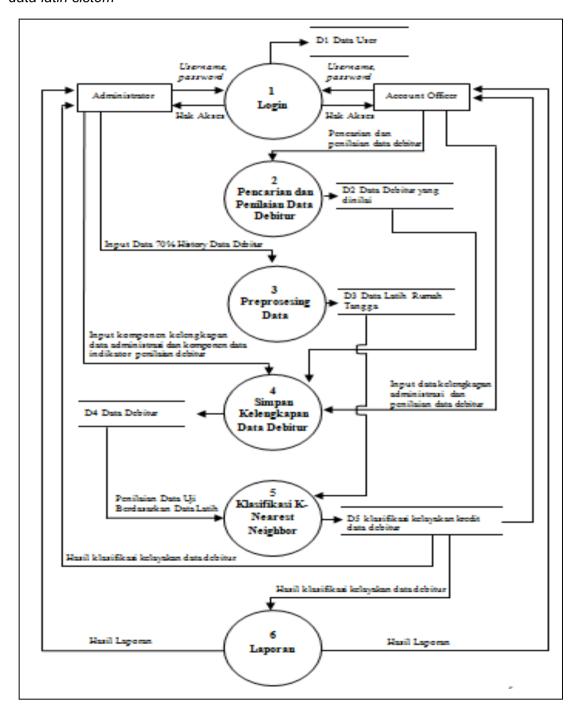
Gambar 2. Metode K-Nearest Neighbor Classification

Flowcahart 2 pada gambar menguraikan mengenai proses pada penilaian kredit dengan menggunakan algoritma K-Nearest Neighbor, secara rinci dapat diuraikan sebagai berikut:

- 1. Baca data inputan
- 2. Proses preprosesing data input
 - a. lakukan pembersihan data dari noisy, incomplete dan inconsisten
 - b. normalisasi proses pembersihan dengan nim-max normalisation
- 3. Proses klasifikasi
 - a. hitung jarang data uji terhadap semua data latih sistem

- b. mengurutkan jarak data uji dengan data latih dari yang terkecil sampai terbesar dengan jumlah K tetangga terdekat (25% dari data latih)
- 4. Hasil klasifikasi adalah data mayoritas dengan K tetangga terdekat
- 5. Selesai

Analisis kebutuhan pengguna sistem menunjukkan proses yang akan terjadi pada sistem yang dikembangkan melalui desain sistem berupa Data Flow Diagram (DFD) yang disajikan pada gambar 3.

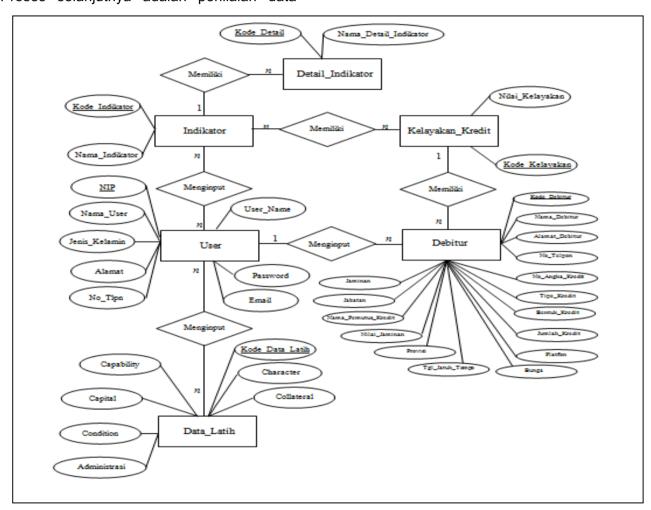


Gambar 3. Data Flow Diagram Level 1

Proses pertama adalah proses login untuk level user administrator yang memiliki kewenangan sebagai user untuk proses input komponen kelengkapan data administrasi, data indikator penilaian, data latih penilaian dan data user. Level berikutnya adalah pengguna sistem vaitu account officer vang memiliki fungsionalitas mencari data debitur lama dengan menambahkan penilaian data debitur serta menginputkan data debitur baru dengan menginputkan data kelengkapan administrasi dan penilaian data debitur. Proses selanjutnya adalah penilaian data

debitur dengan metode K-Nearest Neighbor. Proses terakhir adalah pelaporan proses penilaian dengan menentukan lavak atau proposal kredit yang diajukan berdasarkan indikator sistem.

Selanjutnya desain Entity relationship diagram (ERD) pada sistem informasi penilaian kredit perbankan menggunakan algoritma K-Nearest Neighbor classification, terdapat 6 entitas vang terlibat dalam relasi yaitu user, debitur, indikator, detail indikator, data latih dan kelayakan kredit.



