

Early Warning Loan System

Nama Kelompok : PSM (Pejuang Sabtu Malam)

Dataset : Loan Prediction Based on Customer Behavior

Mentor : Dedi Irwanto Samosir





Outline

01 Background

Informasi awal yang memuat isu atau topik yang diangkat

04 Modelling

Menciptakan metode untuk menyimpan informasi dalam bentuk yang efisien.

02 EDA & Insight

Proses analisis untuk memahami karakteristik data 05 Recommendation

Saran yang diberikan untuk membantu pengambilan keputusan yang lebih baik.

Data
O3
Pre-Processing

Mengubah data mentah dalam format yang berguna dan efisien.



01 Background









- Kredit merupakan fasilitas keuangan yang memungkinkan seseorang meminjam uang dan membayarnya kembali dalam jangka waktu tertentu.
- Setiap lembaga keuangan yang memberikan kredit atau pinjaman memiliki risiko kredit.
- Lembaga keuangan harus merasa yakin bahwa kredit atau pembiayaan yang diberikan akan benar-benar kembali, maka dari itu lembaga keuangan melakukan beberapa penilaian-penilaian.

Objectives & Problem Statement

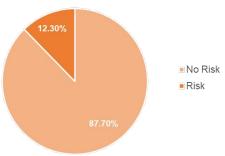




Problem Statement

Adanya persentase sebanyak
 12.3% dari semua calon debitur yang gagal bayar.







Objectives

- Mengurangi **persentase** nasabah yang **gagal bayar**.
- Mendapatkan informasi profil risiko peminjam dan faktor yang mempengaruhinya.
- Mempercepat proses approval pinjaman dengan otomatisasi.



Business Metric

Loss Default Rate

(Persentase peminjam yang gagal bayar dibandingkan semua peminjam)

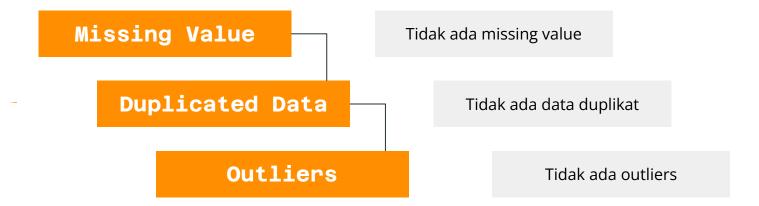


02

Exploratory Data Analysis (EDA) & Insight





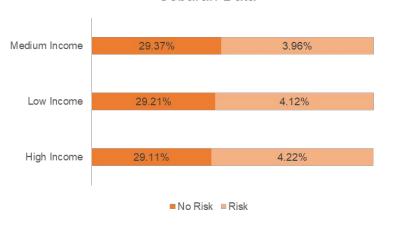




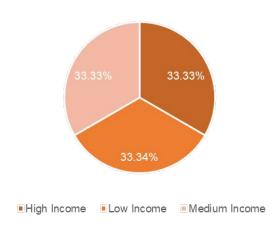








Income Classification

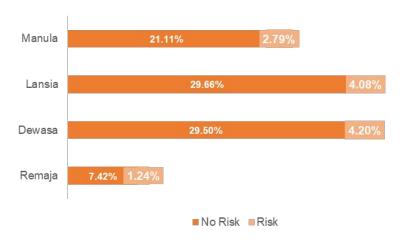


- Klasifikasi *Income* nasabah terbagi cukup merata
- Persebaran data tidak berisiko gagal membayar lebih dominan daripada berisiko gagal membayar berdasarkan klasifikasi income

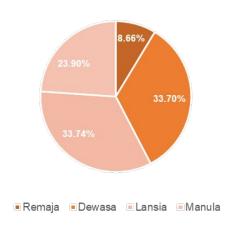




Sebaran Data



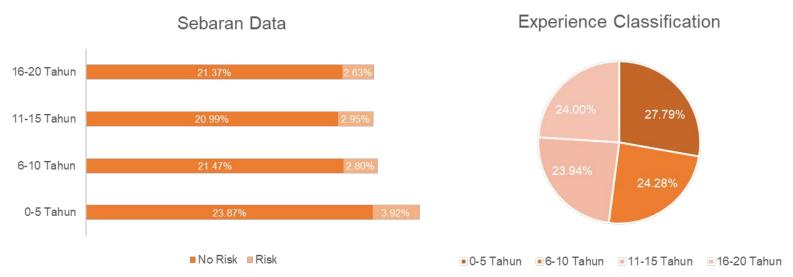
Group Age Classification



- Klasifikasi umur didominasi nasabah yang sudah dewasa & lansia masing-masing sebanyak
 33.70% dan 33.74% sedangkan paling sedikit nasabah remaja yang hanya 8.66%
- Risiko terbesar ada di nasabah **dewasa** & **lansia** yang masing-masing sekitar **4%** sedangkan terendah di nasabah **remaja** sebesar **1.24%**







