# Ikinci El Otomobil Fiyat Tahmini için MAKINĘ ÖĞRENMESI MODELI



Projemizin amacı, belirli bir otomobilin marka, model, yıl, kilometre, motor hacmi gibi özelliklerine dayalı olarak piyasa değerini tahmin edebilecek bir makine öğrenmesi modeli geliştirmektir.

- 1 Veri Kazıma
- Verileri işleme
- Modelin Kurulması ve Değerlendirilmesi

### Veri Kazıma

Autoscout24.com Veri Kazıma Seçimimizin Nedenleri:

- Spam Engeli Yok: Veri erişimine izin veriyor, bu nedenle veri toplama süreci sorunsuz.
- Basit ArayüzYapısı: Doğrudan ulaşılabilen bilgilere sahip basit bir yapı, veri çekmeyi kolaylaştırıyor.
- Geniş İlan Havuzu: Avrupa pazarında yeterli veri sunarak anlamlı ve güvenilir sonuçlar elde etmemizi sağlıyor.

### Auto Scout24

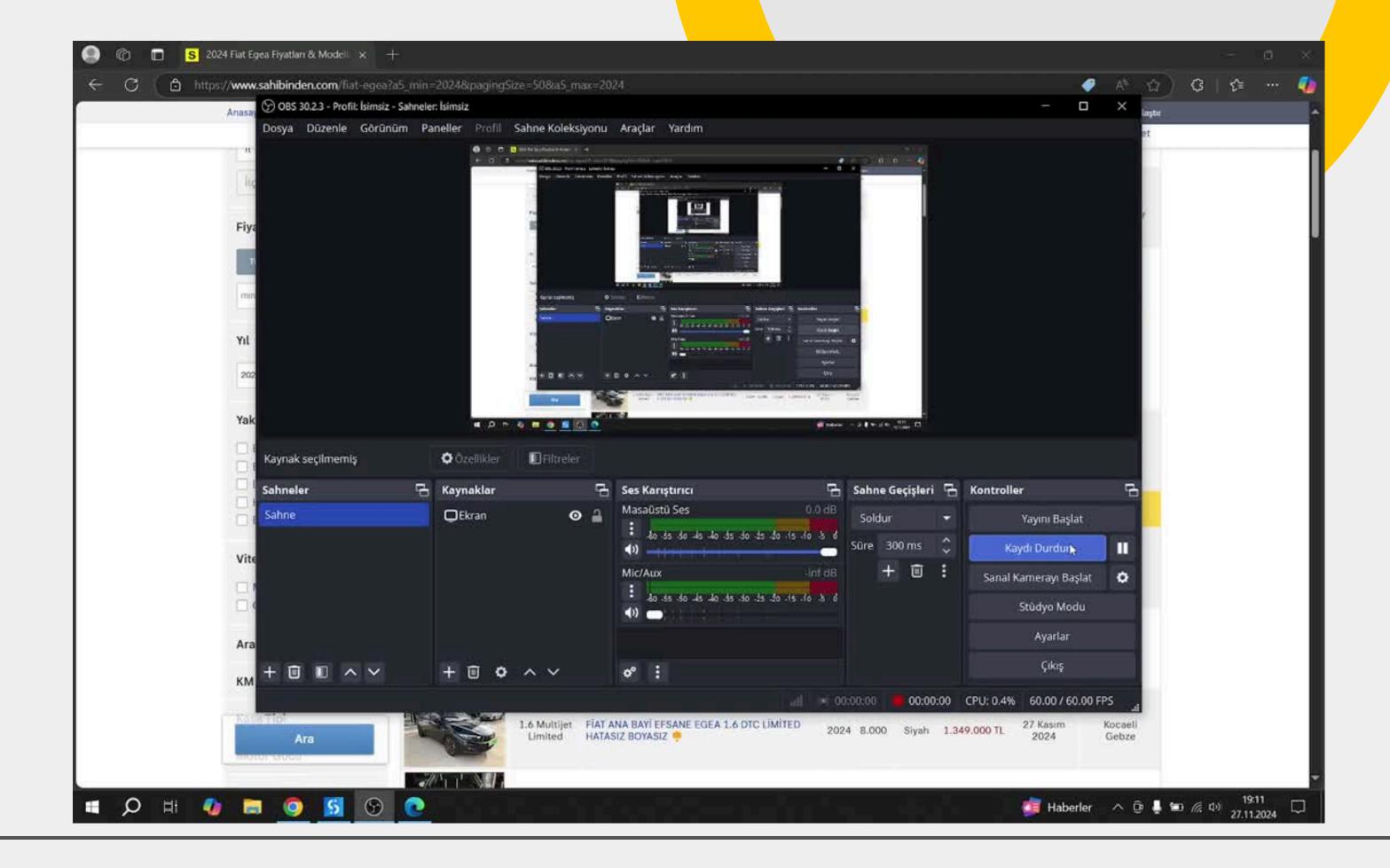
### Veri Kazıma



UiPath'in veri kazıma için sağladığı avantajlar:

- Görsel Otomasyon: Web sitelerinin kullanıcı arayüzünü taklit ederek veri çekmeyi kolaylaştırır.
- Esneklik: Farklı kaynaklardan veri toplamak için özelleştirilebilir iş akışları sunar.
- Hız ve Verimlilik: Otomasyon ile manuel veri toplama işlemlerine göre daha hızlı sonuçlar elde edilir.
- Doğruluk: İyi yapılandırılmış robotlar insan hatası olmadan veri toplar.
- Entegrasyon: Diğer araçlarla kolayca entegre olabilir, ek işlemlere gerek kalmaz.
- Yenilik: Yeni bir şeyler öğrenmek istememiz





### Verileri İşleme 🚞

- Gereksiz Verilerden Kurtulma:
  - İşimize yaramayan sütunları ve satırları çıkardık.
