# ESKİŞEHİR'DE EMLAK GRUPLANDIRMASI

BATUHAN KIŞLACI



Projenin Amacı

Fiyat algımızı kaybettiğimiz bu günlerde sürekli bir değişim içerisinde olan emlak piyasasını ilk aşamada kategorik olarak ayırıp ortalama fiyat aralığının tahmini.



# Veri Toplama

#### llan Linklerinin Elde Edilmesi

return all links

```
async def fetch_links():
   base_url = "https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-kiralik"
   max pages = 100
    async with async_playwright() as p:
        browser = await p.chromium.launch()
        page = await browser.new_page()
        all_links = []
       for n in range(max_pages):
               url = f"{base_url}?page={n}"
                print(f"Fetching: {url}")
                await page.goto(url)
                links = await page.eval_on_selector_all('a[href]', "els => els.map(el => el.href)")
                all_links.extend(links)
        await browser.close()
```

#### Link

- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-odunpazar...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-odunpazar...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-tepebasi-...
- https://www.hepsiemlak.com/eskisehir-odunpazar...

#### Verinin Toplanması









 $\bigcirc$ 

#### 16.500 TL 49

#### Eskişehir / Tepebaşı / Ömerağa Mah.

İlan no	121754-545
Son Güncelleme Tarihi	27-12-2024
İlan Durumu	Kiralık
Konut Tipi	Daire
Konut Şekli	Daire
Oda + Salon Sayısı	3 + 1
Banyo Sayısı	1
Brüt / Net M2	130 m <sup>2</sup> / 110 m <sup>2</sup>
Kat Sayısı	8 Katlı
Bulunduğu Kat	8. Kat
Bina Yaşı	25 Yaşında
Isınma Tipi	Kombi

```
df = pd.read_excel('hepsiemlaklink.xlsx')
newlist = []
async def extract_val_attributes(myurl,counter):
    async with async_playwright() as p:
        browser = await p.chromium.launch(headless=True)
        page = await browser.new_page()
        await page.goto(myurl)
        await asyncio.sleep(5)
        desired_fields = [
            "Son Güncelleme Tarihi", "Konut Tipi", "Oda + Salon Sayısı",
            "Banyo Sayısı", "Brüt M2", "Kat Sayısı", "Bulunduğu Kat",
            "Bina Yaşı", "Isınma Tipi", "Eşya Durumu", "Kullanım Durumu", "Cephe"
 data = await page.evaluate(f'''() => {{
     const items = document.querySelectorAll("li.spec-item");
     const fieldValues = Array.from(items)
          .map(item => {{
             const field = item.querySelector("span.txt")?.textContent.trim();
             const valueElement = item.querySelector("span:not(.txt), a");
             const value = valueElement?.textContent.trim();
             return {{ field, value }};
         }})
         .filter(item => item.field && {desired_fields}?.includes(item.field));
     // Extract price value
     const priceElement = document.querySelector("p.fz24-text.price");
     const price = priceElement?.textContent.trim();
     // Extract title value
     const titleElement = document.querySelector("h1.fontRB");
     const title = titleElement?.textContent.trim();
     return {{ fieldValues, price, title }};
 newlist.append(data)
 print(f"Counter: {counter}, Extracted data: {data}")
```

# ilk Bakış

	fieldValues	price	title	Lokasyon			
0	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	12.500 TL	CONKER INSAAT EMLAK'TAN ERTUGRULGAZI MAHALLESI	Eskişehir / Tepebaşı / Ertuğrulgazi Mah.			
1	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	16.000 TL	SAHIBINDEN CARSAMBA PAZARI BASINDA 3+1 BAKIMLI	Eskişehir / Odunpazarı / Akarbaşı Mah.			
2	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	9.000 TL	ILETISIM KAPISI YAKINI 2 ODA ANTRE MUTFAKLI AP	Eskişehir / Tepebaşı / Şirintepe Mah.			
3	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	13.000 TL	SIRINTEPE MAHALLESI SEMT PAZARI YAKINI ARAKAT	Eskişehir / Tepebaşı / Şirintepe Mah.			
4	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	10.000 TL	SUTLUCE MAHALLESI ZIYA GOKALP OKULU YAKINI KIR	Eskişehir / Tepebaşı / Sütlüce Mah.			
1369	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	9.000 TL	SIRINTEPE MAHALLESI ECZACILIK YAKINI ESYALI KI	Eskişehir / Tepebaşı / Şirintepe Mah.			
1370	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	13.250 TL	BUYUKDERE MAHALLESI KIRALIK 1+1 DUBLEKS	Eskişehir / Odunpazarı / Büyükdere Mah.			
1371	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	9.000 TL	SUTLUCE'DE GENIS ESYALI KIRALIK 1+1	Eskişehir / Tepebaşı / Sütlüce Mah.			
1372	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	10.000 TL	ERTUGRULGAZI MH 1+1 ESYALI KIRALIK APART DAIRE	Eskişehir / Tepebaşı / Ertuğrulgazi Mah.			
1373	[{'field': 'Son Güncelleme Tarihi', 'value': '	12.000 TL	AS YONTEMDEN TUNALI MAHALLESINDE ESYALI 1+1 DAIRE	Eskişehir / Tepebaşı / Tunalı Mah.			
1374 rows × 4 columns							

