



ISE 311

VERİ BİLİMİ

DR. TUĞRUL TAŞCI

Elde Edilen Kirli Veri & Nedenler

- ▶ Eksik veri kayıtlarının nedenleri
 - ▶ Veri toplandığı sırada bir nitelik değerinin elde edilememesi, bilinmemesi
 - ▶ Veri toplandığı sırada bazı niteliklerin gerekliliğinin görülememesi
 - ▶ İnsan, yazılım ya da donanım problemleri
- ▶ Hatalı veri kayıtlarının nedenleri
 - ▶ Hatalı veri toplama gereçleri
 - ▶ İnsan, yazılım ya da donanım problemleri
 - ▶ Veri iletimi sırasında problemler
- ▶ Tutarsız veri kayıtlarının nedenleri
 - ▶ Verinin farklı veri kaynaklarında tutulması
 - ▶ İşlevsel bağımlılık kurallarına uyulmaması

Veri Kalitesini Belirleyen Ölçütler

Doğruluk
(Accuracy)

Eksiksizlik
(Completeness)

Uyumluluk
(Consistency)

Zamanlılık
(Timeliness)

İnanılabilirlik
(Believability)

Katma Değerlilik
(Value Added)

Yorumlanabilirlik
(Interpretability)

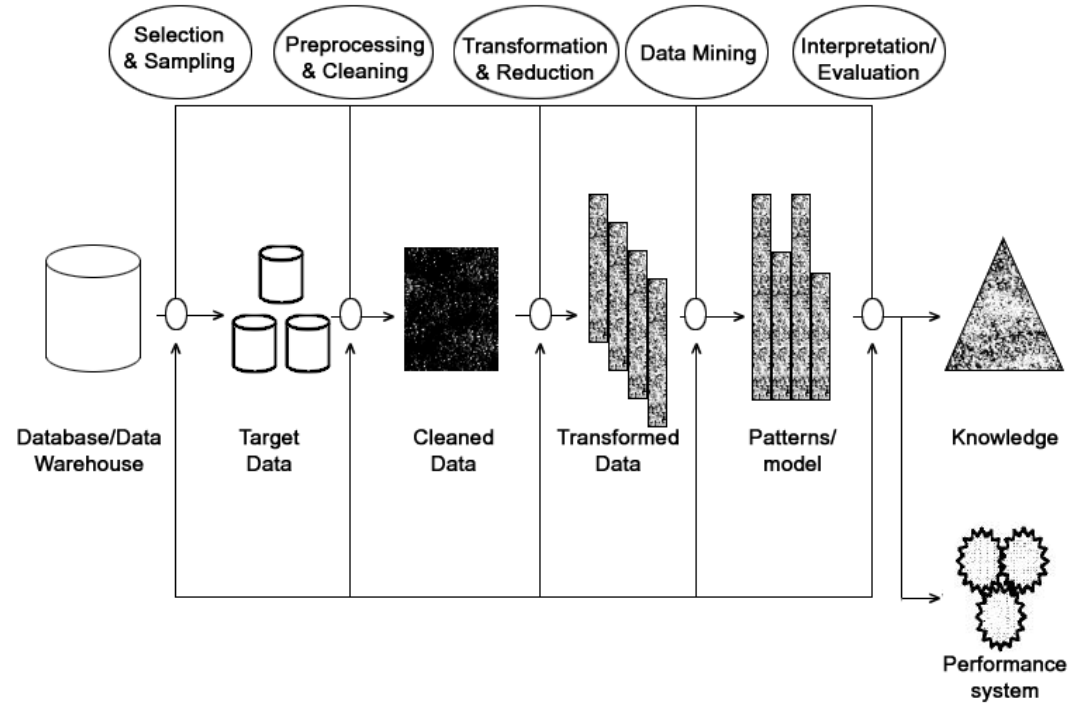
Erişebilirlik
(Accessibility)

Özgün (Intrinsic)

Bağlamsal
(Contextual)

Temsi Edebilirlik
(Representational)

Bilgi Keşfi Süreci ve Veri Madenciliği



Veriyi Anlama – Görsel Teknikler

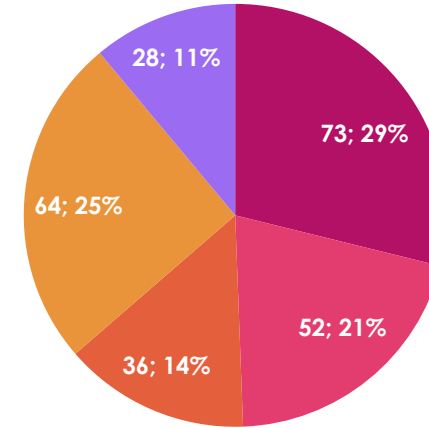
► Nominal Veri

- Frekans Dağılımı
- Sütun Grafikleri
- Pasta diyagramı
- Pareto diyagramı

► Nümerik Veri

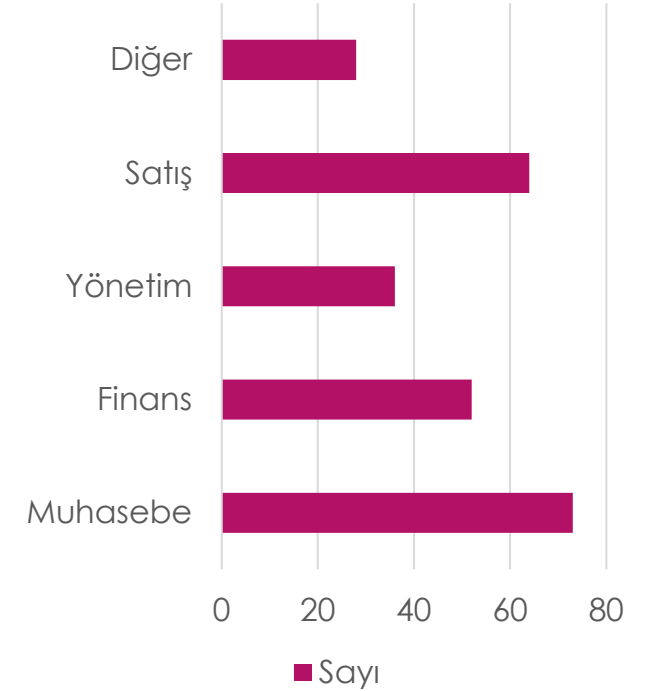
- Çizgi Grafikleri
- Frekans Dağılımı
- Histogram ve Ogive
- Stemplot Diyagramı
- Serpilme Diyagramı

Departman	Sayı	Oran
Muhasebe	73	28.9
Finans	52	20.6
Yönetim	36	14.2
Satış	64	25.3
Diğer	28	11.1
Toplam	253	100



