## CREDIT SCORE PREDICTION

FINAL PROJECT

#### Home Credit Indonesia Rakamin

By Muhammad Reiza Indrawan



#### PROBLEM & SOLUTION

#### Business Problem

 Resiko pinjaman kredit mengacu pada potensi kerugian finansial yang dihadapi pemberi pinjaman ketika peminjam gagal membayar kembali pinjaman mereka tepat waktu. Hal ini memberikan konsekuensi yang signifikan bagi pemberi pinjaman dan peminjam.

#### Objective

- Mengetahui apa saja yang mempengaruhi client dalam mengalami kesulitan untuk membayar.
- Mengurangi kesempatan peminjam yang berpotensi mengalami kesulitan untuk membayar



#### DATA UNDERSTANDING

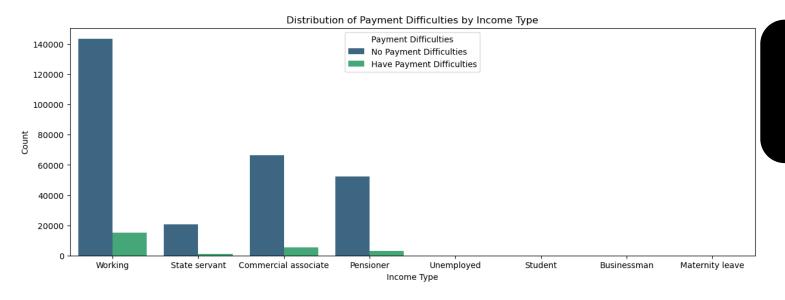
Jumlah Data: 307511 Jumlah Kolom: 122

dtypes: Float64(65), int64(41), Object(16)

Dataset yang dipakai merupakan data application train yang diperoleh dari Home Credit Indonesia



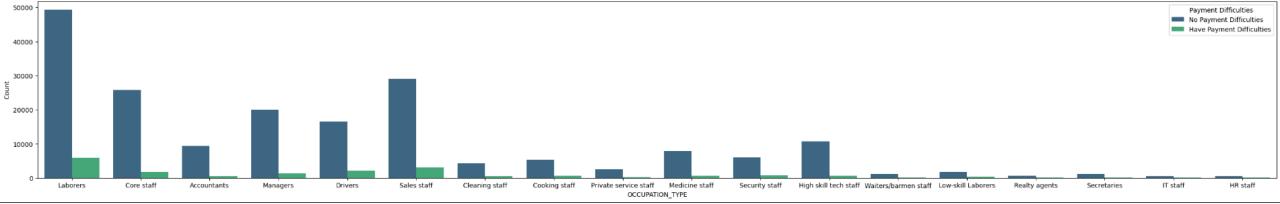
### BUSINESS INSIGHT



Working income type client menjadi yang paling tinggi dibanding client lainnya 90%nya tidak memiliki payment difficulties dan sisanya memiliki payment difficulties

Client dengan occupation type
Laborers, sales staff dan
drivers menjadi yang paling
tinggi dibandingkan client
dengan occupation type
lainnya yang disertai memiliki
payment difficulties.





Raw Data

EDA

Data Cleaning

Modelling

Univariate

**Bivariate** 

Multivariate

Detect Duplicate

No Duplicate

Handle Missing Value

Beberapa Missing Value di isi dengan modus dan median. Missing value > 40% di drop Label Encoding

Handling Imbalance

Modelling

Membangun model dengan beberapa algoritma machine learning dan membandingkannya



## MODELING

No	Model	Akurasi		Recall		Precision		ROC/AUC	
		Train	Test	Train	Test	Train	Test	Train	Test
1	Decision Tree	100	95.22	100	91.29	100	99.99	100	95.22
2	XGB	76.07	74.85	75.37	74.05	77.45	76.56	84.20	82.78
3	Ada Boost	97.55	97.52	98.57	98.49	78.73	78.55	96.87	96.62
4	Logistic Regression	57.94	57.77	58.50	58.33	54.60	54.57	60.72	60.53

