Holiday Package

Prediction

Yuk Liburan! (Data Scientist)

Final Presentation Kelompok 5 - Batch 18



Meet our team



- Aisyah Khairunnisa A
- Budi Dwi Ananto
- David Prayogo
- Gayatri A
- Hafidh Rizky
- Muharlan
- Shafa Amelia
- Sony Monthona R K



Outline



- Business Understanding
- Data Overview, Exploratory Data Analysis & Insight
- Data Cleaning & Preparation
- Model & Evaluation
- Business Insight & Recommendation



Business Understanding

Problem Statement





4888

Jumlah semua pelanggan

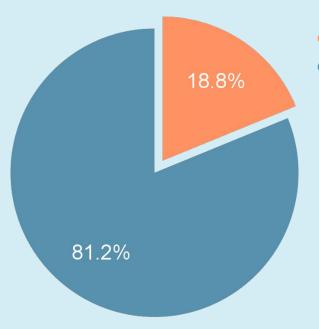
920

Jumlah pelanggan yang membeli paket liburan

Perusahaan Trips&Travel.com ingin meluncurkan paket liburan baru yang bernama Wellness Tourism Package. Sayangnya mereka memiliki masalah dengan promosi. Mereka menghubungi pelanggan secara acak untuk menawarkan paket liburan sehingga tidak efisien.

Let's check the data!





- Membeli paket liburan
- Tidak membeli paket liburan

- Berdasarkan data tahun lalu, Trips&Travel.com memiliki pelanggan sebanyak 4888 orang.
- Namun, hanya 18% dari total pelanggan yang membeli paket liburan.

Goal, Objective, Business Metrics



Goal:

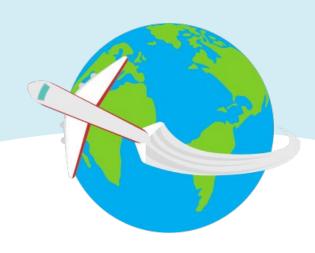
Melakukan promosi secara efisien sehingga dapat mengoptimalkan penggunaan biaya.

Objective:

Membuat model machine learning untuk memprediksi user yang berpotensi untuk membeli paket liburan.

Business Metrics:

- Persentase user yang membeli paket liburan
- CAC (customer acquisition cost)
- Revenue



Data Overview, Exploratory Data Analysis & Insight

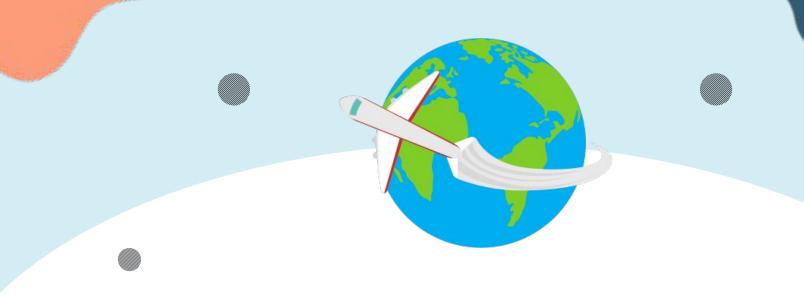
Data Overview



No.	Variabel	No.	Variabel
1.	Customer ID	11.	Product Pitched
2.	Prod Taken	12.	Preferred Property Star
3.	Age	13.	Marital Status
4.	Type of Contact	14.	Number of Trips
5.	City Tier	15.	Passport
6.	Duration of Pitch	16.	Pitch Satisfaction Score
7.	Occupation	17.	Own Car
8.	Gender	18.	Number of Children Visiting
9.	Number of Person Visiting	19.	Designation
10.	Number of Follow Ups	20.	Monthly Income

Target : Prod Taken

Fitur kategorikal : 6 fiturFitur numerikal : 14 fitur

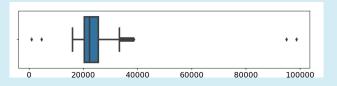


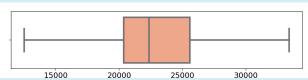
Data Cleaning & Preparation

Data Cleaning



- Handling missing values & imputing menghapus missing values <1%, 2 fitur diimputasi dengan mean, 1 fitur diimputasi dengan median, dan 3 fitur diimputasi dengan modus.
- Handling duplicated data 140 data duplikat.
- Handling outlier (IQR method).





Sebelum Handilng Outlier

Setelah Handilng Outlier

Data sebelum & sesudah data cleaning (baris):

4888 ---- 4652

Data Pre-processing



Split data training & testing: 70:30

Feature encoding:

- Label encoding
- One hot encoding



Scaling & feature transformation: Standarization

Balancing data:

SMOTE rasio 1



Model & Evaluation

Modeling



Metrics yang digunakan:

- Recall
- Precision >= 0.5

Karena tidak ingin nilai false negative yang besar (pelanggan yang sebenarnya ingin membeli paket liburan namun dianggap tidak ingin membeli).