■ Muhasebe ■ Finans ■ Yönetim ■ Satış ■ Diğer

Çalışanların Dağılımı



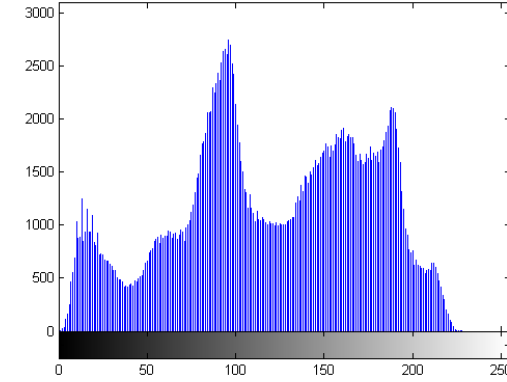
Veriyi Anlama – Görsel Teknikler

► Nominal Veri

- Frekans Dağılımı
- Sütun Grafikleri
- Pasta diyagramı
- Pareto diyagramı

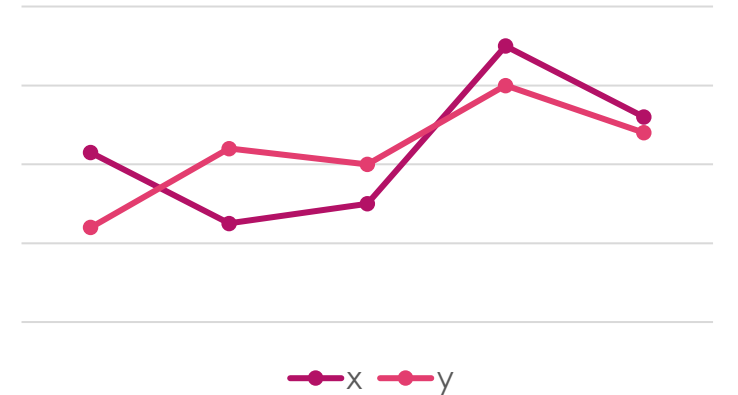
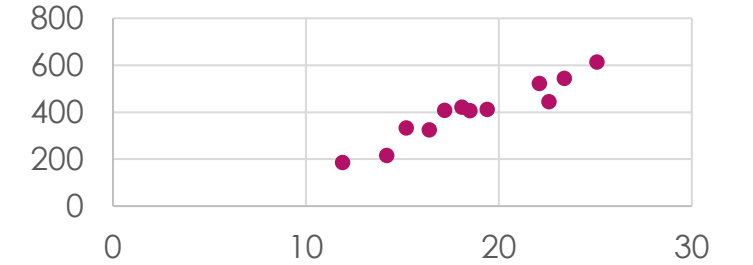
► Nümerik Veri

- Çizgi Grafikleri
- Frekans Dağılımı
- Histogram ve Ogive
- Stemplot Diyagramı
- Serpilme Diyagramı



Stem	Leaf
0	5
1	6, 7
2	3, 6, 8
3	4, 5, 5, 5, 5, 8, 9
4	7, 7, 7, 8
5	4, 5
6	0

Sıcaklık – Dondurma Satışı



Veriyi Anlama – Sayısal Teknikler

Merkezi Eğilim Ölçütleri:

Ortalama:

- Basit şekli ile bütün gözlem değerlerinin toplam gözlem adedine bölünmesi ile hesaplanır. Aykırı değerlerden çok etkilenir.

Medyan:

- Sıralı veri setlerindeki ortanca değerdir. Aykırı değerlerden daha az etkilenir.

Mod:

- Bir veri setinde en çok tekrarlanan değerdir. Ancak veri seti çok büyükse anlamlıdır.

Değişkenlik Ölçütleri:

Değişim Aralığı:

- Veri setinin dağıldığı aralıktır. (Max-Min).

Varyans:

- Gözlenen değer ile beklenen değer arasındaki farktır.

Standart Sapma:

- Varyansın ortalama düzeyine normalleştirilmiş halidir.

Doğrusal İlişki Ölçütleri:

Kovaryans:

- İki değişkenin birlikte değişme derecesini gösterir.

Korelasyon Katsayısı:

- Kovaryans değerinin -1 ile +1 arasında normalleştirilmiş halidir.

Kesikli & Sürekli Değişken

Kesikli (Discrete) Değişken

- ▶ Sadece sayılabilir değerler alan değişkenler.
- ▶ Çok fazla olası değer alan değişkenler:
 - ▶ Bir gündeki şikayet sayısı
 - ▶ Hane halkını sahip oldukları telefon sayısı
 - ▶ Telefon açılmadan önce çalma sayısı
- ▶ İki değer alan değişkenler:
 - ▶ Cinsiyet: Kız veya Erkek
 - ▶ Sorunlu Parça: Evet veya Hayır

Sürekli (Continuous) Değişken

- ▶ Sürekli (sayılamayan) değerler alan değişkenler.
 - ▶ Bir parçanın kalınlığı
 - ▶ Bir işi tamamlamak için geçen süre
 - ▶ Solüsyonun ısısı
 - ▶ Ağırlık
- ▶ Ölçümlerin doğruluk ve hassasiyetlerine bağlı olarak herhangi bir değer alabilirler.

Kategorik & Sıralı Değişken

Kategorik (Nominal) Değişken

- Sayısal büyüklük ifade etmeyen kategorik veri. Nominal değişkenler sadece niteliksel sınıflandırmalarda kullanılırlar. Bu değişkenlerin ölçümü ve sıralanması mümkün değildir.
 - İnsanların medeni hali, cinsiyeti, mesleği, göz rengi buna örnek olarak gösterilebilir.

Sıralı (Ordinal) Değişken

- Bu değişken ölçülen değerlerin birbirlerine göre büyüklüklerini belirleyen ancak bir değişkenin diğerinden ne kadar büyük ya da küçük olduğunu ifade edemeyen değişkenlerdir.
 - Rütbe, derece, yükseklik (uzun, orta, kısa) gibi sıralı verileri içerir.

Merkezi Eğilim Ölçüleri – Ortalama, Ağırlıklı Ortalama

$$\mu_A = \frac{\sum_{i=1}^n (a_i)}{n}$$

$$w\mu_A = \frac{\sum_{i=1}^n (a_i \times w_i)}{\sum_{i=1}^n (w_i)}$$

- ▶ **Aritmetik ortalama** bir merkezi eğilim ölçüsüdür.
- ▶ Bir değişkenin beklenen değeri olarak ya da bir veri dizini temsil eden tek bir orta değer olarak düşünülebilir.
- ▶ Aykırı değerlerin olduğu bir veri dizisinde ortalama anlamlı bir bilgi vermeyebilir.

Dizi A (1-20)	Ağırlık A (1-20)	Dizi B (1-20)	Ağırlık A (1-20)
1,3	84	1	47
2	92	1,6	41
2	21	1,6	78
2,8	93	2,2	81
3,1	67	2,4	22
3,6	18	2,8	52
3,6	35	2,8	47
5,6	59	4,4	67
5,6	97	4,4	73
5,6	97	4,4	77
6,9	24	5,4	31
7,1	98	5,6	70
7,9	97	6,2	67
7,9	54	6,2	20
8,4	82	6,6	16
9,9	22	7,8	52
9,9	48	7,8	97
11	93	8,6	37
11,5	82	9	61
11,5	97	9	26

Dizi A (21-40)	Ağırlık A (1-20)	Dizi B (21-40)	Ağırlık A (1-20)
11,5	69	9	77
11,7	13	9,2	29
12,2	87	9,6	53
12,2	94	9,6	72
12,2	71	9,6	90
13,5	78	10,6	97
15,8	77	12,4	57
16,8	45	13,2	18
16,8	69	13,2	19
17,6	25	13,8	29
17,8	74	14	85
18,1	12	14,2	29
18,1	35	14,2	83
18,9	14	14,8	28
19,1	18	15	94
22,2	84	17,4	38
22,4	73	17,6	23
22,4	38	17,6	29
24	96	18,8	64
25,7	13	20,2	50



- ▶ Veri dizisindeki elemanların ilişkisini tanımlayan bir ağırlık değeri bulunuyorsa, ağırlıklı aritmetik ortalama almak daha makul olacaktır.
- ▶ Veri setinde ağırlık değerleri eksik ise muhtemel değerleriyle doldurulabilir.