  - Tekrar eden verileri temizledik.
- Sapan Veriler ve Normalizasyon:
  - Sapan değerleri bulup ya kaldırdık ya da düzelttik.
  - Verileri aynı seviyeye getirmek için normalize ettik.
- Boş Değerlerin Doldurulması:
  - Eksik olan yerleri tespit ettik.
  - Bu boşlukları ortalama, medyan veya mod ile doldurduk.
- Aykırı Değerleri Kaldırma:
  - Aykırı değerleri bulup ya kaldırdık ya da dönüştürdük.
- Yeni Dosyaya Aktarma:
  - Temizlediğimiz veriyi yeni bir dosyaya kaydettik.







# Verileri İşleme —



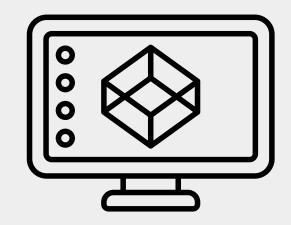
```
import pandas as pd
   from sklearn.preprocessing import StandardScaler
 4 def veri_yukle(dosya):
                           l("cleaned_data.xlsx")
        data = pd.re
       print("Veriler yüklendi")
       print(data.head())
        return data
10 → def veri_incele(data): ■■
15
16 r def kayip_degerlerle_ilgilen(data): ■
23 def aykiri_degerleri_kaldir(data):
32 def ozellikleri_normalize_et(data, features):
39 if __name__ == "__main__":
       dosya = 'cleaned data.xlsx'
        data = veri yukle(dosya)
       veri incele(data)
       data = kayip_degerlerle_ilgilen(data)
43
       data = aykiri_degerleri_kaldir(data)
        data = ozellikleri_normalize_et(data, ['Km', 'hp', 'year'])
45
46
       output_file = 'processed_data.xlsx'
47
                    l(output_file, index=False)
        print(f"\nVerinin hazirlanmasi tamamlandi. Hazır veri bu sekilde kaydedildi '{output_file}'.")
```