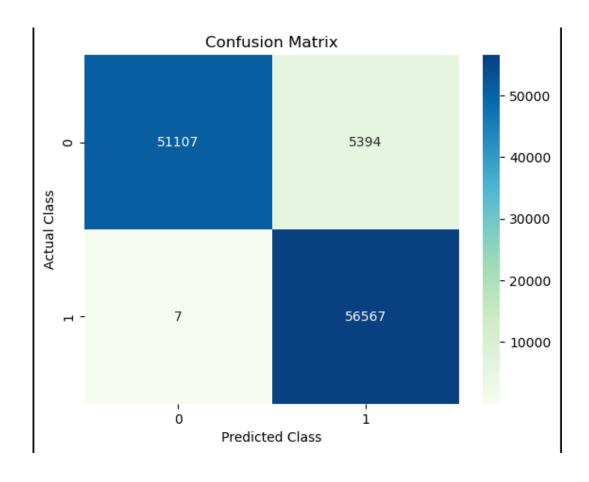


## CONFUSION MATRIX

True Positive (TP): customer yang diprediksi kesulitan membayar dan kenyataannya kesulitan membayar. True Negative (TN): customer yang diperkirakan tidak kesulitan membayar dan kenyataannya tidak kesulitan membayar.

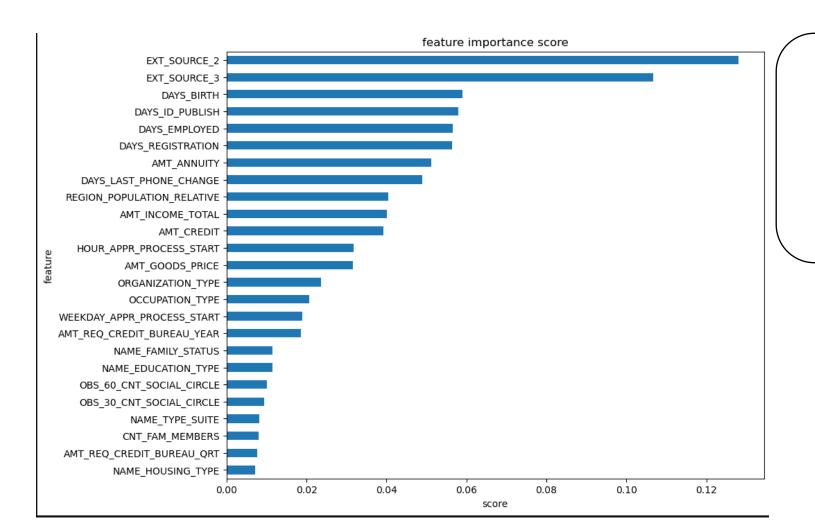
False Positive (FP): customer yang diprediksi kesulitan membayar dan kenyataannya tidak kesulitan membayar.

False Negative (FN): customer yang diprediksi tidak kesulitan membayar dan ternyata kesulitan membayar.





### FEATURE IMPORTANCE



EXT\_SOURCE\_2 dan
EXT\_SOURCE\_3
merupakan feature yang
paling penting



#### RECOMMENDATION

- Diperlukan perhatian extra terhadap client yang memiliki income type Working dan juga occupation type Laborers, sales staff dan drivers dengan memberikan syarat yang lebih ketat untuk mengurangi client yang memiliki kesulitan membayar
- Berdasarkan feature importance terlihat bahwa feature yang paling penting yang menentukan apakah client akan kesulitan membayar atau tidak adalah feature EXT\_Source\_2 dan EXT\_Source\_3 yang menandakan bahwa terdapat faktor external yang belum terindikasi dan mungkin memiliki feature yang berhubungan dengan credit score.
- Perlu adanya explorasi lebih lanjut yang dapat menambahkan insight dan feature baru score sehingga dapat meningkatkan akurasi dan feature yang lebih tepat yang mempengaruhi credit score.



# Click Here To See more On Github

