# MÜŞTERİLERİN KREDİ KARTI KULLANIM ANALİZİ

## Giriş

4716.0

2.175

Bu çalışmamızda bir bankanın müşterilerinin kredi kartı kullanımlarını inceleyeceğiz. Müşterilerin kredi kartlarını iptal etmelerinin etkenleri ne olabilir? Çeşitli kategorilerdeki özellikleriyle müşterileri ve kredi kartı kullanımlarını inceleyeceğiz.

İnceleyeceğimiz veri seti, müşterilerin cinsiyet, yaş ve gelir gibi demografik bilgilerini ve bankadan gelen işlem bilgilerini içerir.

	CLIENTNUM	Attrition_Flag	Customer_Age	Gender	Dependent_count	Education_Level	Marital_Status	Income_Category
0	768805383	Existing Customer	45	5 M	3	High School	Married	60 <i>K</i> -80K
1	818770008	Existing Customer	49	) F	5	Graduate	Single	Less than \$40K
2	713982108	Existing Customer	51	М	3	Graduate	Married	80 <i>K</i> -120K
3	769911858	Existing Customer	40	) F	4	High School	Unknown	Less than \$40K
4	709106358	Existing Customer	40	) M	3	Uneducated	Married	60 <i>K</i> -80K
5 rc	ows × 21 colu	ımns						
Car	d_Category	Months_on_boo	k Months	_Inactive_1	12_mon Contacts_0	Count_12_mon C	redit_Limit Tot	tal_Revolving_Bal
	Blue	3	9		1	3	12691.0	777
	Blue	4	4		1	2	8256.0	864
	Blue	3	6		1	0	3418.0	0
	Blue	3	4		4	1	3313.0	2517
	Blue	2	1		1	0	4716.0	0
Avg	_Open_To_Buy	y Total_Amt_C	hng_Q4_Q1 T	otal_Trans	_Amt Total_Trans_	_Ct Total_Ct_Chr	g_Q4_Q1 Avg_	Utilization_Ratio
	11914.0	0	1.335		1144	42	1.625	0.061
	7392.0	0	1.541		1291	33	3.714	0.105
	3418.0	)	2.594		1887	20	2.333	0.000
	796.0	)	1.405		1171	20	2.333	0.760

816

28

2.500

0.000

### **Data Dictionary**

- CLIENTNUM Müşteri numarası
- Attrition\_Flag Müşteri etkinliği
- Customer\_Age Müşterinin yaşı
- Gender Cinsiyet
- Dependent count Bakmakla yükümlü olduğu kişi sayısı
- Education Level Eğitim seviyesi
- Marital Status Medeni hali
- Income Category Yıllık gelir
- Card Category Kart katogorisi
- Months\_on\_book Bankayla ilişki süresi
- Total\_Relationship\_Count Toplam ürün sayısı
- Months\_Inactive\_12\_mon Son 12 aydaki aktif olmadığı ay sayısı
- Contacts\_Count\_12\_mon Son 12 aydaki bankayla temas sayısı
- Credit Limit Kredi limiti
- Total Revolving Bal Toplam devreden borç miktarı
- Avg\_Open\_To\_Buy Satın almaya açık kredi limiti
- Total\_Amt\_Chng\_Q4\_Q1 Son çeyrekte işlem tutarındaki değişim
- Total\_Trans\_Amt Toplam işlem tutarı
- Total\_Trans\_Ct Toplam işlem sayısı
- Total\_Ct\_Chng\_Q4\_Q1 Son çeyrekte işlem sayısındaki değişim
- Avg\_Utilization\_Ratio Ortalama kart kullanım oranı

df.shape

(10127, 23)

Verimiz 10.127 müşteri ve 23 kategoriden oluşmaktadır.

df.describe()

	CLIENTNUM	Customer_Age	Dependent_count	Months_on_book	Total_Relationship_Count	Months_Inactive_12_mon
count	1.012700e+04	10127.000000	10127.000000	10127.000000	10127.000000	10127.000000
mean	7.391776e+08	46.325960	2.346203	35.928409	3.812580	2.341167
std	3.690378e+07	8.016814	1.298908	7.986416	1.554408	1.010622
min	7.080821e+08	26.000000	0.000000	13.000000	1.000000	0.000000
25%	7.130368e+08	41.000000	1.000000	31.000000	3.000000	2.000000
50%	7.179264e+08	46.000000	2.000000	36.000000	4.000000	2.000000
75%	7.731435e+08	52.000000	3.000000	40.000000	5.000000	3.000000
max	8.283431e+08	73.000000	5.000000	56.000000	6.000000	6.000000

Müşterinin bankada geçirdiği en uzun süre 56 ay olduğu gözükmektedir. Müşterinin sahip olduğu ortalama ürün sayısı 4 ( ortalama ve medyan örtüşmektedir).