### Verileri İşleme

```
import pandas as pd
   from sklearn.model_selection import train_test_split
  # verileri on isleme tabi tutan fonksiyon
 5 def veri_onislem(dosya):
       # islenmis veriyi yukle
       data = pd.read_excel("processed_data.xlsx")
       # ihtiyacimiz olan ozellikleri ve hedefi belirle
       X = data[['Km', 'hp', 'year']] # input
10
       y = data['price'] # hedef
11
12
       # datayi train ve test icin bolumle (80% train, 20% test)
13
       X train, X test, y train, y test = train test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
14
15
       print("Veri on isleme tamamlandi")
16
       print(f"train verisi icin shape: {X_train.sl
17
       print(f"testing verisi icin shape: {X_test.shape}")
18
19
       # bolumlenmis veriyi model trainingi icin returnle
20
21
       return X_train, X_test, y_train, y_test
22
23 # dosya direkt execute edilirse on islemeyi yap
24 if __name__ == "__main__":
       X_train, X_test, y_train, y_test = veri_onislem('processed_data.xlsx')
```

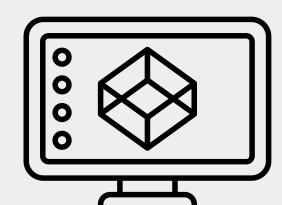
Veri on isleme tamamlandi train verisi icin shape: (1273, 3) testing verisi icin shape: (319, 3)

Bu Python kodu, bir veri dosyasını işleyerek makine öğrenmesi modeli için eğitim ve test verilerini hazırlıyor

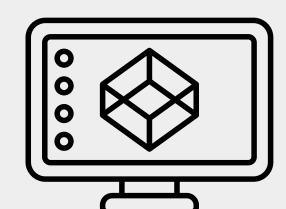


#### Kullanılan Kütüphaneler ve Özellikleri

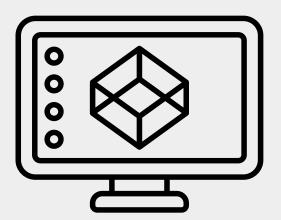
- Pandas
- Scikit-learn
- NumPy
- TensorFlow ve Keras
  - o Sequential: Katmanlı bir sinir ağı modeli oluşturma.
  - o Dense: Tam bağlantılı (fully connected) katmanların eklenmesi.
  - o Adam: Optimize edici algoritma.
  - o model.compile(): Modelin öğrenme parametrelerini ayarlama.



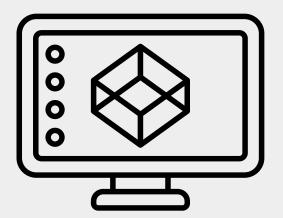
- CUDA Ayarları: İlk olarak, os.environ["CUDA\_VISIBLE\_DEVICES"]
   = "-1" satırı ile GPU kullanımını devre dışı bıraktım. Bu, modelin sadece CPU üzerinde çalışmasını sağlıyor.
- Kütüphanelerin İçe Aktarılması: pandas, tensorflow, sklearn, numpy, ve matplotlib gibi kütüphaneleri içe aktardım. Bunlar veri işleme, model oluşturma ve sonuçları görselleştirme için gerekli.
- Veri Yükleme ve Hazırlama: processed\_data.xlsx dosyasından verileri yükledim. Özellikler olarak Km, hp, ve year sütunlarını, hedef olarak ise price sütununu seçtim. Veriyi %80 eğitim ve %20 test olarak böldüm.
- Veri Normalizasyonu: StandardScaler kullanarak verileri normalize ettim. Bu, modelin daha hızlı ve etkili öğrenmesini sağlıyor.

