

Makine Öğrenimine Giriş

Terminoloji

- Model (Model)
- Öznitelik (Feature)
- Eğitim (Training)
- Tahmin (Prediction)
- Etiket (Label)



Makine Öğrenimine Giriş

Terminoloji

- Model (Model)
- Öznitelik (Feature)
- Eğitim (Training)
- Tahmin (Prediction)
- Etiket (Label)

"model," bir veri kümesi üzerinde öğrenilen ve gelecekteki veriler hakkında tahminlerde bulunabilen matematiksel bir yapıyı ifade eder. Model, genellikle bir algoritma kullanılarak oluşturulur ve veriden örüntüler, ilişkiler veya yapılar çıkarır. Bu model, bir "öğrenme" sürecinin sonucudur.



Makine Öğrenimine Giriş

Terminoloji

- Model (Model)
- Öznitelik (Feature)
- Eğitim (Training)
- Tahmin (Prediction)
- Hedef (Target)

Veri kümesinin ölçülebilir bir özelliği ya da parametresidir.

Ev Fiyatı Tahmini Dataset Örneği:

Ev No	Yatak Odası Sayısı (Feature)	Banyo Sayısı (Feature)	Ev Büyüklüğü (m²) (Feature)	Mahalle (Feature)	Ev Fiyatı (Target)
1	3	2	120	Α	250,000
2	2	1	80	В	180,000
3	4	3	200	Α	350,000
4	3	2	150	С	230,000
5	5	4	300	Α	500,000

armagan@karabinaa.me



Makine Öğrenimine Giriş

Terminoloji

- Model (Model)
- Öznitelik (Feature)
- Eğitim (Training)
- Tahmin (Prediction)
- Hedef (Target)

Buna da mı tanım yazalım?



Makine Öğrenimine Giriş

Terminoloji

- Model (Model)
- Öznitelik (Feature)
- Eğitim (Training)
- Tahmin (Prediction)

Hedef (Target)

Modelin çıktısı

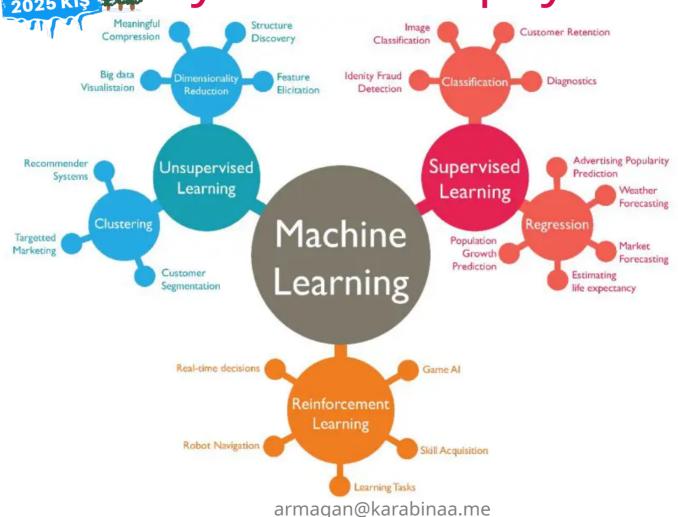


Makine Öğrenimine Giriş

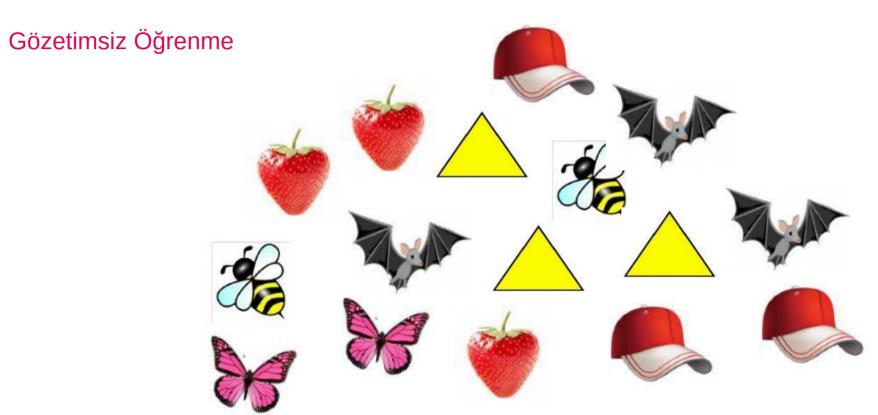
Terminoloji

- Model (Model)
- Öznitelik (Feature)
- Eğitim (Training)
- Tahmin (Prediction)





























