

Marketing Campaign

Halcyon Group

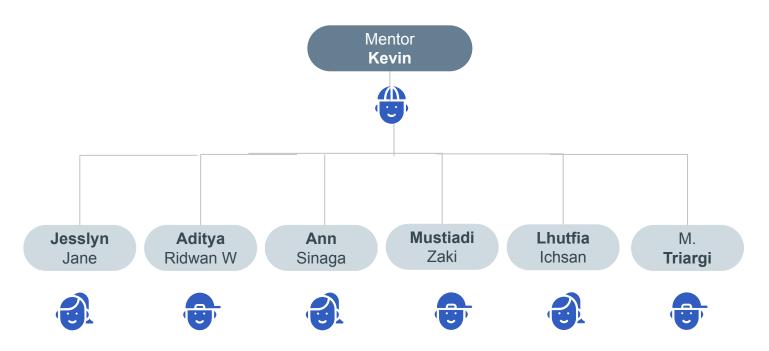


Company Background

PT Halcyon adalah sebuah perusahaan yang bergerak pada industri pemasaran sebagai marketing consultant company. PT Halycon kerap melakukan kegiatan optimasi marketing campaign untuk client perusahaan dari berbagai industri baik itu perusahaan konvensional maupun perusahaan teknologi.



Introducing our great data science members:



Halcyon
~ Happy, Prosperous, Calm and Peaceful ~

Table of contents













O1 Business Understanding

Problems

Problem yang dihadapi perusahaan:

- **Tingkat acceptance** marketing campaign yang kecil sekitar 14.91%
- Cost yang dikeluarkan perusahaan dalam melakukan marketing campaign tidak efisien
- Revenue tidak sebanding dengan cost yang dikeluarkan



Goal and Objective



Meningkatkan **response rate**dari marketing campaign,
sehingga **profit** serta **efisiensi marketing cost** dapat lebih
optimal.



Membuat suatu model prediksi yang dapat mengklasifikasikan pengguna yang tepat untuk meningkatkan efektivitas marketing campaign.





Business Metrics



Response Rate Rasio jumlah customer yang merespon dibandingkan dengan total impresi campaign

*asumsi: online campaign

 $= \frac{Total\ response}{Total\ Campaign\ Impression}$

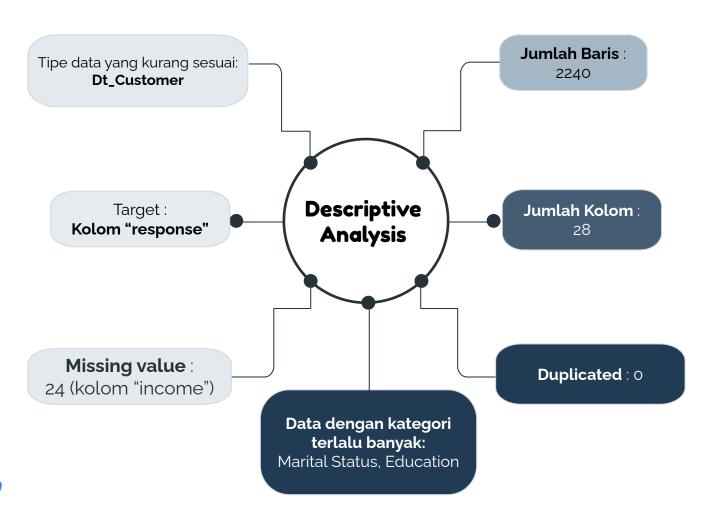
Business Metrics



Revenue Rate Rasio jumlah keuntungan yang diperoleh perusahaan berdasarkan total response customer yang didapat

 $= \frac{((Revenue\ per\ response\ x\ total\ responses) - (Cost\ x\ Total\ Campaign))}{Total\ Revenue}$

