

TRAVEL INSURANCE

PREDICTION



Source data: dataset



Byte Blazers

Sebagai tim data scientist perusahaan PT Byte Blazers, kami diminta untuk memberikan rekomendasi Travel Insurance berdasarkan data yang tersedia untuk memberikan wawasan lebih dalam membimbing strategi pemasaran di masa depan.

Meet The Team

Project Team Leader















M. Faiz

Chianti Ridwan

Retno Debbi

Imam Luthfi

Lulu Safira

Robiatul Adawiyah Melliza Nastasia





About The Client

TravelGuard+

TravelGuard+ adalah Perusahaan yang menawarkan paket asuransi

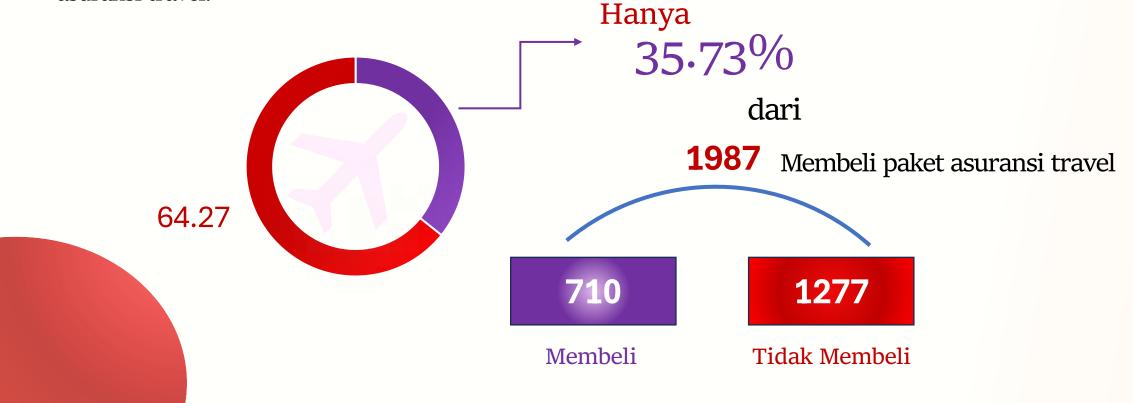
Berdasarkan data yang diambil pada tahun 2019, TravelGuard+ ingin mengidentifikasi pelanggan yang sudah pasti akan membeli paket asuransi travel

TravelGuard+ meminta Byte Blazers untuk membantu mengidentifikasi pelanggan yang akan membeli paket asuransi travel yang mereka tawarkan



What is The Problem

Adanya penurunan minat pelanggan untuk membeli asuransi travel perjalanan ke luar negeri akibat adanya pandemi COVID-19. Bahkan dari total 1987 pelanggan, hanya 710 orang (35,73%) yang memiliki asuransi travel.







What is The Problem

Background

TravelGuard+ ingin mengetahui pelanggan mana yang sudah pasti akan membeli paket asuransi travel

Goals

Meningkatkan penjualan paket asuransi perjalanan baru dalam satu tahun ke depan berdasarkan analisis pola pembelian pelanggan (pada dataset).

Objective

Membuat model machine learning yang dapat membantu bisnis TravelGuard+ ini memprediksi pelanggan yang akan membeli paket asuransi travel.

Business Metrics

Jumlah transaksi user.





Pendeteksian data bermasalah dan insight yang bermanfaat.