Merkezi Eğilim Ölçüleri – Medyan & Mod

Medyan (Ortanca)

Aritmetik ortalamanın kullanılamadığı durumlarda, veri setinde en çok tekrar eden eleman da (mod) kullanılabilir.

Mod veri setinin geri kalan kısmından uzak ise anlamlı bir bilgi vermez.

Kategorik bir veri setinde mod en çok tercih edilen seçeneği belirleyebilir.

Numerik bir veri setinde birden çok mod olabilir. Bu durumda modlardan birisini seçmek gerekebilir.

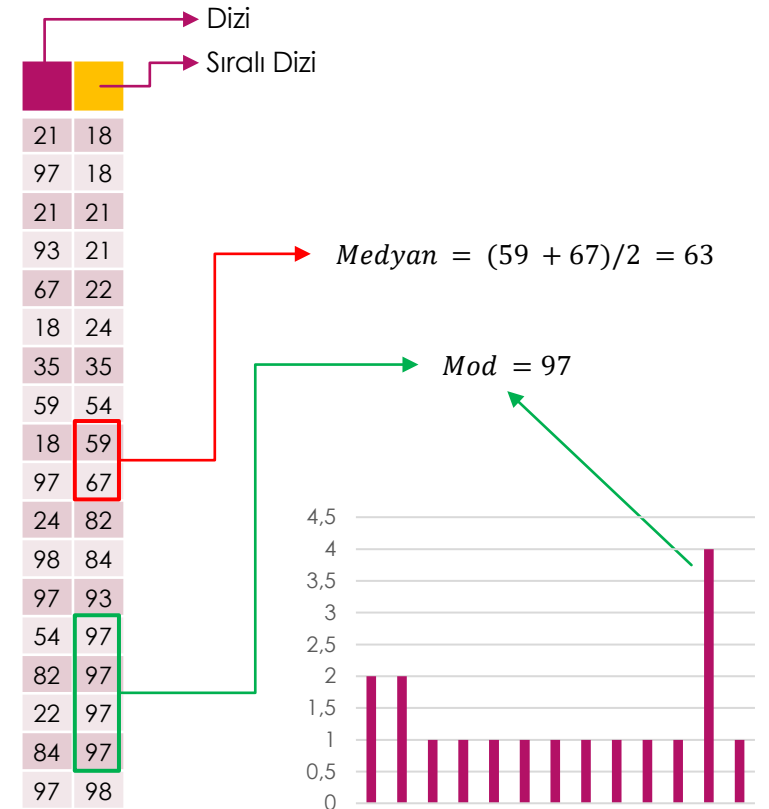
Mod

Veri seti tam anlamıyla normal dağılmış ise ortalama, medyan ve mod aynı değeri alacaktır.

Veri setinde aykırı değerler olduğunda aritmetik ortalama uygun sonuçlar vermeyebilir.

Bu gibi durumlarda veri setindeki medyan (ortanca, sıralamada ortada bir yerde bulunan) değer kullanılabilir.

Veri seti sayısı çift ise medyan ortadaki değerlerden birisi ya da ikisinin ortalaması olarak alınabilir.



Değişkenlik Ölçüleri – Varyans, Standart Sapma

$$\sigma^2_A = \frac{\sum_{i=1}^n (a_i - \mu)^2}{(n-1)}$$

Değişim Aralığı: Veri setinin dağıldığı aralıktır. (Min-Max).

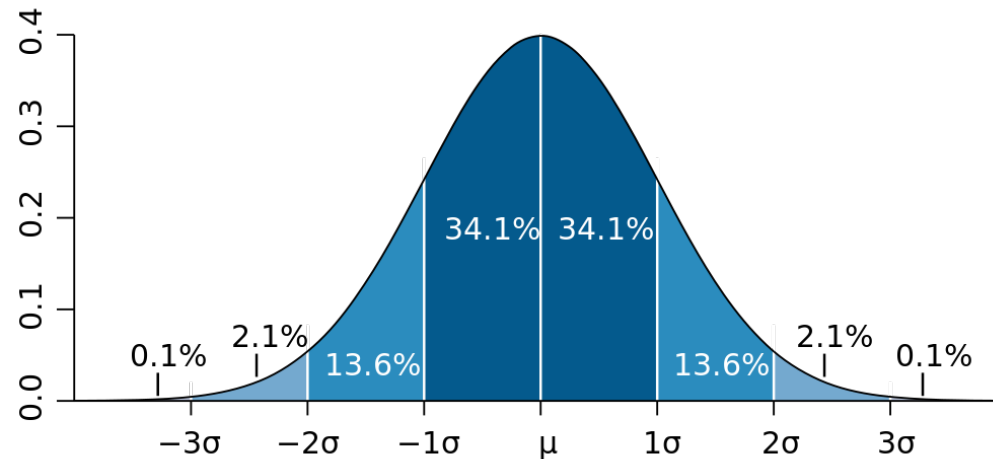
Varyans (Variance): Gözlenen değer ile beklenen değer arasındaki farktır.

Standart Sapma (Standart Deviation): Varyansın ortalama düzeyine normalleştirilmiş halidir. (Varyansın karekökü olarak hesaplanır.)

Merkezi eğilim ölçüleri dağılım hakkında bilgi vermez. Bir veri setinin ortalamasının ne olduğu kadar, verilerin bu ortalama etrafında nasıl değişkenlik gösterdiğinin de bilinmesi önemlidir.