- Jumlah sebaran data pengalaman bekerja nasabah cukup merata disegala rentang tahun pengalaman bekerja
- Nasabah yang memiliki pengalaman sedikit (0-5 tahun) memiliki risiko yang tinggi sebesar
 3.92% sedangkan untuk rentang tahun lainnya cukup seimbang masing-masing lebih dari 2%

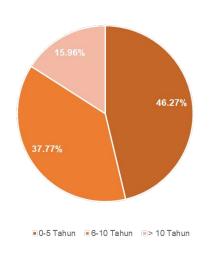








Current Job Years Classification



- Nasabah baru bekerja (0-5 tahun) mendominasi sebaran data sebanyak 46.27%
- Status nasabah yang berisiko juga tertinggi di nasabah yang baru bekerja **0-5 tahun** dengan jumlah **5.90%** sedangkan risiko terendah di nasabah yang sudah bekerja **> 10 tahun** sebesar **1.99%**







Prod Years Left Classification

16.43%

44.55%

- Umur produktivitas bekerja didominasi oleh nasabah yang sisa umur produktifnya tersisa 0-10 tahun
- Nasabah yang berisiko tidak membayar dengan rentang sisa umur produktif **0-10 tahun** justru memiliki persentase risiko tinggi yaitu 5.28% sedangkan rentang sisa umur produktif **11-20 tahun** yang hanya **1.97%**



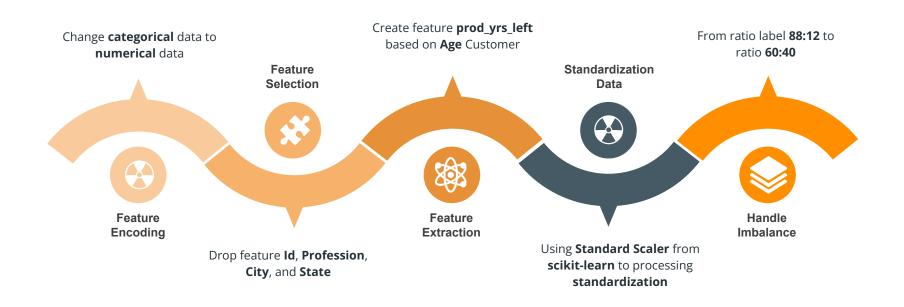
03 Pre-Processing





Pre-Processing







04 Modeling





Modelling

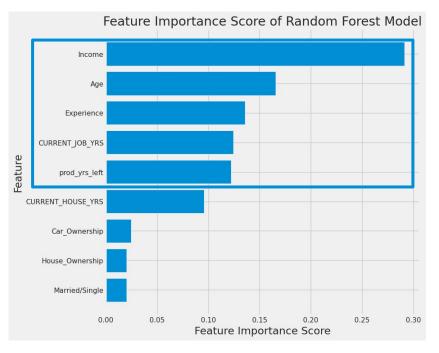
	Accuracy	Precision	Recall	F-1	ROC AUC
Logistic Regression	60.0%	53.0%	50.1%	37.6%	54.0%
Random Forrest	94.8%	94.3%	95.7%	94.7%	96.0%
K-Nearest Neighbors	90.8%	90.2%	91.4%	90.6%	93.0%

- Metric utama yang digunakan adalah Recall. Untuk meredam nilai False Negative yang besar, dimana False Negative adalah Nasabah yang berisiko Gagal Bayar tetapi oleh model dianggap Tidak Gagal Bayar.
- Model Algoritma yang akan dipilih adalah Random Forest.





Feature Importance



Insight:

 Feature Income, Age, Experience Current_job_yrs, dan Prod_yrs_left merupakan top 5 nilai Importance terbesar dibandingkan dengan Features lainnya.







