TELCO MÜŞTERİ KAYBI VERİLERİYLE SINIFLANDIRMA PROJESİ

RABİA ÇOBANLI

PROBLEM TANIMI

Müşteri kaybı telekomünikasyon (Telco) sektörü için temel bir sorundur. Bir Telco operatöründen diğerine taşınan müşteri kaybı olarak tanımlanır. Telco operatörleri müşteri tabanını korumak ve artırmak için bu tür kayıp müşterilere ticari pazarlama politikaları uygulayabilir.

Şirketi terk edecek müşterileri tahmin edebilecek bir makine öğrenmesi modeli geliştirilmesi beklenmektedir.

Telco müşteri kaybı verileri, üçüncü çeyrekte Kaliforniya'daki 7043 müşteriye ev telefonu ve İnternet hizmetleri sağlayan hayali bir telekom şirketi hakkında bilgi içerir. Hangi müşterilerin hizmetlerinden ayrıldığını, kaldığını veya hizmete kaydolduğunu gösterir.

Bu projede, bir müşterinin kuruluştan ayrılma olasılığını, müşteri kaybının temel göstergelerini ve bu sorunu önlemek için uygulanabilecek elde tutma stratejilerini bulmayı amaçlıyoruz.

METODOLOJI

Veri Kaynağı

Telco Customer Churn

Analiz & Görselleştirme Araçları



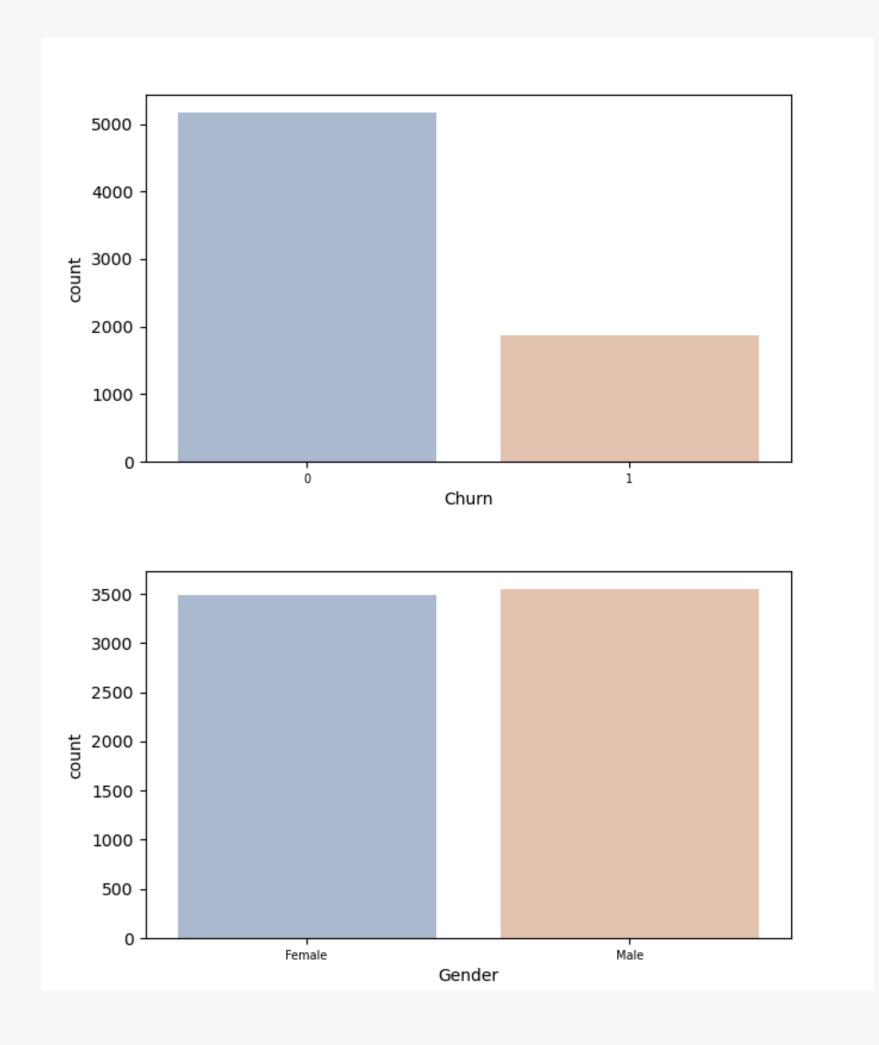


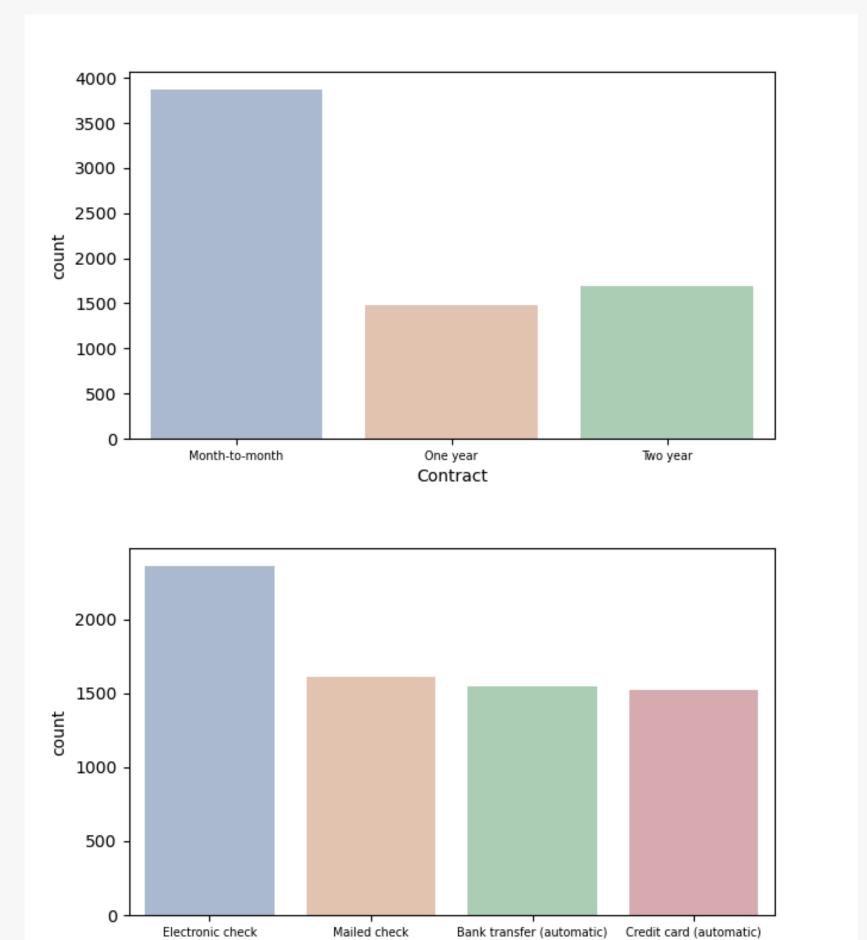




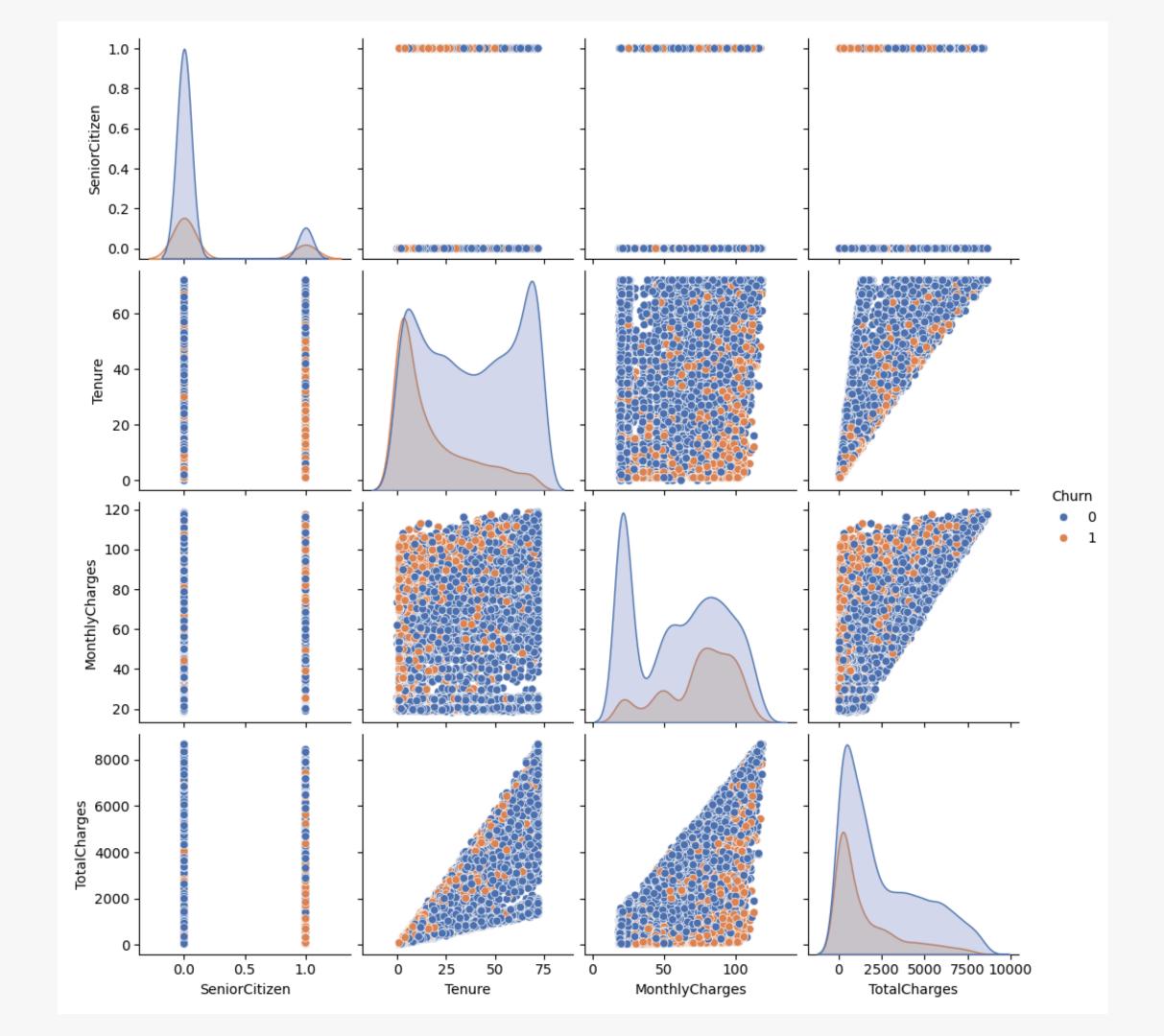


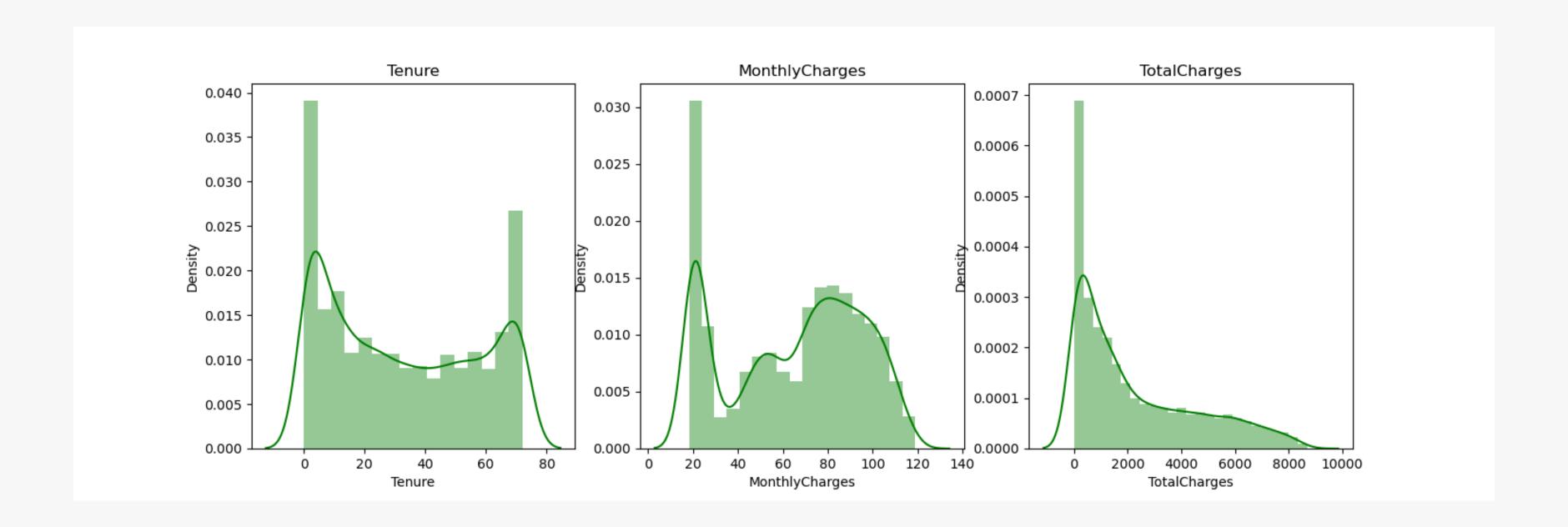


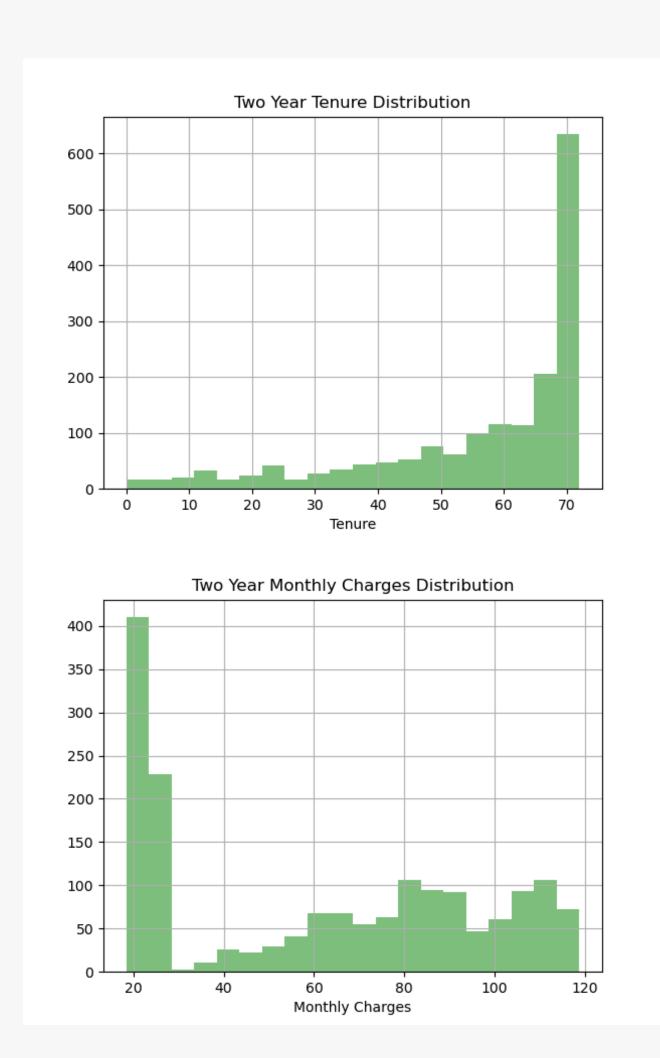


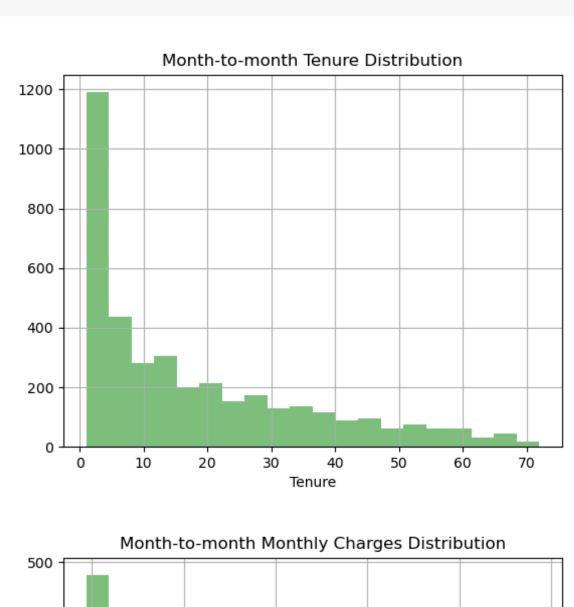


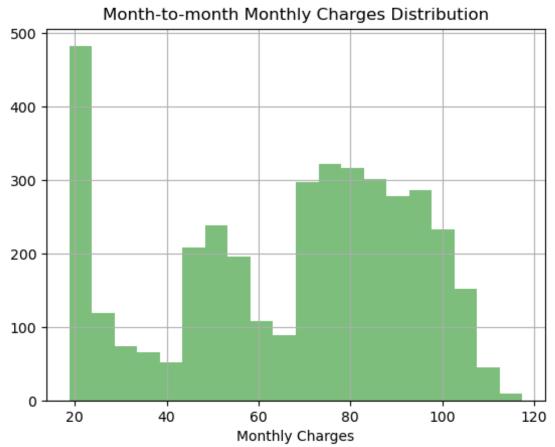
PaymentMethod

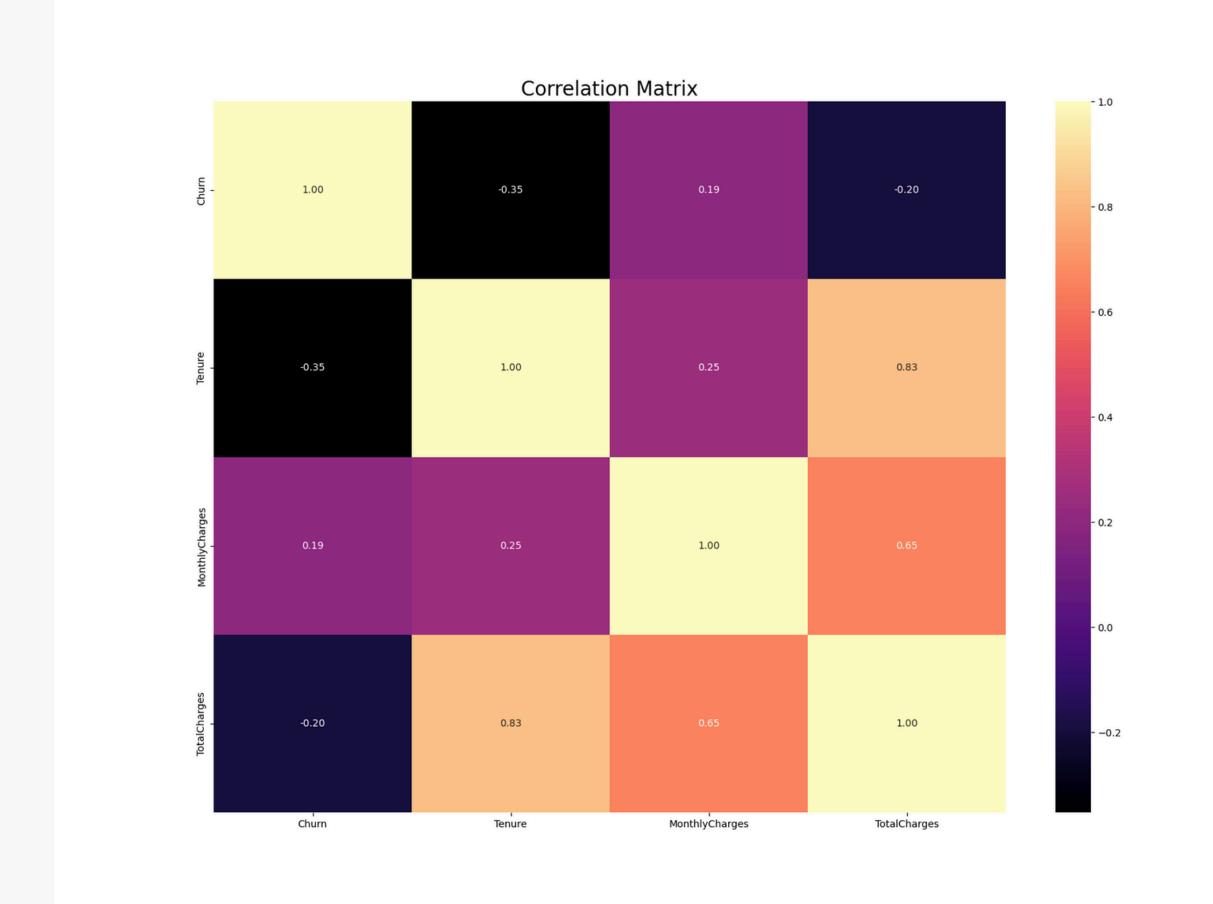












ÇALIŞMA ÖZETİ

	Model	Accuracy	AUC	Recall	Precision	F1
0	Logistic Regression	0.802	0.845	0.516	0.665	0.580
1	Random Forest	0.789	0.824	0.478	0.639	0.546
2	K-Nearest Neighbors	0.760	0.780	0.513	0.553	0.531
3	XGBoost	0.778	0.818	0.500	0.598	0.544
4	LightGBM	0.789	0.829	0.514	0.628	0.564
5	SVM	0.793	0.798	0.463	0.657	0.541
6	CatBoost	0.796	0.837	0.510	0.647	0.570

Özellik mühendisliği uyguladıktan sonra makine öğrenimi modellerinin sonuçları yukarıdaki gibidir.

