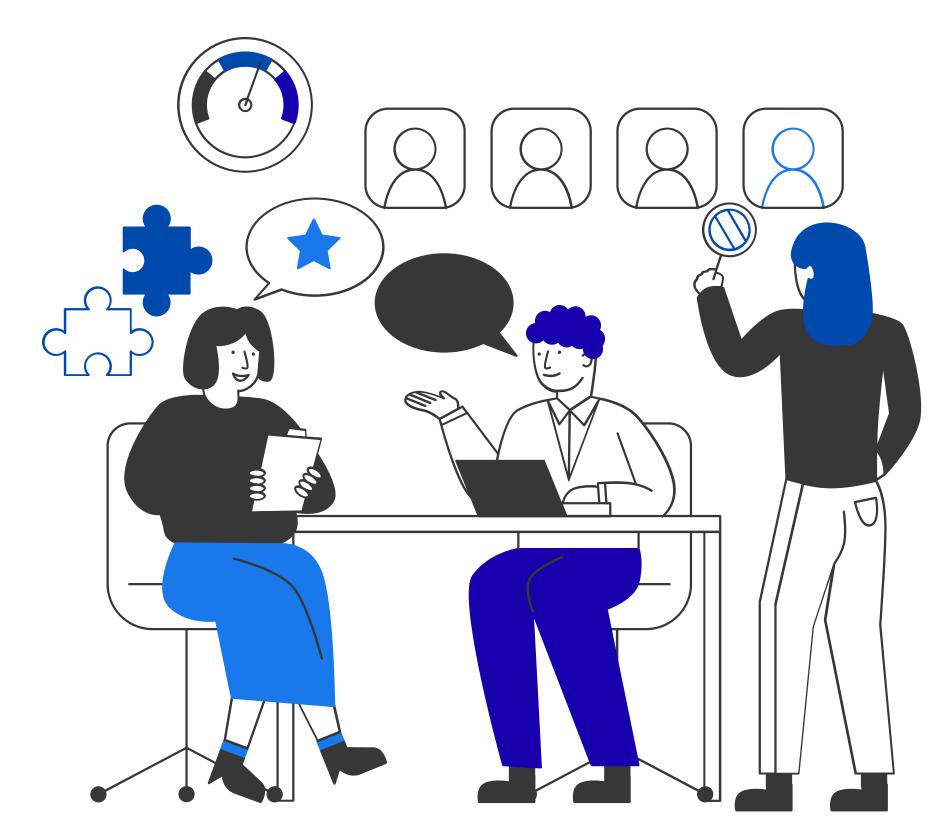
Borusan Otomotiv







Rümeysa Besli - Yağmur Bayraktar - Buse Sena Vardar - Oğulcan Çiçek - Yusuf Korkmaz





Şirketin elindeki bazı araçlar uzun süre satılamadan stokta kalmaktadır. Yönetim, stok devir süresini optimize edebilmek için dinamik fiyatlandırma yaklaşımını gündeme almıştır.

Bu çalışmadaki amacımız, hem kârlılığı koruyacak hem de elde kalan araç sayısını azaltacak bir çözüm ortaya koymaktır.

SÜREÇLERIMIZ

01

ANALIZ MODELLEME

Analiz ve modelleme kısmında

Python ile regresyon analizleri

yaparak fiyatın satış süresine

etkisini inceledik. Ayrıca fiyatın

%5, %10 ve %15 düşmesi

durumunda satış süresinin nasıl

değişeceğini **simülasyonlarla**

test ettik ve bu sonuçları

grafiklerle görselleştirdik.

ÇIKARIMLAR

ve simülasyon Modelleme elde ettiğimiz adımlarında çıkarımları bir araya getirerek mevcut yapıda elimizde olan sistemin bir dinamik fiyatlama modeli kurmak için yeterli olup olmadığı hakkında tartıştık.