# Veri Ön İşleme

## Verilerin Parçalanması

```
df[['İl', 'İlçe', 'Mahalle']] = df['Lokasyon'].str.split(' / ', expand=True)
df.drop('Lokasyon', axis=1, inplace=True)
split_data = df['fieldValues'].str.split('}, {', expand=True)
for col in split_data.columns:
    split_data[col] = split_data[col].str.extract(r"'value': (.+)")
    split_data[col] = split_data[col].str.replace("'", "")
    split_data[col] = split_data[col].str.replace('"', '')
    split_data[col] = split_data[col].str.replace("=", "")
    split_data[col] = split_data[col].str.replace("[", "")
    split_data[col] = split_data[col].str.replace("]", "")
    split_data[col] = split_data[col].str.replace("}", "")
    split_data[col] = split_data[col].str.replace("{", "")
split_data.columns = [
            "Son Güncelleme Tarihi", "Konut Tipi", "Oda + Salon Sayısı",
            "Banyo Sayısı", "Brüt M2", "Kat Sayısı", "Bulunduğu Kat",
            "Bina Yaşı", "Isınma Tipi", "Eşya Durumu", "Kullanım Durumu", "Cephe"
```

	Son Guncelleme Tarini	Konut 11p1	uda + Salon Sayisi	Banyo Sayisi	Brut MZ	Kat Sayısı	Bullundugu kat	Bina Yaşı	ISINMa 11pi	Eşya Durumu	KUIIANIM DURUMU	Cepne
0	05-12-2024	Daire	2+1	1	130 m2	2 Katlı	2. Kat	15 Yaşında	Kombi	Eşyalı Değil	Boş	Doğu, Batı
1	31-10-2024	Daire	3+1	2	130 m2	4 Katlı	Ara Kat	35 Yaşında	Merkezi	Eşyalı Değil	Boş	Güney, Doğu
2	05-12-2024	Daire	1+1	1	60 m2	3 Katlı	1. Kat	5 Yaşında	Kombi	Eşyalı Değil	Boş	NaN
3	05-12-2024	Daire	2+1	1	120 m2	3 Katlı	2. Kat	16 Yaşında	Kombi	Boş	NaN	NaN
4	05-12-2024	Daire	1+1	1	50 m2	3 Katlı	3. Kat	4 Yaşında	Kombi	Eşyalı Değil	Boş	NaN