O2 Exploratory Data Analysis

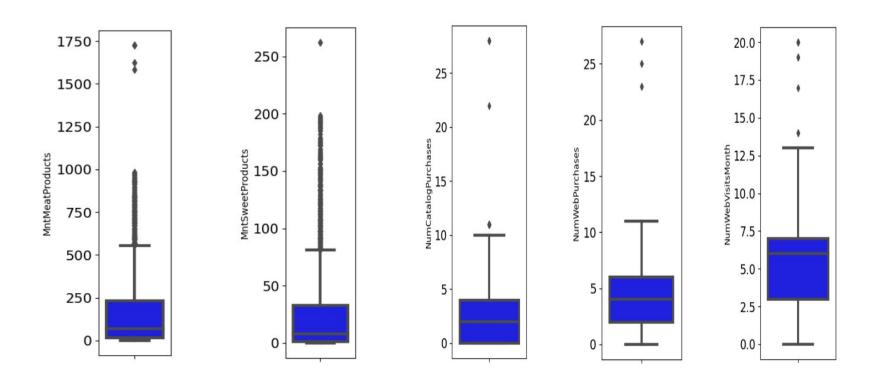






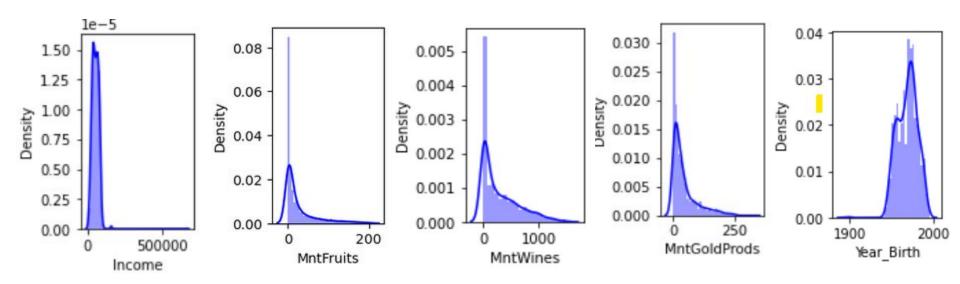
Univariate Analysis

Beberapa Kolom dengan data outlier



Univariate Analysis

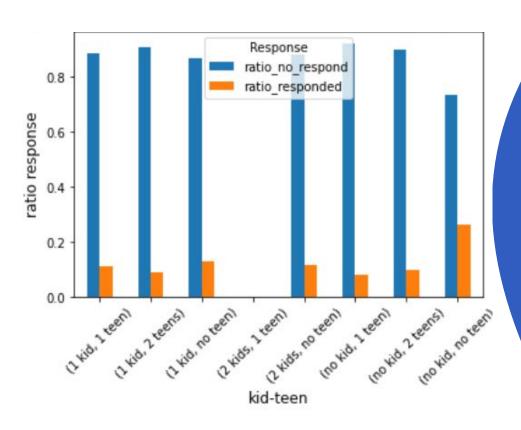
Beberapa kolom yang sebarannya **Skewed**



Positively Skewed : Income, Wines, Fruit, Meat, Fish, Sweet Product, Gold Product, Deals Purchase, Web Purchases, Catalog Purchases, Store Purchases, Web Visit Months

Negatively Skewed: Year Birth

Multivariate Analysis

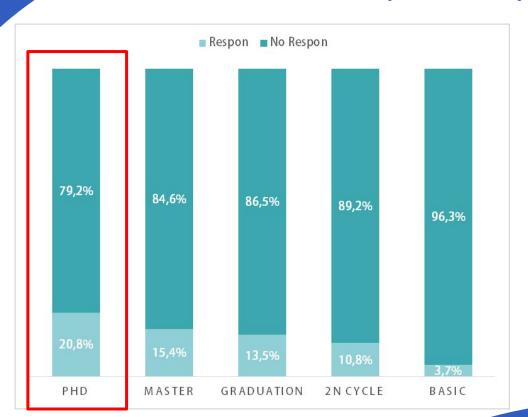


Korelasi antara kepemilikan anak dan remaja terhadap respon

Customer yang tidak mempunyai anak kecil dan anak remaja cenderung memiliki tingkat respon yang lebih tinggi

Multivariate Analysis

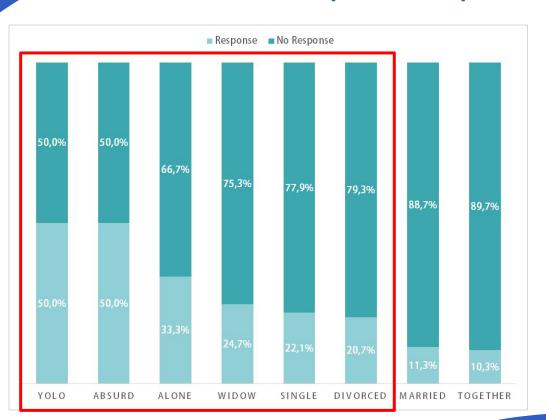
Persentase Respon Terhadap Education



Customer dengan tingkat education yang tinggi memiliki kecenderungan tingkat respon yang lebih tinggi