VERİ HAZIRLAMA

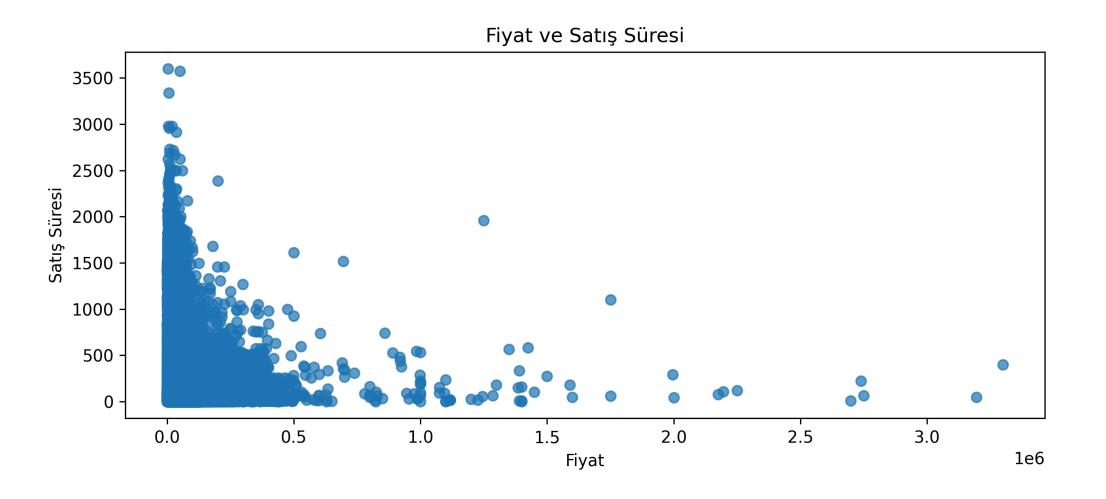
Veri hazırlama aşamasında, SQL kullanarak stok devir süresini CTE ve WINDOW fonksiyonlarıyla hesapladık. Satış süresi, fiyat değişiklikleri ve araç özelliklerini tek bir veri setinde bir araya getirdik.







KEŞİF & ANALİZ





Bu görsel, ürünümüzün fiyat ve satış süresi arasındaki ilişkide beklenmedik ve önemli bir eğilimi ortaya koymaktadır. Genel eğilim, fiyat arttıkça satış süresinin kısaldığı yönündedir.

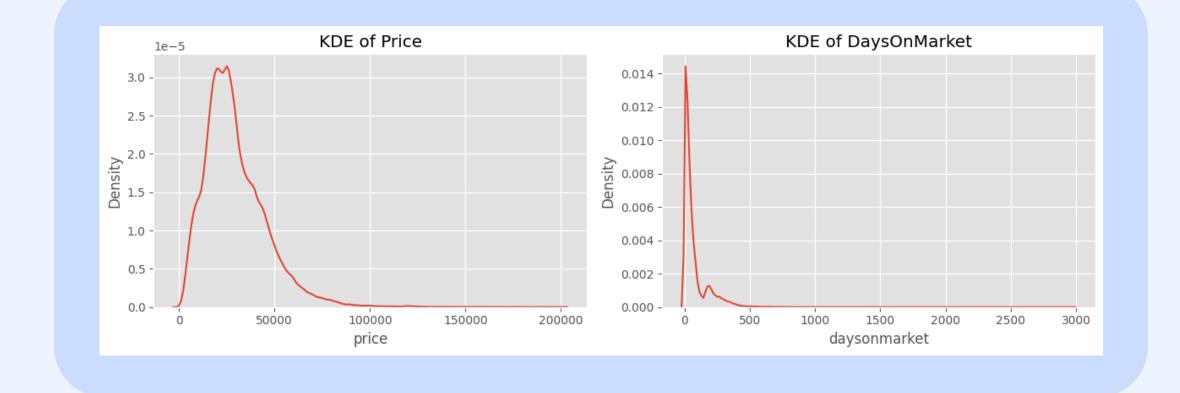
3.0 fiyat noktasının, belirli bir müşteri segmenti için bir "prestij eşiği" veya "değer algısı" yarattığını düşündürmektedir. Bu segment, daha yüksek fiyatı kalite, özelik veya statü göstergesi olarak algılayarak daha hızlı satın alma kararı veriyor olabilir. Bu bulgu, fiyatlandırma stratejimizde yalnızca hacmi değil, aynı zamanda hedef kitlemizin psikolojisini ve değer algısını da dikkate almamız gerektiğini göstermektedir.