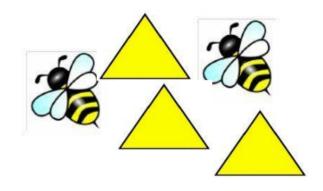








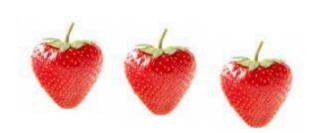










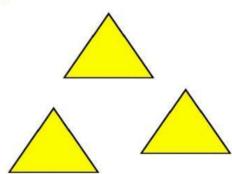










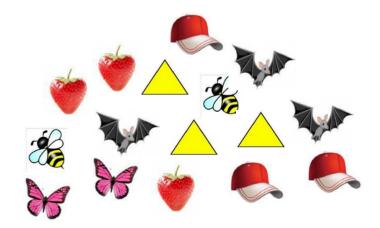




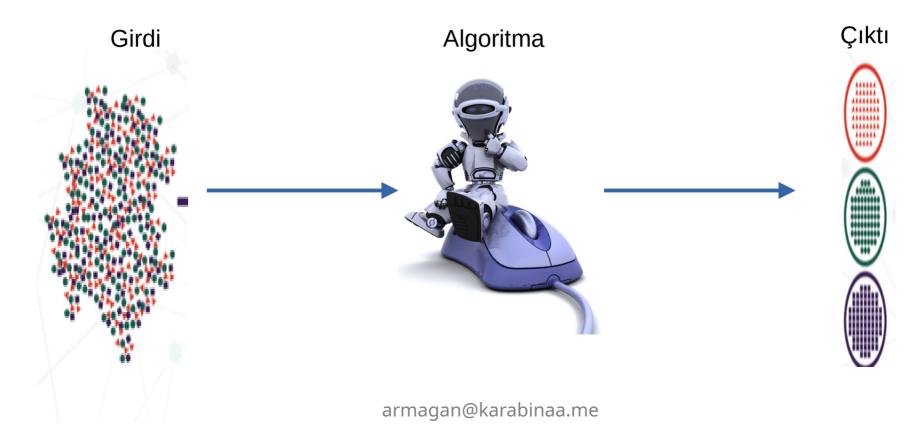
Gözetimsiz Öğrenme

Gözetimsiz öğrenme, hedef içermeyen veri üzerinde gerçekleştirilen bir makine öğrenmesi yaklaşımıdır.

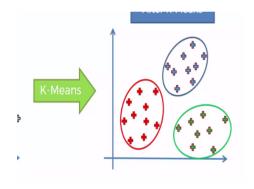
Bu yaklaşımda, veri kümesindeki yapıyı anlamak, gizli desenleri keşfetmek ve veri noktaları arasındaki ilişkileri belirlemek amaçlanır.



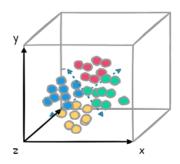


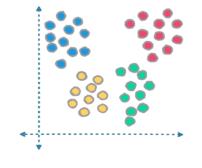


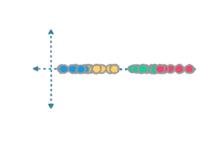




Kümeleme





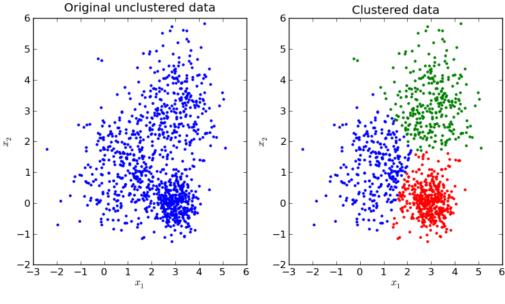


Boyut azaltma



Kümeleme

Kümeleme (Clustering), denetimsiz öğrenme (unsupervised learning) yöntemlerinden biridir ve verileri benzerliklerine göre gruplara (kümelere) ayırma işlemidir. Bu gruplar, verilerin doğal yapısına dayanarak oluşturulur ve her küme, içerisindeki öğeler arasında benzerlik, kümeler arasındaysa farklılık gösterir.