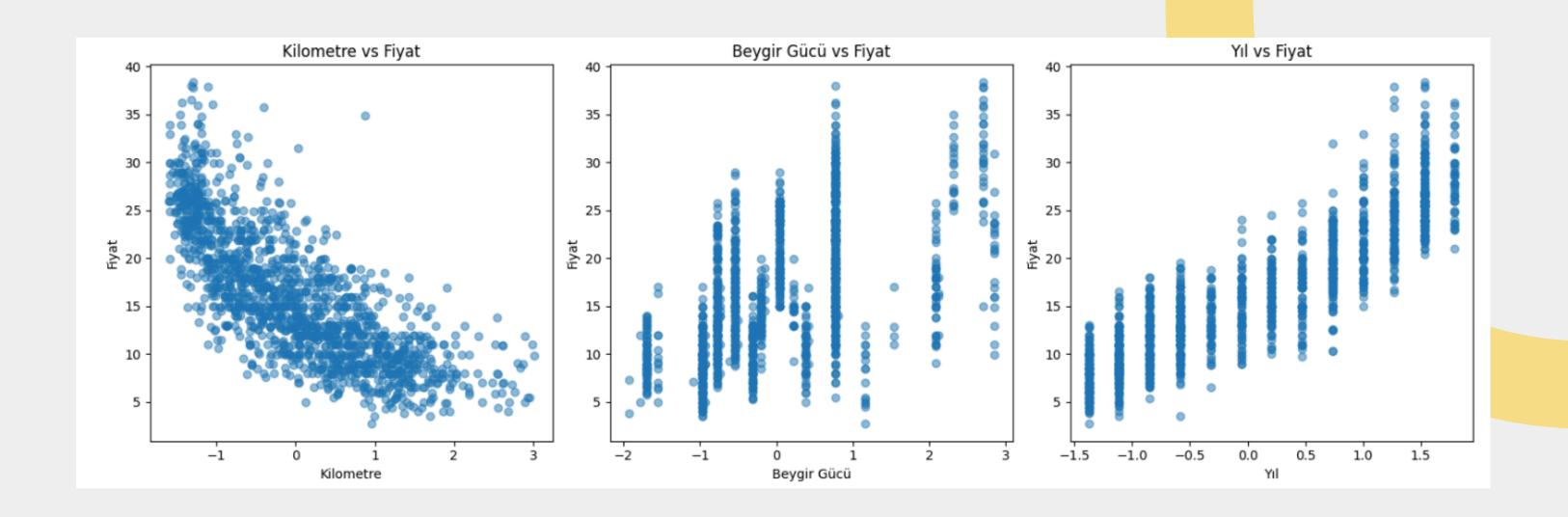


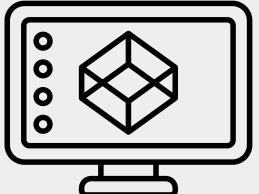
- Modelin İnşası: model\_insasi fonksiyonu ile bir yapay sinir ağı modeli oluşturdum.
- Model, üç gizli katmana sahip: İlk katman: 64 nöron İkinci katman: 32
  nöron Üçüncü katman: 16 nöron Çıkış katmanı ise tek bir nöron içeriyor,
  çünkü fiyat tahmini yapıyoruz.
- Modelin Eğitimi: Modeli 100 epoch boyunca eğittim. Eğitim ve doğrulama kayıplarını matplotlib ile görselleştirdim.
- Modelin Değerlendirilmesi: Test verisi üzerinde modeli değerlendirdim ve kayıp değerini yazdırdım. r2\_score fonksiyonu ile modelin doğruluk skorunu hesapladım.
- Tahminler ve Kullanıcı Deneyimi: Test verisi üzerinde bazı tahminler yaptım ve bunları gerçek değerlerle karşılaştırdım.

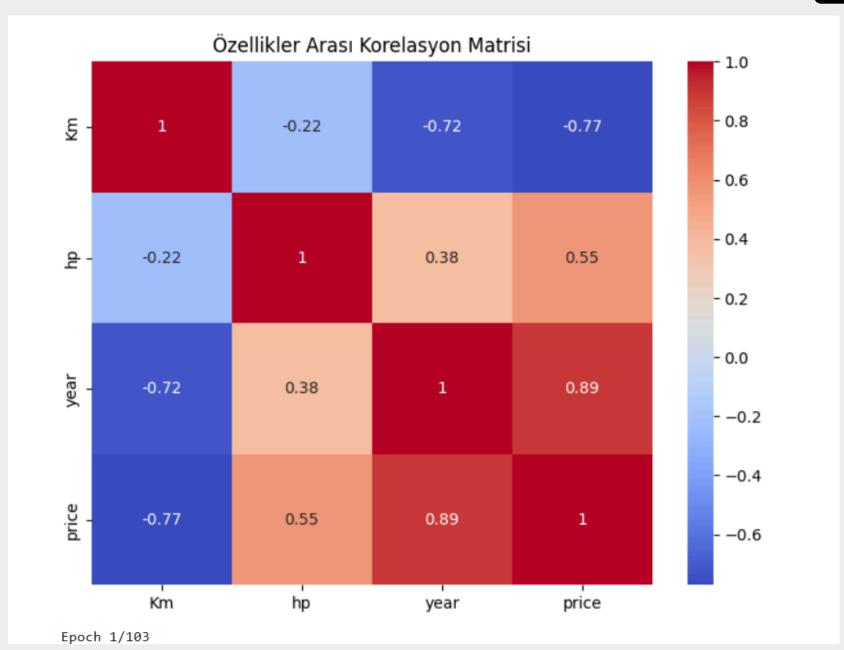


```
Os 3ms/step - loss: 4.2730 - mae: 1.5813
10/10 -
Test kaybı: [4.776244640350342, 1.6725867986679077]
10/10 — 0s 6ms/step
Modelin doğruluk skoru (R^2): 90.14%
Tahmini fiyat: 12.730452537536621, Asil fiyat: 9.7
Tahmini fiyat: 18.15683364868164, Asil fiyat: 14.979
Tahmini fiyat: 25.158283233642578, Asil fiyat: 29.94
Tahmini fiyat: 13.213232040405273, Asil fiyat: 12.9
Tahmini fiyat: 27.215438842773438, Asil fiyat: 22.444
Arabanin ozelliklerini girin:
Arabanin yili: 2022
Arabanin km'sini yazin: 50000
Arabanin beygir gucunu yazin: 120
1/1 — 0s 30ms/step
Tahmini fiyat: $2194.04
```

