

# **Group 1**

Dokumen Laporan Final Project





# **Dataset yang Dipakai**

## **Travel Insurance Prediction**

https://www.kaggle.com/datasets/tejashvi14/travel-insurance-prediction-data

Variabel	Definisi
Age	Umur customer
Employment Type	Sektor dimana customer bekerja
GraduateOrNot	Apakah pelanggan adalah lulusan perguruan tinggi atau tidak
AnnualIncome	Pendapatan tahunan customer
<u>FamilyMembers</u>	Jumlah anggota keluarga yang tinggal bersama customer
ChronicDiseases	Apakah customer menderita penyakit kronis atau kondisi seperti diabetes / bp tinggi atau asthama, dll.
FrequentFlyer	Apakah customer sering memesan tiket pesawat
EverTravelledAbroad	Apakah customer pernah bepergian ke luar negeri.
TravelInsurance	Apakah customer membeli asuransi perjalanan atau tidak



# **Dataset yang Dipakai**

Berikut adalah sampel data yang dipakai Travel Insurance

# Melihat sample data df.head() Employment Type GraduateOrNot AnnualIncome FamilyMembers ChronicDiseases FrequentFlyer EverTravelledAbroad TravelInsurance Unnamed: 0 Age Government Sector 400000 6 No Yes No 0 31 Private Sector/Self Employed Yes 1250000 No No 0 34 Private Sector/Self Employed 500000 Yes No 28 Private Sector/Self Employed 700000 0 Yes No No 28 Private Sector/Self Employed Yes 700000 Yes No 0

## Terdapat unnamed column yang tidak digunakan sehingga dilakukan fungsi drop pada kolom tersebut

```
[29] # Merename unamed menjadi index
    df = df.rename(columns = {'Unnamed: 0' : 'index'})
    df.head()
```

	index	Age	Employment Type	GraduateOrNot	AnnualIncome	FamilyMembers	ChronicDiseases	FrequentFlyer	EverTravelledAbroad	TravelInsurance
0	0	31	Government Sector	Yes	400000	6	1	No	No	0
1	1	31	Private Sector/Self Employed	Yes	1250000	7	0	No	No	0
2	2	34	Private Sector/Self Employed	Yes	500000	4	1	No	No	1
3	3	28	Private Sector/Self Employed	Yes	700000	3	1	No	No	0
4	4	28	Private Sector/Self Employed	Yes	700000	8	1	Yes	No	0





Untuk mengetahui beberapa informasi dari dataset yang ada, dijalankan fungsi info()

RangeIndex: 1987 entries, 0 to 1986 Data columns (total 10 columns):

	,	,	
#	Column	Non-Null Count	Dtype
0	index	1987 non-null	int64
1	Age	1987 non-null	int64
2	Employment Type	1987 non-null	object
3	GraduateOrNot	1987 non-null	object
4	AnnualIncome	1987 non-null	int64
5	FamilyMembers	1987 non-null	int64
6	ChronicDiseases	1987 non-null	int64
7	FrequentFlyer	1987 non-null	object
8	EverTravelledAbroad	1987 non-null	object
9	TravelInsurance	1987 non-null	int64
1.	!-+64/6\/	4.\	

dtypes: int64(6), object(4) memory usage: 155.4+ KB

- 1. Data terdiri dari 10 kolom fitur, 1 kolom target, dan 1987 baris data.
- 2. Kolom age, annual income, family members, chronic diseases dan travel insurance bertipe integer.
- 3. Kolom Employment type, graduate or not, frequent flyer, dan ever travelled abroad bertipe object.
- 4. Keempat kolom yang bertipe object pada point nomor 3 merupakan data Boolean yang bisa dilakukan feature encoding pada stage selanjutnya.
- 5. Pada dataset ini, tidak ditemukan data null maupun NaN.





## Cek data duplikat

```
# Cek data duplikat

df.duplicated(subset = ['Age', 'Employment Type', 'GraduateOrNot', 'AnnualIncome', 'FamilyMembers', 'ChronicDiseases', 'FrequentFlyer', 'EverTravelledAbroad', "TravelInsurance"]).sum()
```

738

Pada dataset ini kita mengecualikan pengecekan kolom index dikarenakan kolom index bukan merupakan bagian dari kolom yang mengidentifikasikan customer maka kolom ini akan berpengaruh dalam pengecheckan duplikat pada data dan hasilnya ditemukan sebanyak 738 baris data duplikat. Data duplikat tersebut tidak di drop terlebih dahulu pada step ini, dan akan dilakukan pada stage 2 pada saat tahap data preprocessing.





Melakukan fungsi describe() untuk mengetahui beberapa informasi data kolom numerik

df.desc	ribe()				
	Age	AnnualIncome	FamilyMembers	ChronicDiseases	TravelInsurance
count	1987.000000	1.987000e+03	1987.000000	1987.000000	1987.000000
mean	29.650226	9.327630e+05	4.752894	0.277806	0.357323
std	2.913308	3.768557e+05	1.609650	0.448030	0.479332
min	25.000000	3.000000e+05	2.000000	0.000000	0.000000
25%	28.000000	6.000000e+05	4.000000	0.000000	0.000000
50%	29.000000	9.000000e+05	5.000000	0.000000	0.000000
75%	32.000000	1.250000e+06	6.000000	1.000000	1.000000
max	35.000000	1.800000e+06	9.000000	1.000000	1.000000

- Range data min dan max masih bisa dikatakan wajar atau belum terlihat adanya data yang berbeda signifikan di setiap kolom
- 2. Nilai mean dan median tidak terlampau jauh untuk setiap kolomnya
- 3. Pada kolom age dan annual income nilai mean > median, sehingga datanya positively skewed.
- 4. Sedangkan data family member negatively skewed karena nilai mean < median.





Melakukan fungsi describe() khusus untuk data kolom kategorik

_	'Employment Type','Graduat .describe()	eOrNot','Freque	ntFlyer','EverT	ravelledAbroad']
	Employment Type	GraduateOrNot	FrequentFlyer	EverTravelledAbroad
count	1987	1987	1987	1987
unique	2	2	2	2
top	Private Sector/Self Employed	Yes	No	No
freq	1417	1692	1570	1607

### Informasi yang diperoleh:

1. Mayoritas customer pada dataset ini berasal dari private sector / self employed dan graduate. Namun, kebanyakan customer bukan frequent flyer dan never travelled abroad. (lebih dari 70%).