ÇALIŞMA ÖZETİ

RANDOM FORESTS

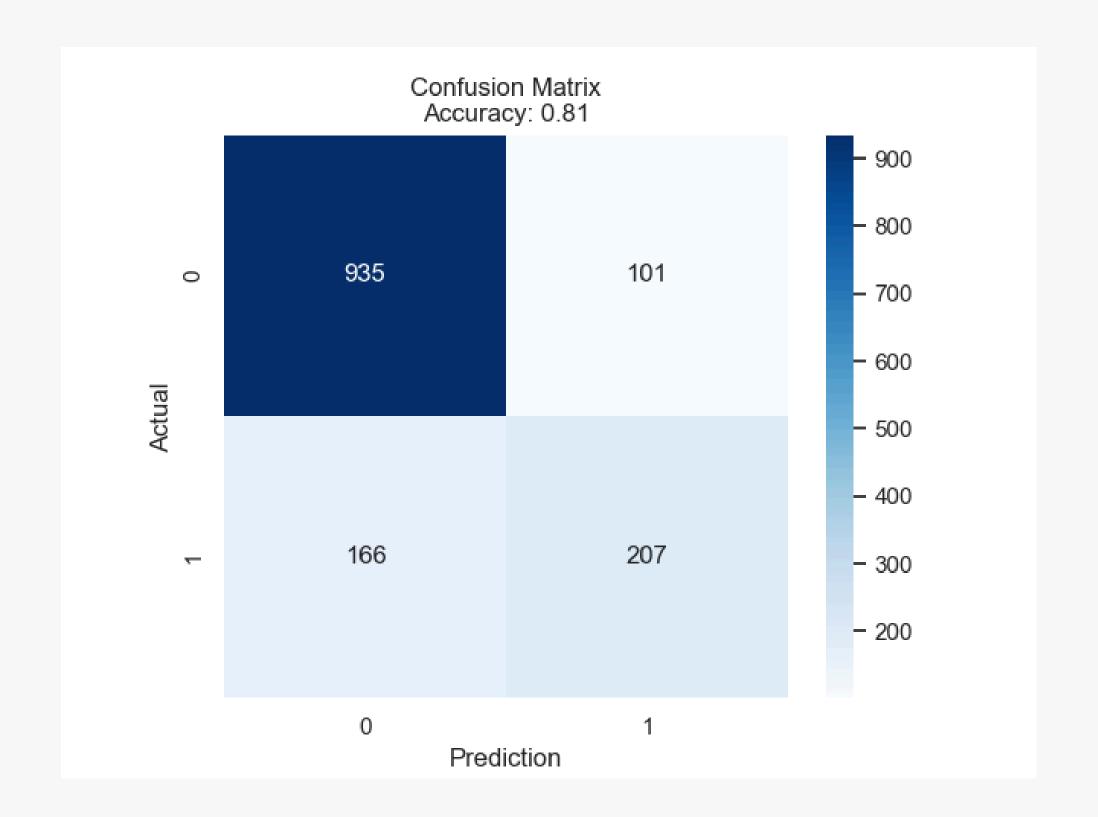
Accuracy F1 Score ROC AUC 0.799 0.568 0.837