Gambar 4. Entity Relationship Diagram

HASIL DAN PEMBAHASAN

Hasil penelitian dari analisis dan desain yang sudah dilakukan akan di uraikan sebagai berikut

A. Hasil Tahap Analisis

Proses predisksi penilaian kredit dilakukan melalui identifikasi kelengkapan administrasi dan selanjutnya penilaian dengan analisis 5C. Adapun penilaian calon debitur dilakukan pada bank BPD cabang Kediri Tabanan, berikut data salah satu calon

dinilai. Kode Debitur debitur yang 20180309001, Nama = Ni \overline{Nyoman} Suci Anggreni, Alamat = Kediri Kaba-Kaba, No Tlp = 081273122232, No Angka Kredit ak021, Tipe Kredit konsumtif. Bentuk Kredit = pembelian kendaraan bermotor, Jumlah Kredit = 20.000.000, platfon = 15.000.000, Bunga = 11,65 % pertahun, Tgl Jatuh Tempo = 3 september 2023, provisi = 5% dari pinjaman, Jaminan = bpkb kendaraan roda dua, Nilai Jaminan = 20.000.000, Nama Pemutus Kredit = Indah Pradnya, Jabatan = Manajer Pemasaran. Berdasarkan kelengkapan analisis adminitrasi memiliki nilai sedana.

Proses penilaian selanjutnya adalah 5C dengan analisis yang sudah dilakukan maka calon debitur diatas dengan nilai: character =

bagus, capability = bagus, capital = buruk, collateral = bagus, condition = bagus. Proses klasifikasi dengan metode K-Nearest Neighbor maka jarak data uji dengan data latih diperoleh seperti tabel 1.

Tabel 1. Jarak Data Pengujian dengan Data Latih

Data Latih	Jarak	Kelayakan Kredit	Data Latih	Jarak	Kelayakan Kredit
1	1.22	Tidak Layak	21	1.41	Tidak Layak
2	1.00	Tidak Layak	22	1.32	Tidak Layak
3	1.58	Layak	23	1.22	Layak
4	1.41	Layak	24	0.71	Layak
5	1.87	Tidak Layak	25	1.22	Tidak Layak
6	1.66	Tidak Layak	26	1.22	Layak
7	1.41	Tidak Layak	27	1.12	Layak
8	1.22	Tidak Layak	28	0.50	layak
9	1.12	Layak	29	1.32	Layak
10	1.32	Tidak Layak	30	1.32	Tidak Layak
11	1.41	Layak	31	1.12	Layak
12	1.41	layak	32	1.87	Tidak Layak
13	1.22	layak	33	1.12	Layak
14	1.00	Tidak Layak	34	1.41	Layak
15	1.22	Layak	35	1.58	Tidak Layak
16	1.58	Tidak Layak	36	0.71	Layak
17	1.32	Layak	37	1.00	Layak
18	1.12	layak	38	1.50	Tidak Layak
19	1.66	Tidak Layak	39	0.00	Layak
20	1.12	Layak	40	1.32	Tidak Layak

Sebagai contoh nilai K yang digunakan pada kasus diatas adalah 9 Sehingga jarak di urutkan dari jarak terkecil sebanyak 9 data,

kemudian data ini akan ditentukan mayoritas data untuk menentukan klasifikasi.

Tabel 2. Pengurutan Data Uii

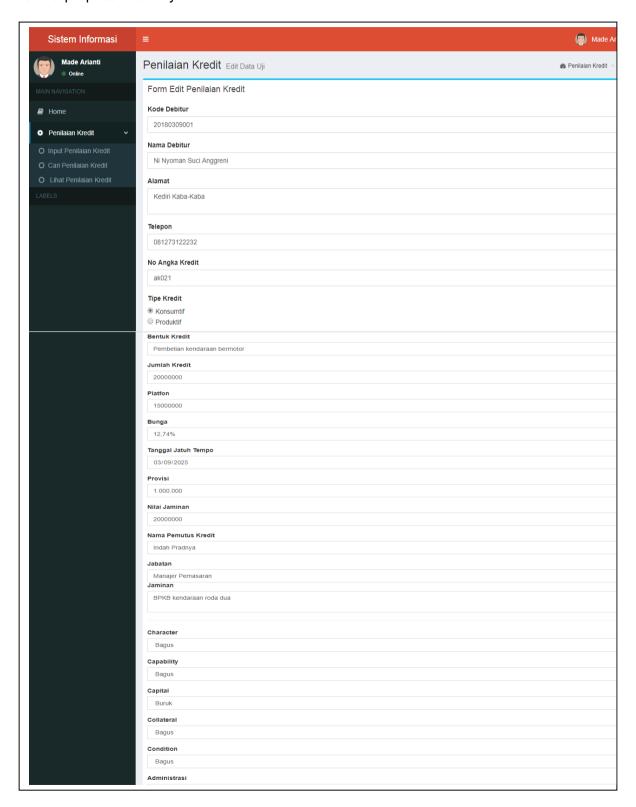
Data Latih	Jarak	Kelayakan Kredit
39	0.00	Layak
28	0.50	layak
24	0.71	Layak
36	0.71	Layak
2	1.00	Tidak Layak
14	1.00	Tidak Layak
37	1.00	Layak
9	1.12	Layak
18	1.12	layak

