



# Veri Madenciliği

Öğr. Gör. Zeki ÇIPLAK



# Büyük Veri Nedir?

## Büyük Veri (Big Data) Nedir?



Klasik yöntemlerle işlenemeyecek kadar büyük olan verilerdir.



- Büyük verileri, geleneksel yöntemlerle (örneğin ilişkisel veri tabanlarında) saklamak, organize etmek zordur. Bu yüzden büyük verilere özel yeni yazılımlar geliştirilmiştir. (Spark, Hadoop vb. gibi)
- **Büyük verilerin 5 temel özelliği** vardır. Büyük veride <u>bu beş</u> özelliğin hepsinin olması gerekmez. Önemli olan, ancak yeni yöntemlerle işlenebiliyor olmasıdır.



# Büyük Verinin 5V'si

## Büyük Verinin 5V'si



- 1. Volume (Hacim): Büyük verinin hacmi, <u>geleneksel yöntemlerle</u> <u>işlenemeyecek boyutta</u> olmalıdır.
- 2. Velocity (Hız): Büyük verinin <u>üretilmesi çok hızlı</u>dır. Özellikle sosyal medyada, anlık olarak terabaytlarca veri üretilir.
- 3. **Verification** (Doğrulama): Büyük veri, güvenli ve doğrulanabilir olmalıdır. <u>Doğru bilgiler içermeli</u>dir.
- 4. Variety (Çeşitlilik): Büyük veri, <u>çok çeşitli</u>dir. Her farklı teknoloji, farklı tipte <u>yapılandırılmış veya yapılandırılmamış</u> veri üretir.
- **5. Value** (DEĞER): Büyük veri, en nihayetinde geleceğe dönük tahminlerde bulunabileceğimiz, <u>karar vermeye destek</u> olacak nitelikte değerli olmalıdır.



# Bulut Bilişim Nedir?

## **Bulut Bilişim Nedir?**



- Klasik yöntemlerle işlenemeyecek olan büyük verini;
   yönetilebilmesi, analiz edilebilmesi ve faydalı hale getirilebilmesi için gerekli olan ortamı sağlayan özel teknolojilerdir.
- Bulut bilişim sistemini kullanarak, **anlık veri analizi** yapan şirketler, satışlarında büyük başarılar elde etmişlerdir.
- Bu şirketlerden olan Amerikalı market zinciri Walmart, sattığı tüm ürünlere ait geçmiş satış verilerini kullanarak, gelecek satış tahminleri yapmış ve büyük karlar elde etmiştir.
- Anlık veri analizleri, anlık ve kişiye özel kampanyalar gibi özel uygulamalar, ancak büyük verinin hızlı ve sağlıklı işlenebilmesi ile mümkün olmuştur. Bu açıdan Bulut Bilişim'in önemi büyüktür.

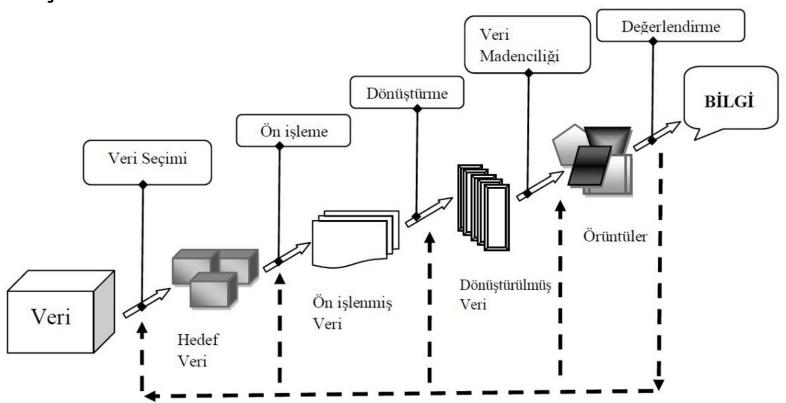


# Bilgi Keşfi

## Bilgi Keşfi



 Veri Madenciliği, pratikte Bilgi Keşfi kavramı ile aynı anlamda kullanılabiliyor olsa da, aslında Bilgi Keşfinin aşamalarından biridir.