► Normal Dağılım Grafiği



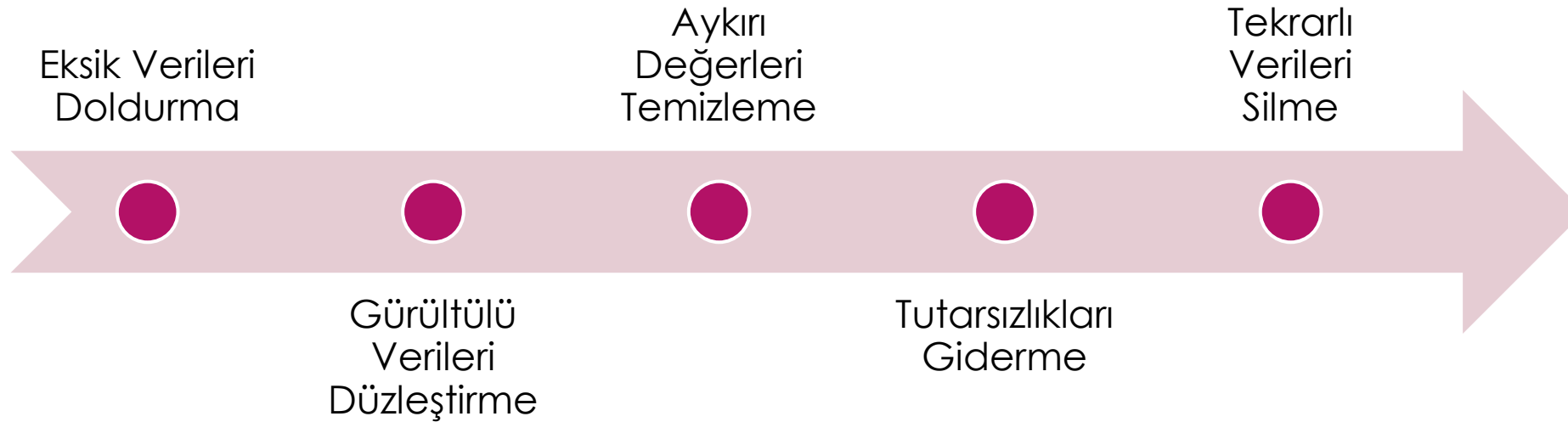
Veri Seçimi & Örnekleme

- ▶ Farklı veri kaynaklarından, belli bir problemin çözümü için analiz yapmak amacıyla bir alt veri kümesi belirlenmesi işlemidir.
 - ▶ Son 5 yılın verileri
 - ▶ Verilerin % 30' u

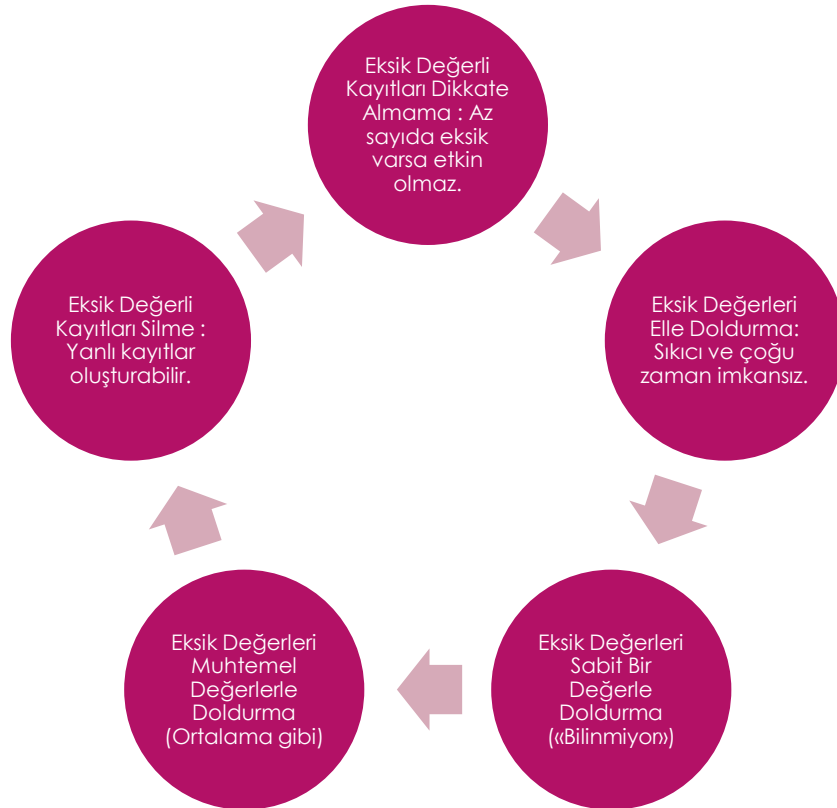
Veri Ön İşleme

- ▶ Veri Temizleme (Data Cleaning)
 - ▶ Eksik Değerleri Doldurma
 - ▶ Gürültülü Veri Düzleştirme (Smoothing)
 - ▶ Aykırı Değerleri Tespit Etme ve Ortadan Kaldırma
 - ▶ Tutarsızlıkları Giderme
 - ▶ Tekrarlı Verileri Silme
- ▶ Veri Bütünleştirme (Data Integration)
 - ▶ Farklı veri kaynaklarından alınan verileri tek bir ortamda toplama işlemidir.
 - ▶ Veri ön-işleme adımlarından birisidir.
- ▶ Veri Dönüştürme (Data Transformation)
 - ▶ Normalizasyon (Normalization)
 - ▶ Birleştirme (Aggregation)
- ▶ Veri Azaltma (Data Reduction)
 - ▶ Veri Azaltma
 - ▶ Boyut Azaltma
- ▶ Veriyi Kesikli Hale Getirme (Data Discretization)
 - ▶ Eşit aralıklı bölümlleme
 - ▶ Eşit frekanslı bölümlleme
 - ▶ Küme tabanlı bölümlleme

Veri Temizleme İşlemleri



Eksik Verileri Doldurma



► Eksik Verileri Muhtemel Değerlerle Doldurma Yöntemleri

- Ortalama, medyan, ya da mod değerleriyle doldurma
- Eksik değerli kayda en çok benzeyen bir kaydın ilgili değerleriyle doldurma
- Eksik olmayan değerli kayıtların olasılık dağılımına bağlı bir değerler ile doldurma
- Regresyon uygulayarak doldurma
- Tahmin edici başka bir yöntemle eksik değeri doldur

Gürültülü Verileri Düzleştirme (Smoothing)

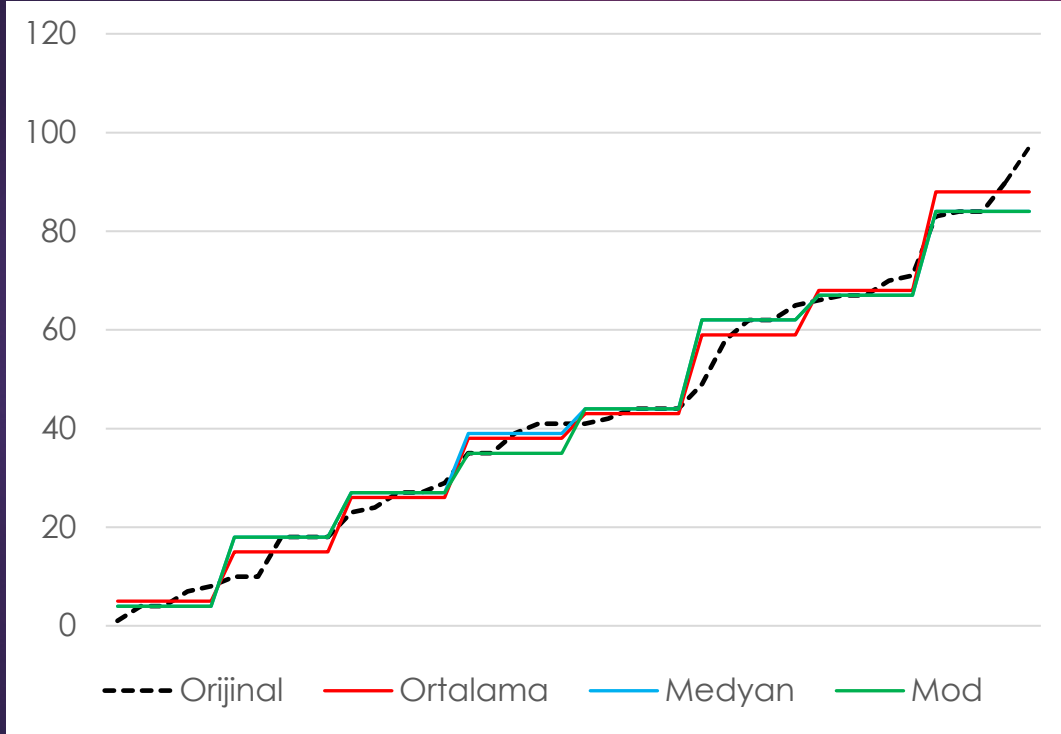
Gürültü, ölçülen değişkendeki rastgele hata ya da değişkenlik olarak tanımlanır.

