

## Marketing Targets Strategy on Banking Dataset



By: phpMyFeeling





#### **Our Team Members**

- Arya Octavian
- Athalla Dewanto
- Bagoes Fikri

- Intan Denovita
- Jose Christian
- Jovian Aditya

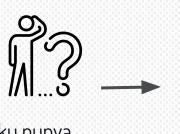
- Muhammad Hazim
- Nur Almar





Bank POV

Peminjam Uang / Surat Berharga Negara







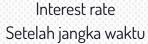




Aku punya uang dingin, Investasi yang aman apa ya?

AHA. Aku masukkan ke term deposit bank













PROBLEM STATEMENT: Jumlah nasabah bank yang telah mendaftar deposito berjangka pada Perusahaan Bank ABC masih rendah. Dari 45.211 nasabah, hanya sekitar 11,7 % nasabah saja yang mendaftar deposito berjangka.



GOAL: Meningkatkan Conversion Rate User nasabah bank yang mendaftar deposito berjangka minimal sebesar 5% atau dapat dikatakan 1 dari 20 nasabah bank mendaftar deposito berjangka.



OBJECTIVE: Melakukan klasifikasi pada customer bank tersebut, sehingga nasabah yang sekiranya tertarik untuk membuka deposito berjangka dapat diprioritaskan terlebih dahulu untuk dihubungi/ditawari deposito berjangka.



BUSINESS METRICS : Conversion Rate
User yang membuka depostio berjangka







## Dataset Overview





age

balance

day

duration

campaign

pdays

previous

#### Terdapat 17 Kolom Dengan 45211 baris

Terdapat 10 Kolom

Kategorikal

- job marital

education

default housing

loan

contact

month

poutcome

y: [Target]



phpMyFeeling ©





# **Exploratory Data Analysis**



#### **Descriptive Statistics**

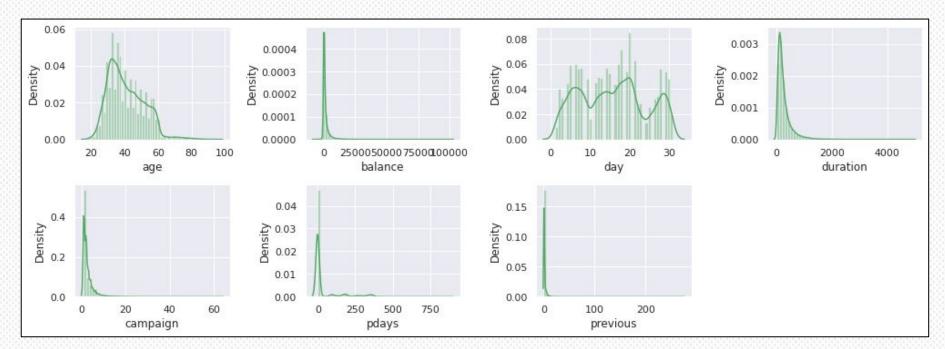
[ ]	] df[nums].describe()									
		age	balance	day	duration	campaign	pdays	previous		
	count	45211.000000	45211.000000	45211.000000	45211.000000	45211.000000	45211.000000	45211.000000		
	mean	40.936210	1362.272058	15.806419	258.163080	2.763841	40.197828	0.580323		
	std	10.618762	3044.765829	8.322476	257.527812	3.098021	100.128746	2.303441		
	min	18.000000	-8019.000000	1.000000	0.000000	1.000000	-1.000000	0.000000		
	25%	33.000000	72.000000	8.000000	103.000000	1.000000	-1.000000	0.000000		
	50%	39.000000	448.000000	16.000000	180.000000	2.000000	-1.000000	0.000000		
	75%	48.000000	1428.000000	21.000000	319.000000	3.000000	-1.000000	0.000000		
	max	95.000000	102127.000000	31.000000	4918.000000	63.000000	871.000000	275.000000		

[ ] df[cats].describe()											
		job	marital	education	default	housing	loan	contact	month	poutcome	у
	count	45211	45211	45211	45211	45211	45211	45211	45211	45211	45211
	unique	12	3	4	2	2	2	3	12	4	2
	top	blue-collar	married	secondary	no	yes	no	cellular	may	unknown	no
	freq	9732	27214	23202	44396	25130	37967	29285	13766	36959	39922