## Bilgi Keşfi



 Bilgi Keşfi, veriden faydalı bilginin keşfedilmesi <u>sürecinin</u> tamamıdır.

• Bilgi Keşfinin en büyük bölümünü; verinin hazırlanması, dönüştürülmesi, vb. gibi <u>ön işleme</u> safhaları oluşturur.

- Bilgi Keşfinin bölümlerini;
  - 1. Veri Madenciliği öncesi,
  - 2. Veri Madenciliği aşaması ve
- 3. Veri Madenciliğinden sonraki süreçler olarak üçe ayırabiliriz.



# Bilgi Keşfinin Aşamaları

## Bilgi Keşfinin Aşamaları



- 1. Amaç Tanımlama
- 2. Veri Üzerinde Yapılan <u>Önişlemler</u>
- 3. <u>Model Kurma</u> ve Değerlendirme
- 4. Modeli <u>Yorumlama</u>
- 5. Modelin <u>İzlenme</u>si

## 1. Amaç Tanımlama



- Veri Madenciliğine temel olan araştırma konusu ile ilgili temel bilgilerin yer aldığı safhadır.
- Çalışmanın neden yapıldığıyla ilgili açıklamalar ve <u>hangi</u> problemi çözmeye yönelik olduğu açıkça ifade edilmelidir.
- Ayrıca sonuçların ne kadar başarılı olduğunun, <u>hangi</u> metriklere göre ölçüleceği de açıklanabilir.
- Ek olarak, proje sonunda yapılacak olan tahminlerin veya veriden çıkarılan bilgilerin doğru/yanlış olması durumlarında meydana gelecek kazanım/maliyet'e ilişkin açıklamalar da yer alabilmektedir.

# 2. Veri Üzerinde Yapılan Önişlemler



- Veri Madenciliği projesinin, en önemli safhasıdır.
- Veri Madenciliği projelerinde kullanılacak veriler, çoğu zaman kullanılmaya hazır durumda olmazlar. Bu yüzden bazı ön işlemlerden geçirilmesi gerekir.
- Veri Madenciliği sonucu elde edilen yeni bilgi, ancak kaliteli verilerle çalışıldığı zaman, yararlı olabilir. Düzgün yapılandırılmamış veri setleri, projeden istenilen sonucun alınamamasına sebep olabilir.
- Önişlemler aşamasında **gereken titizlik gösterilmezse**, bu durumda modelin kurulması aşamasında problemler çıkabilmektedir.

## 2. Veri Üzerinde Yapılan Önişlemler

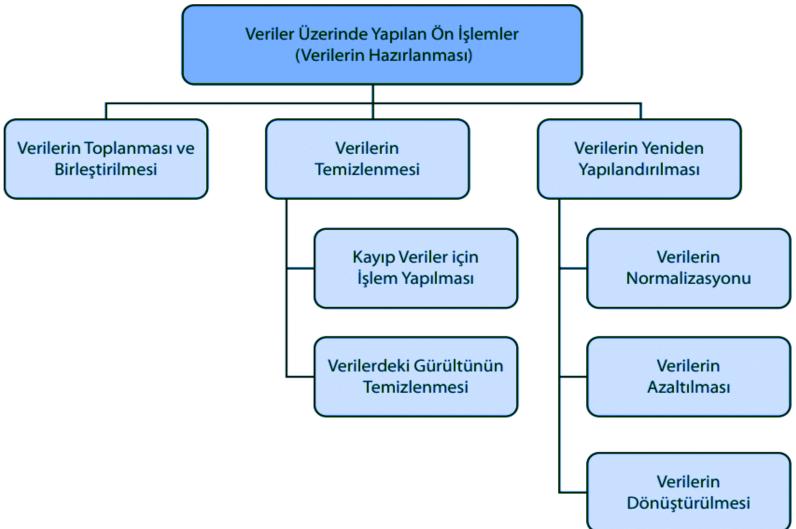


- Önişlemler aşaması;
  - 1. Verilerin toplanması ve birleştirilmesi,
  - 2. Verilerin temizlenmesi,
- 3. Verilerin dönüştürülmesi ve yeniden yapılandırılması şeklinde bölümlere ayrılabilir.