Contacts_Count_12_mon	Credit_Limit	Total_Revolving_Bal	Avg_Open_To_Buy	Total_Amt_Chng_Q4_Q1
10127.000000	10127.000000	10127.000000	10127.000000	10127.000000
2.455317	8631.953698	1162.814061	7469.139637	0.759941
1.106225	9088.776650	814.987335	9090.685324	0.219207
0.000000	1438.300000	0.000000	3.000000	0.000000
2.000000	2555.000000	359.000000	1324.500000	0.631000
2.000000	4549.000000	1276.000000	3474.000000	0.736000
3.000000	11067.500000	1784.000000	9859.000000	0.859000
6.000000	34516.000000	2517.000000	34516.000000	3.397000

Ortalama kredi limiti 8,6 bin dolar, ancak medyan 4,5 bin dolar. (Bu değişkende bazı çarpıklıklara işaret eder.)

```
print(df.info())
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 10127 entries, 0 to 10126
Data columns (total 21 columns):
                              Non-Null Count Dtype
# Column
0
    CLIENTNUM
                               10127 non-null int64
    Attrition_Flag
                              10127 non-null object
10127 non-null int64
    Customer_Age
                              10127 non-null object
10127 non-null int64
    Gender
    Dependent_count
4
    Education_Level
5
                              10127 non-null object
                             10127 non-null object
    Marital Status
                             10127 non-null object
    Income_Category
7
   Card Category
8
                             10127 non-null object
                              10127 non-null int64
9
    Months on book
10 Total_Relationship_Count 10127 non-null int64
11 Months_Inactive_12_mon 10127 non-null int64
12 Contacts_Count_12_mon 10127 non-null int64
12 Contacts_cod...___
13 Credit_Limit
14 Total_Revolving_Bal
                             10127 non-null float64
                             10127 non-null int64
15 Avg_Open_To_Buy
                             10127 non-null float64
                             10127 non-null float64
16 Total_Amt_Chng_Q4_Q1
17 Total_Trans_Amt
                              10127 non-null int64
18 Total_Trans_Ct
                              10127 non-null int64
19 Total_Ct_Chng_Q4_Q1
                              10127 non-null float64
19 Total_Ct_Chng_Q4_Q1
20 Avg_Utilization_Ratio
                              10127 non-null float64
dtypes: float64(5), int64(10), object(6)
memory usage: 1.6+ MB
None
```

Veri setimizin infosuna baktığımızda son derece temiz bir veri seti olduğunu görüyoruz.

```
df.Attrition_Flag.unique()

array(['Existing Customer', 'Attrited Customer'], dtype=object)

Attrition_Flag müşterilerin kredi kartı etkinliğini gösteren kategoridir.
```

```
Attrited.shape
(1627, 21)
```

Banka kredi kartını iptal eden 1627 kişi olduğunu görüyoruz.

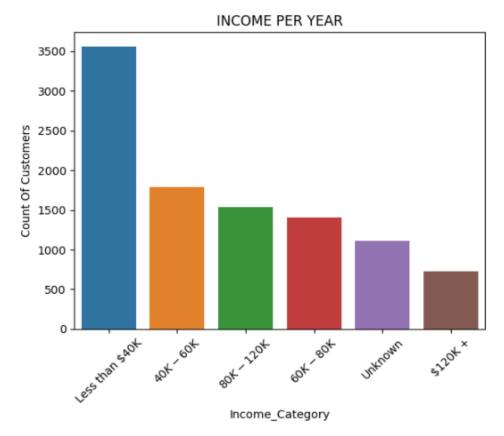
```
Existing.shape
(8500, 21)
```

Banka kredi kartını aktif olarak kullanan 8500 kişi olduğunu görüyoruz.