Multivariate Analysis

Persentase Respon Terhadap Marital Status



Customer dengan marital status yang cenderung hidup sendiri, memiliki tingkat respon yang lebih tinggi

Data Pre Processing

Data Cleansing



Missing Value

< 3% missing value

Handling : **Drop**



Data Type

Dt_Customer

Handling: convert to date



Outlier

Handling : **Z - Score**

Baris yang dihapus hanya 12 %

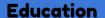




Feature Encoding

Marital Status

Absurd, Yolo, Alone, Divorced, Single : 0
Together, Married: 1



Basic: 0 Graduation: 1 Master, 2nd Cycle: 2 PhD: 3







Log Transformation : Untuk Memperkecil Range



Kolom yang Ditransformasi:

MntWines

MntFruits

MntMeatProducts

MntFishProducts

MntSweetProducts MntGoldProds

NumDealsPurchases

NumWebPurchases

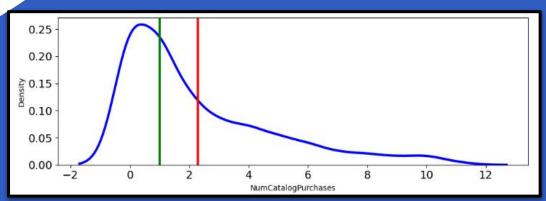
NumCatalogPurchases

Log Transformation

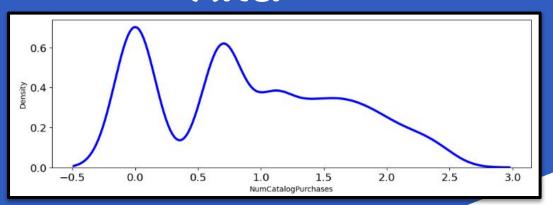
Range data pada kolom besar menjadi kecil



Before



After



Feature Extraction

Total Dependents

Summary of : Marital Status + Kid Home + Teen Home



Total Accepted Campaign

Summary of : Accepted Campaign 1 - 5





Total Spent

Summary of : Wine + Sweet Product + Gold + Fish + Meat + Fruit



Total Revenue

Total Accepted

Campaign * Revenue

01 011 009 011 006 012 001		0.11	-0.01	0.17	-0.00	- 1.00	Education
00 0.14 0.01 0.02 0.01 0.02 0.56	. (-0.14	0.00	-0.00	1.00	-0.00	Marital_Status
01 012 058 0.77 0.36 0.82 0.24		0.12	0.01	100	-0.00	0.17	Income
00 01 003 003 002 002		-0.19	1.00	0.01	0.00	-0.01	Recency
19 1.00 0.16 0.21 0.40 0.22 0.20		1.00	-0.19		-0.14	0.11	Response
01 016 100 063 021 062 015	1	0.16	0.01	0.58	0.01	0.09	log_NumWebPurchases
03 021 063 100 035 0.83 0.35		0.21	0.03	0.77	-0.02	0.11	og_NumCatalogPurchases
03 040 021 035 100 042 018		0.40	-0.03	0.36	-0.01	0.06	total_accepted_campaign
02 022 062 0.83 0.42 1.00 0.39		0.22	0.02	0.82	-0.02	0.12	total_spent
02	g q	-0.20	0.02	-0.24	0.56	0.01	total_dependents
Response - log_NumWebPurchases - log_NumCatalogPurchases - total_accepted_campaign - total_spent - total_dependents -		Response -	Recency -	Income -	Marital_Status -	Education -	
03		0.40	0.03	036	0.01	0.06	total_spent

Feature Selection

Semakin banyak feature akan semakin memberatkan Machine Learning

34 → 9 Features

Class Imbalance

Degree Imbalance tergolong Moderate. Handling: Oversampling

Jumlah sampel yang dipelajari Machine lebih banyak apabila menggunakan oversampling.