Model After Hyperparameter Tuning



Madal	Accuracy		Precision		Recall	
Model	Train	Test	Train	Test	Train	Test
Logistic Regression	0.75	0.76	0.74	0.41	0.75	0.81
Decision Tree	1.00	0.87	1.00	0.62	1.00	0.69
Random Forest	1.00	0.92	1.00	0.85	1.00	0.68
AdaBoost	0.86	0.83	0.87	0.52	0.85	0.57
XGBoost	1.00	0.93	1.00	0.86	1.00	0.72

Model XGBoost dipilih karena:

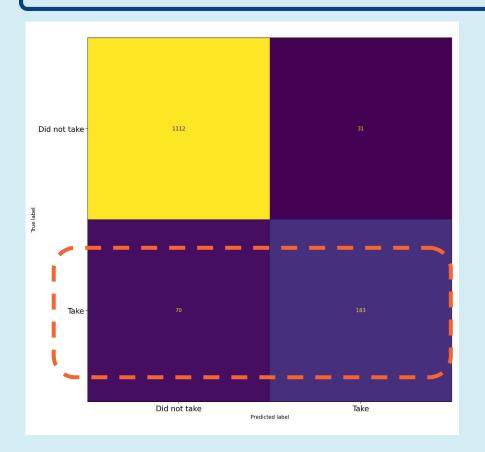
- Best fit, dilihat dari score recall-nya
- Score precision-nya >=0.5

Hyperparameter tuning yang dilakukan di XGBoost:

- cross validation
- max_depth
- gamma
- learning_rate
- tree_method
- colsample_bytree
- subsample
- early_stopping_rounds

Confusion Matrix





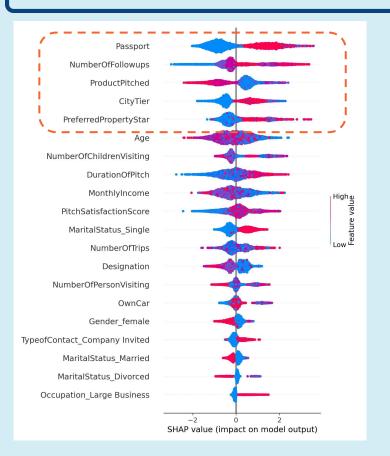
72%

Expected performance

Dari total 253 pelanggan yang membeli paket liburan, sebanyak 183 diprediksi dengan benar.

SHAP Value





Jenis produk yang diambil (product pitch):

• 0: basic

• 1: standard

• 2: deluxe

• 3: super deluxe

• 4: king

Kepemilikan paspor (passport):

• 0: tidak punya

• 1: punya

Tingkat kota (city tier):

• 1: kota besar

• 2: kota sedang

• 3: kota kecil



Business Insight & Recommendation

Before & After Using Model



Sebelum menggunakan model, tim marketing harus menghubungi seluruh pelanggan. Namun, setelah menggunakan model, mereka hanya perlu menghubungi pelanggan yang diprediksi akan membeli paket liburan saja.



Untuk melihat dampak dari model, kita menggunakan metode CAC dengan deskripsi seperti berikut.

Before Using Model



Data asli

Jenis promosi	Biaya	Jumlah target (orang)	Rincian biaya	
Telepon	\$1	4.888	\$4.888	
		Total biaya yang dikeluarkan	\$4.888	
		Jumlah pelanggan yang membeli paket liburan	920	
		CAC	\$5.31	

Dari total 4.888 pelanggan yang diberi tawaran, hanya 920 pelanggan yang membeli paket liburan (18%).

After Using Model



Jenis promosi	Biaya	Jumlah target (orang)	Rincian biaya	
Telepon	\$1	183	\$183	
		Total biaya yang dikeluarkan	\$183	
		Jumlah pelanggan yang membeli paket liburan	183	
		CAC	\$1	

Dengan asumsi model dapat memprediksi dengan tepat hingga 72% maka sebanyak 183 pelanggan akan membeli paket liburan.

^{*}Biaya yang dikeluarkan/orang \$1

After Using Model



Total Customer Acquisition Cost					
Skenario	Jumlah pelanggan yang membeli paket liburan	CAC	Total		
Before	Before 920		\$4.888		
After	183	\$1	\$183		

> Selisih Pengeluaran \$4,888 - \$183 = **\$4,705**

Business Recommendations



Ciri-ciri pelanggan yang membeli paket liburan berdasarkan hasil model:

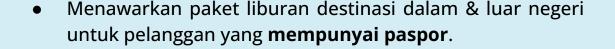
- Melakukan followups berkali-kali
- Tinggal di kota besar (tier1) atau sedang (tier 2)
- Menyukai hotel dengan rating tinggi



- Pelanggan yang ditawari produk Basic & Standard
- Memiliki paspor

Action point (High Potential Customer)





- Menawarkan paket Wellness dengan harga yang murah, seperti Basic & Standard kepada pelanggan yang belum pernah membeli paket liburan.
- Menggencarkan promosi kepada pelanggan yang berasal dari kota besar & sedang.
- Menawarkan hotel dengan rating tinggi.