#### **Distribusi Data Numerik**



- Kolom age memiliki bentuk distribusi mendekati normal
  - Kolom day memiliki distribusi multimodal
    - Selebihnya mengalami positif skewness





#### **Distribusi Data Kategorikal**



- Feature job didominasi 5 pekerjaan yaitu "blue-collar", "management", "technician", "admin", dan "services".
- Kolom target yaitu kolom y memiliki 2 frekuensi antara value "yes" dan "no" tidak seimbang, dimana value "yes" hanya berkisar 11,7% dari keseluruhan value.
- Untuk kolom education,contact yang memiliki nilai unknown, pada saat preprocessing bisa digantikan dengan nilai mode nya
- Saat proses preprocessing kolom-kolom kategorikal ini akan dilakukan encoding.



#### **Matriks Correlation Antara Feature Numerikal**

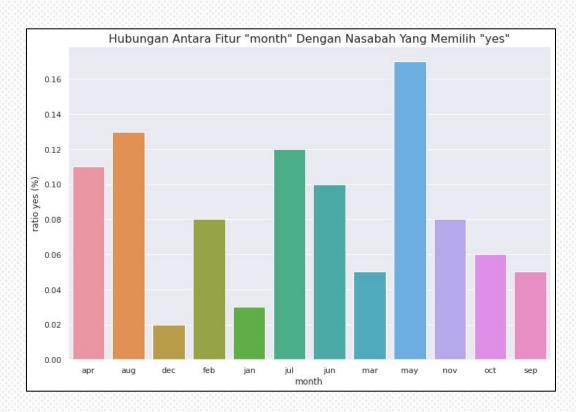


Tidak ada features numerical yang berkorelasi kuat dan dapat dilihat juga bahwa pada features numerical tidak ada yang redundant





#### **Insight For Preprocessing (1/2)**

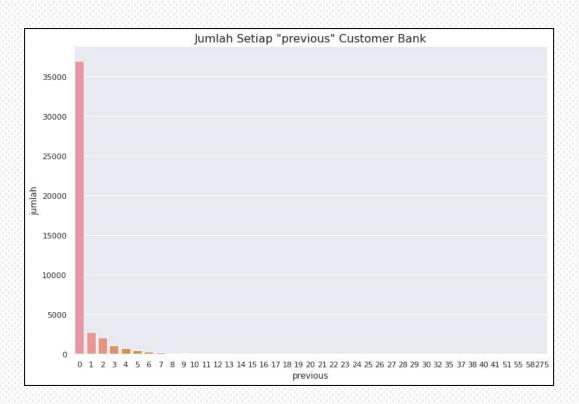


Meskipun dapat dilihat bahwa bulan May memiliki persentase customer yang membuka deposito paling tinggi dibandingkan dengan bulan lainnya namun perbedaannya tidak signifikan. Bahkan tidak ada yang memiliki persentase > 0.2%





#### **Insight For Preprocessing (2/2)**



Dapat dilihat bahwa sebanyak lebih dari 35000 nasabah (tepatnya 36954) memiliki previous 0, dimana hal tersebut berarti nasabah belum pernah dihubungi pada campaign sebelumnya. Artinya sekitar 81% nasabah belum pernah dihubungi pada campaign sebelumnya.