About Dataset

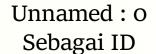


Preliminary Insight











Employment Type



GraduateOrNot



EverTravelAbroad



Age



AnnualIncome



FamilyMembers



ChronicDiseases



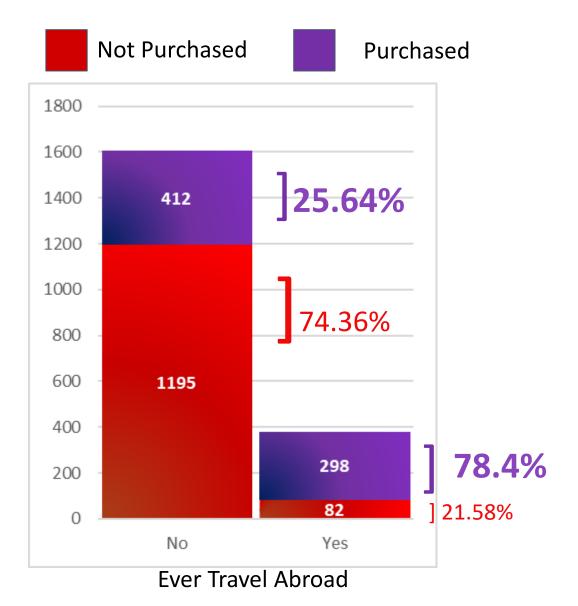
Dataset terdiri dari 1987 baris dan 10 kolom.

Tidak terdapat missing values, tidak terdapat duplicate data, dan tipe data sudah sesuai



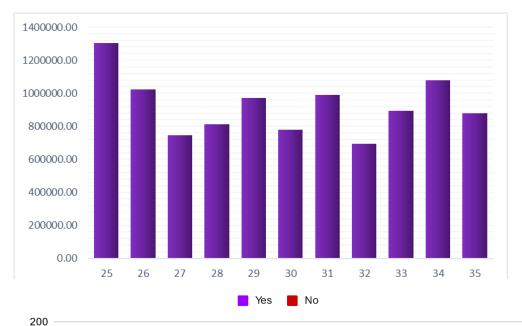
Ever Travel Abroad To Travel Insurance

Mayoritas pelanggan tidak pernah keluar negeri, akan tetapi 78.4% dari pembeli asuransi adalah pelanggan yang pernah keluar negeri

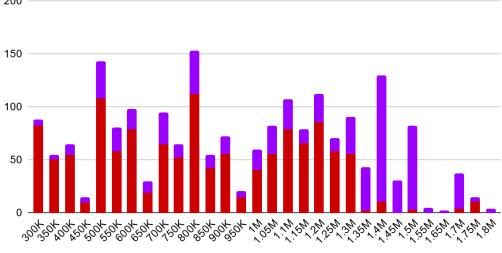




Annual Income



Rata-rata income tertinggi berada di customer dengan umur 25 tahun yaitu 1.303.424



Pelanggan dengan Annual Income diatas

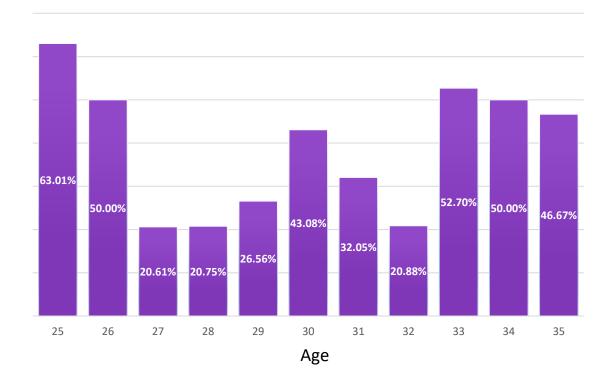
1.3M memiliki potensi tinggi untuk
membeli paket asuransi

Sementara pelanggan dengan annual income 300k - 400k memiliki potensi terendah untuk membeli asuransi

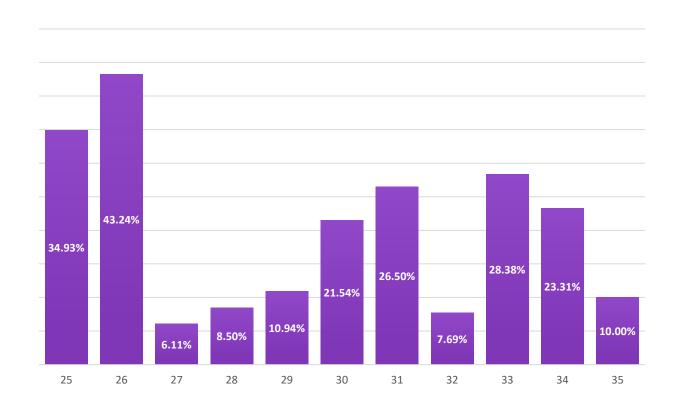


Age To Travel Insurance

Mayoritas yang membeli berada di usia 25 tahun.