Berdasarkan pengurutan data uji maka penilaian kredit atas nama calon debitur Ni Nyoman Suci Anggreni dengan alamat Kediri

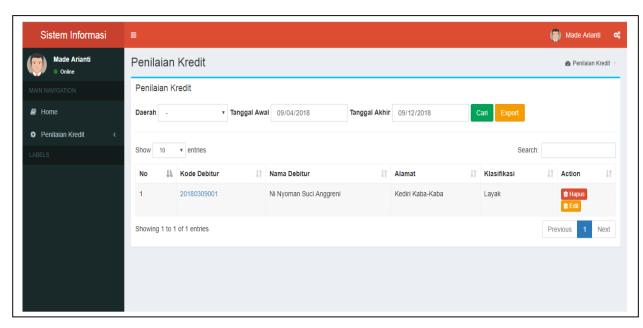
Kaba-Kaba dengan mayoritas kelayakan kredit dengan label layak maka dapat disimpulkan kredit yang diajukan layak diterima proposal kreditnya.

B. Hasil Tahap Analisis

Perhitungan manual pada hasil tahap analisis jika dibangingkan penilaian melalui sistem maka setiap proses pada sistem dapat disajikan pada gambar 5.



Gambar 5. Proses Penilaian Data Administrasi dan 5C



Gambar 6. Hasil Penilaian Kelayakan Kredit

Melalui proses penilaian dengan sistem, klasifikasi yang dihasilkan berada pada tingkat yang sama dengan proses yaitu manual layak diterima proposal kreditnya. Selanjutnya akan dilakukan pengujian terhadap 10 calon dibitur berdasarkan perhitungan sistem. Nilai K yang digunakan adalah 3, 5, 7 dan 9, nilai ini ditentukan lebih besar dari satu, bernilai ganjil untuk menghindari jumlah kelas bernilai sama serta maksimum sebesar 25% dari sebaran data latih. Pada uraian dibawah ini hasil yang disajikan berdasarkan nilai K=9

P-ISSN: 2303-3142 E-ISSN: 2548-8570

- Calon debitur Ni Nyoman Mudereni asal dari Wanasari, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 5 item dan tidak layak sebanyak 4 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini tidak layak diterima pengajuan kreditnya.
- 2) Calon debitur I Made Arta Berana asal dari Tunjuk, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 6 item dan tidak layak sebanyak 3 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.
- 3) Calon debitur I Nyoman Budiastra asal dari Tunjuk, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 9 item dan tidak layak sebanyak 0 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.

- 4) Calon debitur I Wayan Narki asal dari Penebel, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 9 item dan tidak layak sebanyak 0 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.
- 5) Calon debitur Ni Wayan Nandra asal dari Sudimara, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 5 item dan tidak layak sebanyak 4 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.
- 6) Calon debitur I Ketut Mertadana asal dari Penebel, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 9 item dan tidak layak sebanyak 0 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.
- 7) Calon debitur I Made Sukarwa asal dari Selemadeg, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 3 item dan tidak layak sebanyak 6 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini tidak layak diterima pengajuan kreditnya.
- 8) Calon debitur I Wayan Rameg asal dari Beraban, dengan hasil sepuluh rangking terbaik yaitu layak sebanyak 9 item dan tidak layak sebanyak 0 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.

- 9) Calon debitur Ni Wayan Suryani asal dari Grogak, dengan hasil sepuluh rangking terbaik vaitu lavak sebanyak 9 item dan tidak layak sebanyak 0 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.
- 10) Calon debitur Yuni Nurhayati asal dari Grogak, dengan hasil sepuluh rangking

terbaik yaitu layak sebanyak 6 item dan tidak layak sebanyak 3 item. Sehingga pada proses penilaian dengan sistem dapat dinyatakan calon debitur ini layak diterima pengajuan kreditnya.

Sementara untuk penilaian manual yang sudah dilakukan oleh bank BPD cabang Kediri menghasilkan data disajikan pada tabel 3.