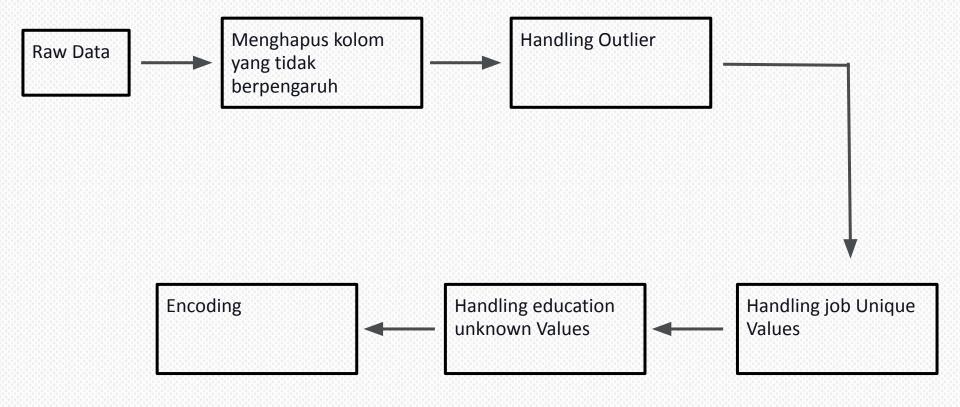






# Data Preprocessing

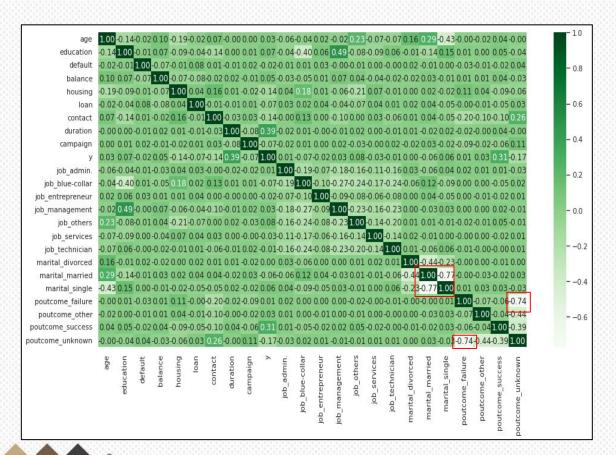








#### **Hasil Heatmap**



- Tidak ada feature yang berkorelasi kuat dengan Target.
- Terdapat fitur yang redundan yaitu : marital\_married dan marital\_single serta poutcome\_failure dan poutcome\_unknown.

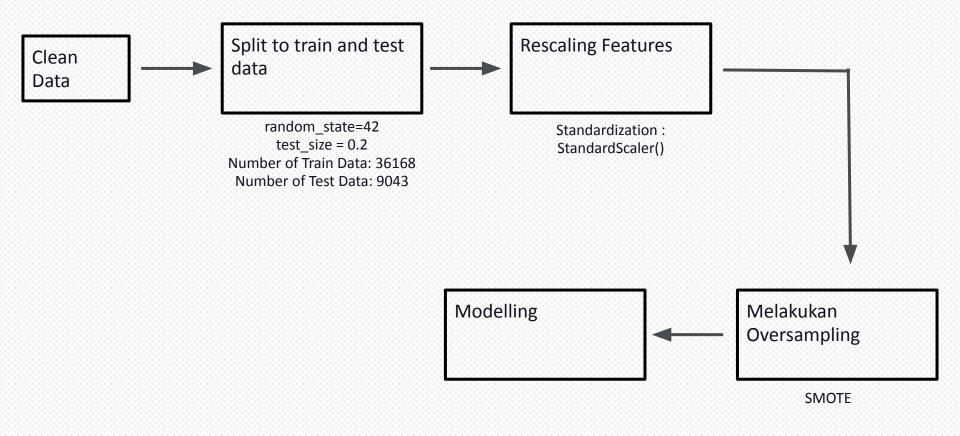






### Modeling









#### **AUC Score Gap With Train Test Split & Cross Validation**

	Train Test Split	
Algorithm	AUC-Proba (Train)	AUC-Proba (Test)
Logistic Regression	91.05%	87.45%
Decision Tree	100%	71.05%
Random Forest	100%	88.63%
AdaBoost	91.82%	87.93%
XGBoost	93.23%	89.51%
	Cross Validation	
Algorithm	AUC-Proba (Train)	AUC-Proba (Test)
Logistic Regression	91.20%	85.20%
Decision Tree	95.60%	76.40%
Random Forest	97.10%	79.10%
AdaBoost	95.80%	80.80%
XGBoost	95.30%	82.00%

#### **Other Metrics Evaluation Score Results With Train Test Split (Test Dataset)**

Test Results								
Algorithm	Recall	Precision	F1	Accuracy				
Logistic Regression	77.54%	37.95%	50.96%	82.00%				
Decision Tree	57.29%	34.12%	42.76%	81.50%				
Random Forest	66.73%	44.36%	53.29%	85.89%				
AdaBoost	77.09%	37.63%	50.57%	81.82%				
XGBoost	82.22%	37.55%	51.55%	81.36%				