Age To Ever Travel Abroad

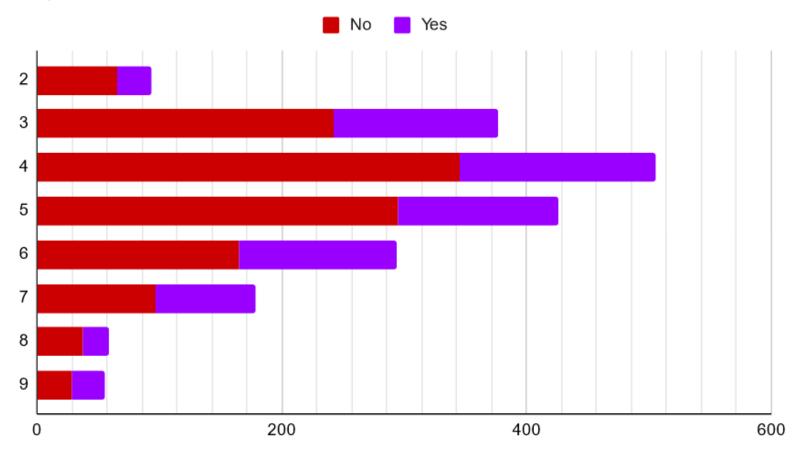


Mayoritas pelanggan yang berada di usia 27 tahun tidak pernah berpergian jauh.



Family Members To Travel Insurance

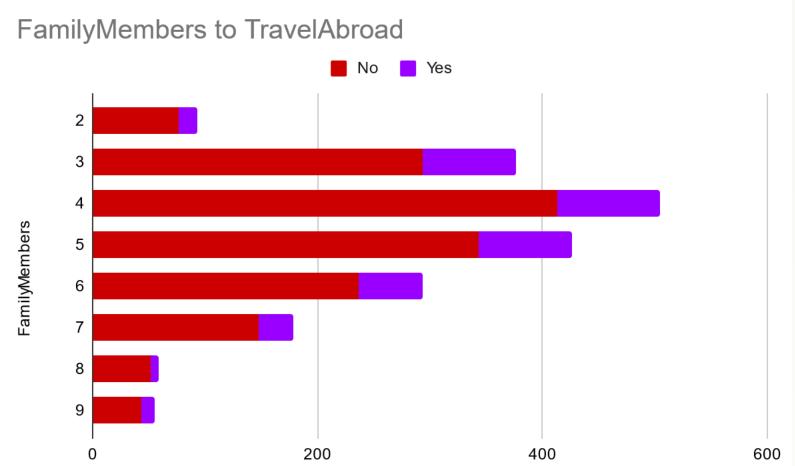
FamilyMembers To TravelInsurance



Dari semua kelompok Family Member, transaksi tidak membeli paket asuransi lebih tinggi dibandingkan transaksi yang membeli paket.



