

Gözetimli Öğrenme

Veri Hazırlama

azmama					
Yaş	Şehir	Çalışma Saati	Departman	Deneyim Yılı	
-1.662327	1.023055	-0.983124	-0.875335	-1.446501	
-0.802893	-1.318879	-0.311205	0.031830	-0.409387	
0.056542	1.257249	0.360715	0.636607	0.887005	
0.088771	1.023055	-1.251892	-0.875335	-0.927944	
0.915976	-1.318879	-0.714356	0.031830	0.109170	
2.634845	1.257249	1.032634	0.636607	1.405562	
-1.146666	1.023055	1.704554	-0.875335	-1.187222	
-0.459119	-1.318879	0.091947	0.031830	-0.668666	
0.088771	1.257249	-1.655044	0.636607	-0.150109	
-0.974780	-0.850492	-1.117508	1.846160	-0.927944	
0.572202	-1.553072	-0.445589	0.334219	0.368448	
1.087863	0.788862	0.629482	1.241384	0.627727	
0.088771	-0.382105	-0.848740	-1.782500	-0.409387	
0.228429	-0.147912	0.763866	1.543772	-0.150109	
-1.318553	0.320475	-0.042437	-0.270558	-1.187222	
-0.115345	-1.084685	0.226331	-1.480111	1.146284	
1.259750	0.554669	-0.176821	0.938995	1.924119	
-0.631006	0.086282	0.360715	-0.572946	-0.668666	
0.088771	-0.616298	2.376473	-1.17772 3	1.664841	





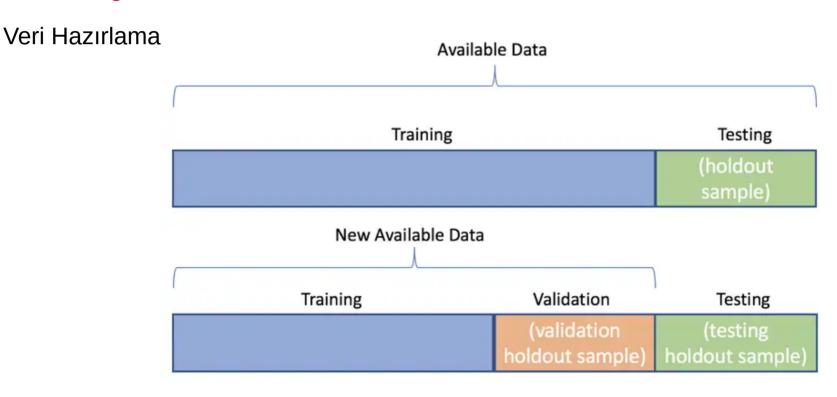
Gözetimli Öğrenme

Veri Hazırlama

Son bir şey daha...



Gözetimli Öğrenme

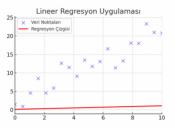


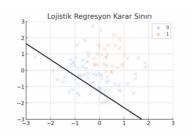


Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

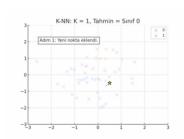
- Doğrusal Regresyon
- Polinom Regresyon
- Lojistik Regresyon
- Karar Ağaçları
- Destek Vektör Makinesi
- K-NN
- Yapay Sinir Ağları

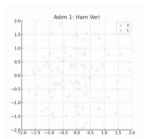






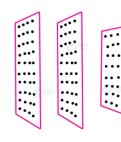












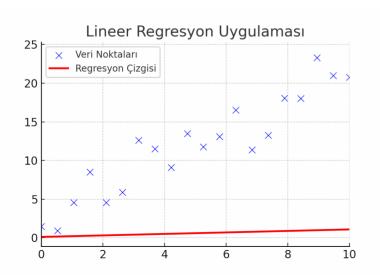




Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Doğrusal Regresyon



$$Y = b_0 + b_1 X_1 + b_2 X_2 + ... + b_n X_n + \varepsilon$$

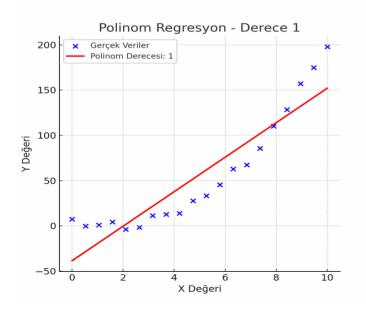
- Avantajlar:
- ✓ Yorumlanması kolaydır.
- ✓ Hesaplama açısından hızlı ve verimlidir.
- ✓ Aşırı öğrenmeye (overfitting) daha az eğilimlidir.
- X Dezavantajlar:
- Verinin doğrusal olması gerekir.
- Aykırı değerler modele zarar verebilir.
- A Bağımsız değişkenler arasında çoklu doğrusal bağlantı (multicollinearity) varsa model başarısız olabilir.



Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Polinom Regresyon



$$Y = b_0 + b_1 X + b_2 X^2 + b_3 X^3 + ... + b_n X^n + \varepsilon$$

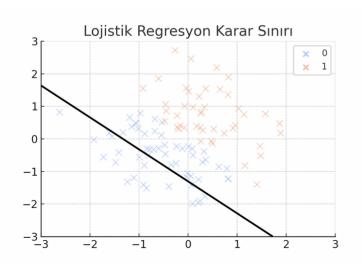
Özellik	Doğrusal Regresyon	Polinom Regresyon
Model Türü	Doğrusal (lineer)	Doğrusal olmayan (non-linear)
Esneklik	Daha az esnek	Daha esnek, karmaşık ilişkileri yakalayabilir
Aşırı Öğrenme (Overfitting)	Daha az riskli	Polinom derecesi yüksekse aşırı öğrenme olabilir
Kullanım Alanı	Basit ilişkiler	Karmaşık, eğri şeklinde ilişkiler



Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Lojistik Regresyon



$$P(Y=1|X)=rac{1}{1+e^{-(b_0+b_1X)}}$$

Bu fonksiyon, girdiyi 0 ile 1 arasında bir olasılığa dönüştürür.

- Eğer çıktı 0.5'ten büyükse, model 1 sınıfını tahmin eder.
- Eğer çıktı 0.5'ten küçükse, model 0 sınıfını tahmin eder.

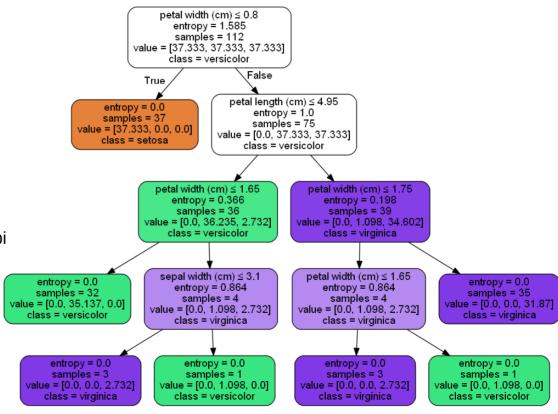


Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Karar Ağaçları

- · Gini Katsayısı
- Bilgi Kazancı (İnformation Gain) & Entropi
- Varyans Azalması

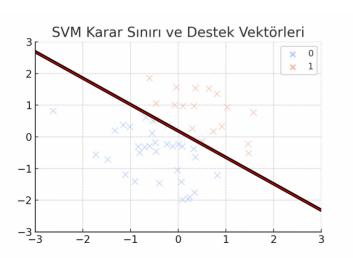




Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Destek Vektör Makinesi



İki sınıfı ayıran bir doğru çizildiğinde, bu doğruya en yakın noktalar "destek vektörleri" olarak adlandırılır.

SVM, destek vektörlerine olan mesafeyi maksimize ederek en iyi ayrımı yapar

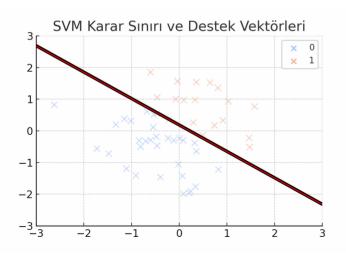
$$w \cdot x + b = 0$$



Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Destek Vektör Makinesi



Bazen veriler doğrusal olarak ayrılabilir değildir.

Bu durumda, Kernel Trick (Çekirdek Dönüşümü) ile veriler daha yüksek boyutlu uzaya taşınarak doğrusal hale getirilir.

Popüler Çekirdek Fonksiyonları:

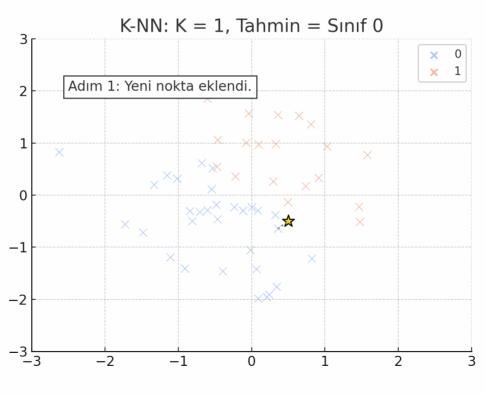
- ☑ Lineer Kernel: Doğrusal olarak ayrılabilen veriler için.
- ✓ Polinomal Kernel: Daha karmaşık ayırımlar için.
- RBF (Radial Basis Function) Kernel: Genellikle en iyi sonuçları verir.



Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

K-NN



armagan@кагаріпаа.me



Gözetimli Öğrenme

Model Seçimi

Yapay Sinir Ağları