 Yukarıda sayılan bölümler de, her birinin içerisinde yapılan farklı işlemlere göre, alt bölümlerde değerlendirilebilirler.

## 2. Veri Üzerinde Önişlemler





## Verilerin Toplanması ve Birleştirilmesi



- Önceki aşamada belirlenmiş amaca uygun olan veriler, çok çeşitli kaynaklardan toplanabilir ve bir araya getirilebilirler.
- Veri kaynakları, şirketin kendi iç verileri olabildiği gibi, veri pazarlayan veya ücretsiz erişime açılmış çeşitli kurumlara ait veriler de olabilmektedir.
- Kullanılacak olan verilerin, hangi kaynaklardan toplandığı ve doğruluk/güvenilirlik derecelerinin ne olduğu konusu, Veri Madenciliği projesinin ulaşacağı başarıyı doğrudan etkilemektedir.

#### Verilerin Temizlenmesi



ID	Ad/Soyad	Doğum Tarihi	Boy	Kilo
1	Ali Öztürk	4.10.2001	174	78
2	Ebru Yılmaz	9.05.1998	168	60
3	Irmak Ece Aygün	7.03.1999	N/A	56
4	Orhan Uzun	NULL	173	80
5	Okan Eren	6.06.2000	179	0
6	Umut Ali Akan	17.08.2002	185	90
7	Kemal Sarı	23.01.2003	N/A	89
8	Beren Yumak	16.02.2000	170	59
9	Yasemin Keser	NULL	166	60
10	Rabia Esin Acar	1997	1,59	

Elde edilen verilerdeki kayıtların bir kısmı <u>eksik</u>
doldurulmuş olabilir. Bazı veriler <u>hatalı ve anlamsızlık</u>
<u>oluşturacak</u> şekilde de girilmiş olabilir. Bu tip verilere
Kayıp Veri denir.

#### Verilerin Temizlenmesi



- Bazı veriler de doğru olmayacak kadar uç değerler içeriyor olabilir. (Bir insanın boyunun 5 metre olması gibi) Bu tip değerlere de Aykırı Veriler denir.
- Kayıp ve Aykırı verilerin tümüne Gürültülü Veri denir.
- Gürültü Verinin oluşma sebepleri;
  - Birçok veri setinin bir araya getirilmiş olması,
  - Veri girişi yapan personellerin hataları,
  - Özniteliklerin birimlerine dikkat edilmemesi,
  - Sistemsel hatalar,
  - Yanlış yöntemlerle veri toplanması

vb. gibi sebeplerdir.

## Kayıp Veri Problemini Çözmek



#### Kayıp veri içeren kaydı/satırı veri setinden silmek:

Kayıp veri sayısı çok az ise ve çalışma sonucunu çok etkilemeyeceği düşünülüyorsa bu yöntem kullanılabilir.

#### Kayıp verileri, <u>tek tek doldurmak</u>:

Veri seti çok büyük değilse ve kayıp verilere ulaşabilmek mümkünse bu yöntem uygulanabilir.

#### Kayıp verilerin <u>hepsi için aynı veriy</u>i girmek:

Veri setinde kayıp olmayan veriler birbirlerine çok yakın değerlerde ise, kayıp olan veriler için tek bir değer belirlenip, o değer kayıp veri yerine kullanılabilir.