#### **Evaluasi Sementara**

- Gap Score AUC train & test tiap algoritma melalui metode train test split maupun cross validation masih besar → indikasi Overfitting → Hyperparameter Tuning
- Selain AUC metrics yang ingin dimaksimalkan adalah Recall (False Negatif rendah = opportunity loss minimum) → Hyperparameter Tuning







### **Model Comparison**

( AFTER Hyperparameter Tuning)



#### **Model Evaluation After Hyperparameter Tuning**

Algorithm	AUC-Proba (Train)	AUC-Proba (Test)	Recall	Precision	F1	Accuracy
Logistic Regression	87.68%	87.47%	77.64%	37.93%	50.96%	81.98%
Decision Tree	83.48%	82.89%	79.56%	27.56%	40.94%	72.31%
Random Forest	89.51%	88.43%	80.93%	35.26%	49.12%	79.77%
AdaBoost	88.90%	88.30%	82.58%	35.93%	50.07%	80.13%
XGBoost	90.25%	89.65%	82.68%	37.10%	51.22%	81.00%

#### Model XGBoost dipilih karena:

- Memiliki hasil score evaluasi AUC-Proba Test tertinggi yaitu 89.65%
- Gap score evaluasi AUC-Proba Train dan AUC-Proba Test cukup rendah yaitu sekitar 0.6%.
- Memiliki hasil score evaluasi Recall yang terbaik yaitu 82.68%



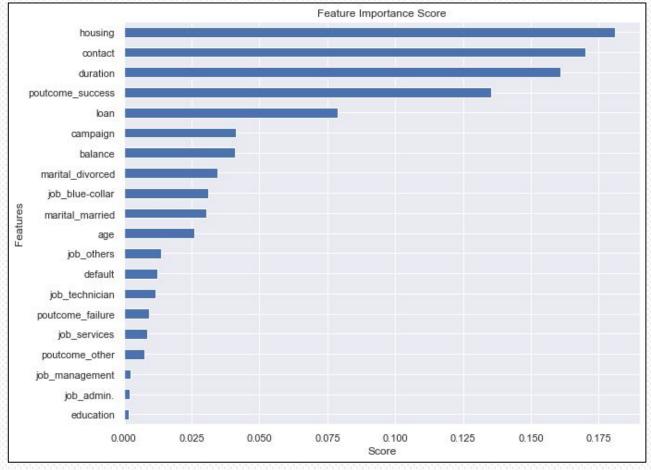




## Feature Importance



Buang feature yang importance score < 0.025







#### Perbandingan Sebelum dan Sesudah Membuang Fitur

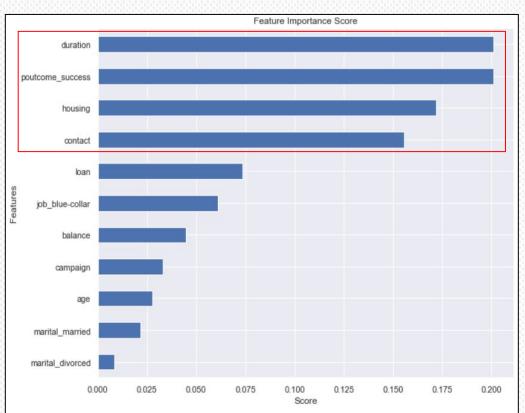
XGBoost									
Condition	AUC-Proba (Train)	AUC-Proba (Test)	Recall	Precision	F1	Accuracy			
Before Drop Features	90.25%	89.65%	82.68%	37.10%	51.22%	81.00%			
After Drop Features	90.33%	89.66%	83.59%	36.39%	50.71%	80.39%			

Maka diputuskan akan membuang feature yang memiliki feature importance score < 0.025





