CHURN Prediksi nasabah kartu kredit

Manfaat Prediksi CHURN

- 1. Menjaga Revenue perusahaan.
- 2. Membuat kebijakan dan strategi untuk meretensi pelanggan yang akan churn.
- 3. Melakukan klasifikasi pelanggan yang akan melakukan churn

Data Summary

CreditScore = Nilai kredit yang semakin tinggi score, semakin rendah risiko kreditnya. Demikian pula sebaliknya.

Geography = Lokasi nasabah yang melakukan peminjaman

Gender = Jenis kelamin nasabah terdiri dari laki-laki dan perempuan

Tenure = Lama tahun menjadi nasabah di bank tersebut

Age = Umur nasabah

Balance = Total kredit

Data Summary

NumOfProducts = berapa banyak produk bank yang dimiliki oleh nasabah pada saat ini.

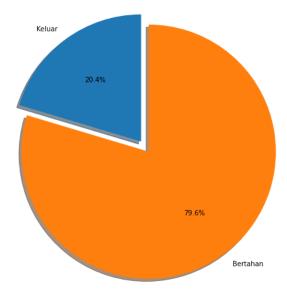
HasCrCard = kondisi apakah saat ini nasabah memiliki kartu kredit di bank ini (1) atau tidak (0).

IsActiveMember = kondisi apakah pelanggan saat ini aktif (1) menjadi member aktif atau tidak (0).

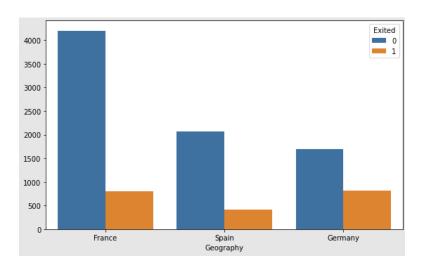
EstimatedSalary = estimasi gaji yang dibuat oleh bank.

Exited = status apakah nasabah ini tetap di bank (0) atau keluar dari bank (1).

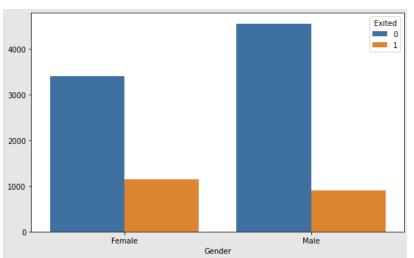
Proporsi nasabah churn dan bertahan



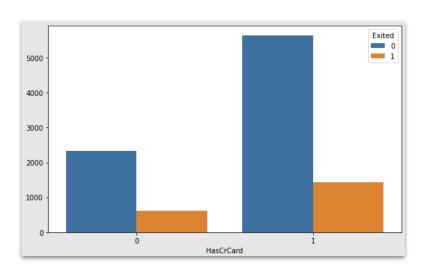
Mayoritas nasabah memilih bertahan ketimbang keluar



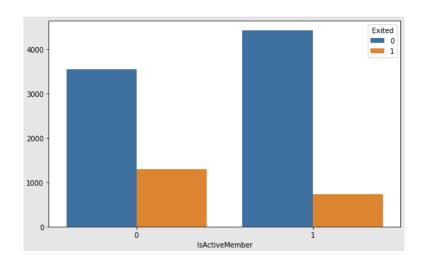
Pengguna Kartu Kredit terbanyak ada di negara Prancis namun, nasabah kartu kredit yang keluar ada di negara germany



Pengguna Kartu Kredit terbanyak di dominasi oleh jenis kelamin Laki-Laki, namun nasabah perempuan paling telihat sedikit lebih banyak keluar dari penggunaan kartu kredit.



Pengguna Kartu Kredit di bank tersebut lah yang paling banyak keluar meninggalkan penggunaan kartu kredit nya ketimabang pengguna bank lain.



Pengguna Kartu Kredit non aktif yang paling banyak keluar, ketimbang pengguna aktif.

Data Pre Procesing

1. Check Missing value

<pre>df.isnull().sum()</pre>	
CreditScore	0
Geography	0
Gender	0
Age	0
Tenure	0
Balance	0
NumOfProducts	0
HasCrCard	0
IsActiveMember	0
EstimatedSalary	0
Exited	0
dtype: int64	

Tidak ada yang variabel nya kosong atau tidak terisi

Modelling

Pada dataset ini saya menggunakan tiga model:

- 1. Logstic Regresion
- 2. KNN (K-nearest neighbors)
- 3. Random Forest

Sebelum membangun model, data akan dibagi untuk melatih menggunakan 80 % untuk data **Training** begitu dengan sisanya 20% data digunakan untuk data **Test**.

Logstic Regresion

	precision	recall	f1-score	support	
0	0.83	0.96	0.89	1586	
1	0.63	0.23	0.34	414	
accuracy			0.81	2000	
macro avg	0.73	0.60	0.62	2000	
weighted avg	0.79	0.81	0.78	2000	

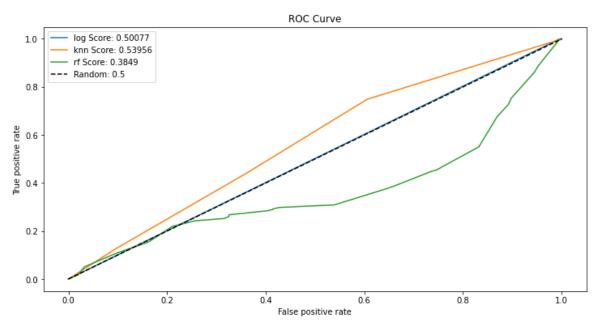
K-nearest neighbors

	precision	recall	f1-score	support
0 1	0.85 0.63	0.94 0.38	0.90 0.48	1586 414
accuracy macro avg weighted avg	0.74 0.81	0.66 0.83	0.83 0.69 0.81	2000 2000 2000

Random Forest

	precision	recall	f1-score	support	
0	0.87	0.97	0.92	1586	
1	0.78	0.46	0.58	414	
accuracy			0.86	2000	
macro avg	0.83	0.71	0.75	2000	
weighted avg	0.85	0.86	0.85	2000	

ROC CURVE



TEMUAN DAN SARAN

- 1. Mencoba menawarkan layanan yang lebih baik untuk pelanggan churn.
- 2. Melakukan Survey Masukan dan tanggapan dalam jangka waktu tertentu dan meningkatkan komunikasi yang lebih baik kepada pelanggan.
- 3. Ketika mengambil perubahan dalam rencana bisnis memprediksi bagian positif dan negatif. Jika negatif, siapkan solusi sebelum melakukan, sehingga dapat berguna dengan mudah.

CARA MENGURANGI PELANGGAN CHURN

- 1. Belajar dari pelanggan yang terbaik.
- 2. Menjaga komunikasi yang baik dengan pelanggan.
- 3. Tawarkan insentif.
- 4. Analisis churn ketika itu terjadi.
- 5. Menjelaskan kelebihan produk dengan baik kepada pelanggan baru.

KESIMPULAN

- 1. Pentingnya melakukan prediksi churn ini pada nasabah adalah untuk membantu perusahaan membuat lebih banyak keuntungan.
- 2. Memprediksi churn adalah salah satunya sumber pendapatan terpenting bagi perusahaan.
- 3. Model terbaik untuk memprediksi pelanggan churn pada dataset nasabah ini adalah random forest dengan tingkat akurasi terbaik.

Sumber dataset

https://www.kaggle.com/datasets/mukeshmanral/churn-prediction-for-credit-card-customer?select=Churn.csv

Thank you!