KEŞİF & ANALİZ

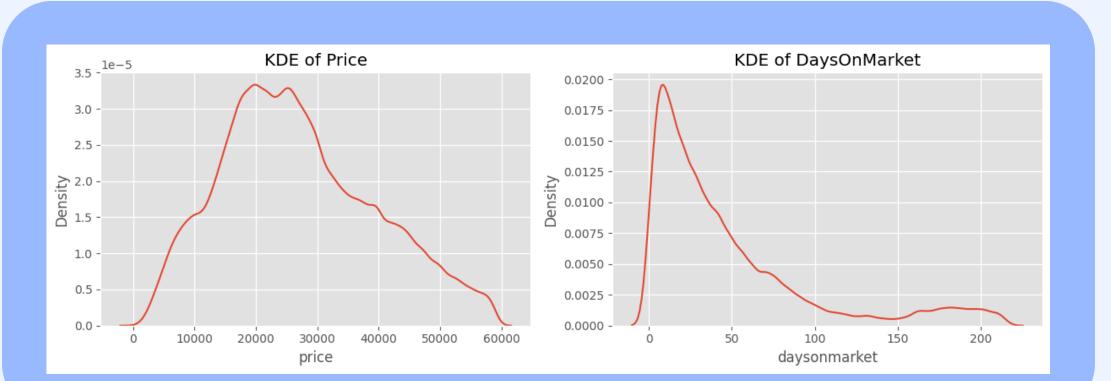


Önişleme

Öncesi







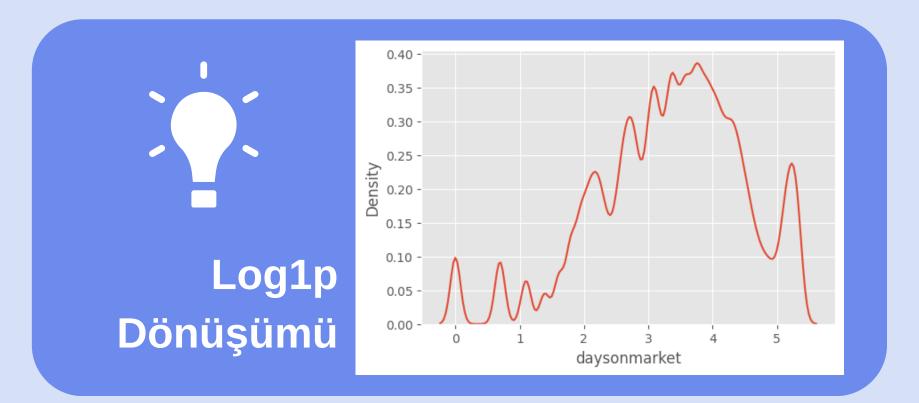


Önişleme Sonrası

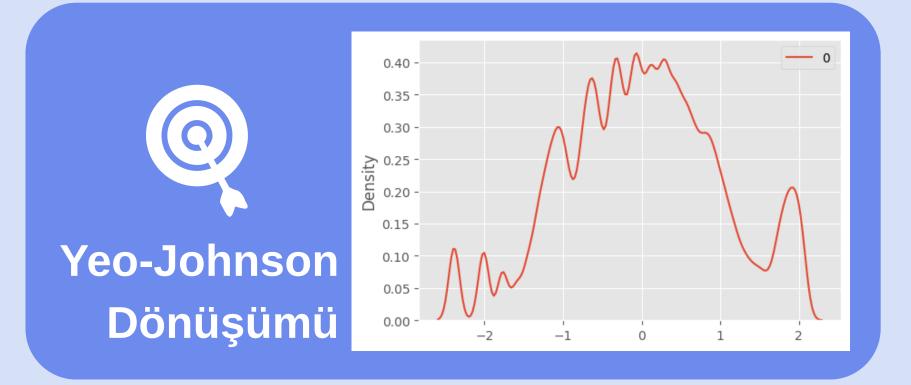




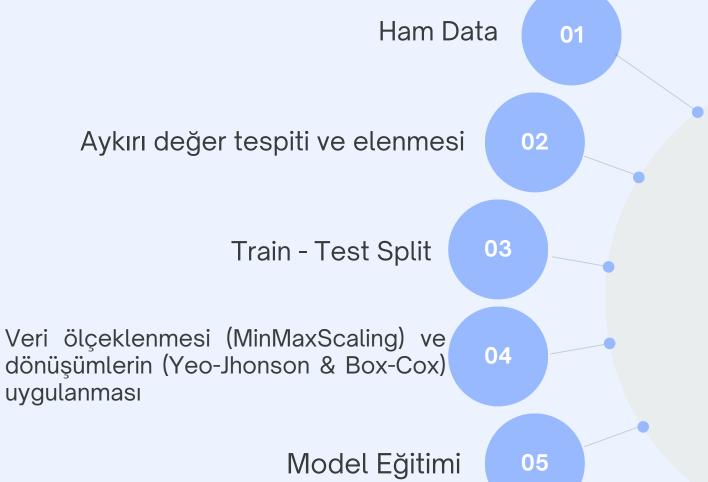
KEŞİF & ANALİZ



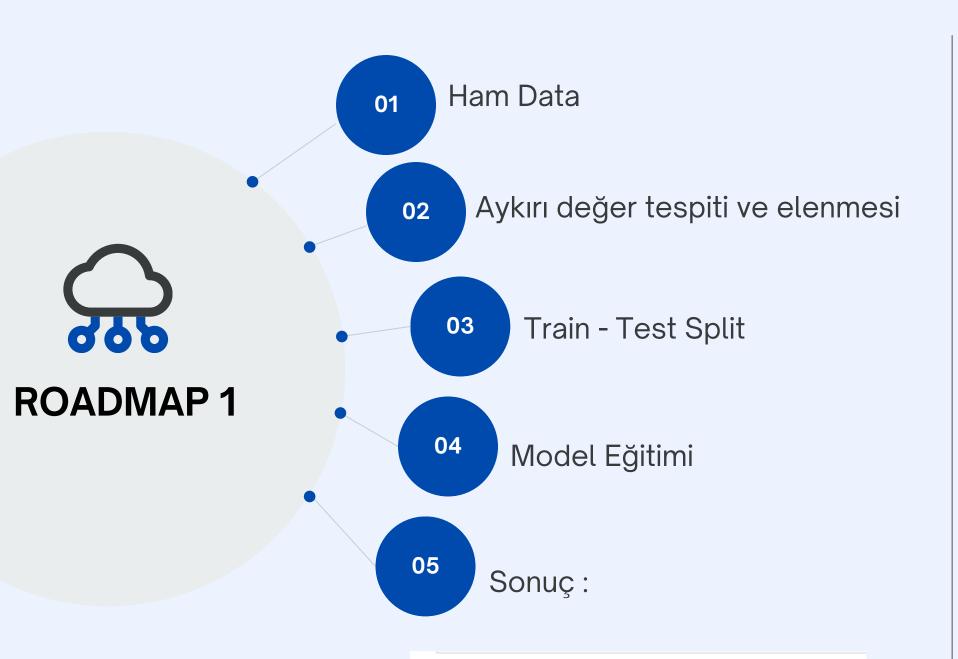




Borusan Otomotiv





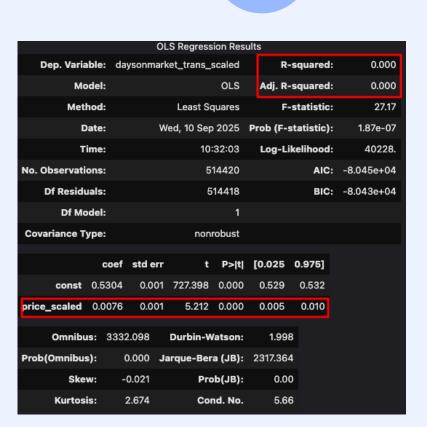


MODEL EĞİTİMİ

R² Score: 0.0040

Fiyat katsayısı: 0.000352

Intercept: 65.52







Roadmap 1 Çıkarımları