- Kova Yöntemi (Binning): Sıralanmış değerleri komşuluğundaki değerlerle değiştirerek daha makul veriler elde etme işlemi.
- Kümeleme (Clustering): Aykırı değerleri tespit ederek ortadan kaldırma
- Regresyon (Regression): Verileri bir fonksiyona uydurarak düzeltme

► Kova Yöntemi

- Veriler sıralanır.
- Veriler eşit aralıklı ya da eşit frekanslı olarak bölünür.
- Veriler uygun bir değerlerle değiştirilir.
- **Örnek veri seti:**
 - {1,9,4,21,3,13,2,7,18,23,27,6}
- **Eşit aralıklı:**
 - {1,2,3,4,6,7,9},{13,18},{21,23,27}
- **Eşit Frekanslı:**
 - {1,2,3,4},{6,7,9,13},{18,21,23,27}

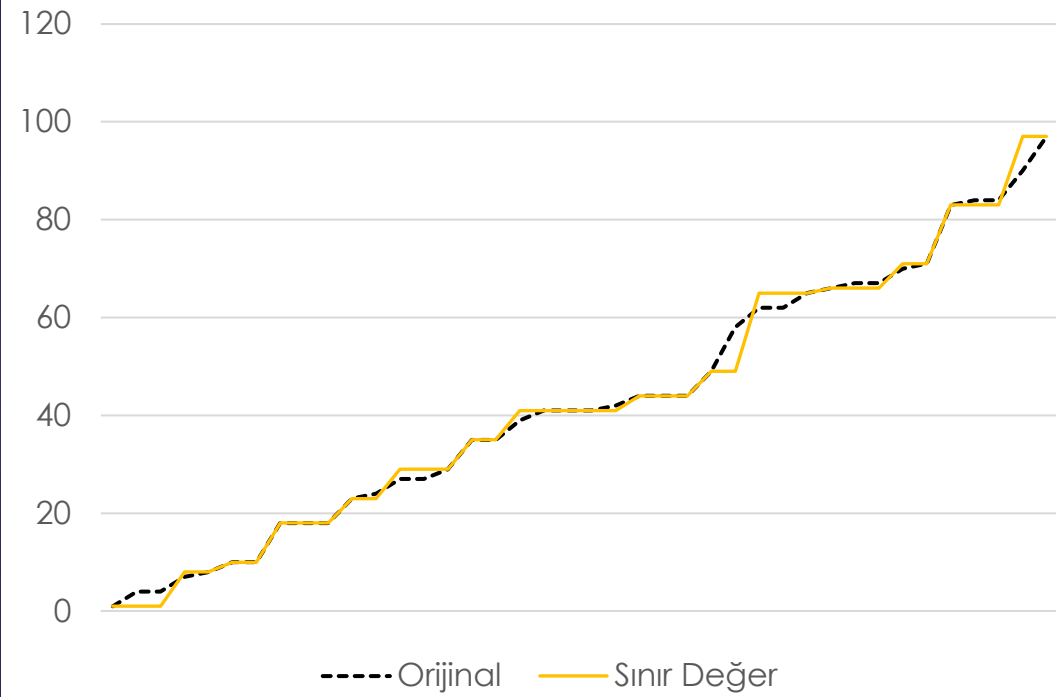
Ortalama, Medyan, Mod ile Düzleştirme



Orj.	Ort.	Med.	Mod
1	5	4	4
4	5	4	4
4	5	4	4
7	5	4	4
8	5	4	4
10	15	18	18
10	15	18	18
18	15	18	18
18	15	18	18
18	15	18	18
23	26	27	27
24	26	27	27
27	26	27	27
27	26	27	27
29	26	27	27
35	38	39	35
35	38	39	35
39	38	39	35
41	38	39	35
41	38	39	35

Orj.	Ort.	Med.	Mod
41	43	44	44
42	43	44	44
44	43	44	44
44	43	44	44
44	43	44	44
49	59	62	62
58	59	62	62
62	59	62	62
62	59	62	62
65	59	62	62
66	68	67	67
67	68	67	67
67	68	67	67
70	68	67	67
71	68	67	67
83	88	84	84
84	88	84	84
84	88	84	84
90	88	84	84
97	88	84	84

Sınır Değerler ile Düzleştirme



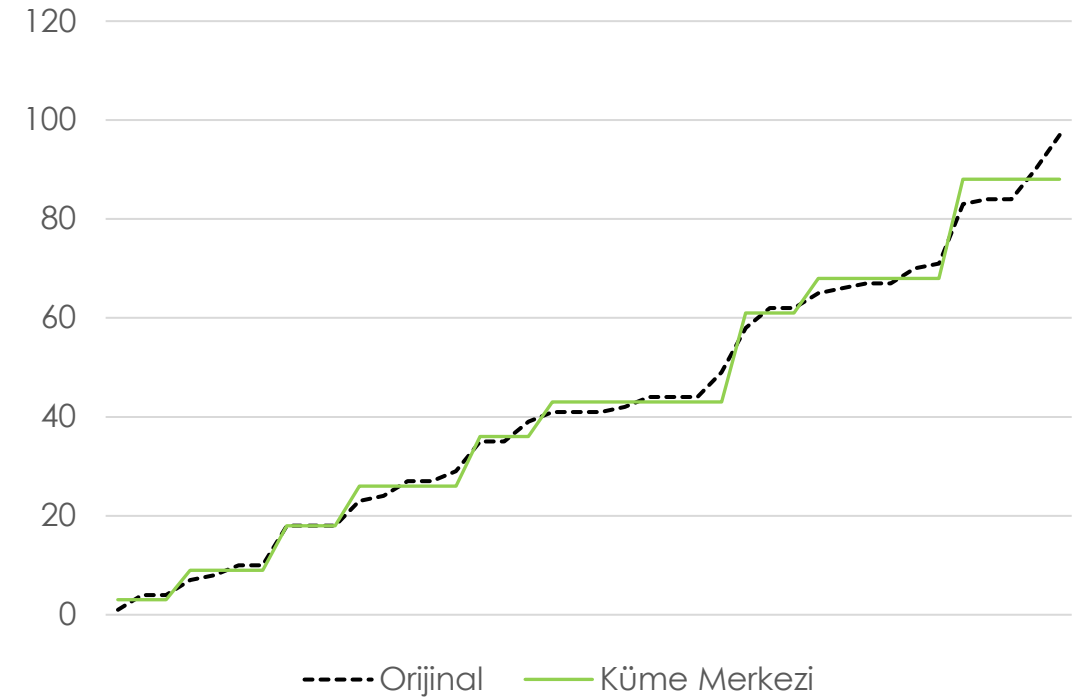
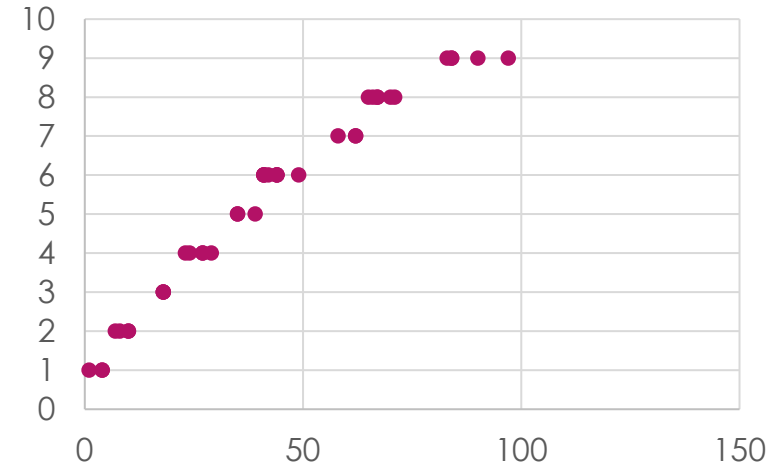
Orijinal	Sınır Değer
1	1
4	1
4	1
7	8
8	8
10	10
10	10
18	18
18	18
18	18
23	23
24	23
27	29
27	29
29	29
35	35
35	35
39	41
41	41
41	41