#### Verilerin Detaylı İncelenmesi

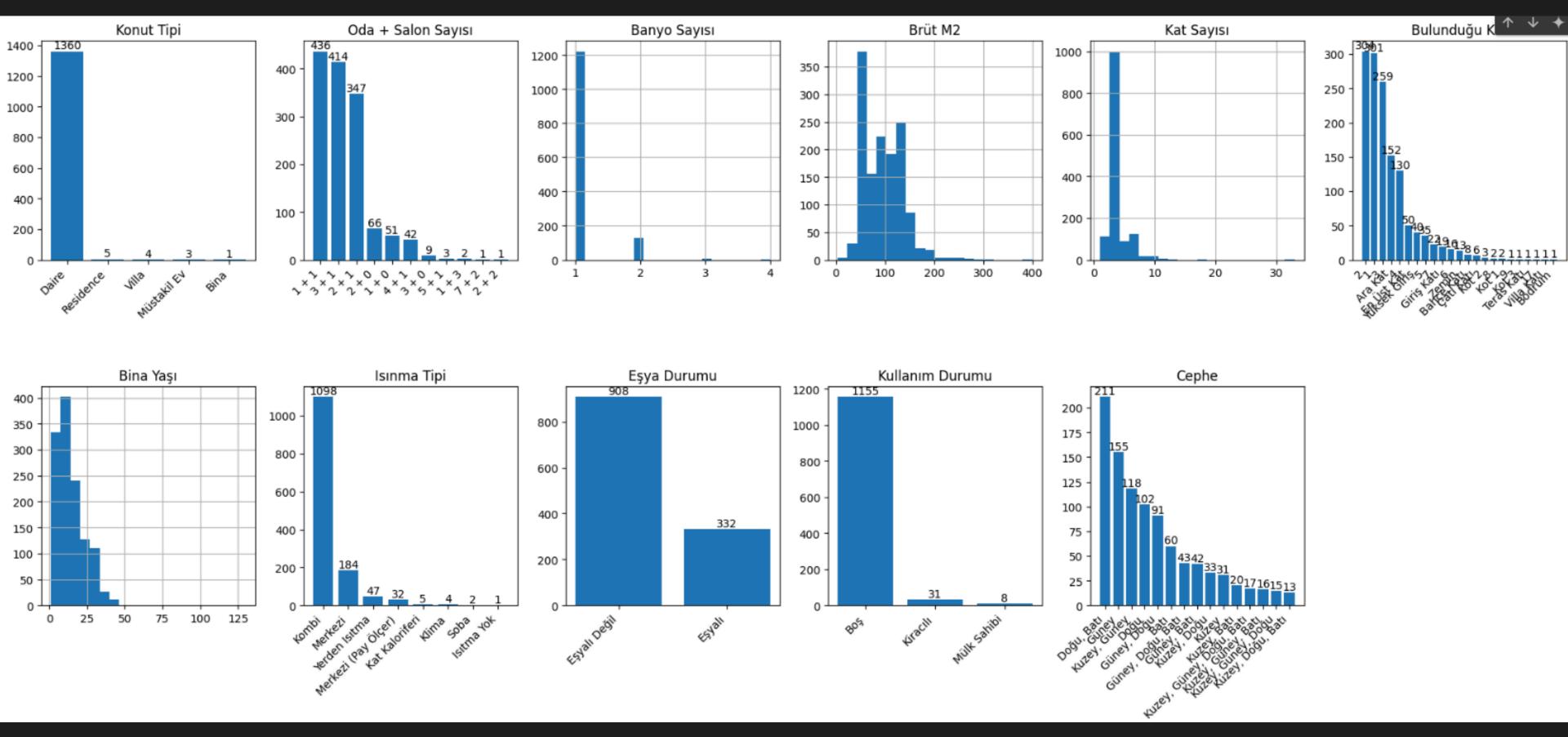
- Kolonların satırlarında kayma bulunmakta
- Veriler m2, Katlı vs gibi anahtar kelimeler içerdikleri için tamsayıya çevrilmiyor

```
object_columns = split_data.select_dtypes(include=['object']).columns
for col in object_columns:
  print(f"Domains for column '{col}':")
  print(split data[col].unique())
  print("-" * 20)
Domains for column 'Oda + Salon Sayısı':
['2 + 1' '3 + 1' '1 + 1' '2 + 0' '1 + 0' '4 + 1' '3 + 0' '5 + 1' '1 + 109'
 '7 + 2' nan '1 + 3' '2 + 2']
Domains for column 'Banyo Sayısı':
['1' '2' '100 m2' '125 m2' '3' '160 m2' '135 m2' '50 m2' '95 m2' '110 m2'
 '4' '90 m2' nan '55 m2' '65 m2' '130 m2' '88 m2' '54 m2' '85 m2' '70 m2']
Domains for column 'Brüt M2':
['130 m2' '60 m2' '120 m2' '50 m2' '100 m2' '150 m2' '160 m2' '108 m2'
 '140 m2' '125 m2' '138 m2' '90 m2' '83 m2' '155 m2' '145 m2' '55 m2'
 '65 m2' '110 m2' '115 m2' '94 m2' '75 m2' <mark>'5 Katlı' '4 Katlı'</mark> '158 m2'
 '45 m2' '135 m2' '25 m2' '200 m2' '96 m2' '105 m2' '104 m2' '85 m2'
 '95 m2' '52 m2' '235 m2' '250 m2' '124 m2' '133 m2' '54 m2' '170 m2'
 '127 m2' '190 m2' '185 m2' '195 m2' '79 m2' '275 m2' '70 m2' '165 m2'
 '3 Katlı' '57 m2' '15 m2' '175 m2' '180 m2' '168 m2' '53 m2' '82 m2'
 '122 m2' '106 m2' '68 m2' '80 m2' '40 m2' '240 m2' '118 m2' '35 m2'
 '69 m2' '49 m2' '107 m2' '39 m2' '63 m2' '2 Katlı' '62 m2' '279 m2'
 '230 m2' '128 m2' '30 m2' <mark>'6 Katlı'</mark> '400 m2' '91 m2' '109 m2' '192 m2'
 '290 m2' '42 m2' '188 m2' '210 m2' '143 m2' '51 m2' nan '111 m2' '320 m2'
 '186 m2' '56 m2' '121 m2' '44 m2' '157 m2' '20 m2' '99 m2' '220 m2'
 '1 Katlı' '72 m2' '98 m2' '4 m2' '117 m2' '225 m2' '201 m2' '48 m2'
 '81 m2' '97 m2' '245 m2' '58 m2' '93 m2' '123 m2' '166 m2' '205 m2'
 '8 Katlı']
Domains for column 'Kat Sayısı':
['2 Katlı' '4 Katlı' '3 Katlı' '9 Katlı' '7 Katlı' '5 Katlı' '1 Katlı'
 '4. Kat' '12 Katlı' '10 Katlı' '6 Katlı' '8 Katlı' 'En Üst Kat' '2. Kat'
 '3. Kat' '11 Katlı' nan '1. Kat' '18 Katlı' '13 Katlı' 'Yüksek Giriş'
 '33 Katlı' '6. Kat']
```

```
valid_cephe_values = ['Doğu, Batı','Güney, Doğu','Kuzey, Güney, Batı', 'Kuzey, Doğu, Batı',
                      'Kuzey, Doğu' ,'Güney, Doğu, Batı' ,'Kuzey, Batı', 'Kuzey, Güney, Doğu',
                      'Güney, Batı', 'Güney', 'Batı', 'Doğu', 'Kuzey, Güney', 'Kuzey',
                      'Kuzey, Güney, Doğu, Batı']
for index, row in split_data.iterrows():
    if row['Kullanım Durumu'] in valid cephe values:
        split_data.loc[index, 'Cephe'] = row['Kullanım Durumu']
       split data.loc[index, 'Kullanım Durumu'] = None
   if row['Eşya Durumu'] in valid cephe values:
       split_data.loc[index, 'Cephe'] = row['Esya Durumu']
       split data.loc[index, 'Eşya Durumu'] = None
valid kullanim values = ['Boş','Mülk Sahibi','Kiracılı']
for index, row in split data.iterrows():
    if row["Eşya Durumu"] in valid kullanim values:
       split_data.loc[index, "Kullanım Durumu"] = row["Eşya Durumu"]
       split_data.loc[index, "Eşya Durumu"] = None
   if row['Isınma Tipi'] in valid kullanim values:
       split_data.loc[index, "Kullanım Durumu"] = row['Isınma Tipi']
       split_data.loc[index, 'Isinma Tipi'] = None
valid esya values = ['Eşyalı Değil', 'Eşyalı']
for index, row in split data.iterrows():
    if row['Isinma Tipi'] in valid_esya_values:
       split_data.loc[index, 'Eşya Durumu'] = row['Isınma Tipi']
       split data.loc[index, 'Isinma Tipi'] = None
```