Pada univariate analysis dataset dipisahkan berdasarkan tipe data nya terlebih dahulu

```
#Memisahkan data numerik
num = ['Age', 'AnnualIncome', 'FamilyMembers']
num

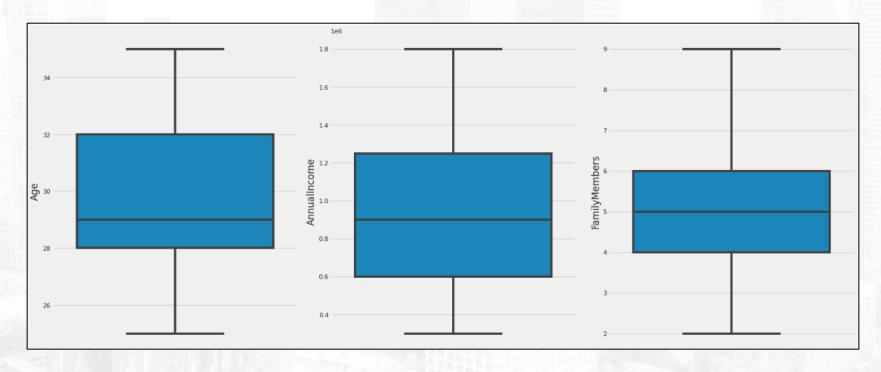
['Age', 'AnnualIncome', 'FamilyMembers']
```

```
#Memisahkan data kategorik
cat = ['Employment Type', 'GraduateOrNot', 'FrequentFlyer', 'ChronicDiseases', 'EverTravelledAbroad', 'TravelInsurance']
cat

['Employment Type',
    'GraduateOrNot',
    'FrequentFlyer',
    'ChronicDiseases',
    'EverTravelledAbroad',
    'TravelInsurance']
```



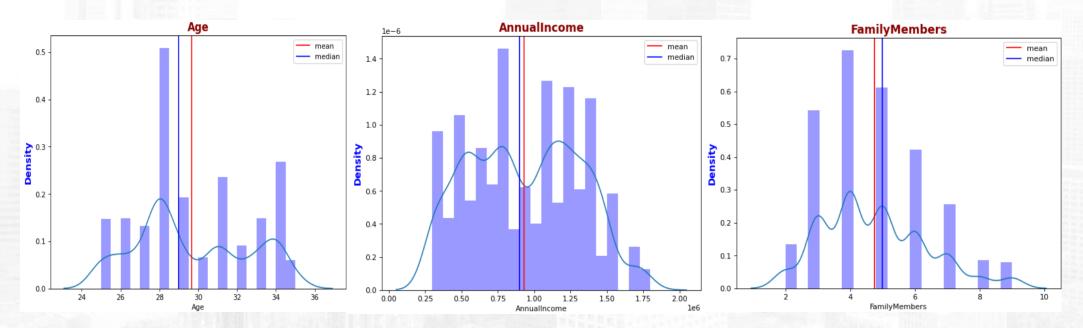
## **Univariate Analysis Data Numerik - Boxplot**



Berdasarkan grafik boxplot diatas dapat diketahui bahwa data dari variabel yang berjenis numerikal 'Age', 'AnnualIncome', dan 'FamilyMember' tidak memiliki outliers.



### **Univariate Analysis Data Numerik – Distribution Plot**



## Informasi yang diperoleh:

- Variabel Age dan AnnualIncome bersifat positevely skew karena mean > median dan plot menjorok kekanan sedangkan FamilyMember bersifat negatively skew karena median > mean dan plot menjorok ke kekiri.
- Variabel Age dan AnnualIncome persebaran datanya simetris karena skewness value berada diantara -0,5 dan 0,5 sedangkan variabel FamilyMembers persebaran datanya moderately skew karena skewness value berada diantara 0.5 dan 1.
- Variabel Annual income merupakan multimodal karena memiliki lebih dari 1 mode.

#### Skew Score

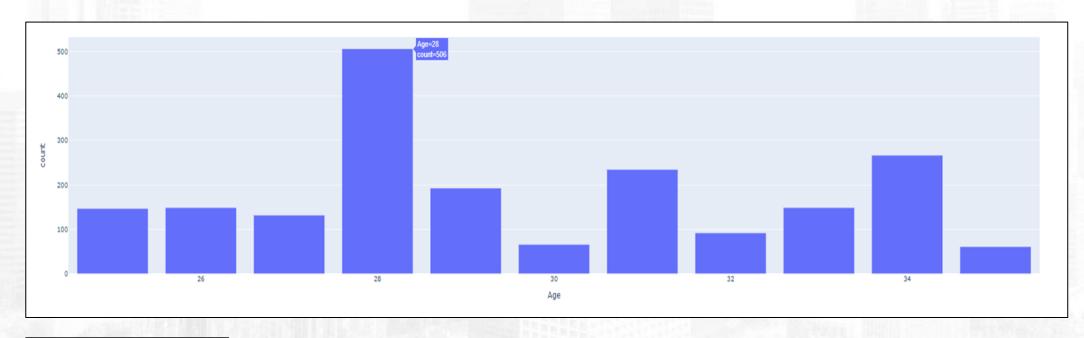
Skewness Age : 0.23962475139295264

Skewness AnnualIncome : 0.07841699043593056

Skewness FamilyMembers : 0.5611969123054563



## **Univariate Analysis Data Numerik – Histogram (1/3)**

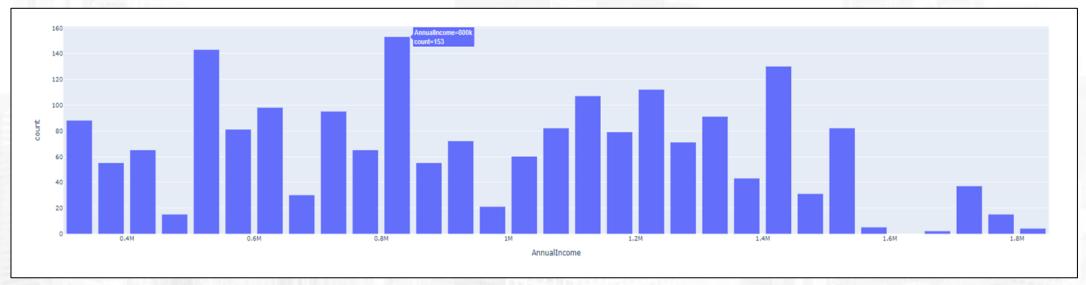


	Age	count	percent
0	28	506	25.465526
1	34	266	13.387016
2	31	234	11.776548
3	29	192	9.662808
4	33	148	7.448415

