

- 1- Veri Bölümü: Veri kümesini genellikle eğitim, doğrulama ve test setlerine ayırırız. Eğitim seti modelin öğrenme sürecinde kullanılır, doğrulama seti ise modelin hiperparametre ayarları ve model seçimi için kullanılır. Test seti ise modelin nihai performansını değerlendirmek için kullanılır.
- 2- Model Eğitimi: Veri kümesinin eğitim setine dayanarak bir makine öğrenimi modeli oluşturun. Bu model, veri setindeki örüntüleri öğrenmeye çalışacaktır.
- 3- Model Doğrulaması: Modeli doğrulama seti üzerinde değerlendirin. Bu adım, modelin genelleme yeteneğini değerlendirmek için önemlidir.
- 4- Model Performansının Değerlendirilmesi: Modelin performansını değerlendirmek için çeşitli metrikler kullanılabilir. Sınıflandırma problemleri için doğruluk, hassasiyet, geri çağırma ve F1 puanı gibi metrikler kullanılabilirken, regresyon problemleri için ortalama karesel hata (MSE) veya belirli bir metriğe dayalı diğer ölçümler kullanılabilir.
- 5- Tahminlerin Doğruluğunun Ölçülmesi: Modelin test seti üzerindeki performansını değerlendirin. Modelin gerçek dünya verilerinde ne kadar iyi performans gösterdiğini görmek için tahminlerin doğruluğunu kontrol edin.
- 6- Sonuçların İncelenmesi: Elde edilen sonuçları dikkatlice inceleyin ve modelin performansını iyileştirmek için gerekli adımları belirleyin. Eğer modelin performansı beklenenin altında ise, modeli geliştirmek için hiperparametre ayarlaması, özellik mühendisliği veya farklı bir model kullanımı gibi stratejileri düşünün.

Bu adımları takip ederek, makine öğrenimi modelinizin performansını değerlendirebilir ve doğruluk düzeyini ölçebilirsiniz.