## Kolonlardaki Veri Kaymasını Düzeltme

#### Verileri inceleme

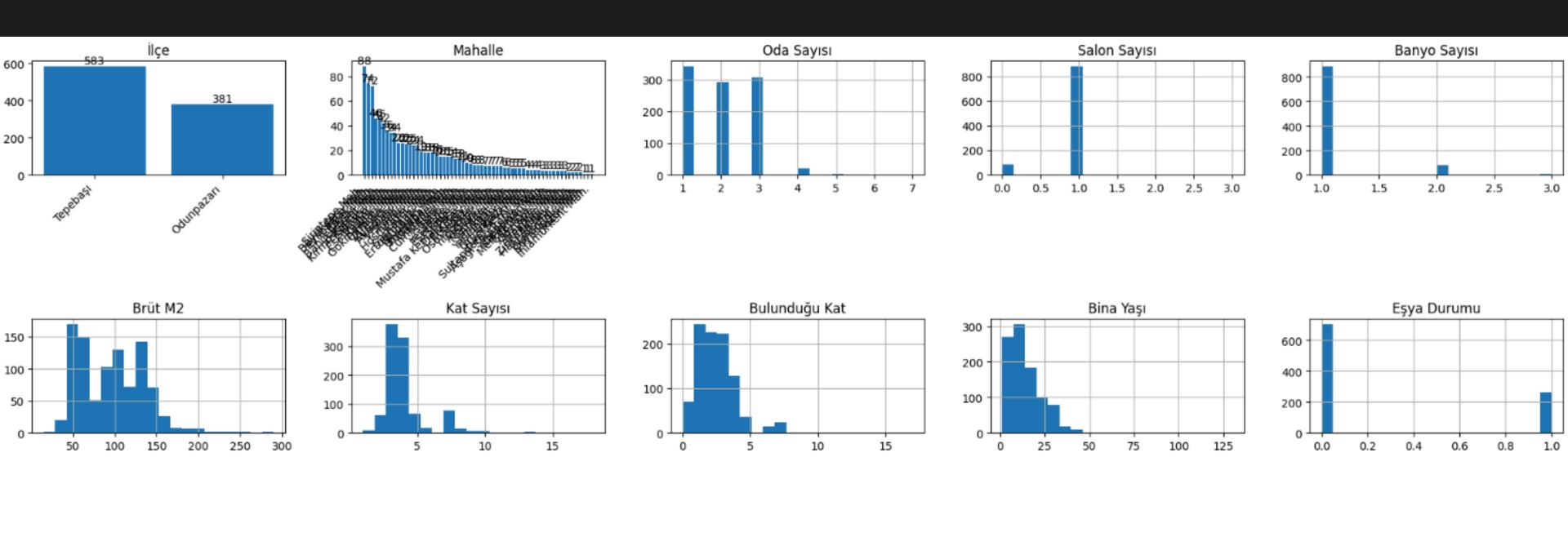


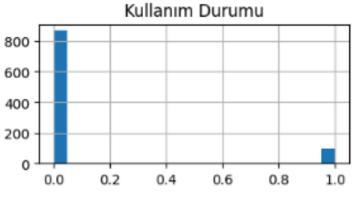
### Tüm Verileri Tam Sayı Formatına Çevirme