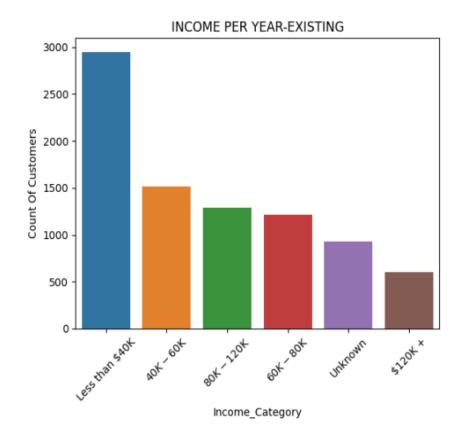
```
df['Attrition_Flag'].value_counts(normalize=True)
```

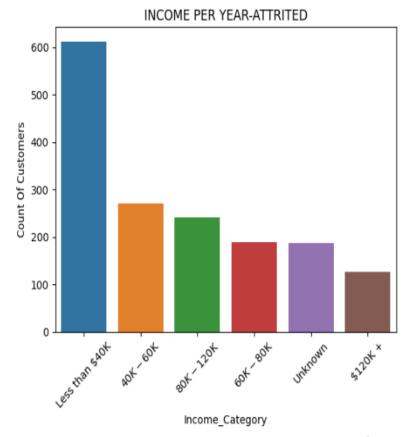
Attrition\_Flag
Existing Customer 0.83934
Attrited Customer 0.16066
Name: proportion, dtype: float64

Banka müşterilerinin %16,07'si kredi kartlarını iptal etmiş.

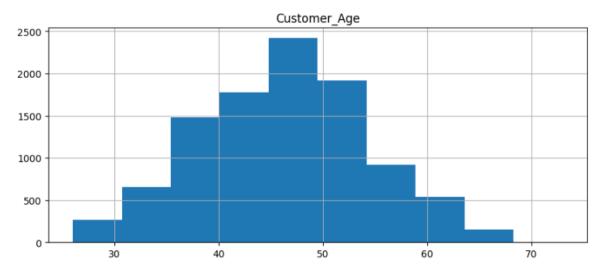


Banka müşterilerinin çoğunluğunun yıllık \$40K dan az kazandığını görüyoruz.

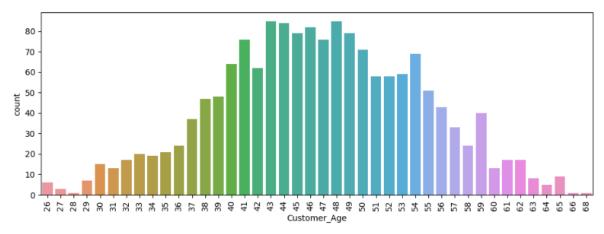




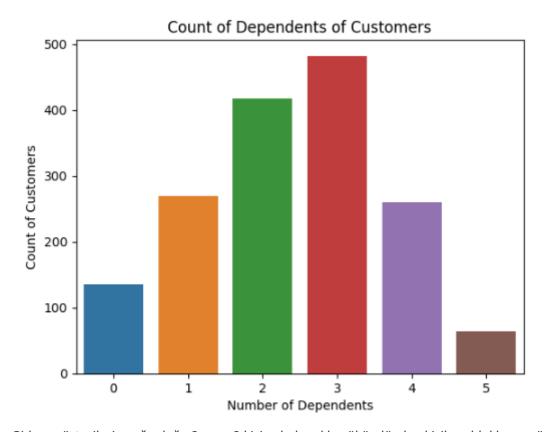
Mevcut ve giden müşterilerin büyük kısmının yıllık gelirinin \$40K dan az olduğunu görüyoruz. Bu grafiklere bakarak yıllık gelirin kredi kartını iptal etmede kesin bir etkisini göremeyiz.



Burada müşterilerin yaşa göre dağılımında normal dağılım olduğunu görüyoruz. Müşterilerin çoğunluğu 40'lı yaşlarında.

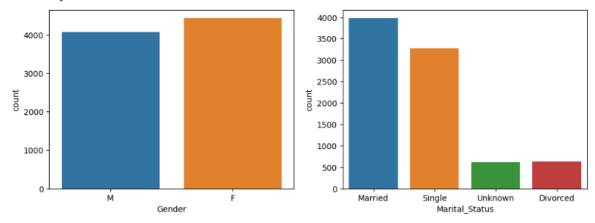


Kredi kartını kapatan müşterlerin yaş dağılımına bakıldığında 37-59 yaş aralığında bir yoğunluk olduğunu görüyoruz.