- 1. Tiga usia customer terbanyak pada dataset ini adalah usia 28, 34, dan 31
- 2. Pada histogram tersebut mayoritas customer berusia 28 tahun dengan presentasi 25,4% dari keseluruhan data



## **Univariate Analysis Data Numerik – Histogram (2/3)**

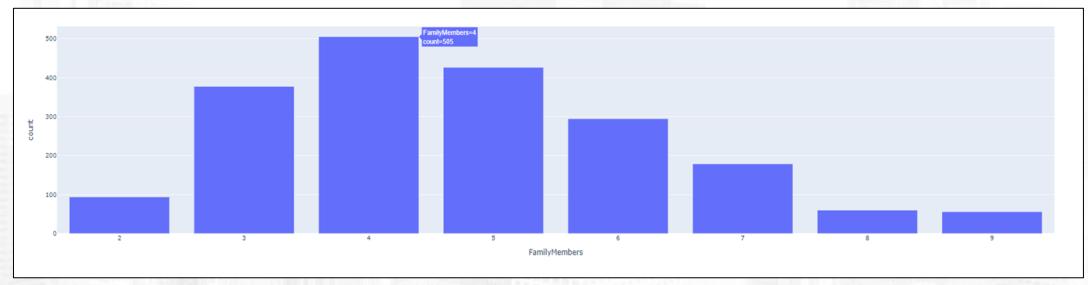


	AnnualIncome	count	percent
0	800000	153	7.700050
1	500000	143	7.196779
2	1400000	130	6.542526
3	1200000	112	5.636638
4	1100000	107	5.385003

- 1. Tiga annual income tertinggi customer pada dataset ini adalah 0.5, 0.8, dan 1.4 INR
- 2. Pada histogram tersebut mayoritas customer memiliki annual income 800.000 dengan presentasi 7,7% dari keseluruhan data



## **Univariate Analysis Data Numerik – Histogram (3/3)**

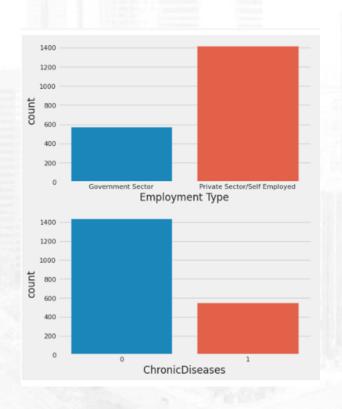


	FamilyMembers	count	percent
0	4	505	25.415199
1	5	426	21.439356
2	3	377	18.973327
3	6	294	14.796175
4	7	178	8.958228

- 1. Tiga customer teratas memiliki family members 3 sampai 5 orang
- 2. Pada histogram tersebut mayoritas customer memiliki 4 family members dengan presentase 25,41% dari keseluruhan data



## **Univariate Analysis Data Kategorik – Histogram (1/3)**

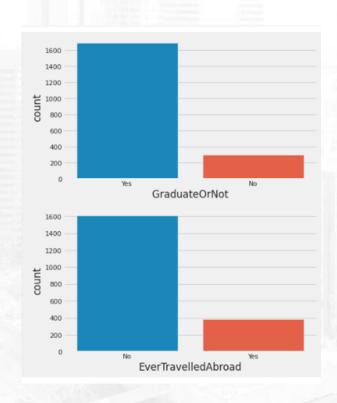


	Employme	ent Typ	e count	percent
0	Private Sector/Self I	Employe	d 1417	71.313538
1	Governme	ent Secto	or 570	28.686462
	ChronicDiseases	count	percen	t
0	0	1435	72.21942	6
1	1	552	27.78057	4

- 1. Mayoritas customer dengan 71.31% dari keseluruhan populasi bekerja di private sector (perusahaan swasta) dan self employment (usaha mandiri)
- Mayoritas customer yang terdata di dataset ini tidak mengidap penyakit kritis yaitu sekitar 72.22%



## **Univariate Analysis Data Kategorik – Histogram (2/3)**

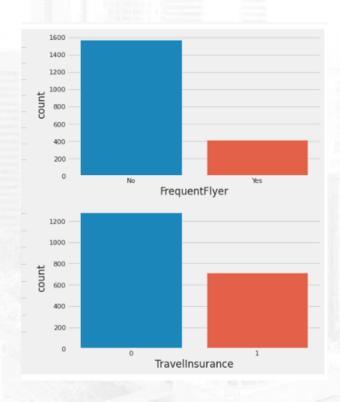


	GraduateOrNot	count	per per	cent	
0	Yes	1692	85.15	3498	
1	No	295	14.84	6502	
	EverTravelledAb	road	count	perc	ent
0		No	1607	80.875	692
1		Yes	380	19.124	308

- 1. Mayoritas customer pada dataset ini merupakan lulusan kuliah (graduated) yaitu sekitar 85.15%
- 2. Sekitar 80.87% customer pada dataset ini belum pernah pergi ke luar negeri



## **Univariate Analysis Data Kategorik – Histogram (3/3)**

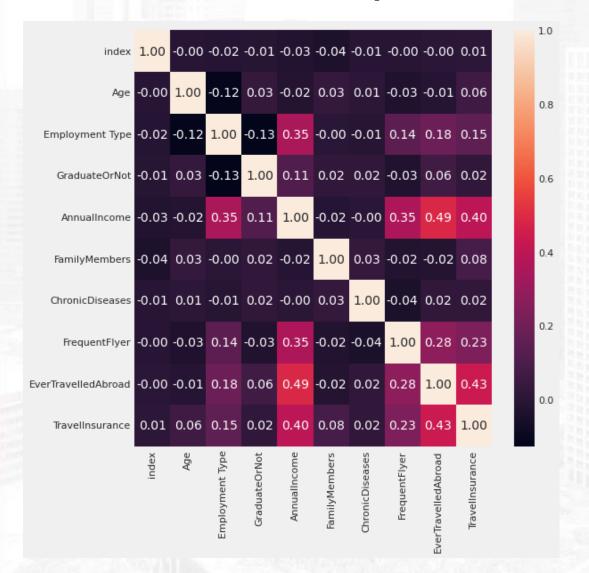


	FrequentFlyer	count	ı	percent
0	No	1570	79	.013588
1	Yes	417	20	.986412
	TravelInsurand	ce cou	nt	percen
0	TravelInsurand			percent
0	TravelInsurand	0 12	77	•

