



DOĞUŞ DATATHON DOĞUŞ OTOMOTİV - FİNAL SUNUMU

Anıl Öztürk



ANIL ÖZTÜRK

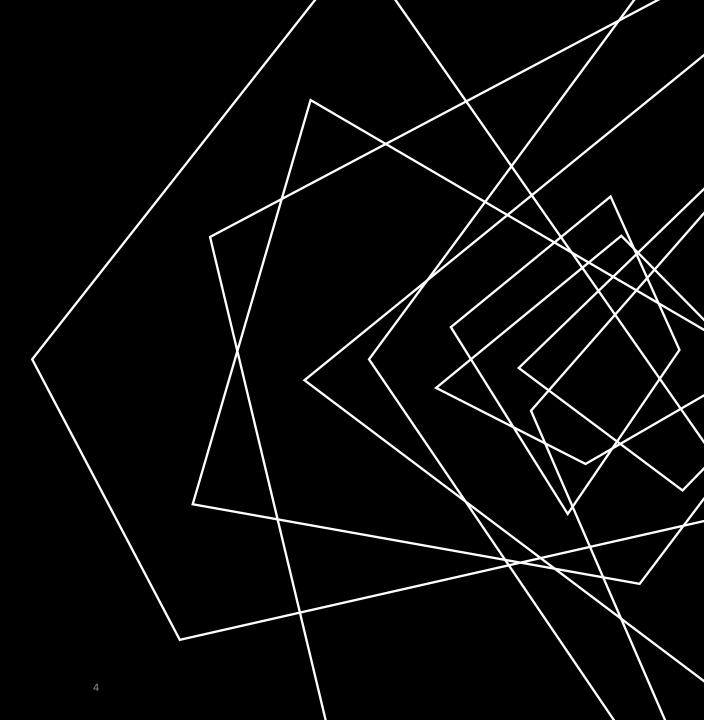
- İstanbul Teknik Üniversitesi Bilgisayar Mühendisliği, Yüksek Lisans
- Makine Öğrenmesi Mühendisi

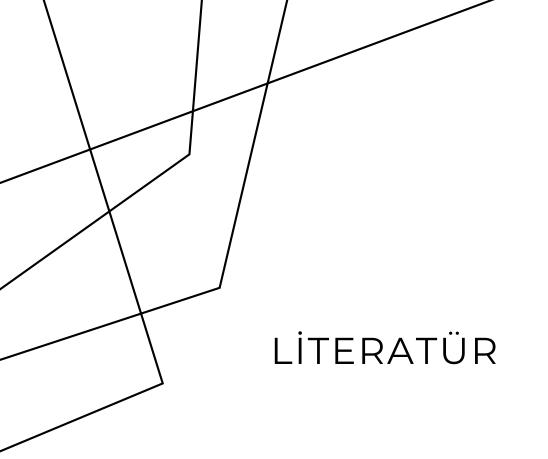


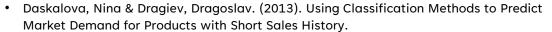
PROBLEM

Aktif ruhsat sahipliği bulunan bir müşterinin gelecek 3 ay içerisinde satış dosyası açtırma olasılığı nedir?

- Tahmin yapılan dönemde aktif ruhsatı olmayan kullanıcı gözardı edilmeli
- Satış dosyasının adedi önemli değil
- Müşteri başına bir adet tahmin gerekli
- Tahminler olasılık formatında olmalı







- https://towardsdatascience.com/predicting-sales-611cb5a252de
- Predicting Future Sales of Retail Products using Machine Learning (https://arxiv.org/pdf/2008.07779.pdf)



MEVCUT YÖNTEMLER

1. ÖZELLİK ÇIKARIMI

- Unsupervised yöntemler ile müşterileri gruplama amaçlı özellik çıkarımı
- Her bir kullanıcının geçmiş verileri üzerinden istatistiksel özellik çıkarımı (min, max, mean, median, kurtosis, skewness vb.)
- Unsupervised yöntemler ile geçmiş verilerin istatistikleri üzerinden gruplama amaçlı özellik çıkarımı

2. TAHMİN MODELİ TÜRÜ

- Satış miktarını tahmin eden regresyon modelleri
- Satış zamanını tahmin eden regresyon modelleri
- Satış durumunu tahmin eden sınıflandırma modelleri

3. TAHMIN MODELI MIMARISI

- İstatistiksel modelleme
- Gelişmiş karar ağacı algoritmaları
- Ardışıl yapay sinir ağları (RNN, GRU, LSTM)