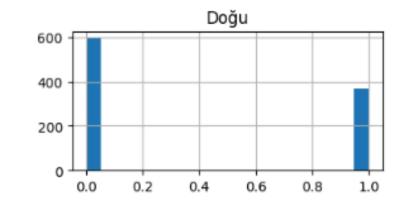
```
split_data["Brüt M2"] = split_data["Brüt M2"].str.replace(" m2", "")
split_data["Kat Sayısı"] = split_data["Kat Sayısı"].str.replace(" Katlı", "")
split data["Bulunduğu Kat"] = split data["Bulunduğu Kat"].str.replace(". Kat", "|")
split_data["Bina Yaşı"] = split_data["Bina Yaşı"].str.replace(" Yaşında", "")
split_data.loc[split_data["Konut Tipi"] != "Daire", "Konut Tipi"] = "Others"
split_data.loc[split_data["Isınma Tipi"] == "Merkezi (Pay Ölçer)", "Isınma Tipi"] = "Merkezi"
split_data.loc[~split_data["Isınma Tipi"].isin(["Kombi", "Merkezi"]), "Isınma Tipi"] = "Others"
split data.loc[split data["Kullanım Durumu"] != "Boş", "Kullanım Durumu"] = "Dolu"
split_data.loc[split_data["Eşya Durumu"] == "Eşyalı Değil", "Eşya Durumu"] = 0
split data.loc[split data["Eşya Durumu"] == "Eşyalı", "Eşya Durumu"] = 1
split data.loc[split data["Kullanım Durumu"] == "Dolu", "Kullanım Durumu"] = 1
split_data.loc[split_data["Kullanım Durumu"] == "Boş", "Kullanım Durumu"] = 0
merged_df = pd.concat([split_data, df.iloc[:, [1, 4, 5]]], axis=1)
merged_df["price"] = merged_df["price"].astype(str).str.replace(" TL", "")
merged df["price"] = merged df["price"].astype(str).str.replace(".", "")
oda salon = merged df['Oda + Salon Sayısı'].str.split("+", expand=True)
merged_df['Oda Sayısı'] = oda_salon[0]
merged_df['Salon Sayısı'] = oda_salon[1]
merged df = merged df.drop('Oda + Salon Sayısı', axis=1)
```

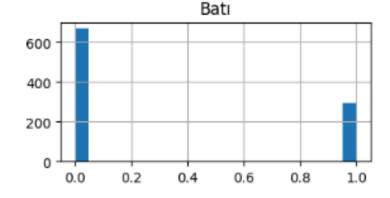
Column	Non-Null Count	Dtype
İlçe	964 non-null	object
Mahalle	964 non-null	object
Oda Sayısı	964 non-null	Int64
Salon Sayısı	964 non-null	Int64
Banyo Sayısı	964 non-null	Int64
Brüt M2	964 non-null	Int64
Kat Sayısı	964 non-null	Int64
Bulunduğu Kat	964 non-null	Int64
Bina Yaşı	964 non-null	Int64
Eşya Durumu	964 non-null	Int64
Kullanım Durumu	964 non-null	Int64
Doğu	964 non-null	int64
Bat1	964 non-null	int64
Kuzey	964 non-null	int64
Güney	964 non-null	int64
Kira	964 non-null	Int64