- 1. Sekitar 79.01% customer pada dataset ini belum pernah melakukan penerbangan.
- 2. Mayoritas customer yang terdata pada dataset ini belum pernah membeli asuransi perjalanan.
- Berdasarkan data persentase variabel *Travel Insurance* kita mendapati bahwa data-nya imbalance dengan tingkatan ringan. Oleh karena itu, nantinya datanya bisa diproses untuk mengurangi imbalance-nya.



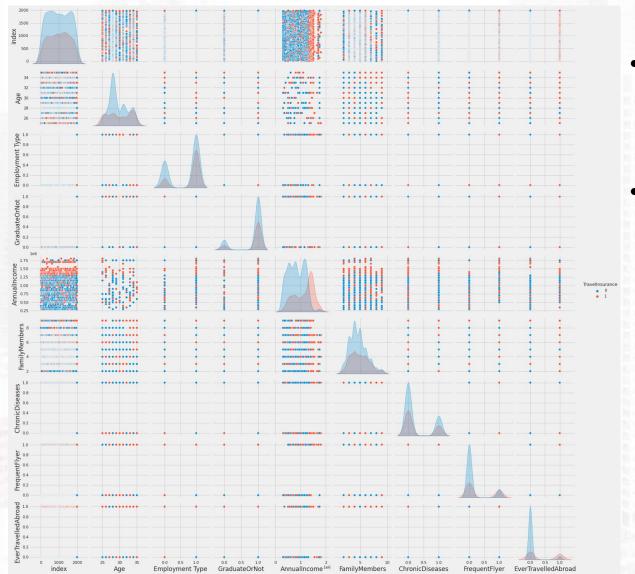
## **Heatmap**



- Variabel Employment type, Annual Income, Frequent Flyer dan Ever Travelled Abroad Menunjukkan korelasi positif yang paling besar terhadap Travel Insurance daripada fitur lainnya.
- Keempat fitur di yang disebutkan sebelumnya kemungkinan akan dijadikan sebagai fitur utama sebab korelasinya terhadap fitur target yang cukup tinggi dibandingkan dengan fitur lainnya.
- Fitur AnnualIncome memiliki korelasi yang besar terhadap employment type, frequent flyer, serta evertravelledabroad yang mana fitur ini akan dilakukan pengecheckan lebih lanjut apakah fitur-fitur tadi memiliki pengaruh satu sama lain terhadap pembelian TravelInsurance melalui penggunaan multi-bar plot.

# Rakamin

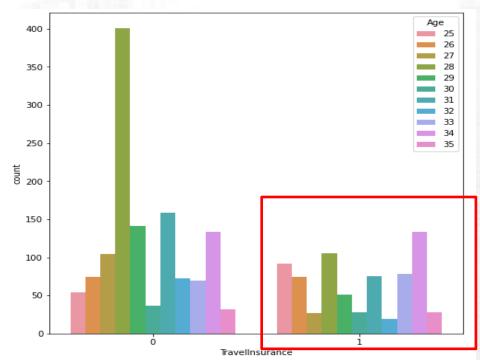
## **Pairplot**

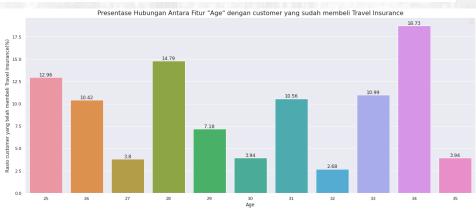


- Berdasarkan grafik pairplot diatas, kita dapat melihat bahwa jumlah data yang ada belum mampu menunjukan korelasi dan distribusi dari keseluruhan data terhadap variabel lainnya.
- Perlu dilakukan pengecekan lebih lanjut dengan menggunakan multibarplot pada variabel terhadap feature vs Target sehingga dapat diperoleh gambaran besar untuk business insight.



Multivariate Analysis Feature vs Target - Pair Plot (1/8) Age vs TravelInsurance

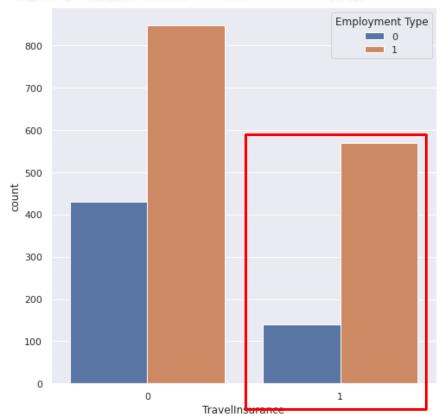


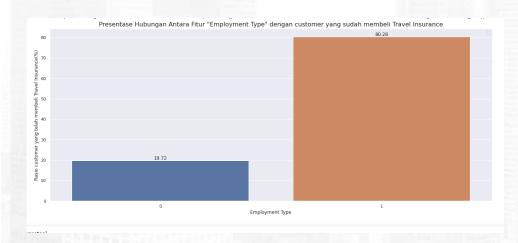


- 1. Mayoritas customer yang membeli travel insurance berada pada umur 34 tahun dengan rasio 18.73% dari list customer yang terdaftar.
- 2. Customer dengan umur 28 tahun merupakan customer mayoritas yang belum membeli travel insurance. Walaupun begitu customer dengan usia 28 tahun merupakan customer terbanyak pada dataset. Artinya, customer berusia 28 tahun dapat menjadi target dengan jumlah besar karena populasinya yang besar dan belum terjamah, namun memiliki ketertarikan pada travel insurance yang cukup tinggi.
- 3. Top 3 jumlah terbanyak yang membeli travel insurance ada pada umur 34, 28, dan 25.



Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (2/8) EmploymentType vs TravelInsurance

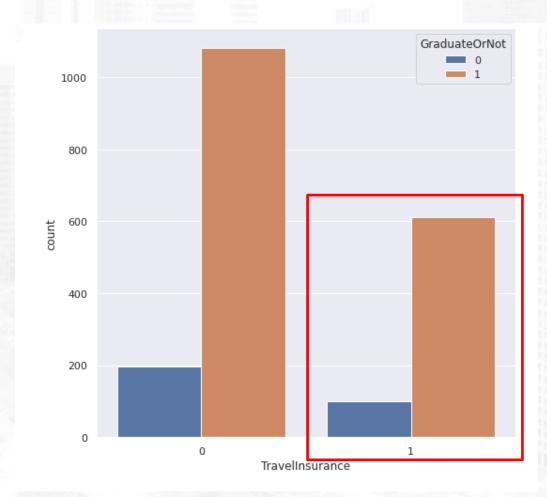


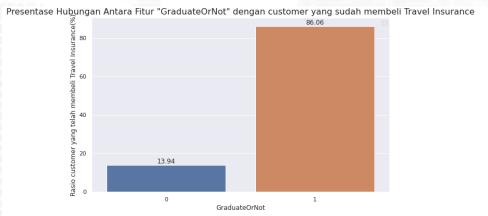


- Mayoritas customer yang membeli travel insurance bekerja di private sector/Self Employed dengan persentase 80.28%. Hal ini berbanding terbalik dengan customer yang bekerja di pemerintahan atau government sector yang hanya 19,72% saja.Penyebab ketimpangan ini mungkin dikarenakan di customer yang bekerja di perusahaan swasta atau wirausaha cenderung lebih sering berpergian ketimbang yang bekerja di pemerintahan.
- Pada marketing campaign nantinya lebih baik difokuskan pada customer yang bekerja di perusahaan swasta atau yang bekerja sebagai wiraswasta.



# Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (3/8) GraduateOrNot vs TravelInsurance



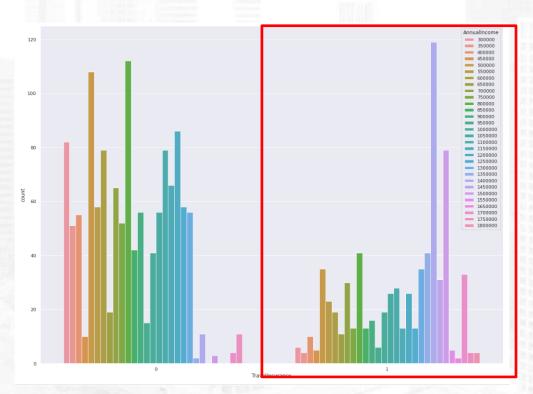


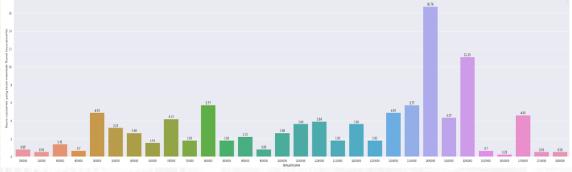
- 1. Mayoritas customer yang membeli travel insurance belum lulus kuliah dengan persentase 86.06% dari list customer yang terdaftar di travel insurance.
- Pada marketing campaign nantinya tidak perlu spesifik menargetkan lulusan kuliah atau sajana, namun bisa lebih universal.



**Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (4/8)** 

**AnnualIncome vs TravelInsurance** 

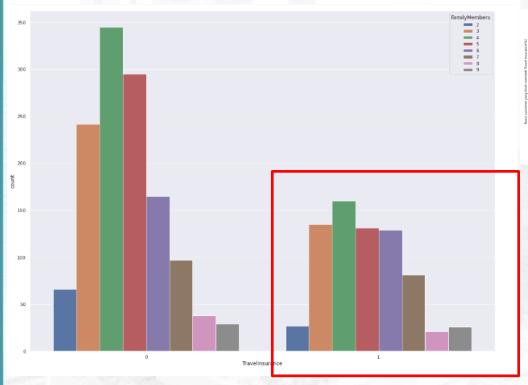


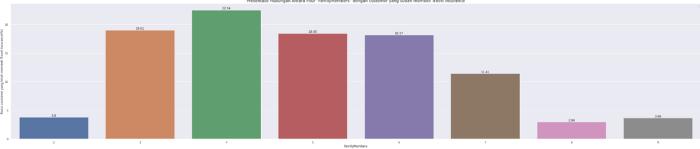


- 1. Mayoritas customer yang membeli travel insurance berdasarkan grafik memiliki pendapatan yang lebih banyak ketimbang yang tidak.
- Mayoritas customer yang memiliki travel insurance memiliki pendapatan 1,4 juta dengan 16,76%.
- Pada saat marketing sebaiknya terlebih dahulu melakukan profiling atas pendapatan yang dimiliki customer dan memprioritaskan pendapatan yang besar terlebih dahulu.



# Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (5/8) FamilyMember vs TravelInsurance



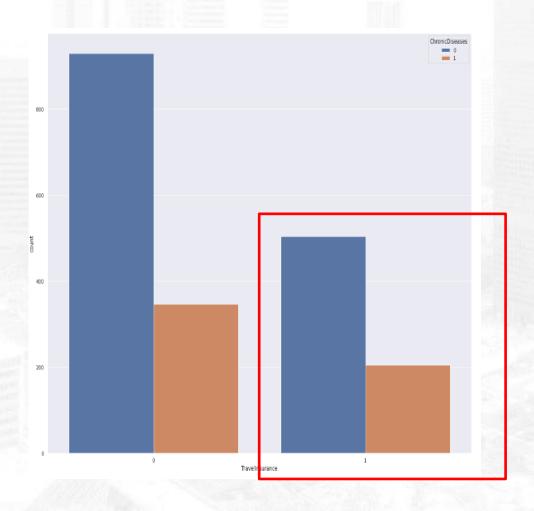


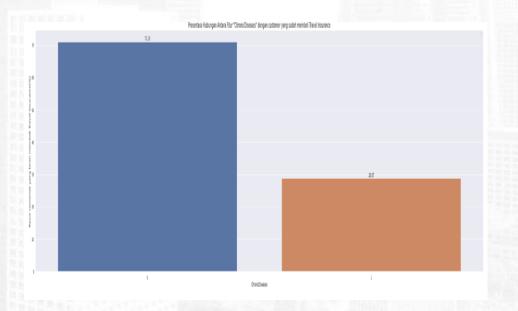
## Informasi yang diperoleh:

 Mayoritas customer yang membeli travel insurance memiliki jumlah anggota keluarga sebanyak 4 orang dengan presentase 22.54%.



Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (6/8) ChronicalDisease vs TravelInsurance





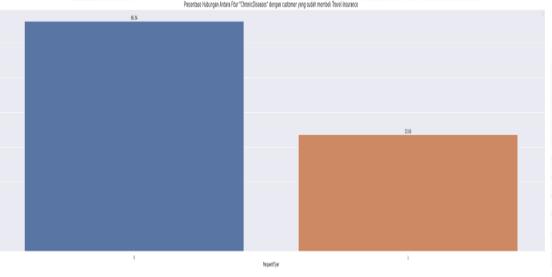
## Informasi yang diperoleh:

1. Mayoritas customer yang membeli travel insurance tidak memiliki penyakit kronis dengan rasio 71.13%



# Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (7/8) FrequentFlyer vs TravelInsurance





### Informasi yang diperoleh:

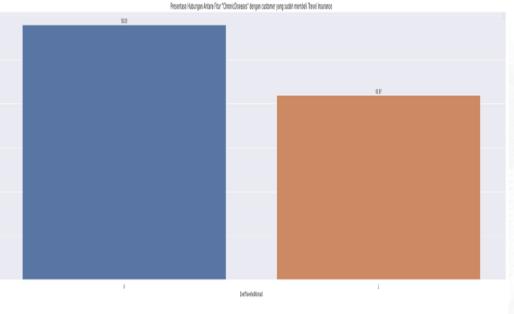
1. Customer yang tidak sering melakukan penerbangan memiliki rasio untuk membeli travel insurance lebih besar dengan rasio sekitar 66.34%.



Multivariate Analysis Feature vs Target – Pair Plot (8/8)

**EverTravelAbroad vs TravelInsurance** 





## Informasi yang diperoleh:

1. Mayoritas customer yang membeli travel insurance belum pernah pergi ke luar negeri dengan rasio 58.03%.



# Multivariate Analysis Feature vs Feature – Pair Plot (1/5) AnnualIncome vs EmploymentType



Informasi yang diperoleh:

Berdasarkan grafik dapat diambil kesimpulan bahwa customer yang bekerja di private sector (perusahaan swasta) /self employed (wiraswasta) cenderung memiliki penghasilan yang lebih besar ketimbang yang bekerja di pemerintahan atau goverment sector.



## Multivariate Analysis Feature vs Feature – Pair Plot (2/5) AnnualIncome VS EverTravelledAbroad

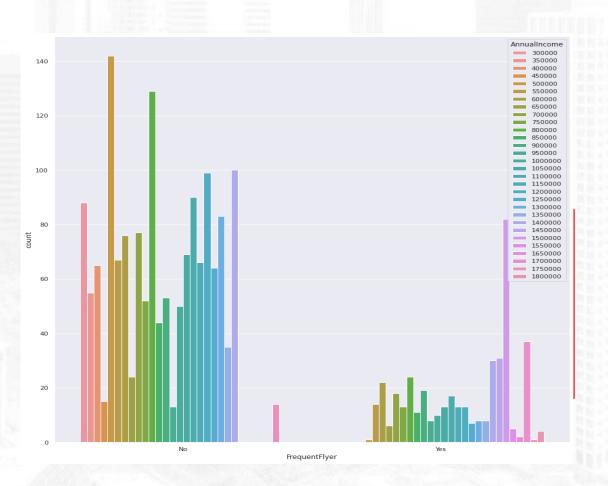


### Informasi yang diperoleh:

1. Berdasarkan grafik dapat diambil kesimpulan bahwa jumlah penghasilan tidak terlalu menentukan apakah customer pernah travel keluar negeri atau tidak. Walaupun begitu, dapat terlihat bahwa masyarakat dengan penghasilan dibawah 1.400.000 rupee cenderung tidak pernah travel ke luar negeri.



## Multivariate Analysis Feature vs Feature – Pair Plot (3/5) AnnualIncome vs FrequentFlyer

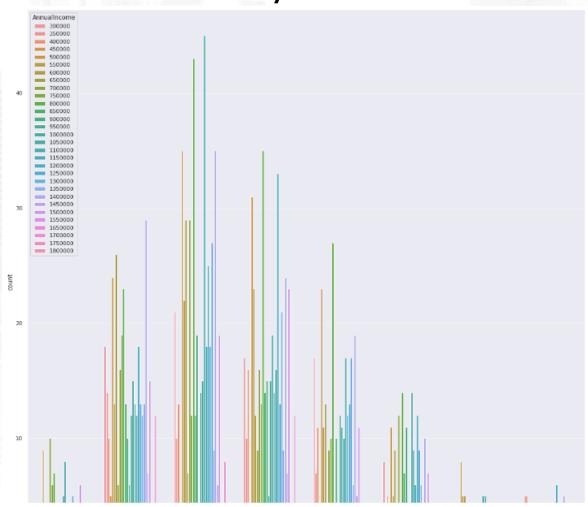


### Informasi yang diperoleh:

1. Berdasarkan grafik dapat diambil kesimpulan bahwa jumlah penghasilan juga tidak terlalu menentukan apakah customer akan sering travel menggunakan pesawat atau tidak. Walaupun begitu dapat terlihat bahwa masyarakat dengan penghasilan dibawah 450.000 rupee cenderung tidak sering travel menggunakan pesawat.