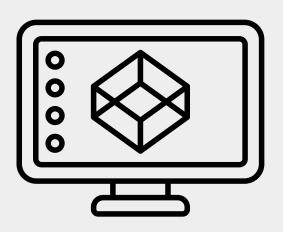




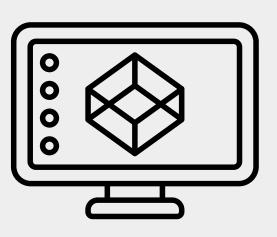




- km ve price: -0.77 değeri, kilometre artarken fiyatın genellikle düştüğünü gösterir. Bu, beklenen bir durumdur çünkü yüksek kilometreli araçlar genellikle daha düşük fiyatlıdır.
- year ve price: 0.89 değeri, üretim yılı arttıkça fiyatın da genellikle arttığını gösterir. Bu da beklenen bir durumdur, çünkü yeni model araçlar genellikle daha pahalıdır.

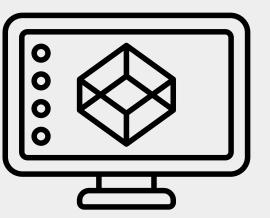


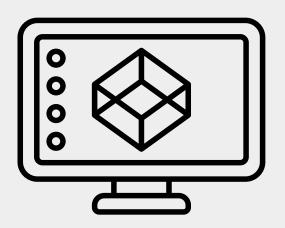
- Kütüphanelerin İçe Aktarılması: pandas, numpy, matplotlib, seaborn, ve sklearn gibi kütüphaneleri içe aktardım. Bunlar veri işleme, model oluşturma ve sonuçları görselleştirme için gerekli.
- Veri Yükleme ve Ön İşleme: cleaned\_data.xlsx dosyasından verileri yükledim.
- preprocess\_data fonksiyonu ile veriyi temizledim ve dönüştürdüm: Vites ve yakıt tiplerini standartlaştırdım. Kategorik değişkenleri LabelEncoder ile sayısal hale getirdim. Arabanın yaşını hesapladım ve kilometreyi ölçek küçültmek için 1000'e böldüm.
- Özellik ve Hedef Değişkenlerin Belirlenmesi: Modelin girdi olarak kullanacağı özellikleri (Km\_thousands, gear\_encoded, year, fuel\_type\_encoded, hp) ve hedef değişkeni (price) belirledim.