Tabel 3. Data Penilaian Debitur Bank BPD Kediri Tabanan Bulan Januari Tahun 2018

No	Nama Debitur	Alamat	Kelayakan Penilaian Kredit
1	Ni Nyoman Suci Anggraeni	Sesandan	Layak
2	Ni Nyoman Mudereni	Wanasari	Tidak Layak
3	I Made Arta Berana	Tunjuk	Layak
4	I Nyoman Budiastra	Tunjuk	Layak
5	I Wayan Narki	Penebel	Tidak Layak
6	Ni Wayan Nandra	Sudimara	Layak
7	I Ketut Mertadana	Penebel	Layak
8	I Made Sukarwa	Selemadeg	Tidak Layak
9	I Wayan Rameg	Beraban	Layak
10	Ni Wayan Suryani	Grogak	Layak
11	Yuni Nurhayati	Grogak	Tidak Layak

Hasil pengujian sistem jika disandingkan dengan data penilaian pihak bank BPD cabang Kediri Tabanan dengan data yang sama dengan data uji sistem, bahwa penilaian mendekati proses penilaian manual. Pada pengujian 11 data identifikasi dan di klasifikasi oleh sistem perbedaan klasifikasi dibandingkan dengan proses penilaian manual dari data analisis pihak bank BPD cabang Kediri Tabanan. Demikian juga untuk nilai K=5, K=7 hasil yang diperoleh dari sistem sama dengan pengujian dengan K=9, sehingga akurasi yang dihasilkan oleh sistem dapat dihitung sebagai berikut.

Persentase Akurasi =
$$\frac{9}{11}$$
 x 100% = 81,82%

Hasil akurasi dari pengujian sistem dengan K=5, K=7 dan K=9 diperoleh sebesar 81,82% sistem mampu mengidentifikasi calon debitur Bank BPD, dengan tingkat kesalahan sebesar 18,18% melalui data latih sebanyak 40 data dan 11 data uji. Sementara untuk nilai K=3 nilai perhintungan dengan sistem menghasilkan akurasi sebesar 72,22%.

SIMPULAN

Berdasarkan uraian penelitian, maka kesimpulan yang dihasilkan sebagai berikut:

 Analsis dan pemodelan sistem prediksi penilaian kredit perbankan dapat dilakukan

- pengembangan aplikasinya berdasarkan faktor penilaian dari bank
- Metode K-Nearest Neighbor dapat diterapkan dan mampu mengklasifikasi penilaian kredit debitur untuk menentukan layak atau tidaknya sebuah proposal kredit dengan tingkat akurasi sebesar 81,82% untuk K=5. K=7 dan K=9.

UCAPAN TERIMAKASIH

Ucapan terimakasih kepada **UNDHIRA** (Universitas Dhyana Pura) melalui Lembaga Penelitian dan Pengabdian Kepada Masyarakat dan Fakultas Ilmu Keshatan, Sains dan Teknologi Universitas Dhyana Pura yang telah membiayai pelaksanaan penelitian ini, serta bank BPD cabang Kediri Tabanan.

DAFTAR PUSTAKA

Aryawan, I Wayan, 2008, Rancangan Sistem Pendukung Keputusan Penilaian Kelayakan Proposal Kredit, Skripis, Universitas Udayana.

Jayanti, R.D. "Aplikasi Metode K-Nearest Neighbor Dan Analisa Diskriminan Untuk Analisa Resiko Kredit Pada Koperasi Simpan Pinjam Di Kopinkra Sumber Rejeki". Prosiding Seminar Nasional Aplikasi Sains dan Teknologi (SNAST). Yogyakarta. 2014.

- Leidiyana. "Penerapan Algoritma K-Nearest Neighbor Untuk Penentuan Resiko Kredit Kepemilikan Kendaraan Bemotor". Jurnal Penelitian Ilmu Komputer, System Embedded & Logic, Vol : 1. STMIK Nusa Mandiri. 2010.
- Menarianti, I. 2015. "Klasifikasi Data Mining Dalam Menentukan Pemberian Kredit Bagi Nasabah Koperasi" Jurnal Ilmiah Teknosains, Vol.1, No1, 2015
- Mustakin. Oktaviani, G. 2016. "Algoritma K-Nearest Neighbor Classification Sebagai Sistem Prediksi Predikat Prestasi Mahasiswa". Jurnal Sains, Teknologi dan Industri, Vol.13, No.2 2016.
- Mutrofin, S. Izzah, A. Kurniawardhani, A. 2014. Masrur. М. Optimasi Klasifikasi Modified Κ Nearest Neighbor Menggunakan Algoritma Genetika" Jurnal Gamma, Vol. 10, No. 1. 2014.
- Nugraha, D.W, Putri, R.R.M dan Wihandika, R.C, 2017. "Penerapan Fuzzy K-Nearest Neighbor (FK-NN) Dalam Menentukan Status Gizi Balita". Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer, Vol.1, No.9, 2017