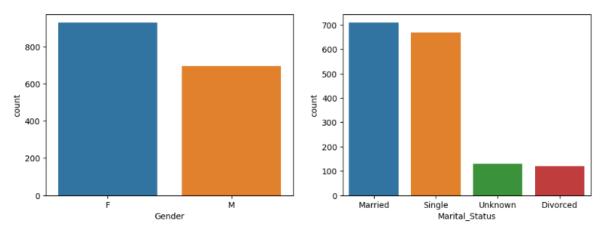


Giden müşterilerin çoğunluğu 2 veya 3 kişiye bakmakla yükümlü olan kişiler olduklarını görüyoruz.

#### Giden Müşteriler:



#### Kalan Müşteriler:



Grafikleri karşılaştırdığımızda iki grup arasında medeni hal açısından anlamlı bir fark yoktur. Giden müşterilerin cinsiyetine baktığımızda kadınların erkeklerden daha fazla olduğunu görüyoruz.

```
Attrited.Total_Revolving_Bal.value_counts().sort_index().head()
```

```
Total_Revolving_Bal
0 893
132 1
134 1
145 1
154 1
Name: count, dtype: int64
```

Giden müşterilerden sadece 893 tanesinin bankaya borcu yok. Diğer 734 müşterinin bankaya borcu olduğunu görüyoruz.

## Existing.Total\_Revolving\_Bal.value\_counts().sort\_index().head()

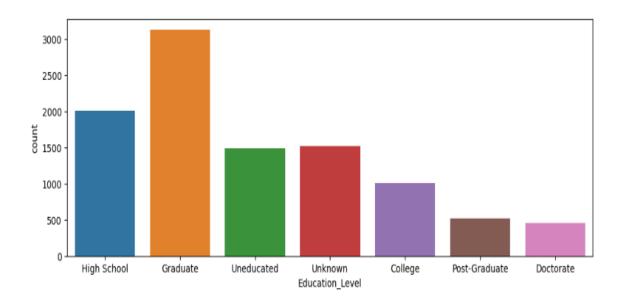
```
Total_Revolving_Bal
0 1577
429 1
451 1
456 1
461 1
Name: count, dtype: int64
```

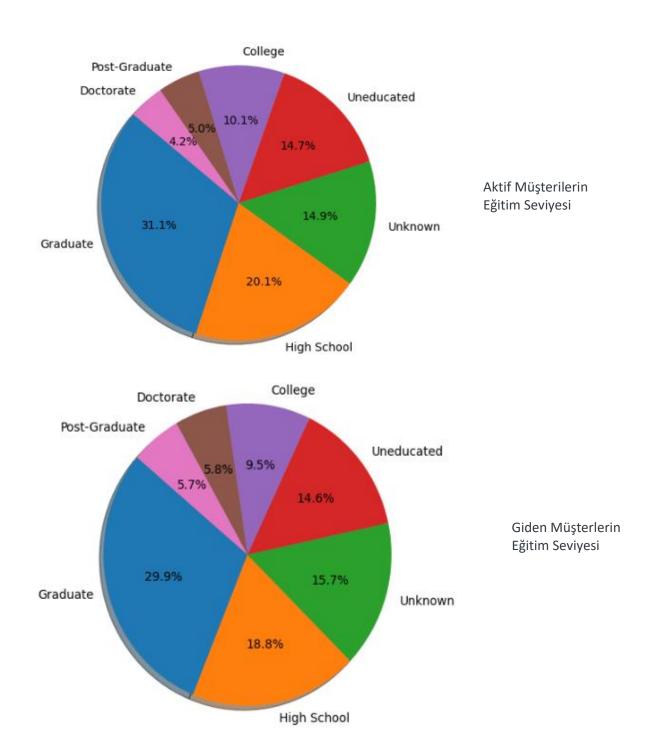
Aktif müşterilerden sadece 1577 tanesinin bankaya borcu yok.

Bu demek oluyor ki 6923 aktif müşteri bankaya borçlu.