Orijinal	Sınır Değer
41	41
42	41
44	44
44	44
44	44
49	49
58	65
62	65
62	65
65	65
66	66
67	66
67	66
70	71
71	71
83	83
84	83
84	83
90	97
97	97

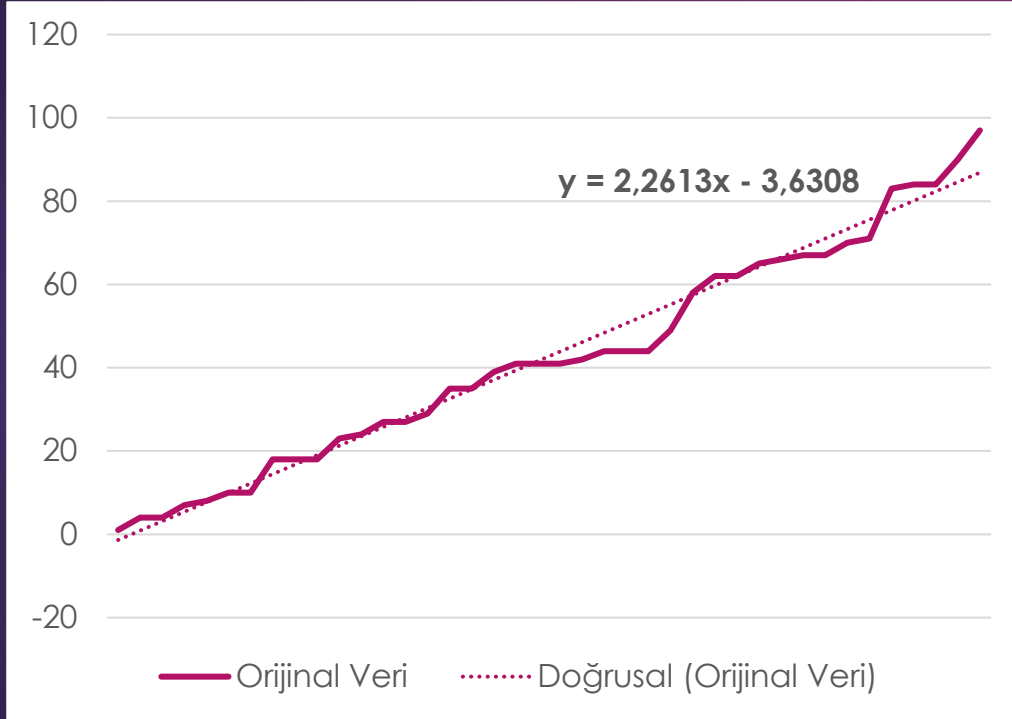
K-Means Kümeleme ile Düzleştirme

Orijinal	Küme	Merkez
1	1	3
4	1	3
4	1	3
7	2	9
8	2	9
10	2	9
10	2	9
18	3	18
18	3	18
18	3	18
23	4	26
24	4	26
27	4	26
27	4	26
29	4	26
35	5	36
35	5	36
39	5	36
41	6	43
41	6	43

Orijinal	Küme	Merkez
41	6	43
42	6	43
44	6	43
44	6	43
44	6	43
44	6	43
49	6	43
58	7	61
62	7	61
62	7	61
65	8	68
66	8	68
67	8	68
67	8	68
70	8	68
71	8	68
83	9	88
84	9	88
84	9	88
90	9	88
97	9	88



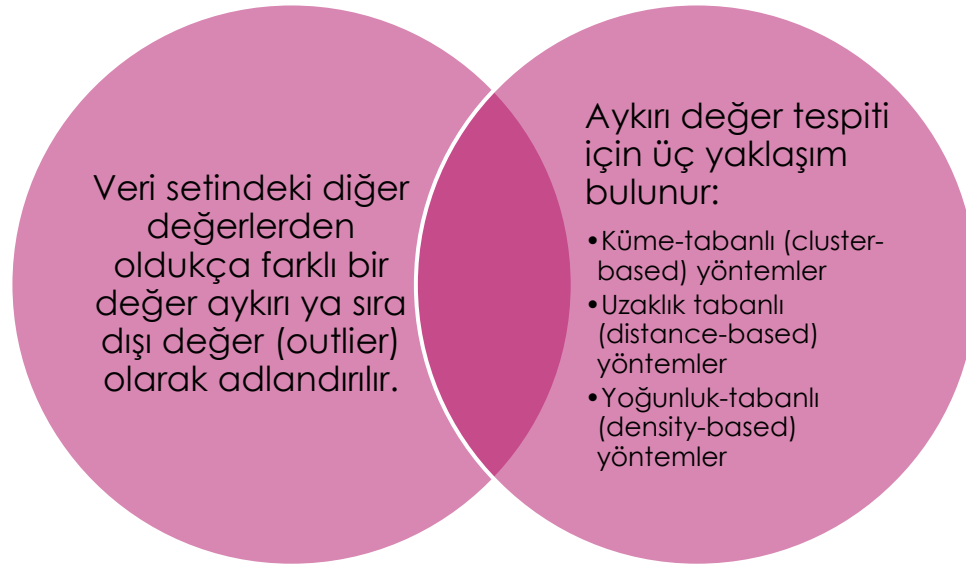
Regresyon ile Düzleştirme



Orijinal	Regresyon Doğrusu
1	-1
4	1
4	3
7	5
8	8
10	10
10	12
18	14
18	17
18	19
23	21
24	24
27	26
27	28
29	30
35	33
35	35
39	37
41	39
41	42