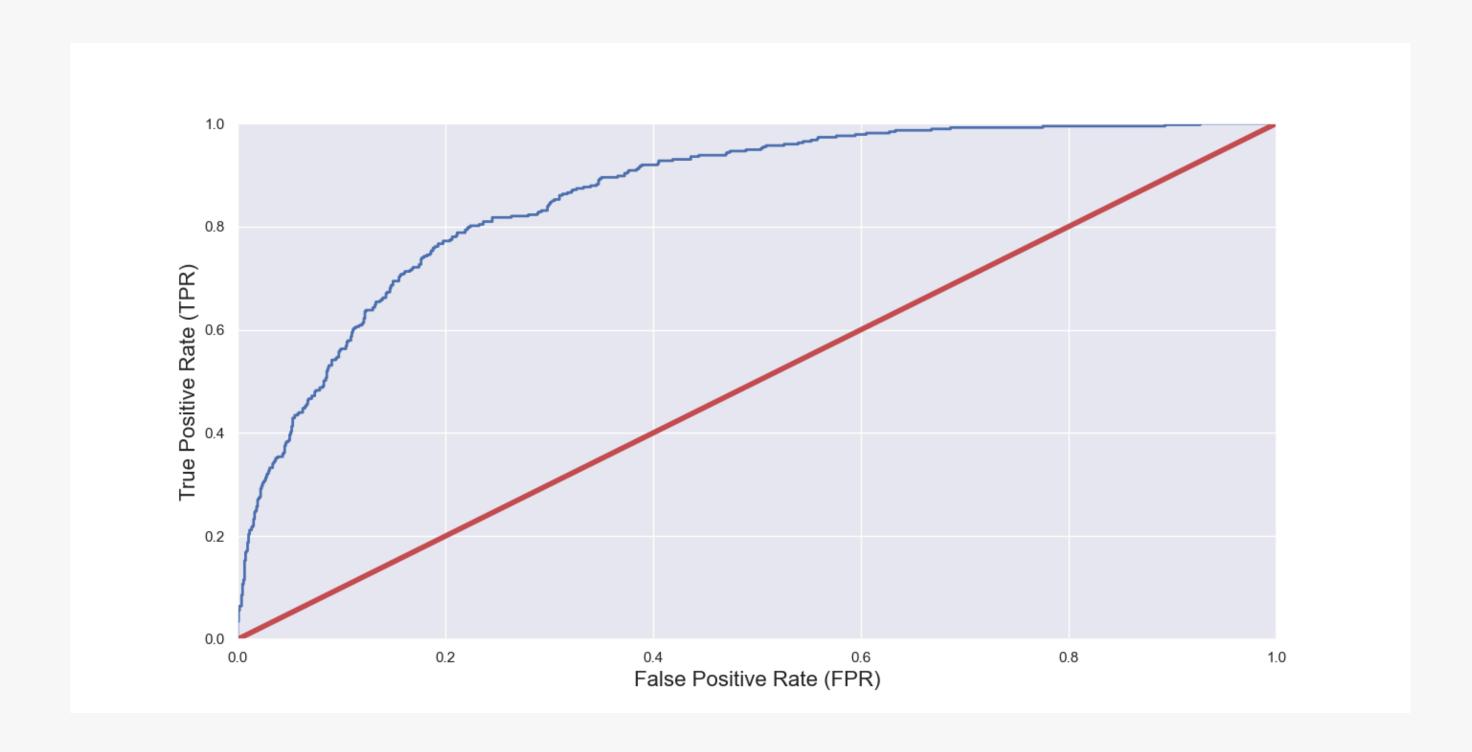
XGBOOST

Accuracy F1 Score ROC AUC 0.800 0.574 0.842

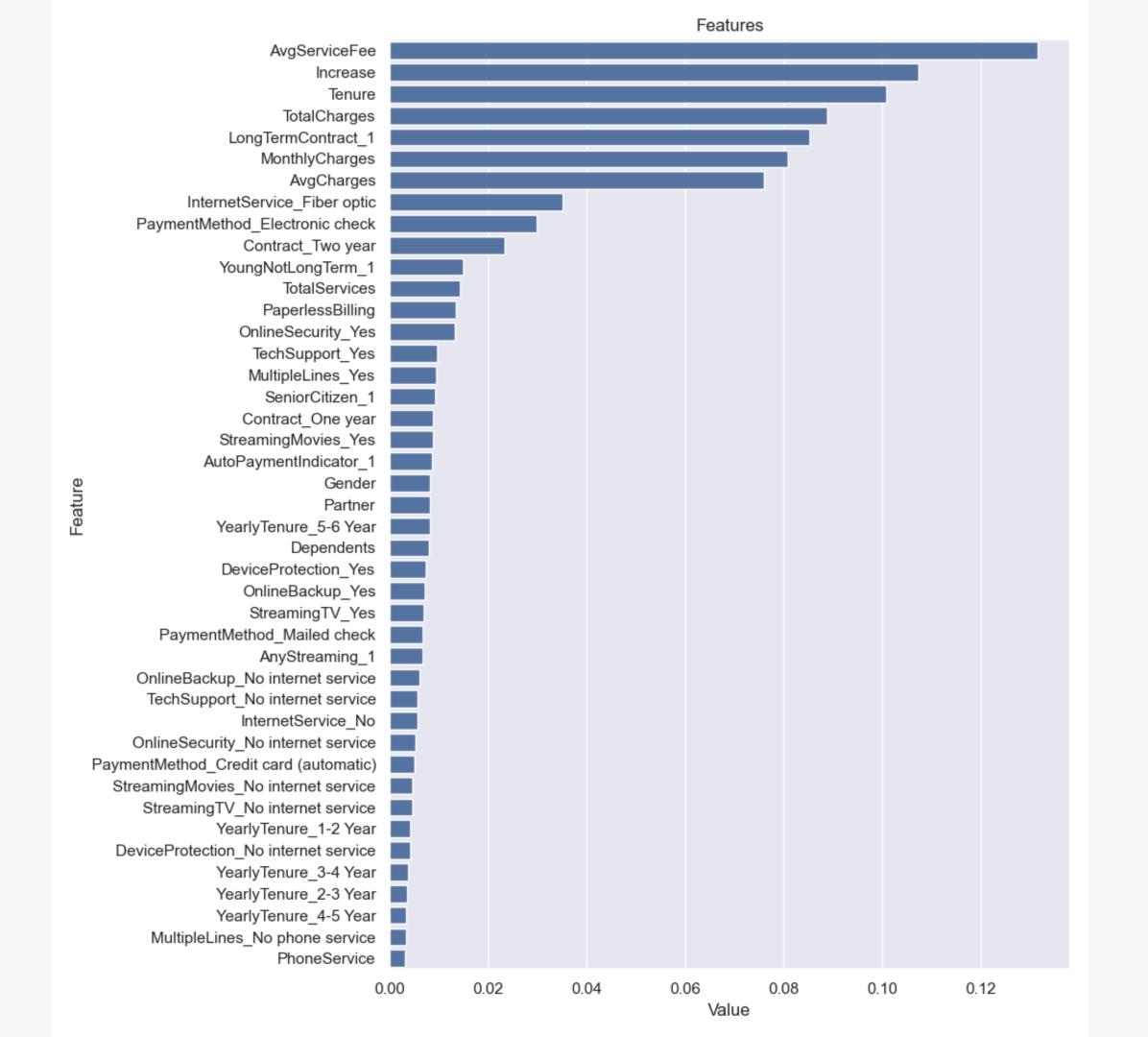