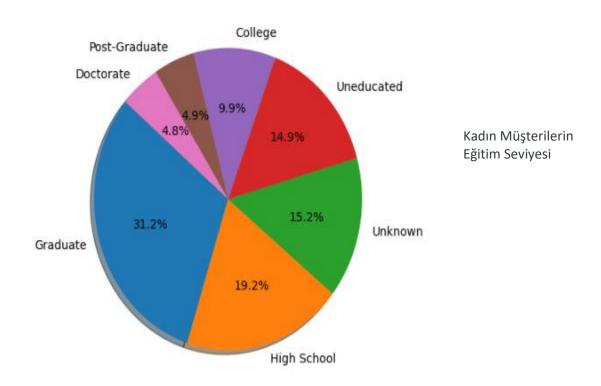
Sonuç olarak iki grubu karşılaştırdığımızda bankaya borcu olan müşterilerin kredi kartını aktif olarak kullanmaya daha meyilli olduğunu görüyoruz.

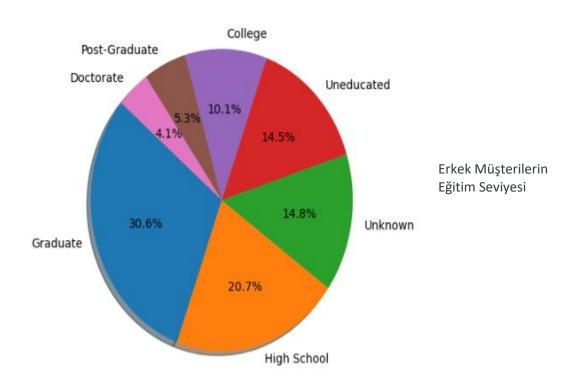
### Banka Müşterilerinin Eğitim Seviyesi Grafiği



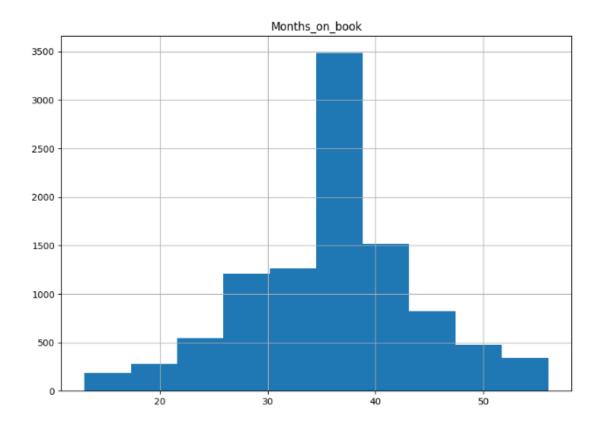


Müşterilerin çoğunluğunun üniversite mezunu olduğu gözlenmektedir. Giden ve kalanlar arasında eğitim seviyesi açısından anlamlı bir fark gözükmemektedir.

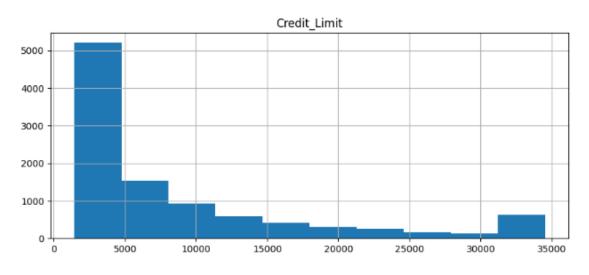




Erkek ve kadın müşterilerin eğitim seviyeleri birbirlerine benzer seviyede bulunmuştur.

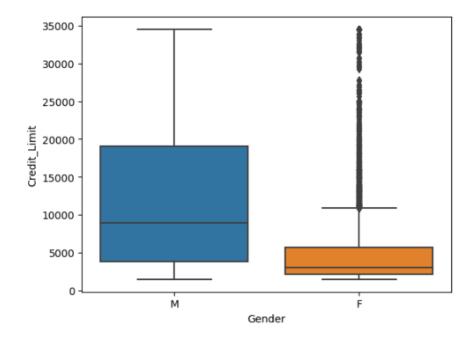


36. ayda yaklaşık 3500 müşteri var. Bu durum o dönemde bir pazarlama kampanyası olabileceğini gösteriyor.



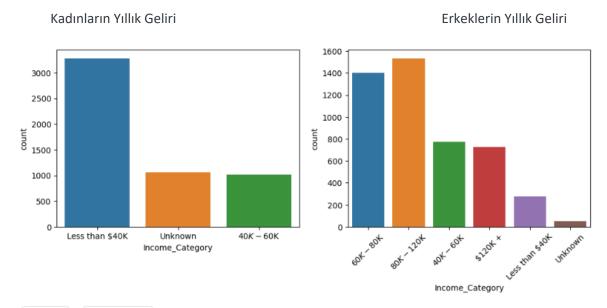
Kredi limitinin çarpık bir değişken olduğu ve yüksek kredi limitlerine sahip birkaç müşteri tarafından daha yükseğe kaydırıldığı açıktır.