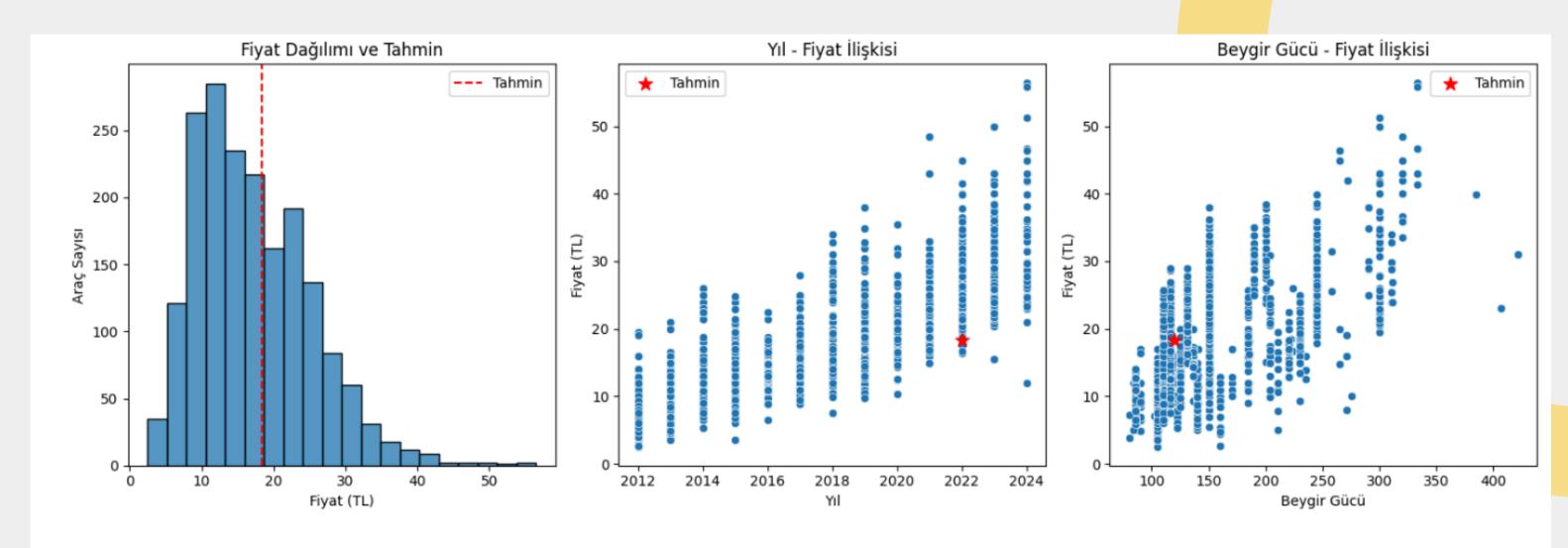


- Veri Ölçeklendirme: StandardScaler kullanarak verileri ölçeklendirdim.
- Modelin Oluşturulması ve Eğitimi:RandomForestRegressor modelini oluşturdum ve eğittim. Bu model, karar ağaçları kullanarak tahmin yapar ve genellikle iyi bir performans gösterir.
- Tahmin Fonksiyonu: predict\_price fonksiyonu, kullanıcıdan alınan verilerle fiyat tahmini yapıyor. Girdi verilerini hazırlayıp ölçeklendirdikten sonra modelden tahmin alıyor.

```
=== Volkswagen Golf Fiyat Tahmini ===
Kilometreyi girin: 50000
Yılı girin (örn. 2013): 2022
Beygir gücünü girin: 120
Vites tipi için:
1 - Manuel
2 - Otomatik
Vites tipini seçin (1 veya 2): 1
Yakıt tipi için:
1 - Benzin
2 - Dizel
Yakıt tipini seçin (1 veya 2): 1
C:\Users\GOK\anaconda3\Lib\site-packages\sklearn\base.py:493: UserWarnir
  warnings.warn(
=== Tahmin Sonuçları ===
Girilen Değerler:
Kilometre: 50,000
Yıl: 2022
Beygir Gücü: 120.0
Vites: Manual
Yakıt: Gasoline
Tahmini Fiyat: 18.36 TL
```





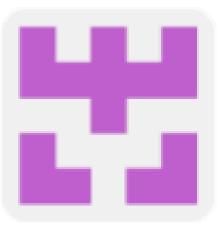


Model Performans Metrikleri:

R2 Score: 0.9343 RMSE: 2.16 TL

# teşekkürler.

#### safagoek/ ML\_Car\_price\_prediction







#### safagoek/ML\_Car\_price\_prediction

Contribute to safagoek/ML\_Car\_price\_prediction development by creating an account on GitHub.