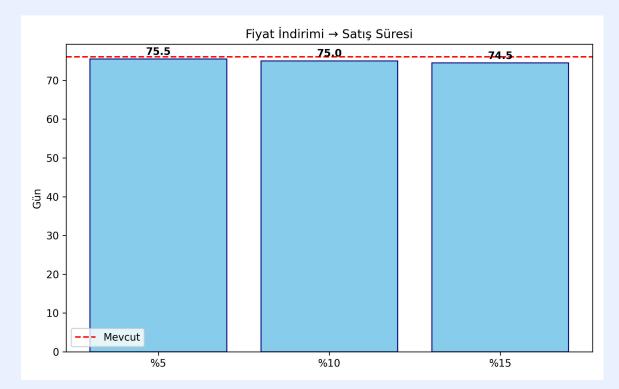
Elde edilen regresyon modeline göre, fiyat ile hedef değişken arasında anlamlı bir ilişki bulunmamaktadır. R² değerinin 0.0040 olması, modelin açıklayabildiği varyansın neredeyse yok denecek kadar az olduğunu göstermektedir. Fiyat değişkeninin katsayısının sıfıra yakın (0.000352) olması, hedef değişken üzerinde kayda değer bir etkisi olmadığını teyit etmektedir. Bu sonuçlar, mevcut modelin tahmin gücünün olmadığına ve ilişkinin zayıflığına işaret etmektedir.