Müşterilerin çoğunluğunun kredi limiti 5000 doların altındadır.



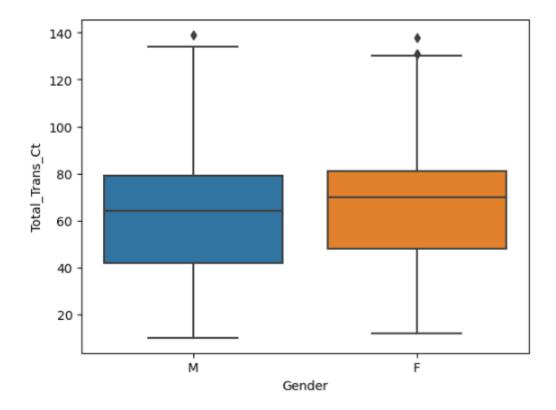
Kredi limitlerini cinsiyete göre değerlendirdiğimizde erkeklerin kadınlara göre oldukça yüksek limitleri olduğu görülmektedir.

Bunu anlamlandırmak için gelir düzeylerine bir bakalım.



Kadın ve erkeklerin gelir düzeyleri karşılaştırıldığında kadınların büyük çoğunluğunun yıllık geliri 40000 doların altındadir. 60000 doların üzerinde geliri olan kadın yoktur.

Daha önce incelediğimiz grafikte kadın ve erkeklerin eğitim seviyeleri benzer bulunmuştur. Gelirleri arasındaki farklılığa baktığımızda kadınların aynı eğitim seviyesinde olmasına rağmen erkeklerden daha düşük gelire sahip olduğu görülmektedir.



Bu grafik bize, ortalama işlem sayısının kadınlarda erkeklere göre biraz daha yüksek olduğunu ve her iki grupta da aykırı değerlerin mevcut olduğunu gösteriyor.

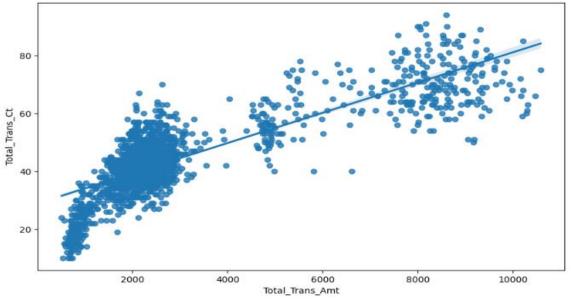
Total_Trans_Amt_bin		Bellow \$4K		4 <i>K</i> -11K		Above \$11K
Attrition_Flag	Attrited Customer	Existing Customer	Attrited Customer	Existing Customer	Attrited Customer	Existing Customer
CLIENTNUM	1318.000000	3969.000000	309.000000	3784.000000	0.0	747.000000
Customer_Age	46.921093	45.959688	45.543689	46.808404	NaN	45.101740
Dependent_count	2.411229	2.220962	2.365696	2.468023	NaN	2.271754
Months_on_book	36.440819	35.677501	35.058252	36.265063	NaN	35.012048
Total_Relationship_Count	3.343703	4.426304	3.006472	3.685254	NaN	2.357430
Months_Inactive_12_mon	2.704856	2.252708	2,644013	2.307347	NaN	2.215529
Contacts_Count_12_mon	2.998483	2.533384	2.860841	2.196617	NaN	2.224900
Credit_Limit	6709.901517	9528.692492	14219.048544	6834.273626	NaN	14053.797858
Total_Revolving_Bal	659.874052	1299.792643	728.055016	1189.389271	NaN	1367.615797
Avg_Open_To_Buy	6050.027466	8228.899849	13490.993528	5644.884355	NaN	12686.182062
Total_Amt_Chng_Q4_Q1	0.655160	0.796533	0.861123	0.746775	NaN	0.775229
Total_Trans_Amt	2071.312595	2443.855883	7461.543689	4990.805761	NaN	14698.396252
Total_Trans_Ct	39.809560	51.489544	66.789644	78.470930	NaN	110.336011
Total_Ct_Chng_Q4_Q1	0.511991	0.743642	0.735217	0.739636	NaN	0.750190
Avg_Utilization_Ratio	0.180264	0.282306	0.086599	0.334132	NaN	0.180288

Geliri 4-11 bin dolar arasında olan ve kredi kartını kapatan müşterilerin kredi limiti incelendiğinde yaklaşık 14 bin dolar olduğu izlenmektedir. Yıllık geliri 11 bin doların üzerinde olan ve kredi kartı kullanımına devam eden müşterilerin de yine kredi limitlerinin 14 bin dolar civarında olması diğerlerine oranla az harcama yaptıklarını göstermektedir.