# Multivariate Analysis Feature vs Feature – Pair Plot (4/5) AnnualIncome vs FamilyMember

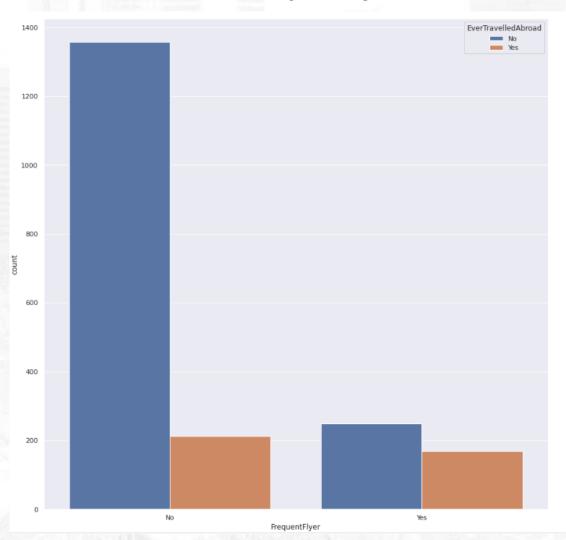


Informasi yang diperoleh:

Berdasarkan grafik dapat terlihat bahwa customer dengan penghasilan terbesaar atau diatas 1,3 juta mayoritas memiliki 4 anggota keluarga. Berdasarkan hal ini mungkin bisa dilihat income/capita tiap customer.



## Multivariate Analysis Feature vs Feature – Pair Plot (5/5) EverTravelAbroad vs FrequentFlyer



### Informasi yang diperoleh:

Berdasarkan grafik dapat dilihat bahwa orang yang sering menggunakan bepergian menggunakan pesawat hampir setengahnya pernah berpergian menggunakan pesawat. Walaupun begitu, mayoritas customer yang sering bepergian menggunakan pesawat belum pernah ke luar negeri.



## A. Korelasi Setiap Feature dan Label

Usulan feature yang perlu dipertahankan

- Annual Income
- Ever Travel Abroad
- Frequent Flyer
- Employment Type
- Family Member
- Age

#### **B.** Korelasi Antar Feature

- Tidak ada feature yang redundan
- Mungkin bisa dilakukan feature extraction antara family member dan annual income karena menjadi sumber insight baru



## Follow Up yang perlu dilakukan di Data Processing

### **Data Cleansing**

- Tidak perlu dilakukan handling missing value karena tidak adanya data yang null
- Terdapat 738 duplicate data yang perlu diremove.
- Terdapat beberapa features yang bertipe jenis kategorikal yang perlu dilakukan feature encoding dan transformation (FamilyMembers, FrequentFlyer, EverTravelledAbroad, ChronicDisseases, GraduateOrNot, dan Employment Type).
- Terpantau datasetnya imbalance dilihat dari persebaran kolom target travel insurance. Pada data processing perlu dilakukan Smote / Weight Class Sampling / Oversampling / Undersampling.
- Tidak terdapat adanya outliers sehingga tidak perlu dilakukannya handling outliers.

## **Feature Engineering**

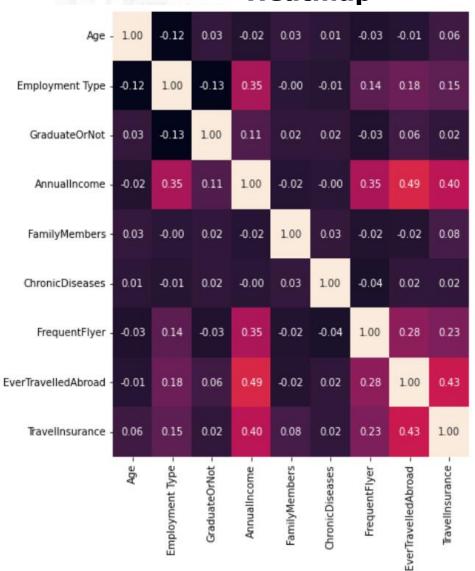
- Melakukan feature selection dengan menggunakan Chi Square (Feature Kategorik -> Target Kategorik) dan Anova (Feature Numerik -> Target Kategorik).
- Mungkin bisa melakukan feature extraction dengan membuat feature baru yakni income per capita yang didapat dari kolom (Annual Income / Family Member) dan lain sebagainya.





-0.4

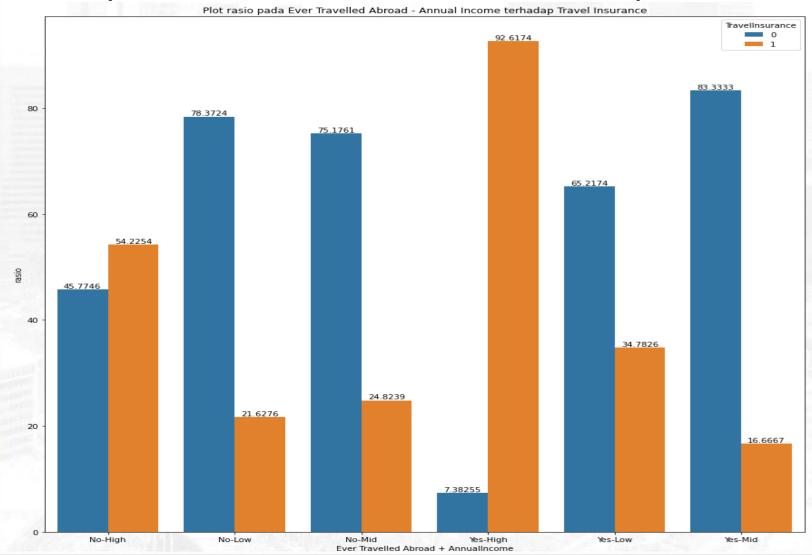
- 0.2



- Beberapa fitur yang memiliki korelasi positif terhadap satu sama lainnya seperti annual income - employment type, annual income - frequent flyer, annual income - ever travelled abroad, frequent flyer - ever travelled abroad.
- Beberapa fitur yang memiliki korelasi positif akan dilakukan pengecekan lebih lanjut agar diketahui lebih spesifik hubungannya satu sama lain dan apakah bisa berdampak pada keputusan membeli travel insurance ke