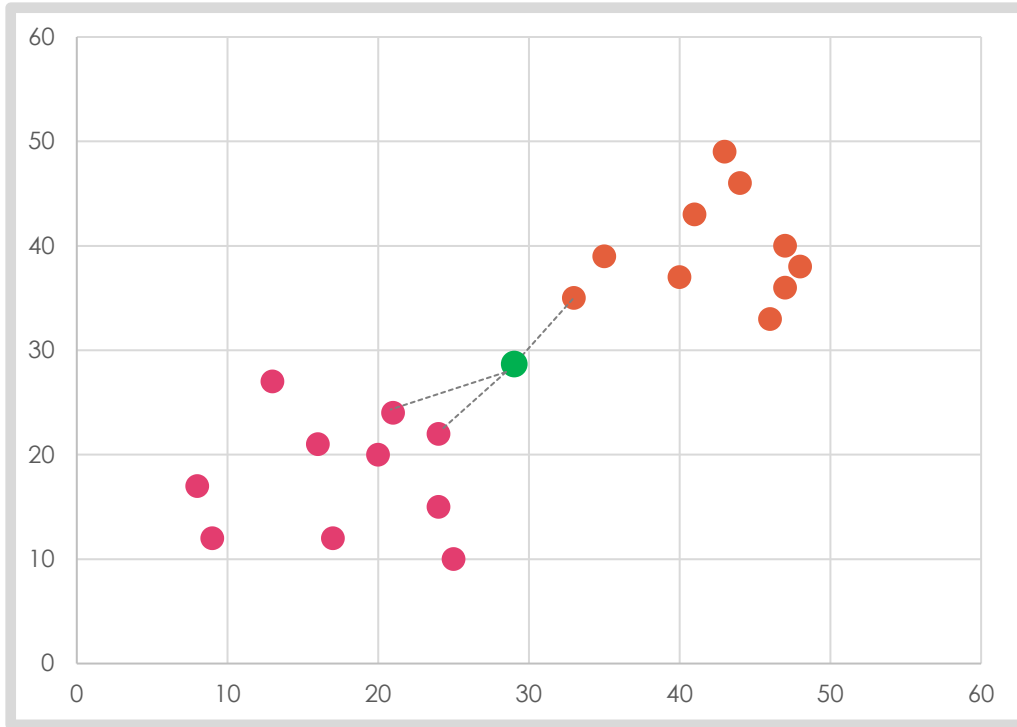
Orijinal	Regresyon Doğrusu
41	44
42	46
44	48
44	51
44	53
49	55
58	57
62	60
62	62
65	64
66	66
67	69
67	71
70	73
71	76
83	78
84	80
84	82
90	85
97	87

Aykırı / Sıra Dışı Değerleri Tespit Etme ve Ortadan Kaldırma



- ▶ **Küme tabanlı yöntemlerde**, aykırı değer bir veri kaydının herhangi bir kümeye ait olup olmaması, diğer küme merkezlerine olan uzaklıkları, en yakın kümenin boyutu gibi ölçülere bağlı olarak tespit edilir.
- ▶ **Uzaklık tabanlı yöntemlerde**, k-en yakın komşu yöntemine göre en büyük uzaklığa sahip veri kayıtları aykırı değerler olarak kabul edilir.
- ▶ **Yoğunluk tabanlı yöntemlerde**, aykırı değerler belli bir bölge içindeki veri kayıtlarının sayısına bağlı olarak tespit edilir.

K-En Yakın Komşu Yöntemi



- Tüm noktalar arasındaki Öklid uzaklığı hesaplanır.
- Bir uzaklık matrisi oluşturulur.
- Her bir nokta bir küme olacak şekilde etiketleme yapılır.
- Her bir noktanın k-en yakın komşuları uzaklık matrisi kullanılarak bulunur.
- Nokta hangi kümeye daha yakın ise o kümeye dahil edilir.
- En az iki ayrı küme olması beklenir.

Tutarsız Verileri Düzeltme

- ▶ Bir veri setindeki «Meslek» alanı **Meslek = « »** şeklinde girildiğinde bu değer boş (null) olarak kabul edilmez. Bunun manuel olarak uygun şekilde düzeltilmesi ya da eksik veri alanı olarak kabul edilip muhtemel değerlerle doldurulması gerekir.
- ▶ Bazı veri alanlarında mantıksal hatalar olabilir.
 - ▶ Maaş = «-2000» | Kilo = <<1398>> | Göz Rengi = «Beyaz»
- ▶ Veri setleri içinde bazı alanlardaki değerler ya da bu alanların isimleri birbiriyle tutarsız olabilir.
 - ▶ Yaş= «35», Doğum Tarihi: «03/10/2004»
 - ▶ Önceki oylama değerleri: «1,2,3», yeni oylama değerleri: «A,B,C»
 - ▶ Bir kaynakta veri alanı adı «Ad», diğerinde «İsim» şeklinde olabilir.