LIGHTGBM

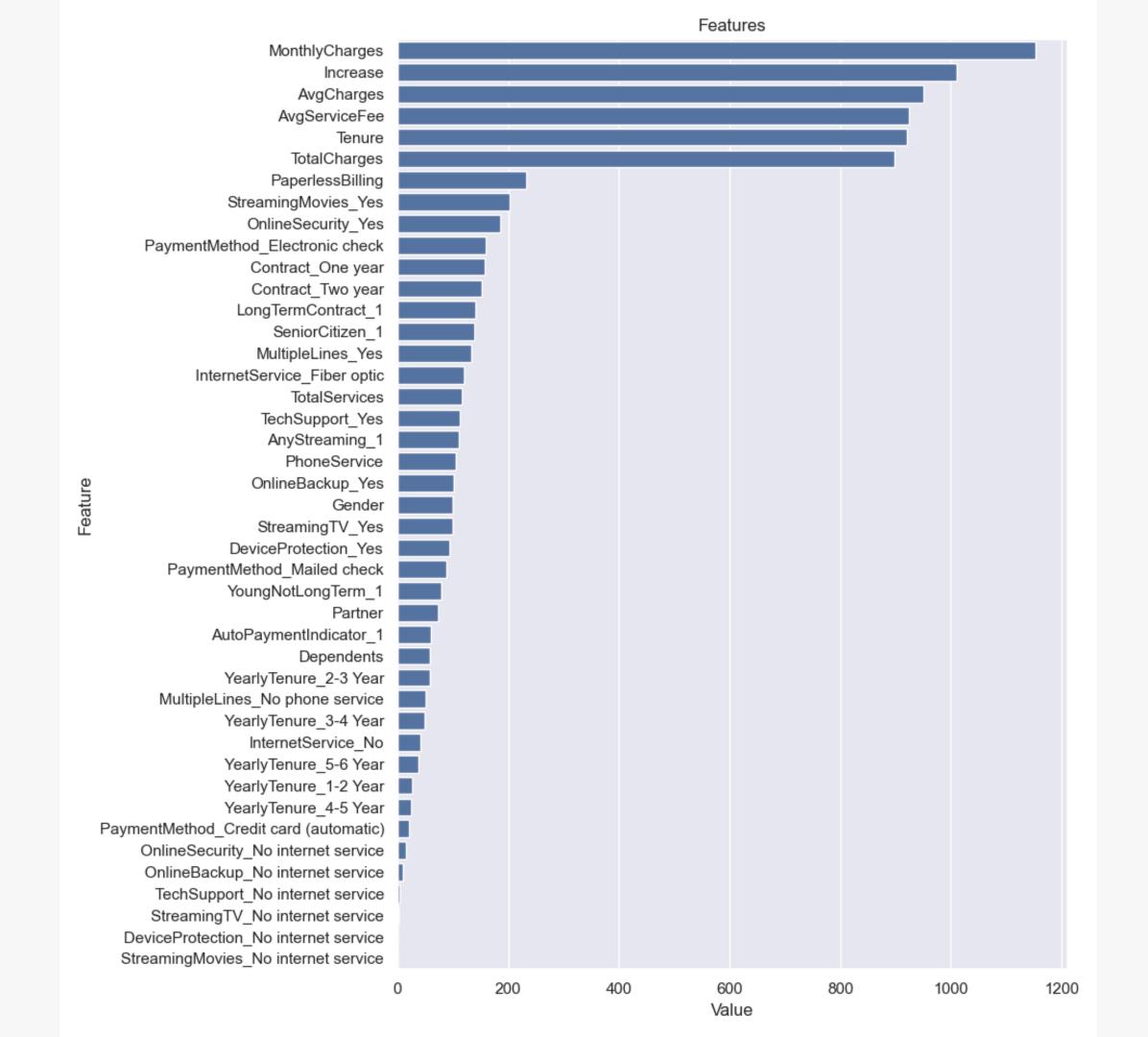
Accuracy F1 Score ROC AUC 0.796 0.562 0.842