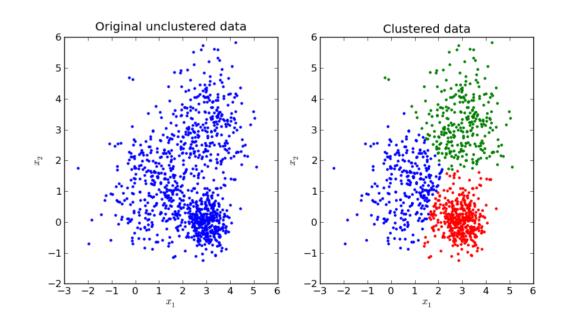


armagan@karabinaa.me



Kümeleme

- K-Means
- MeanShift
- DBSCAN
- Hierarchical clustering
- BIRCH





Kümeleme

K-means kümeleme

• Uzaklık (veriler arası) odaklıdır.



Kümeleme

K-means kümeleme

• Uzaklık (veriler arası) odaklıdır.

Avantajları:

- Basit ve Hızlı
- Esneklik
- Verimli

Dezavantajları:

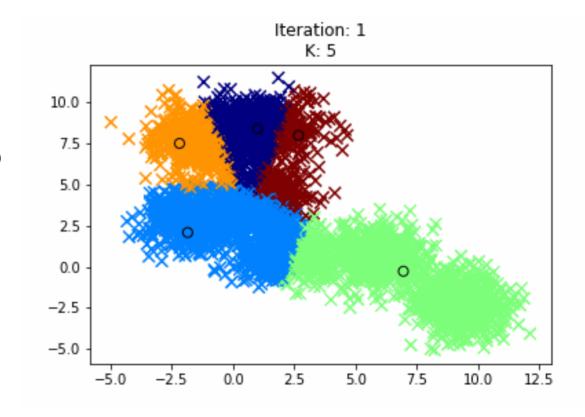
- K değeri tahmin edilmeli
- Başlangıç noktalarına duyarlı
- Yuvarlak kümeler varsayımı
- Aykırı değerlere (outliers) duyarlı



Kümeleme

K-means kümeleme

- 1. Başlangıç Kümeleri Seçme (K değerini belirlemek)
- 2. Rastgele Merkezler Seçme
- 3. Her Veri Noktasını En Yakın Merkeze Atama
- 4. Yeni Merkezleri Hesaplama
- 5. Adımları Tekrarlama
- 6. Sonuçların Değerlendirilmesi

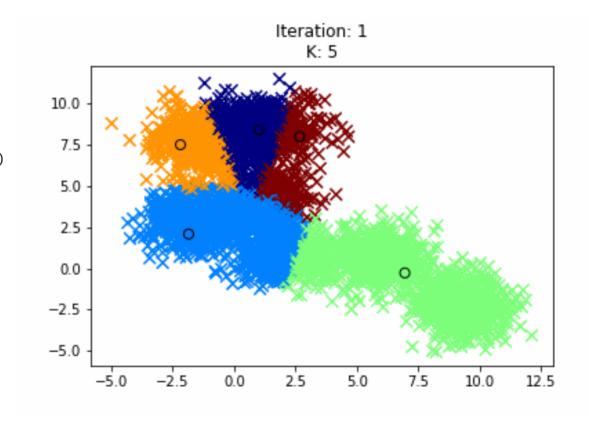




Kümeleme

K-means kümeleme

- 1. Başlangıç Kümeleri Seçme (K değerini belirlemek)
- 2. Rastgele Merkezler Seçme
- 3. Her Veri Noktasını En Yakın Merkeze Atama
- 4. Yeni Merkezleri Hesaplama
- 5. Adımları Tekrarlama
- 6. Sonuçların Değerlendirilmesi





Kümeleme

1. Öklidyen Mesafe (Euclidean Distance):

Bu, K-means için en yaygın kullanılan mesafe ölçüsüdür. İki nokta arasındaki düz bir çizgi mesafesini ölçer ve genellikle "düz mesafe" olarak adlandırılır. Matematiksel formülü şu şekildedir:

$$d = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2 + \dots + (n_1 - n_2)^2}$$

Öklidyen mesafe, özellikle sayısal verilerle çalışırken iyi bir seçimdir ve doğrusal ilişkiler için uygundur.



Kümeleme

2. Manhattan Mesafesi (Manhattan Distance):

Manhattan mesafesi, iki nokta arasındaki mesafeyi, yalnızca yatay ve dikey hareketlerle ölçer. Bu, şehir planlamasında kullanılan ve "taxicab" mesafesi olarak da bilinen bir yaklaşımdır. Matematiksel formülü şu şekildedir:

$$d = |x_1 - x_2| + |y_1 - y_2| + \cdots + |n_1 - n_2|$$

Manhattan mesafesi, genellikle dikey veya yatay hareketin önemli olduğu, verilerin "kare" yapılarında düzenli olduğu durumlarda daha iyi çalışır.