## Kayıp Veri Problemini Çözmek



ID	Kira Bedeli	Semt
1	4350	Kurtköy
2	4150	Kurtköy
3	5500	Yenişehir
4	4500	Sülüntepe
5	6200	Yenişehir
6	6350	Yenişehir
7	4650	Sülüntepe
8		Kurtköy

Kayıp veri yerine, <u>diğer verilerin ortalaması</u>nı girmek:

Diğer verilerin ortalaması girilirken, ya tüm verilerin ya da benzer kategoride olan verilerin ortalaması alınır.

## Kayıp Veri Problemini Çözmek



#### Kayıp verileri, <u>diğer verileri kullanarak tahmin</u> etmek:

Tahmine dayalı istatistiksel veya makine öğrenmesi algoritmaları (regresyon, karar ağacı, sınıflandırma veya zaman serisi analizi vb.) ile kayıp veriler tahmin edilerek doldurulabilir.

## Verilerin Yeniden Yapılandırılması



- Veri Madenciliği algoritmaları, ancak veri setindeki sayısal değerleri kullanabilir. Bu amaçla kategorik değişkenler varsa, <u>sayısal değerlere dönüştürülebilir</u> (one hot encoding gibi) veya alınacak bir kararla ilgili öznitelikler veri setinden tamamen de çıkartılabilir. (Araştırınız)
- Veriler arasındaki ölçekler, birbirinden çok farklı olabilir.
   Örneğin, bazı özniteliklerin sayısal aralığı 0-100 iken, bazı özniteliklerin sayısal aralığı 0-10000 olabilmektedir.
- Tüm özniteliklerin aynı ölçekte olması, bulunacak katsayıların doğru değerlendirilebilmesi ve algoritmaların doğru çalışması açısından çok önemlidir. Bu amaçla normalizasyon ve standardizasyon işlemleri yapılabilir.

## Verilerin Yeniden Yapılandırılması



 Normalizasyon işlemi, verilerin belli bir aralığa çekilmesi işlemidir. Bu aralık 0-1 veya 0-100 gibi belirlenen bir aralık olarak seçilebilmektedir.

$$x_{\text{norm}} = \frac{x - \min(x)}{\max(x) - \min(x)}$$

 Standardizasyon işlemi ise, ortalama ve standart sapmaya göre verileri yeni bir ölçeğe çekme işlemidir. Standardizasyona, Z-Skor Normalizasyon da denmektedir.

$$x_{\text{stand}} = \frac{x - \text{mean}(x)}{\text{standard deviation }(x)}$$

## 3. Model Kurma ve Değerlendirme



- Son hale gelen verinin, bir modele dönüştüğü aşamadır.
- Bu aşamada hangi algoritmanın kullanılacağı belirlenir ve model denendikten sonra (bir sonraki aşamada), kurulan modelin en başta belirlenen amaca uygun olup olmadığı sorgulanır.
- Farklı algoritmalarla farklı modeller oluşturulabilir ve en iyi olduğu düşünülen model bulunana kadar bazı aşamalar tekrarlanabilir.
- Veri setinin önişleme aşaması titizlikle ele alınmazsa, bu aşamada çokça model denemesi olur ve bir türlü istenen sonuca ulaşılamayabilir.

#### 4. Modeli Yorumlama



- Bu aşamada model seçilmiş ve uygulamaya konmuştur.
   Modelin çalıştırılmasıyla birlikte elde edilen bilgiler yorumlanmaya başlanır.
- Kazanılan bilgi, verilecek kararlara destek olacak şekilde kullanılır.

## 5. Modelin İzlenmesi

 Kurulan model <u>ne kadar iyi olursa olsun</u>, zaman içerisinde ihtiyaca cevap veremeyecek hale gelebilmektedir. Bu yüzden sürekli izlenmesi ve değişiklik/düzenleme gerekiyorsa, modele müdahale edilmesi gerekir.