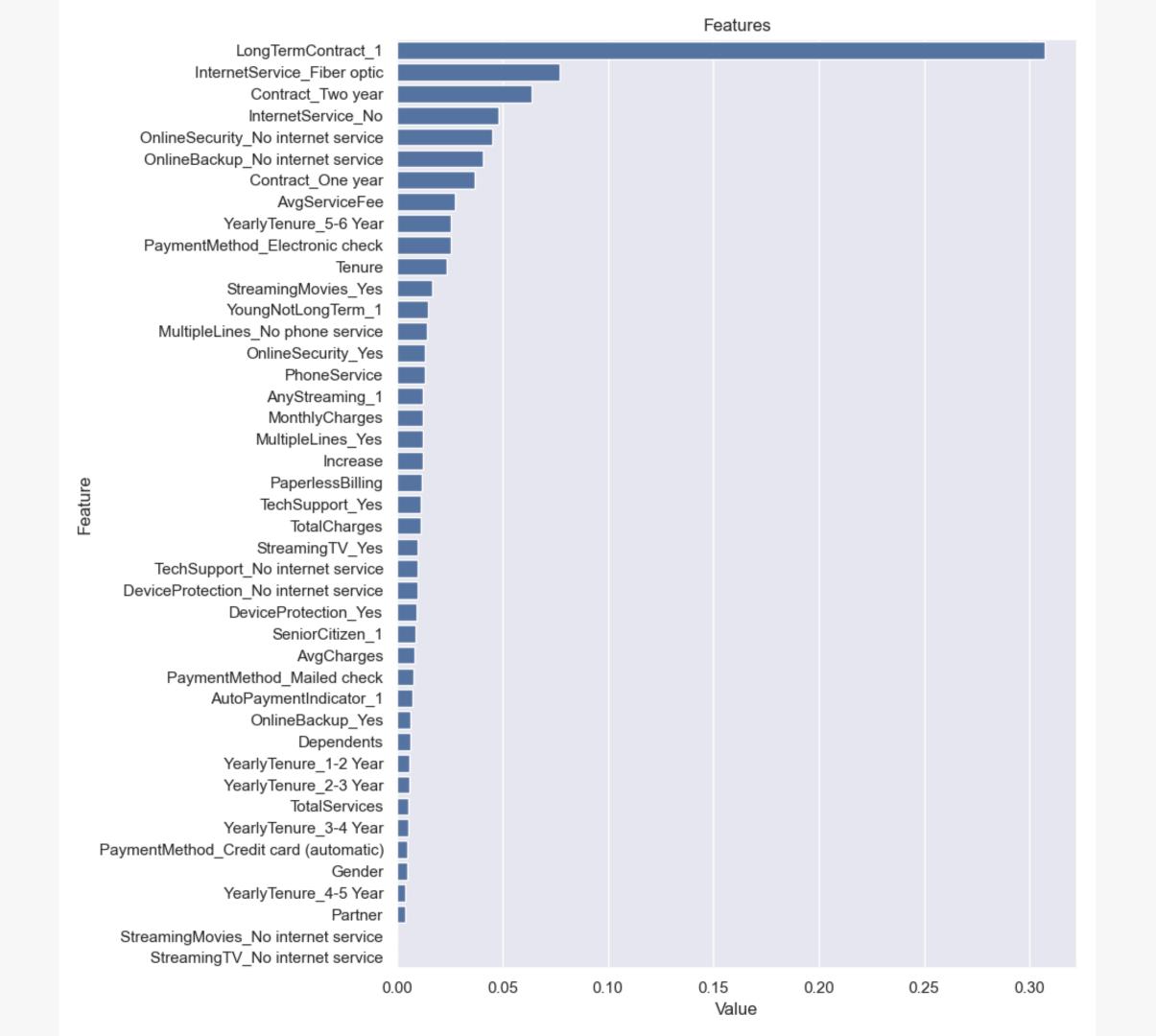




ROC-AUC-Score: 0.8626







SONUÇ

Veri seti, belirli bir özellik mühendisliği sürecinden geçirilmiş ve Lojistik Regresyon modeli ile eğitilmiştir. Diğer yaygın olarak kullanılan algoritmalar arasında XGBoost, LightGBM, Random Forest, K-Nearest Neighbors, SVM ve CatBoost bulunmaktadır. Ancak, bu çalışmada elde edilen sonuçlar nedeniyle Lojistik Regresyon yöntemi tercih edilmiştir.

Kullanım süresi arttıkça kayıp oranının azalması, daha uzun kullanım süresine sahip müşterilerin ayrılma olasılığının daha düşük olduğunu gösterir. Bu, müşteri sadakatinin zaman içinde artma eğiliminde olduğunu, daha yüksek memnuniyetin ve şirketle daha güçlü bir ilişkinin göstergesi olduğunu göstermektedir.

Müşterinin ödeme yöntemi ile vazgeçme oranı arasında bir ilişki vardır. Ödeme yöntemi olarak elektronik çek veya posta çeki kullanan müşterilerin gitme oranları daha yüksek olurken, otomatik ödemeli banka havalesi veya kredi kartı kullanan müşterilerin gitme oranları daha düşüktü. Bu, daha otomatik ve kullanışlı ödeme yöntemleri kullanan müşterilerin daha yüksek memnuniyet ve sadakate sahip olabileceğini gösteriyor.

ÖNERİLER

Müşteri kaybı kesinlikle bir firmanın karlılığı açısından kötüdür. Müşteri kaybını ortadan kaldırmak için çeşitli stratejiler uygulanabilir.

Yeni müşteriler için müşteriyi elde tutma stratejilerine odaklanabilirsiniz. Daha uzun görev süresine sahip müşterilerin ayrılma olasılığı daha düşük olduğundan, şirketle ilişkilerinin ilk aşamalarında müşteri memnuniyetini ve bağlılığını artıracak stratejiler uygulamak çok önemlidir. Kişiselleştirilmiş işe alım deneyimleri, olağanüstü müşteri desteği ve sadakati teşvik edecek teşvikler sağlamalısınız.

Otomatik ödeme yöntemlerine yönelik teşvikler sunabilirsiniz. İndirimler veya ödüller gibi teşvikler sunarak müşterileri otomatik ödeme ile banka havalesi veya kredi kartı kullanmaya teşvik edin. Bu, müşteri rahatlığını teşvik edebilir ve sadakati artırabilir.

Müşteri memnuniyeti anketleri yapabilirsiniz. İhtiyaçlarını, tercihlerini ve memnuniyet düzeylerini anlamak için müşterilerden düzenli olarak geri bildirim toplamak faydalı olacaktır.