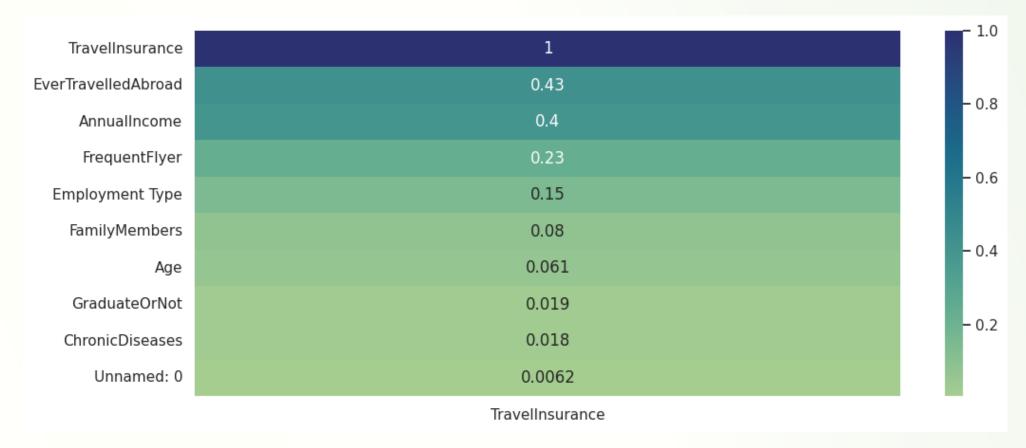
Family Members To Travel Abroad



Transaksi pelanggan yang tidak pernah Travel Abroad lebih tinggi dibandingkan yang pernah melakukan Travel Abroad



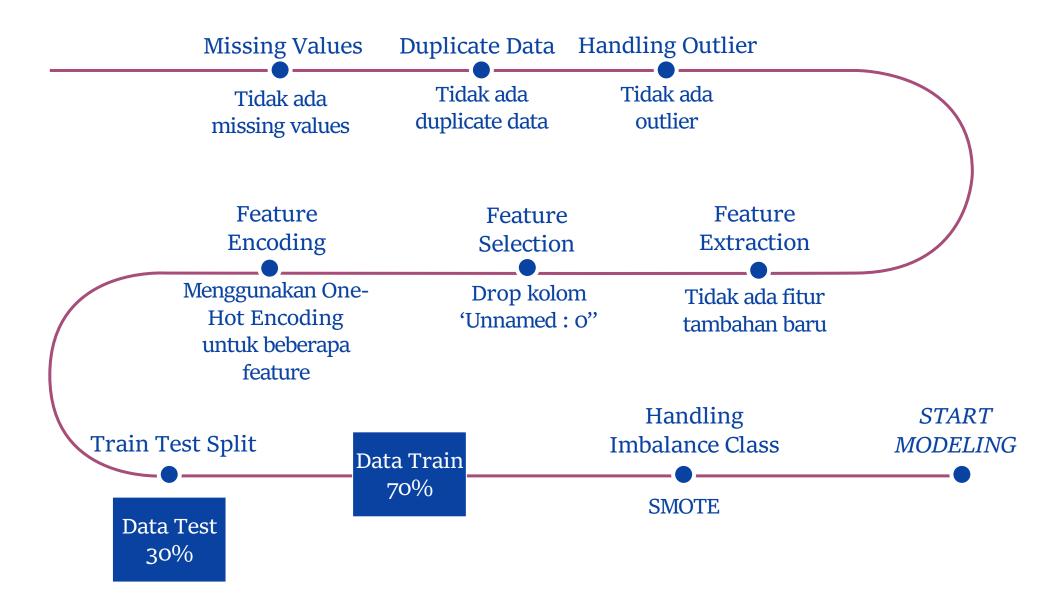
Korelasi masing-masing Feature Terhadap target (Travel Insurance)