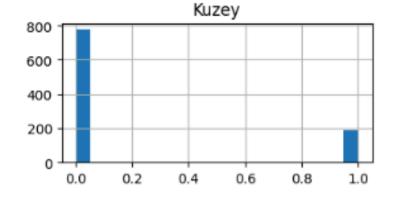
# Ön İşleme Sonrası Verilerin Dağılımı

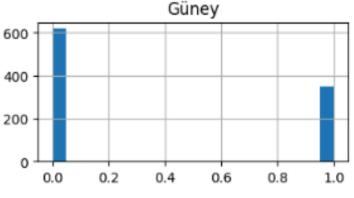




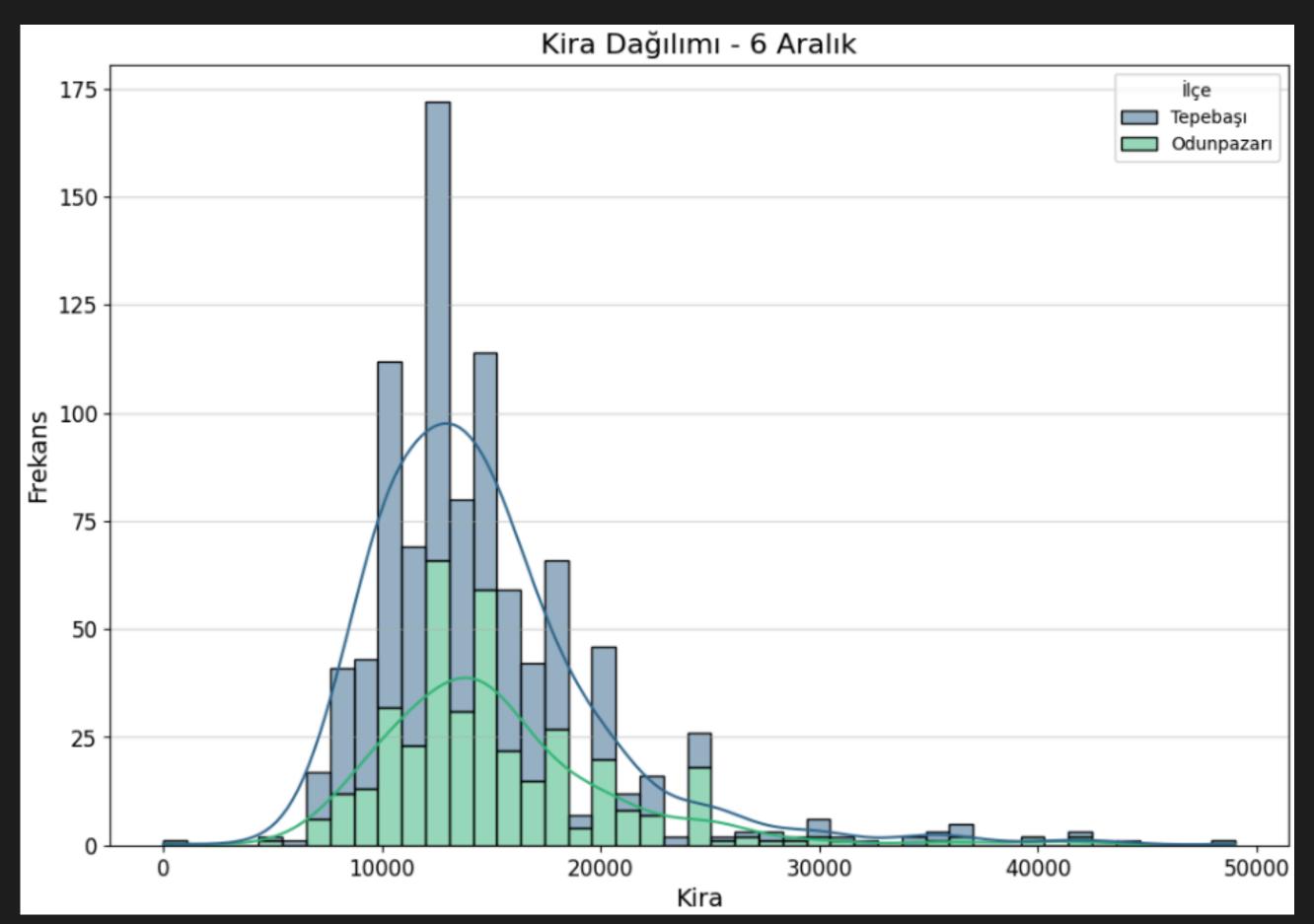








#### 6 Aralık Eskişehir İlçelere Göre Kira Dağılımı



# Sınıflandırma Modelinin Oluşturulması

#### Accuracy: %11

• Temel modelin oluşturulması

```
df = pd.read_csv("FinalDf.csv")
target column = 'Kira'
X = df.drop(target_column, axis=1)
y = df[target_column]
X = pd.get_dummies(X, drop_first=True)
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
clf = DecisionTreeClassifier(random_state=42)
clf.fit(X train, y train)
```

