İris veri seti için yapılmış olan çalışmanın sonucu

İris veri seti için öğrenme Algoritmalarını karşılaştırırken test için ayırdığım veri setinin değerini test yüzde değerlerini artırarak öğrenme algoritmasındaki değişiklikleri değerlendirmenin programdaki bir hatayı ortaya çıkardığını fark ettim. Topluluk öğrenme algoritması öğrenmeyi gerçekleştirirken algoritmalar arasındaki doğru sınıflandırma karar mekanizmasını öğrenirken algoritmanın hatalarını da öğreniyor.

test_size parametresi ile test için ne kadar bir veri ayrılacak onu belirtiyoruz. 0.2 verinin % 20'sini test için ayır demek. Bu parametreyi atamakla aslında train_size'ı da dolaylı olarak 0.8 yapmış oluyoruz. veri setinin %20'sini test, % 80'ini eğitim olarak ayırmış bulunuyoruz.

Tüm veri setinin %20'sini test için kullandığımızda Algoritmaların bizlere verdiği doğruluk oranı

	%20	%40	%60	%80
k-NN	100	93	95	88
Rastgele Orman	100	93	95	91
Lojistik Regrasyon	100	93	94	86
Naive Bayes	96	93	94	93
Destek vektör makineleri	100	93	96	94
Topluluk Öğrenme	100	91	95	90

%20 test verisi için tahmin doğruluk oranı

	Setosa	Versicolor	Virginica
k-NN	100	100	100
Rastgele Orman	100	100	100
Lojistik Regrasyon	100	100	100
Naive Bayes	100	96	91
Destek vektör makineleri	100	100	100
Topluluk Öğrenme	100	100	100

%40 test verisi için tahmin doğruluk oranı

	Setosa	Versicolor	Virginica
k-NN	100	92	90
Rastgele Orman	100	92	90
Lojistik Regrasyon	100	92	89
Naive Bayes	100	92	89
Destek vektör makineleri	100	92	90
Topluluk Öğrenme	100	90	87

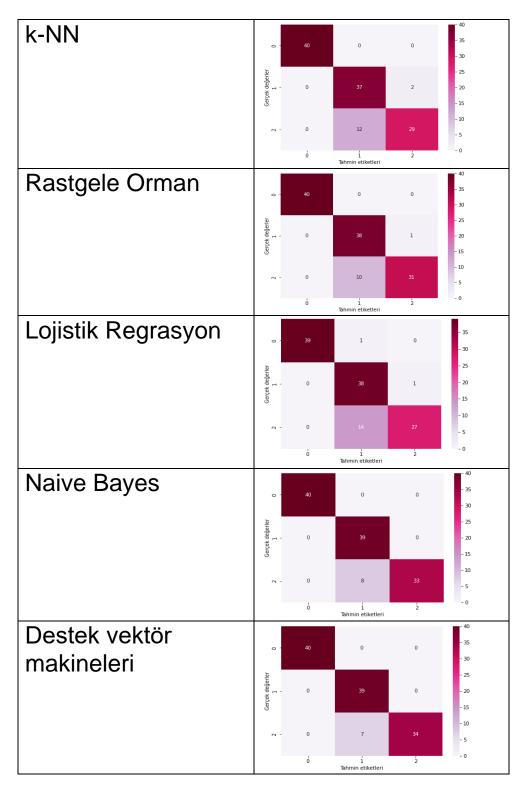
%60 test verisi için tahmin doğruluk oranı

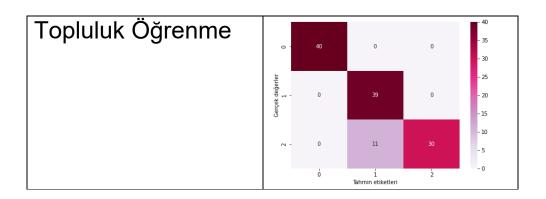
	Setosa	Versicolor	Virginica
k-NN	100	94	93
Rastgele Orman	100	94	93
Lojistik Regrasyon	100	93	92
Naive Bayes	100	93	91
Destek vektör makineleri	100	96	95
Topluluk Öğrenme	100	96	95

%80 test verisi için tahmin doğruluk oranı

	Setosa	Versicolor	Virginica
k-NN	100	84	81
Rastgele Orman	100	87	85
Lojistik Regrasyon	99	83	78
Naive Bayes	100	91	89
Destek vektör makineleri	100	92	91
Topluluk Öğrenme	100	88	85

%80 test verisi için Sınıflandırma hataları





%80 test verisi için Sınıflandırma algoritmalarına baktığımızda 120 adet veri üzerinde çalışıl mış bu bağlamda sonuçlara baktığımızda ;

setosa çiçek türü için Lojistik Regrasyon algoritması 1 çiçeği yanlış sınıflandırarak versicolor olduğunu söylemiştir. Bunun dışında setosa çiçeği için diğer algoritmalar yanlış sınıflandırma yapmamış doğru sınıflandırma yapmıştır. Bu 4 algoritma setosa çiçeği için doğru değer döndürürken 1 algoritma setosa çiçeği için yanlış bir sınıflandırma yapmıştır Topluluk öğrenme algoritması da buna karşılık öğrenmeyi gerçekleştirirken 4 algoritma gibi hareket ederek doğru bir sınıflandırma yapmış ve yanlış sonuca varmamıştır.

Versicolor çiçek türü için Lojistik Regrasyon

algoritması 1 çiçeği yanlış sınıflandırarak virginica olduğunu söylemiş, Rastgele Orman 1 çiçeği yanlış sınıflandırarak virginica olduğunu söylemiş k-NN algoritması 2 çiçeği yanlış sınıflandırarak virginica olduğunu söylemiş ve Destek vektör makineleri ile Naive Bayes versicolor çiçek türü için yanlış bir sınıflandırma yapmamıştır. Topluluk öğrenme algoritması da buna karşılık öğrenmeyi gerçekleştirirken doğru bir sınıflandırma yapmış ve yanlış sonuca varmamıştır.

virginica çiçek türü için Lojistik

Regrasyon algoritması 14 çiçeği yanlış sınıflandırarak versicolor olduğunu, Rastgele Orman 10 çiçeği yanlış sınıflandırarak versicolor söylemiş , k-NN algoritması 12 çiçeği yanlış sınıflandırarak versicolor olduğunu, Destek vektör makineleri 7 çiçeği yanlış sınıflandırarak versicor olduğunu , Naive Bayes 8 çiçeği yanlış sınıflandırarak versicor olduğunu söylemiştir. Burada virginica çiçek türü sınıflandırmasında diğer çiçek türlerine göre daha fazla hata yapıldığı gözlenmiştir en düşük hatayı yapan destek vektör makineleri algoritması 7 hata yaparken en fazla hata yapan algoritma Lojistik Regrasyon 14 hata yapmıştır buna karşılık topluluk öğrenme algoritmamız 11 çiçeği yanlış sınıflandıra rak versicolor olduğunu söyleyerek yüksek denilebilecek bir hata yapmıştır bunun nedeni topluluk öğrenme yöntemi ugulanırken algoritmaların çoğunluk ile verdiği doğru kararları alırken aynı zamanda algoritmanın çoğunluk ile birlikte verdiği yanlış kararların da algoritmanın kararını etkileyerek yanlış karar vermesine neden olmaktadır.