Kümeleme

3. Minkowski Mesafesi (Minkowski Distance):

Minkowski mesafesi, Öklidyen ve Manhattan mesafelerinin genelleştirilmiş halidir. Bu mesafe, bir **p** parametresi kullanılarak belirlenir ve aşağıdaki şekilde hesaplanır:

$$d=(|x_1-x_2|^p+|y_1-y_2|^p+\cdots+|n_1-n_2|^p)^{rac{1}{p}}$$

- p = 1 olduğunda Manhattan mesafesi,
- p = 2 olduğunda Öklidyen mesafesi elde edilir.

Minkowski mesafesi, genel olarak daha esnek bir mesafe ölçüsüdür ve p değerine göre çeşitli mesafeleri kapsar.



Kümeleme

4. Cosine Similarity (Kosinüs Benzerliği):

Cosine similarity, özellikle metin verisi gibi yüksek boyutlu verilerle çalışırken kullanılır. Bu metrik, iki vektör arasındaki açıyı ölçer ve iki vektörün yönlerinin ne kadar benzer olduğunu belirler. Matematiksel olarak, aşağıdaki şekilde hesaplanır:

cosine similarity =
$$\frac{A \cdot B}{\|A\| \|B\|}$$

Bu metrik, metin madenciliği ve belgeler arasındaki benzerlikleri değerlendirmek için yaygın olarak kullanılır.



Kümeleme

5. Hamming Mesafesi (Hamming Distance):

Hamming mesafesi, özellikle ikili veriler veya kategorik verilerle çalışırken kullanılır. Bu metrik, iki dizideki farklı pozisyonların sayısını ölçer. Örneğin, iki dizideki aynı yerdeki değerlerin ne kadar farklı olduğunu sayar.



Kümeleme

6. Chebyshev Mesafesi:

Chebyshev mesafesi, her eksende en büyük farkı ölçer. İki nokta arasındaki mesafeyi şu şekilde hesaplar:

$$d = \max(|x_1 - x_2|, |y_1 - y_2|, \dots, |n_1 - n_2|)$$

Bu metrik, özellikle her eksenin birbirine eşit önem taşıdığı durumlarda kullanılır.



Kümeleme

DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications)

 DBSCAN, yoğunluk temelli bir kümeleme algoritmasıdır. Verileri, yoğunluklarına göre kümelere ayırırken, yoğun olmayan bölgelerdeki noktaları gürültü (outliers) olarak kabul eder.



Kümeleme

DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications)

 DBSCAN, yoğunluk temelli bir kümeleme algoritmasıdır. Verileri, yoğunluklarına göre kümelere ayırırken, yoğun olmayan bölgelerdeki noktaları gürültü (outliers) olarak kabul eder.

Avantajlar:

- Küme sayısını önceden belirlemeye gerek yok.
- · Yoğun bölgeleri tanıyıp aykırı değerleri dışlar.
- Düz olmayan kümeleri doğru şekilde tespit eder.

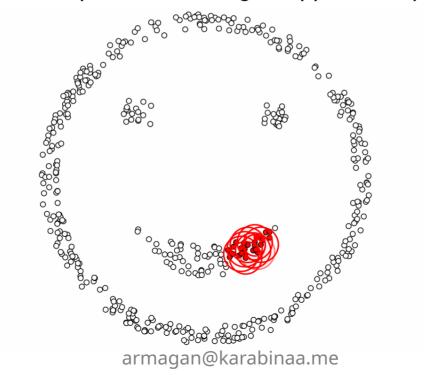
Dezavantajlar:

- Eps ve minPts parametrelerinin doğru seçilmesi gerekir.
- Yüksek boyutlu verilerde zorlanabilir.



Kümeleme

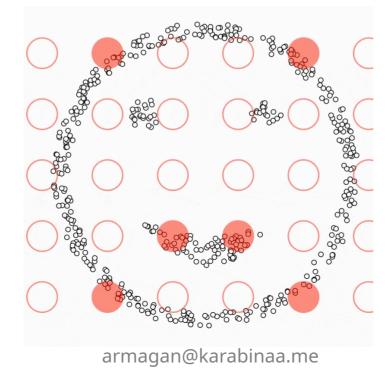
DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications)





Kümeleme

DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications)





Kümeleme



armagan@karabinaa.me