Accuracy: %11 → %17

• 1000'erli gruplandırma

```
df['Kira'] = (df['Kira'] // 1000) * 1000
```

#### Adım 3

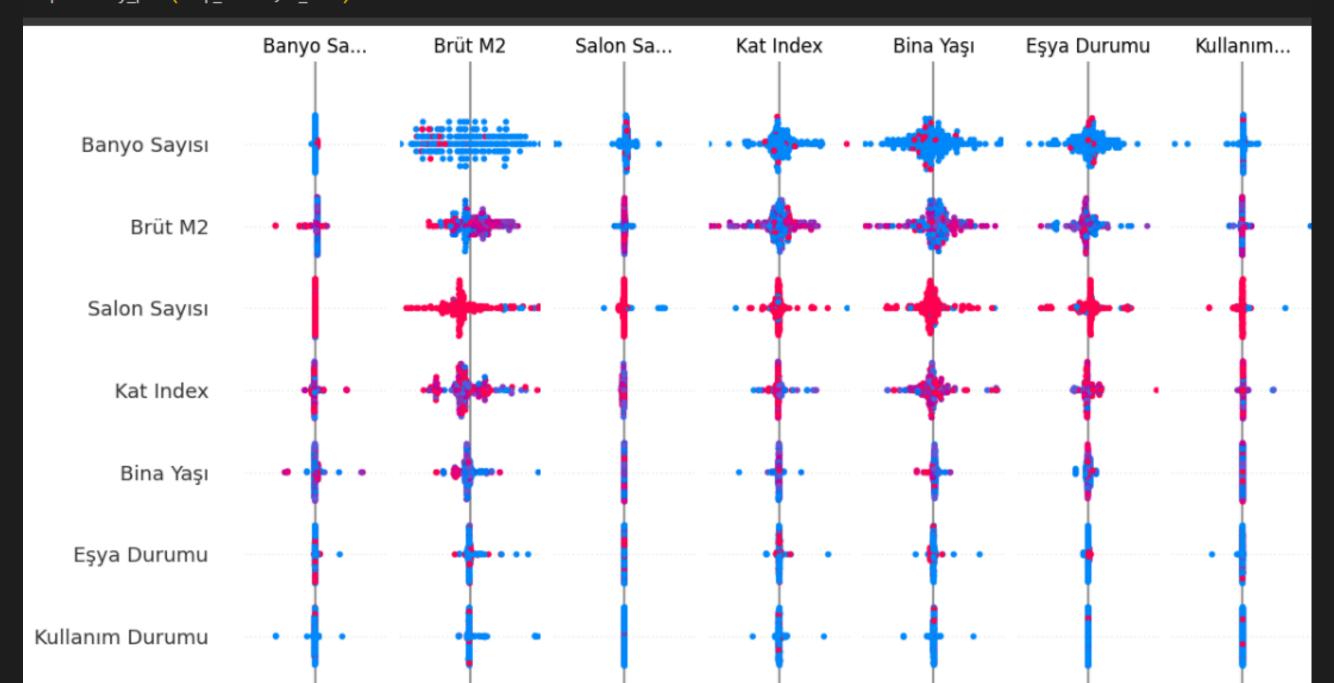
Accuracy: %17→ %50

• 5000'erli gruplandırma

```
df['Kira'] = (df['Kira'] // 5000) * 5000
```

• ['Brüt M2', 'Kat Index', 'Bina Yaşı', 'Eşya Durumu'] sonucu en çok etkileyen kolonlar olarak saptandı

```
import shap
explainer = shap.TreeExplainer(clf)
shap_values = explainer.shap_values(X_test)
shap.summary_plot(shap_values, X_test)
```



#### Accuracy: %50→%59

recall t1-score

support

precision

- Verilerin normalizasyonu ve hiperparametre optimizasyonu yapılması
- fl-score örneklem boyutu azaldıkça azalıyor

```
scaler = StandardScaler()
X = scaler.fit transform(X)
                                                                                  5000
                                                                                              0.44
                                                                                                         0.39
                                                                                                                    0.41
                                                                                                                                 18
                                                                                              0.73
                                                                                                         0.66
                                                                                                                    0.70
                                                                                  10000
                                                                                                                                 92
                                                                                              0.51
                                                                                                         0.65
                                                                                  15000
                                                                                                                    0.57
                                                                                                                                 54
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2,
                                                                                              0.31
                                                                                                         0.24
                                                                                                                    0.27
                                                                                                                                 17
                                                                                  20000
                                                                                                                    0.59
                                                                                                                                181
                                                                              accuracy
param grid = {
                                                                                              0.50
                                                                                                         0.48
                                                                                                                    0.49
                                                                                                                                181
                                                                             macro avg
    'n_estimators': [50, 100, 200],
                                                                          weighted avg
                                                                                              0.60
                                                                                                         0.59
                                                                                                                    0.59
                                                                                                                                181
    'max_depth': [None, 10, 20],
    'min samples split': [2, 5, 10],
    'min samples leaf': [1, 2, 4]
rf classifier = RandomForestClassifier()
grid search = GridSearchCV(estimator=rf classifier, param_grid=param_grid, cv=5, scoring='accuracy', n_jobs=-1)
grid search.fit(X train, y train)
best_rf_classifier = grid_search.best_estimator_
```