#### **Final Model Feature Importance**



#### Top 4 Features:

- duration
- poutcome\_success
- housing
- contact



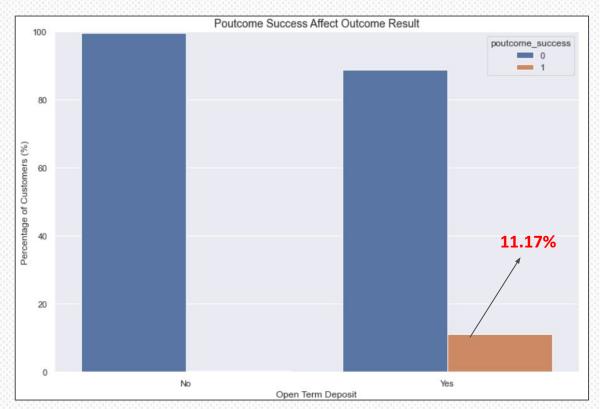




# **Business Insights**



#### **Business Insights (1/3)**

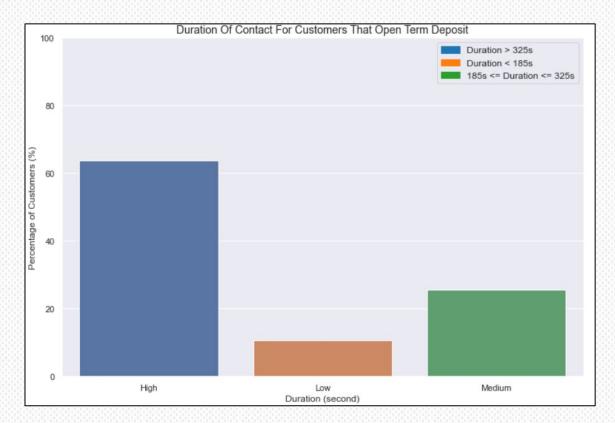


- Customer yang memutuskan membuka deposit sekitar 11% customer tersebut juga mengikuti campaign sebelumnya yang ditawarkan oleh pihak bank.
- Hasil campaign periode sebelumnya cukup mempengaruhi keputusan customer untuk mengikuti campaign kali ini.





#### **Business Insights (2/3)**

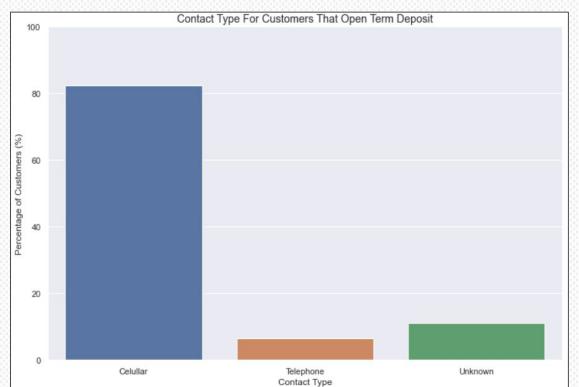


- Customer yang memutuskan membuka deposito berjangka, banyak yang memiliki `duration` dengan kategori High.
- Team marketing dari bank memiliki peran yang penting dalam membuat campaign ini berjalan dengan sukses.





#### **Business Insights (3/3)**



- Customer yang memilih untuk membuka deposito berjangka paling banyak dihubungi melalui telepon celullar.
- Era sekarang ini orang-orang lebih banyak melakukan komunikasi melalui telepon celullar & hampir semua orang mempunyai telepon cellular.







### Simulation



#### **Blind Marketing vs XGBoost Modelling**

#### Asumsi Simulasi:

- Campaign starts from 1 November 2022 16 December 2022 (34 effective days)
- Call duration/customers = 5 minutes
- Office hours 9:00am 17:00pm (effective hours = 7 hours = 420mins)
- 1 Marketing Officer can call 84 customers/day



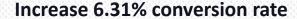
#### **Blind Marketing**

341 customers
Conversion Rate = 3.77%



Marketing with Machine Learning

912 customers Conversion Rate = 10.08%









### Business Recommendation



#### **Business Recommendation**

- Menerapkan model XGBoost untuk memaksimalkan kampanye deposito berjangka.
- Bank mulai sekarang harus mulai memaksimalkan setiap campaign yang ada kepada nasabah.
- Bank harus mulai meningkatkan kualitas pelayanan yang dimiliki oleh tim pemasarannya.
- Bank dapat mulai mengubah strategi kampanye dengan memprioritaskan melakukan kontak melalui telepon seluler.