O4 Modelling and Evaluation

Parameter Evaluasi Model



Precision as Primary Parameter Evaluation

- Meningkatkan Response Rate
- Mereduksi False
 Positif (Customer
 yang diprediksi akan
 merespon, namun
 kenyataannya tidak)



Recall as Secondary Parameter Evaluation

- Mengoptimalkan Revenue Rate
- Mereduksi False Negative (Customer yang diprediksi tidak mengikuti campaign, namun pada kenyataannya berkeinginan ikut campaign)

Modelling

	Train Precision	Test Precision	Train Recall	Test Recall
Decision Tree	1,00	0,44	0,98	0,62
Random Forest	0,99	0,55	0,99	0,62
XGBoost	0,90	0,51	0,85	0,55
AdaBoost	0,80	0,43	0,73	0,54
KNN	0,77	0,29	0,73	0,38

Hypertuning Result

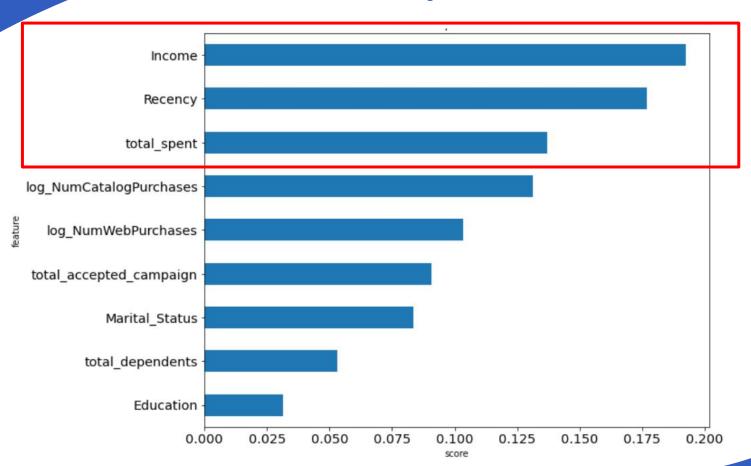
	Train Precision	Test Precision	Train Recall	Test Recall
Random Forest	0,84	0,58	0,34	0,33
XGBoost	0,83	0,58	0,27	0,27
Decision Tree	0,80	0,51	0,29	0,31

Model paling optimal: Random Forest

- Precision & recall tinggi
- Gap antara train dan test rendah

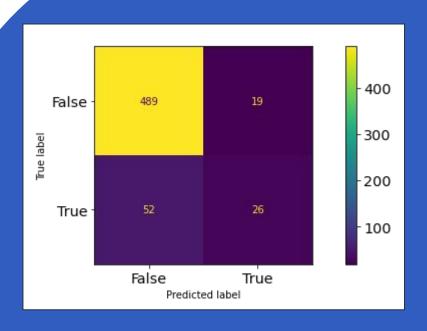


Feature Importance



O5 Business Simulation

Confusion Matrix



- **True positif :** Diprediksi merespon, dan itu benar
- True Negative : Diprediksi tidak merespon, dan itu benar
- False Positif : Diprediksi merespon, dan itu salah
- False Negative : Diprediksi tidak merespon, dan itu salah

Response Rate



39,4 %



14,9 %

Before Model

54,3 %

After Model

Revenue Rate



153,9 %



-104,1 %

Before Model: Loss 104,1%

49,8 %

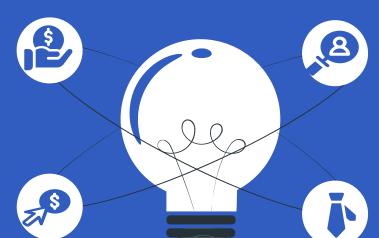
After Model: Profit 49,8 %

O6 Business Recommendation

Business Recommendation

Income

Memberikan voucher belanja untuk customer dengan income >70000



Recency

Memberikan voucher belanja yang berlaku tidak lebih dari 2 minggu sejak voucher diterima.

Membuat promosi bulanan di tanggal cantik dan memasang e-advertising

Total Spent

Memberlakukan strategi up-selling/cross-selling dan memberi voucher khusus untuk minimal pembelian





Thanks

Taehyung makan bakwan Thank you epry wan