#### Accuracy: %59→%88

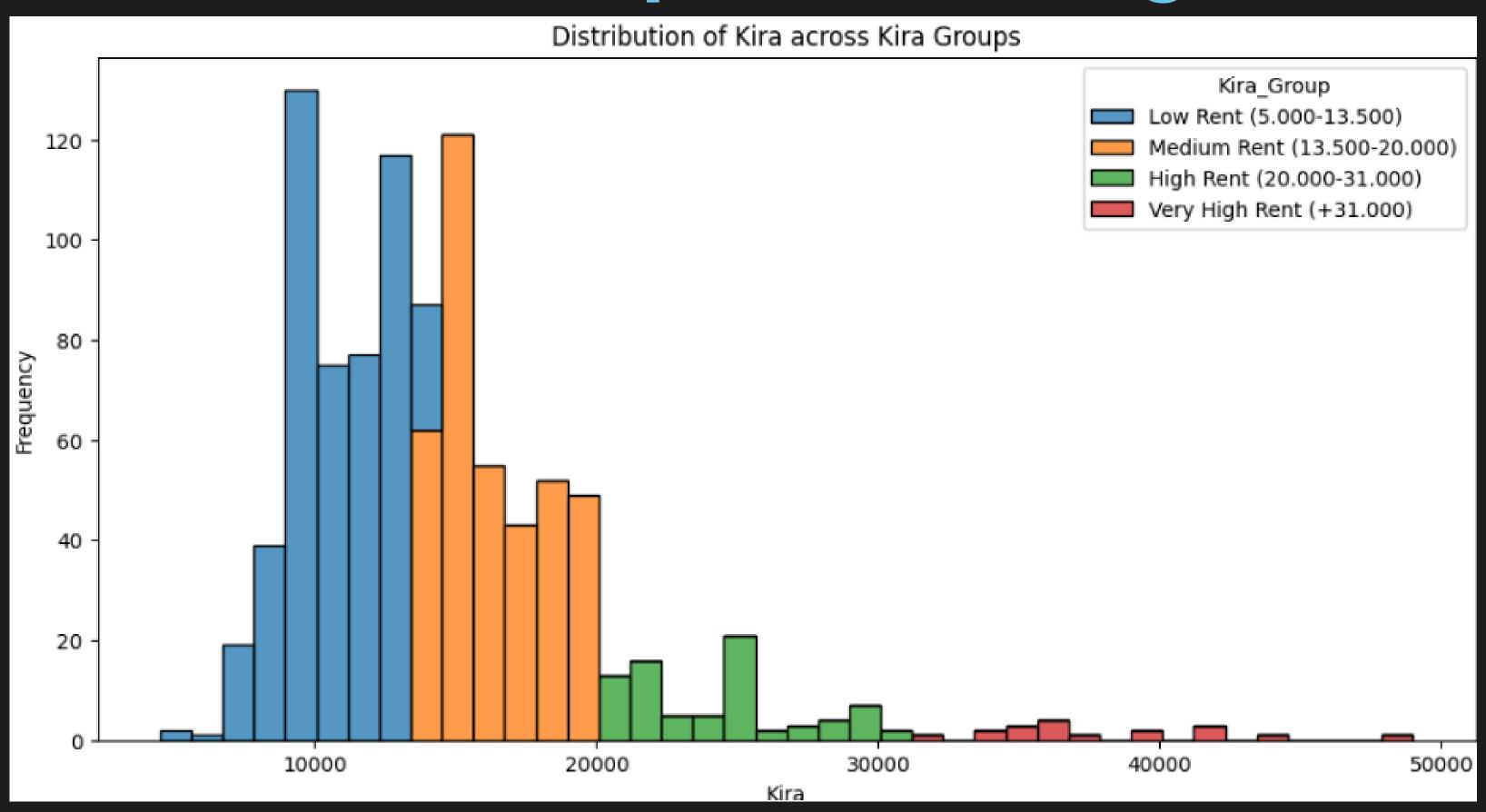
KMeans ile veri setinin 4'e bölünmesi

```
kira_values = df['Kira'].values.reshape(-1, 1)
kmeans = KMeans(n_clusters=4, random_state=56)
df['Kira_Group_Cluster'] = kmeans.fit_predict(kira_values)
cluster_names = ["Low Rent (5.000-13.500)", "Medium Rent (13.500-20.000)", "High Rent (20.000-3
sorted_clusters = sorted(df['Kira_Group_Cluster'].unique())
cluster_mapping = {sorted_clusters[i]: cluster_names[i] for i in range(len(sorted_clusters))}
df['Kira_Group'] = df['Kira_Group_Cluster'].map(cluster_mapping)
df.drop(columns=['Kira_Group_Cluster'], inplace=True)
```

• SMOTE ile örneklem sayılarının eşitlenmesi

```
smote = SMOTE(sampling_strategy='all', random_state=56)
X_smote, y_smote = smote.fit_resample(X, y)
```

## KMeans Gruplarının Dağılımı



### Sonuçların Yorumlanması

- Model gayet iyi çalışıyor
- "Very High Rent"in %100 olasılıkla tahmin edilmesi SMOTE sırasında kullanılan başlangıç örnekleminnin çok küçük olmasından kaynaklanıyor

	precision	recall	f1-score	support
High Rent(20.000-31.000)	0.72	0.80	0.76	90
Low Rent (5.000-13.500)	0.85	0.79	0.82	104
Medium Rent (13.500-20.000)	0.96	0.94	0.95	93
Very High Rent(+31.000)	1.00	1.00	1.00	101
accuracy			0.88	388
macro avg	0.88	0.88	0.88	388
weighted avg	0.89	0.88	0.88	388

# Dinlediğiniz İçin Teşekkürler