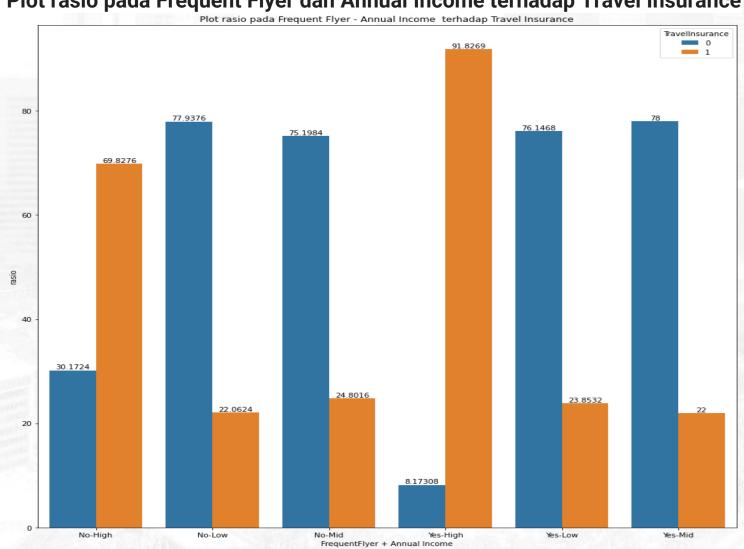
## Plot rasio pada EverTravelled Abroad dan Annual Income terhadap Travel Insurance



- Dengan menggunakan multi barplot dari fitur yang dipilih menggunakan heatmap, kita mendapatkan gambaran bahwasanya:4
- Orang-orang yang pernah berpergian ke luar negeri dan memiliki penghasilan yang tinggi(setelah dilakukan segmentasi) memiliki kecenderungan yang paling tinggi untuk membeli travel insurance, diikuti dengan mereka yang tidak pernah ke dan luar negeri memiliki penghasilan tinggi.



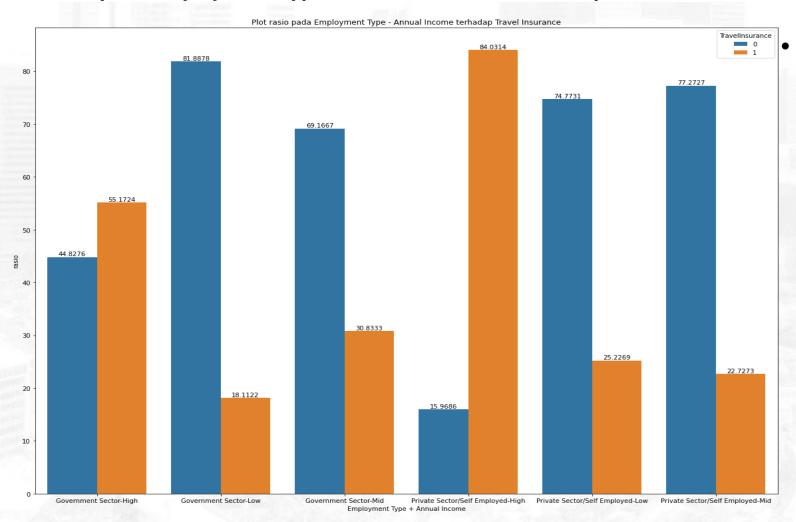
## Plot rasio pada Frequent Flyer dan Annual Income terhadap Travel Insurance



Dari plot di samping dapat bahwasanya orang-orang yang sering terbang dan berasal dari segment pendapatan yang tinggi memiliki kecenderungan untuk membeli travel insurance dibanding mereka yang sering terbang tetapi berasal dari segment pendapatan low atau mid, bahkan yang berasal dari segment low punya kecenderungan untuk membeli travel insurance daripada orang-orang yang sering terbang dan berasal dari segment pendapatan mid.



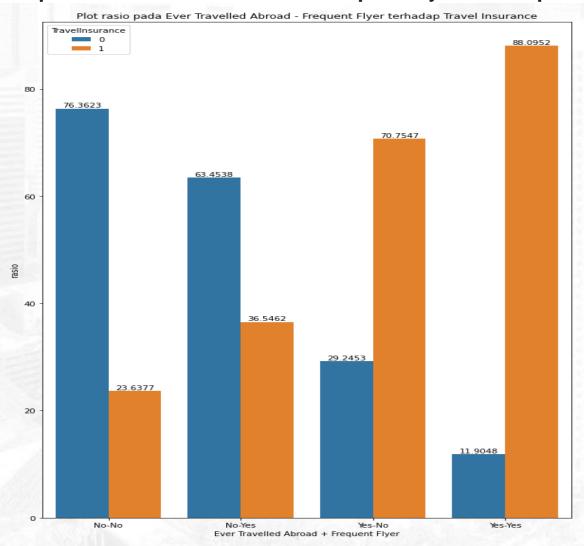
## Plot rasio pada Employment Type dan Annual Income terhadap Travel Insurance



Dari plot di samping juga dapat dilihat bahwasanya orang-orang dari private sector dan berasal dari segment High memiliki pendapatan rasio pembelian travel insurance lebih tinggi daripada orang-orang yang berasal dari sektor pemerintahan dan berasal dari segment pendapatan yang sama, ini juga mungkin disebabkan dari kecenderungan orang-orang dari private sector yang sering melakukan penerbangan.



## Plot rasio pada Ever Travel Abroad dan Frequent Flyer terhadap Travel Insurance



 Juga terlihat dari plot di samping bahwasanya orangorang yang pernah terbang ke luar negeri dan juga sering melakukan penerbangan memiliki nilai pembelian insurance yang paling tinggi, diikuti dengan mereka yang pernah terbang ke luar negeri akan tetapi jarang melakukan penerbangan.



Dari insight yang didapatkan melalui proses EDA tim data scientist sebagai data consultan di perusahaan UNO Inc. memberikan beberapa rekomendasi berupa:

- 1. Tim marketing dapat membuat campaign yang berfokus kepada mereka yang berasal dari orangorang yang sering melakukan penerbangan, orang-orang yang pernah melakukan penerbangan ke luar negeri, memiliki penghasilan yang tinggi dan bekerja di private sector sehingga lebih mudah untuk menarik perhatian dan minat mereka untuk membeli travel insurance.
- 2. Tim marketing juga bisa mengurangi atau memberhentikan pemberian campaign kepada mereka yang berasal dari luar 4 kategori tadi agar cost campaign bisa menurun atau bisa dialokasikan kepada pemberian campaign kepada customer yang masuk ke dalam salah satu dari 4 kategori tadi.
- 3. Campaign yang diberikan dapat berupa awareness kepada para customer atau calon customer yang masuk ke dalam salah satu dari ke-4 kategori tadi agar nantinya diharapkan mereka akan lebih memahami fungsi dari travel insurance yang disediakan oleh UNO Inc.