Orta düzey geliri olan ve giden müşterilerin kredi limitleri, yüksek geliri olan müşterilerle aynı düzeyde olduğu gözükmektedir.

	Attrited Customer	Existing Customer	Diff
CLIENTNUM	1627.000000	8500.000000	-0.808588
Total_Revolving_Bal	672,822987	1256.604118	-0.464570
Avg_Utilization_Ratio	0.162475	0.296412	-0.451860
Total_Trans_Ct	44.933620	68.672588	-0.345683
Total_Trans_Amt	3095.025814	4654.655882	-0.335069
Total_Ct_Chng_Q4_Q1	0.554386	0.742434	-0.253286
Total_Relationship_Count	3.279656	3.914588	-0.162196
Total_Amt_Chng_Q4_Q1	0.694277	0.772510	-0.101271
Credit_Limit	8136.039459	8726.877518	-0.067703
Avg_Open_To_Buy	7463.216472	7470.273400	-0.000945
Months_on_book	36.178242	35.880588	0.008296
Customer_Age	46.659496	46.262118	0.008590
Dependent_count	2,402581	2.335412	0.028761
Months_Inactive_12_mon	2.693301	2.273765	0.184512
Contacts_Count_12_mon	2.972342	2.356353	0.261416

Giden ve kalan müşteriler karşılaştırıldığında en belirgin farkın yaklaşık %45 ile Total\_Revolving\_Bal(toplam devreden borç) ve Avg\_Utilization\_Ratio (ortalama kart kullanım oranı) nda olduğu izlenmektedir. Bunu %35 ile Total\_Trans\_Ct(toplam işlem sayısı), Total\_Trans\_Amt (toplam işlem tutarı) ve %25 ile Total\_Ct\_Chng\_Q4\_Q1(ilk ve son çeyrekte kart kullanım oranı) izlemektedir.



Kredi kartını iptal eden müşterilerin toplam işlem tutarı ve sayısının daha düşük olduğu görülmektedir.

Tüm bu analizler sonucuna net olarak görüyoruz ki kredi kartından daha çok harcama yapan müşterilerin kartı kullanmaya devam ettiği görülmektedir. Müşteriler ne kadar çok harcama yaparsa karta olan bağımlılıkları artmaktadır. Ayrıca bankaların yapmış olduğu promosyonlar kredi kartı kullanımını dönemsel olarak artırmaktadır. Kadın müşterilerin kredi limitlerinin erkeklerden oldukça düşük olduğu görülmektedir. Bu durum yıllık gelirleriyle doğru orantılıdır. Eğitim seviyeleri arasında fark olmamasına rağmen kadın müşterilerin yıllık gelirleri erkeklerden daha düşüktür. Bankaya borcu olan müşterilerin çoğunluğunun kartı aktif kullandığı görülmüştür.

Son olarak verimizi test ediyoruz.

	Tahmin Değeri:	Gerçek Değeri:	Tahmin Doğruluğu
0	Existing Customer	Existing Customer	True
1	Existing Customer	Attrited Customer	False
2	Attrited Customer	Existing Customer	False
3	Existing Customer	Existing Customer	True
4	Attrited Customer	Existing Customer	False
	-		
3034	Existing Customer	Existing Customer	True
3035	Existing Customer	Existing Customer	True
3036	Existing Customer	Existing Customer	True
3037	Existing Customer	Existing Customer	True
3038	Existing Customer	Existing Customer	True

3039 rows × 3 columns

```
from sklearn.metrics import accuracy_score

acc = accuracy_score(y_test, y_pred)

acc

0.8910825929582099
```

Verimizi test ediyoruz ve başarı yüzdesini %89 olarak buluyoruz. Başarılı bir model olarak yorumlayabiliriz.