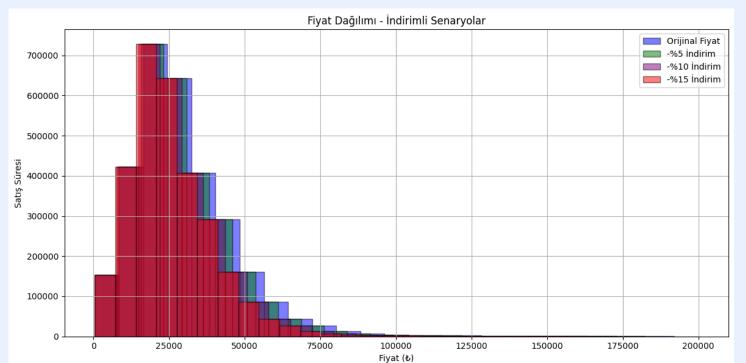


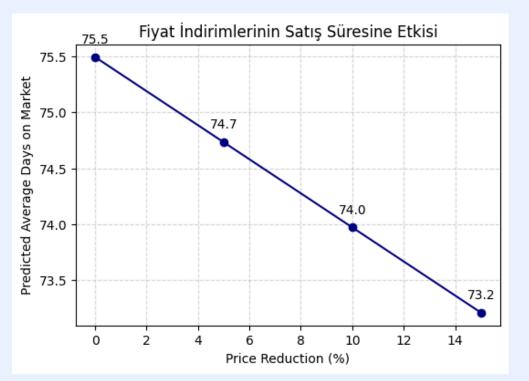
Roadmap 2 Çıkarımları

Elimizdeki veri doğrultusunda iki değişken arasında bir bağlantı bulunmamaktadır. Fiyat'ın hedef değişken üzerindeki sahip olduğu açıklanan varyans miktarı (R2) 0 değerine yakınsamakta ve OLS lineer regresyon sonucu fiyatın katsayı değeri 0 değerini almaktadır.

SIMULASYON SONUÇLARI





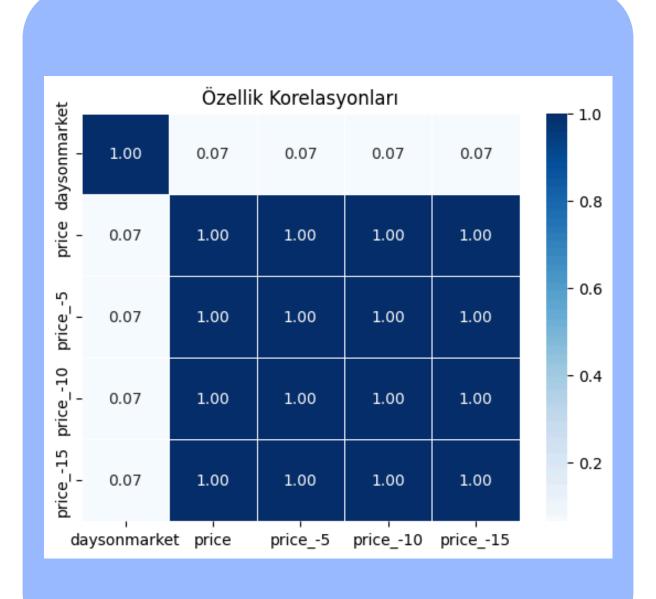




Finalize edilen modellerde, 'Fiyat' değişkeninin katsayısının 0'a yakın değer alması sebebi ile fiyat indirimlerinin satış süresi üzerindeki etkisi tam olarak gözlenememektedir.

SIMULASYON SONUÇLARI

Fiyat indirimleri ve markette geçen süre arasındaki korelasyonu verilen ısı haritası üzerinden gözlemleyebiliriz.



Aykırı değer tespiti adımları sırasında yapmış olduğumuz gözlemlerimiz üzerine sahip olunan bu korelasyon değerlerinin yüksek fiyatlı araçlardan kaynaklı olduğunu söyleyebiliriz. Bu ilanlar dışında kalan diğerleri için genel bakış açısında herhangi lineer bağlantı bulunamamıştır.

SİMULASYON SONUÇLARI

Katma değer etkisi yaratabilecek bir dinamik fiyatlama modeli oluşturabilmek adına sadece 'fiyat' değişkeninin kullanılmasını yetersiz buluyor ve aşağıdaki önerileri sunuyoruz:



Fiyatlamanın yanında araç kondisyon verilerinin de korele olduğu gözlemlememiz sebebiyle bu değişkenlerin de kullanılması gerektiğini düşünüyoruz.



Genel bir modelleme yerine kategorik değişkenlerin de kullanılması ile alt gruplar üzerinde farklı trendler gözlemlenebilir.



Lineer ilişki varsayımı bulunmayan modellerin (karar ağaçları, GBDTs, vs) kullanılması ile non-lineer trendler yakalanabilir.



TEŞEKKÜR EDERİZ

Bilgilerimiz



Rümeysa BESLİ



<u>Yağmur Bayraktar</u>



<u>Buse Sena Vardar</u>



<u>Oğulcan Çiçek</u>



Yusuf Korkmaz