EverTravelAbroad memiliki korelasi paling tinggi disusul dengan AnnualIncome



Pre-Processing Flow



Machine Learning Modelling





Model Evaluation



Feature Importance







Model Evaluation

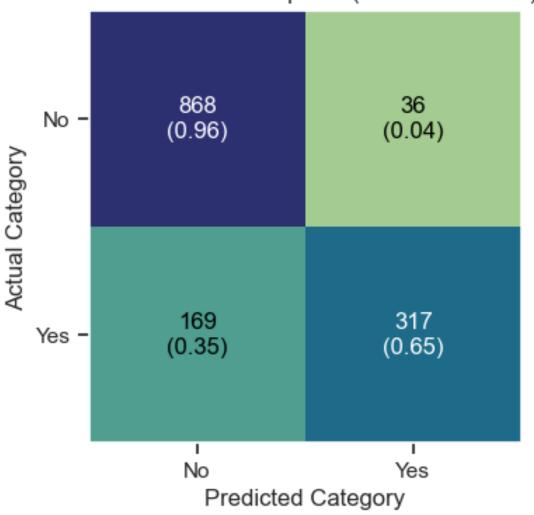
Model	Before Hyperparameter Tuning		After Hyperparameter Tuning	
	Recall (Train)	Recall (Test)	Recall (Train)	Recall (Test)
Logistic Regression	0.55	0.58	0.47	0.52
Random Forest	0.86	0.67	0.59	0.60
Gradient Boosting	0.65	0.63	0.58	0.59
XG Boost	0.81	0.65	0.65	0.61

Berdasarkan analisis terhadap metrik recall dan metrik lainnya, model XG Boost menjadi model terbaik di antara keempat model yang telah di evaluasi.



Confusion Matrix

Travel Insurance Acquired (XG Boost Model)



Kesimpulan:

 Model tampaknya memiliki performa yang cukup baik pada data pelatihan dan data pengujian, dengan akurasi sekitar 85.25% pada data pelatihan dan 80.90% pada data pengujian.

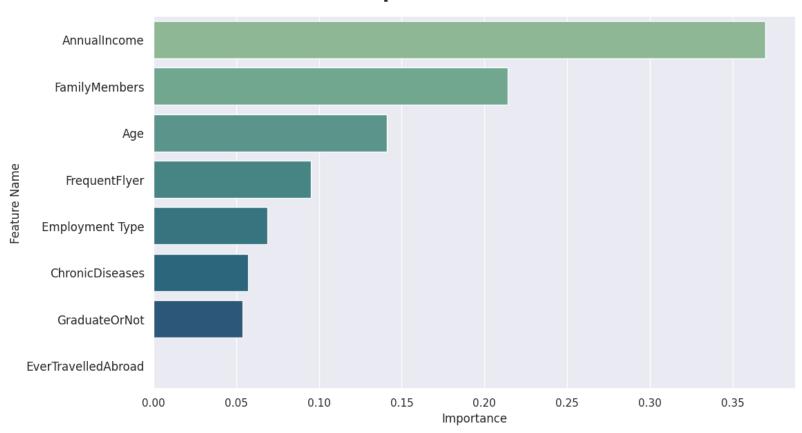
Recall = TP / TP + FN
=
$$317 / (317 + 169) * 100$$

= $65,22\%$
from 35.73% to $65.22\% \rightarrow$ Increase 29.49%



Feature Importance

Feature Importance in XG Boost Model



Berdasarkan feature importance score disamping, dapat dilihat feature <u>AnnualIncome</u>, <u>FamilyMembers</u>, <u>dan Age</u> merupakan top feature importance yang dapat kita jadikan fokus untuk mendapatkan hasil prediksi yang akan membeli asuransi travel.





Business Recommendation

untuk TravelGuard+







Pelanggan dengan kategori mid to high annual income berpotensi untuk membeli paket asuransi travel. Oleh karena itu tim marketing dapat membuat pendekatan strategis untuk menarik segmen pelanggan ini dengan memberikan perlakuan khusus yang bisa didapatkan oleh mereka (VIP Poin)



Membuat pilihan paket untuk perjalanan domestic dan internasional





Mempertimbangkan pembuatan bundling promo untuk segmentasi pelanggan yang bepergian secara berkelompok (baik keluarga maupun instansi pemerintahan/swasta)







Melakukan Strategi Pemasaran untuk menarik pelanggan dalam kelompok Usia 25 tahun, karena mereka menunjukkan kemungkinan tertinggi untuk membeli paket Travel Insurance. Oleh sebab itu kelompok tersebut dilibatkan iklan dan promosi sebagai strategi pemasaran.

Mempertimbangkan pengelompokkan pelanggan berdasarkan riwayat perjalanan, pendapatan tahunan dan anggota keluarga dalam paket Travel Insurance







Terima Kasih