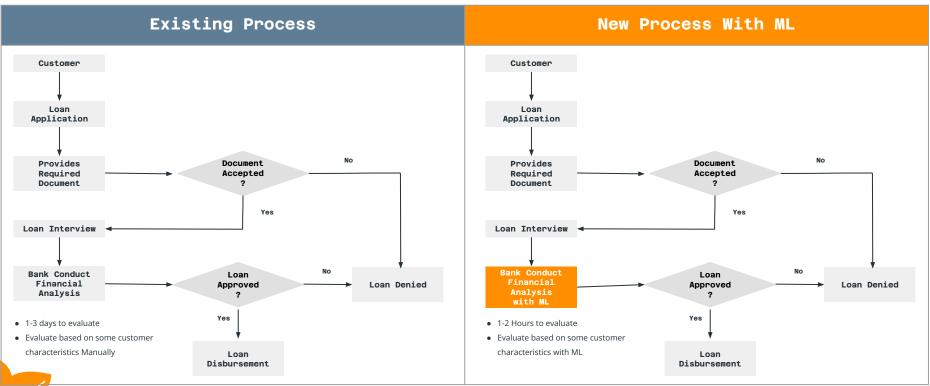
Data Aktual



Total Test data = 75.600

Loan Application Process











Recommendation



Feature Tambahan

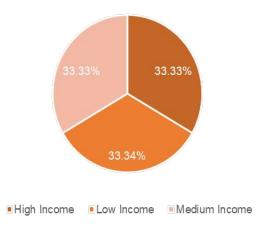
- 1 Jumlah Tanggungan
- 2 Total hutang
- 3 Limit Pinjaman
- 4 Status BI Checking
- 5 Jumlah aset lainnya
- 6 Business Ownership
- 7 Side Income

- Walaupun model sudah cukup baik tentunya penambahan feature yang relevan akan sangat membantu membuat performa model semakin bagus.
- Penambahan feature yang relevan merupakan langkah krusial dalam proses pembangunan model yang robust, akurat, dan dapat diandalkan.





Income Classification



Insight

Jumlah sebaran data income nasabah cukup merata di segala klasifikasi income

Recommendation

Memberikan penawaran kredit di awal bulan serta akhir bulan untuk nasabah dengan klasifikasi income high dan medium. Sedangkan untuk low income bisa dengan memberikan limit pinjaman 5 kali dari gaji bulanan.

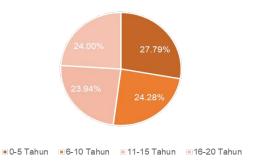
Contoh Program:



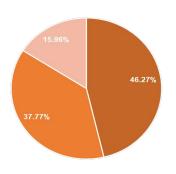




Experience Classification



Current Job Years Classification



Insight

- Jumlah sebaran data pengalaman bekerja nasabah cukup merata di segala rentang tahun pengalaman bekerja
- Banyak nasabah yang baru bekerja 0-5 tahun namun terdapat juga nasabah yang sudah bekerja > 5 tahun lebih dari 30%

Recommendation

Pertimbangkan lama bekerja sebagai faktor dalam proses penilaian kredit. Nasabah yang telah lama bekerja di satu tempat mungkin diberi penawaran pinjaman yang lebih baik karena menunjukkan stabilitas yang lebih tinggi.

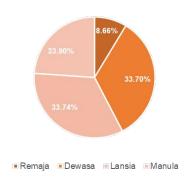
Contoh Program:



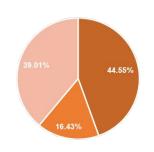




Group Age Classification



Prod Years Left Classification



Insight

- Usia dewasa mendominasi sebaran data sebanyak 33.70%
- Nasabah yang usia produktifnya masih lama > 20 tahun masih cukup banyak sebesar 39.01%

Recommendation

Nasabah-nasabah yang masih dewasa dan usia produktivitas bekerjanya masih lama dapat dibuatkan program khusus seperti program persiapan pensiun atau bahkan program pemodalan usaha

Contoh Program:







Preventive Program Recommendation







Fitur Reminder

Layanan yang disediakan oleh bank atau aplikasi keuangan untuk membantu nasabah mengelola pembayaran tagihan mereka dengan mengingatkan mereka tentang tanggal jatuh tempo pembayaran.

Autodebet Sistem

Fitur yang memungkinkan bank secara otomatis menarik dana dari rekening nasabah untuk membayar berbagai jenis tagihan atau kewajiban keuangan secara berkala.

Cashback Program

Program yang ditawarkan untuk mendorong nasabah melakukan pembayaran cicilan lebih awal. Melalui program ini, nasabah mendapatkan pengembalian sebagian dari jumlah pembayaran mereka dalam bentuk uang tunai atau kredit akun.

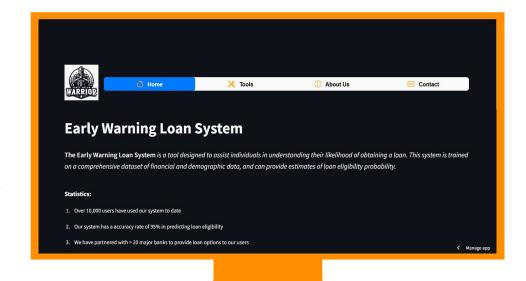




Demo software & app

link:

https://early-warning-loan-system.streamlit.app/





Thanks!

Main layang-layang di tanah eyang, Mainnya bersama si Farhan. Daripada bingung pikiran melayang, Yuk bertanya, jangan ditahan-tahan.