ÇÖZÜM AŞAMALARI

VERI TEMIZLIĞİ

Verideki anomalilerin giderilmesi, formatın standardize edilmesi

TAHMİN MODELİ SEÇİMİ

Model mimarisine, hyper-parameter setlerine ve eğitim sürecine karar verilmesi

ÖZELLİK ÇIKARIMI

Kullanıcıların ve araçlarının geçmişe dayalı verilerine dayanarak yeni sentez verilerin oluşturulması

ÇAPRAZ DOĞRULAMA

Modelin güvenilirliğinin test edilebilmesi adına değişken eğitim-test setleri üzerindeki performanslarının değerlendirilmesi



VERİ TEMİZLİĞİ

MÜŞTERİ BİLGİLERİ

Mod

Tek bir müşteri için farklı;

Cinsiyet

• Şehir

Meslek

Medeni Durum

RUHSAT BILGILERI



SATIŞ DOSYALARI

Satış dosyasındaki her araç için ayrı bir satır var

- Satış dosyası özelinde içerdiği araç sayısı
- Her satış dosyasına ait tek bir satır
- Satış dosyaları sadece tarihler ve içerdikleri araç sayısı ile saklandı



VERI TEMIZLIĞİ

ARAÇ DETAYLARI

```
vehicle_df.replace(
    {"Kurşunsuz benzin": "Benzin",
        "Kurşunsuz Benzin": "Benzin",
        "?Benzin": "Benzin",
        "Seçiniz": np.nan,
        "Benzin/Hybrid": "Hibrit",
        "Benzin/Hibrit": "Hibrit",
        "Dizel/Hibrit": "Hibrit",
        "Diesel": "Dizel"},
        inplace=True)
```

```
Belirsiz yakıt
ve şanzıman
tipi
```

```
Unknown
```

SERVIS BILGILERI

```
servis_df["IS_MAINTENANCE"].replace(
    {
    1: "Bakım",
    0: "Servis",
    },
    inplace=True)
```



Her işlem için ayrı 'CUSTOMER_ID'

Bütün işlemler unique 'BASE_CUSTOMER_ID' ile eşlendi

Verilerde geçmiş-tahmin dönemi ayrımının oluşturulması

Ocak	Şubat	Mart	Nisan	Mayıs	Haziran	Temmuz	Ağustos	Eylül	
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin				1. Pencere
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin			2. Pencere
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin		3. Pencere

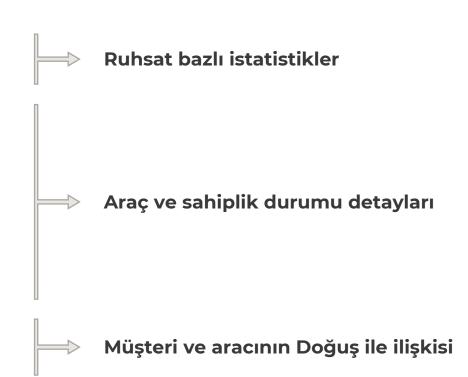
• • •

Dönem penceresinden çıkarılmış özellikler

1 veya 0



- 3 AY İÇİNDE SATIŞ DOSYASI AÇTIRMA DURUMU: {0,1}
- Aktif ruhsatlı araç sayısı
- Pasif ruhsatlı araç sayısı
- · Araca sahip olunduğundan beri geçen zaman
- Aracın trafiğe çıktığından beri geçen zaman
- Aracın markası
- Aracın modeli
- Aracın motor yakıt tipi
- Aracın şanzıman tipi
- Bu zamana kadar Doğuş'tan aldığı toplam araç sayısı
- Mevcut aracı Doğuş'tan alıp almadığı





- Son açtırılan satış dosyasından beri geçen zaman
- Son açtırılan satış dosyasının ayı
- Bu zamana kadar açtırdığı toplam satış dosyası sayısı
- Şimdiye kadar açtırdığı satış dosyalarının içerdiği ortalama araç sayısı
- Ortalama satış dosyası periyodu
- Araç için şimdiye kadar harcadığı toplam servis bedeli
- Araç için şimdiye kadar servise gitme sayısı
- Aracın son servis gördüğünden beri geçen süre
- Araç için şimdiye kadar harcadığı toplam bakım bedeli
- Araç için şimdiye kadar bakıma gitme sayısı
- Aracın son bakıma girdiğinden beri geçen süre

> Satış dosyası istatistikleri

Aracın bakım ve servis istatistikleri



Birden Fazla Aracı Olan Müşteriler

- Araç özelliklerinin mod'u ve medyanı
- Son alınan aracın özellikleri



- Cinsiyet
- Şehir
- Meslek
- Medeni durum
- Yaş (Her dönem için mevcut yıla göre dinamik hesaplanır)
- USD/TRY aylık fark oranı
- USD/TRY aylık fark
- TÜFE aylık fark oranı
- TÜFE aylık fark





BACKLOG

- Satış dosyası tarihleri üzerinden zaman-serisi oto-korelasyon özellikleri
- **CORONA:** {0,1}
- Merkez Bankası faiz bilgileri



Problem Tipi

Satış dosyası zamanı tahmini

~3.7 ay ortalama sapma

Satış dosyası durumu tahmini

~83% AUC



Model Mimarisi

One-Hot Encoding

- SVM
- Logistic Regression
- XGBoost

Unique Categorical Encoding

- CatBoost
- LightGBM
- Keras TensorFlow NN

Stacked-Ensemble

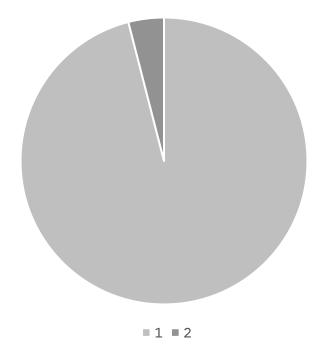
- Logistic Regression Head
- · Random Forest Head



Sınıf Dengesizliği

- Class Weighting
- Square-Root Class Weighting
- Random Undersampling
- Random Oversampling
- Focal Loss

Satış Dosyası Açtırma





Hyper-Parameter Tuning

- Optuna
- AUC maksimizasyonu
- Depth
- Random Strength
- Bagging Temperature
- Learning Rate
- Border Count



ÇAPRAZ DOĞRULAMA

	Ocak	Şubat	Mart	Nisan	Mayıs	Haziran	Temmuz	Ağustos	Eylül
	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin			
Eğitim ⇐	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin		
Test ⇐	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin	

- Group KFold (müşteri bazında gruplama)
- Time Series Splitting with gaps

2021



TIME SERIES SPLITTING WITH GAPS

FOLD 1

Ocak	Şubat	Mart	Nisan	Mayıs	Haziran	Temmuz	Ağustos	Eylül	
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin				1. Pencere
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin	2. Pencere

FOLD 2

Şubat	Mart	Nisan	Mayıs	Haziran	Temmuz	Ağustos	Eylül	Ekim
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin			
Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Geçmiş	Tahmin	Tahmin	Tahmin

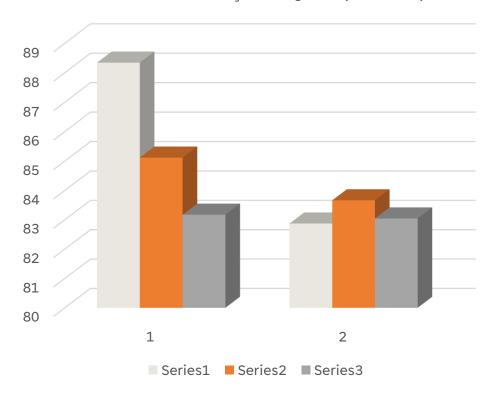
1. Pencere

2. Pencere



ÇAPRAZ DOĞRULAMA

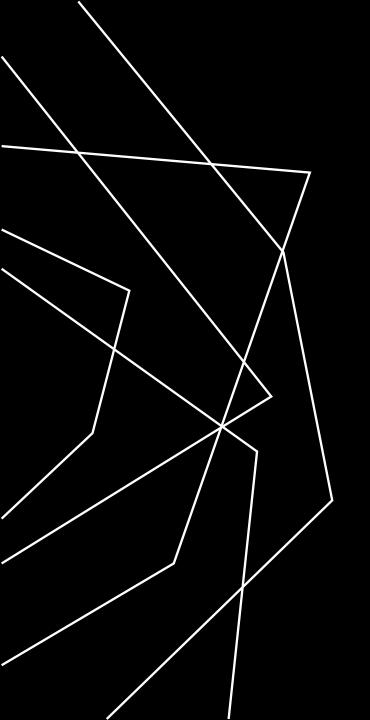
Tekniklerin Başarı Kıyası (AUC %)





TAHMİN AŞAMASI

- Çapraz doğrulama ile model eğitimi
- Her fold modeli ile tahmin
- Modellerin tahminlerin ortalamasının alınması



TEŞEKKÜRLER

Anıl Öztürk

anilozturk96@gmail.com