Tekrarlı Verileri Silme / Tekil Hale Getirme

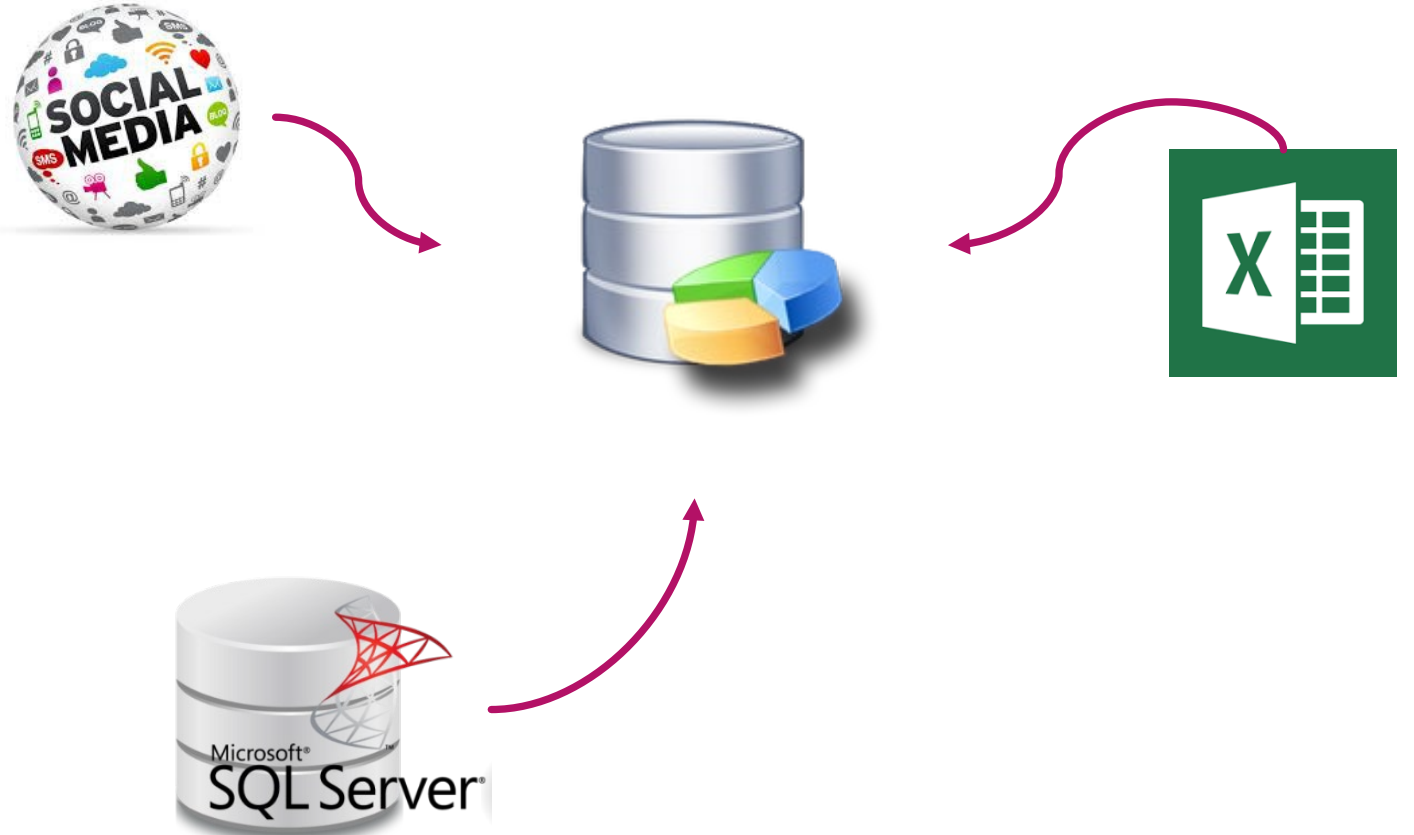
- Veri setindeki tekrar eden kayıtlar iki probleme yol açar.
- Birden fazla kayıt gerçekte tek bir kayıt olabilir ancak bu kayıtlardaki öznitelikler farklılık gösterebilir. Bu durumda bu kayıtların uygun şekilde birleştirilmesi gerekir.
- Birbiriyle çok benzerlik gösteren ancak gerçekte ayrı kayıtlar tek bir kayda indirilebilir.
 - **Örnek:** Aynı ad ve soyada sahip iki kişiye ait kayıt

Id	Ad	Soyad	Tip	Telefon	Şehir
1	Zafer	TAŞCI	Akraba	05046543085	Ankara
2	Mevlüt	DİKMEN	Arkadaş	03184567328	Denizli
3	Murat	TAŞCI	Akraba	05148906521	Denizli

TT-PC\TT.TTENTITY - dbo.ContactInfo						
	pid	Name	Surname	Category	MobilePhone	cid
►	1	Ahmet	TAŞCI	Akraba	05397022029	İstanbul
	2	Numan	ŞENEL	Tanıdık	05422627387	Sakarya
	3	Ercan	YAKUT	Arkadaş	05446530740	Gümüşhane
	4	Zafer	TAŞCI	Akraba	02166321278	Ankara
	5	Zafer	TAŞCI	Akraba	05052883085	Ankara
	6	Mehmet	GÜÇLÜ	Arkadaş	05366351666	Elazığ
	7	Sinan	ORMAN	Tanıdık	05326871677	Antalya
	8	Recep	SAZ	Arkadaş	05449098866	Mersin
	9	Ali	ERDİNÇ	Arkadaş	02642955496	Erzurum
	10	Mahmut	SELİM	Tanıdık	02642955492	Ankara

Veri Bütünleştirme

- Farklı kaynaklardaki verileri tek bir ortamda birleştirme işlemidir.
- Elde edilen tek veri kaynağı veri ambarı (data warehouse) olarak adlandırılır.
- Sıkça güncellenen veri kaynakları için bütünleştirme işlemi zorluklar içerir.



Veri Bütünleştirme İşlemleri

Farklı Kaynaklar Aynı Değerler - Birimler

Brand	Model	Display	Weight	Width	Height	Depth
Dell	XPS 13 9350	13.3	2.86	11.97	7.87	0.35
		1 inç = 2,54 cm		1 kg = 2,02 lbs		
Marka	Model	Ekran	Ağırlık	En	Boy	Kalınlık
Dell	XPS 13 9350	29,8	1,29	30,4	20	0,9

Gereksiz Veriler

- ▶ Veri kaynakları birleştirildiğinde gereksiz veri ortaya çıkabilir. Örneğin, yıllık gelir bir kaynakta aylık değerler halinde iken diğerinde hesaplanmış olabilir.
- ▶ Gereksiz değerler korelasyon analizi ile tespit edilebilir.
- ▶ Kategorik değişkenlerin birbirinden bağımsız olup olmadığını tespit etmek için ki-kare (Chi-square) analizi yapılabilir.

Veri Dönüştürme

Verilerin uygun şekilde analiz edilebilmesi için farklı kaynaklardan gelen, şemaları, saklanma biçimleri, ölçekleri farklı olabilecek veri setlerinin tek bir veri seti haline getirilmesi işlemleri olarak düşünülebilir.

- ▶ Veri birleştirme, normalizasyon, öznitelik belirleme gibi alt adımlardan oluşur.
- ▶ Normalizasyon, veri setlerinin karşılaştırabilmesi ve birleştirilmesi için gerekli bir işlemdir.
- ▶ Farklı veri setleri birleştirilirken, bazı özniteliklerin aynı/çok benzer olup olmadığı kontrol edilmelidir. Bu durumdaki öznitelikler analiz dışı bırakılabilir.
- ▶ Gerekli durumlarda yeni öznitelik oluşturulabilir.

Korelasyon Analizi

$$r_{A,B} = \frac{\sum_{i=1}^n (a_i - \bar{A}) \times (b_i - \bar{B})}{(n - 1) \times \sigma_A \times \sigma_B}$$

- ▶ Değişkenler arasındaki ilişkiyi tespit etmek amacıyla kullanılan bir analiz yöntemidir.
- ▶ r korelasyon katsayısı -1 ile 1 arasında bir değer alır.
 - ▶ Korelasyon katsayısının pozitif çıkması beklenen durum: Reklam harcaması – Satış miktarı
 - ▶ Korelasyon katsayısının negatif çıkması beklenen durum: İçilen sigara sayısı – Koşulabilen mesafe

Dizi A (1-20)	Dizi B (1-20)
1,3	1
2	1,6
2	1,6
2,8	2,2
3,1	2,4
3,6	2,8
3,6	2,8
5,6	4,4
5,6	4,4
5,6	4,4
6,9	5,4
7,1	5,6
7,9	6,2
7,9	6,2
8,4	6,6
9,9	7,8
9,9	7,8
11	8,6
11,5	9
11,5	9

Dizi A (21-40)	Dizi B (21-40)
11,5	9
11,7	9,2
12,2	9,6
12,2	9,6
12,2	9,6
13,5	10,6
15,8	12,4
16,8	13,2
16,8	13,2
17,6	13,8
17,8	14
18,1	14,2
18,1	14,2
18,9	14,8
19,1	15
22,2	17,4
22,4	17,6
22,4	17,6
24	18,8
25,7	20,2



- ▶ $r_{A,B} = 0,999991$
- ▶ A ve B değişkenleri birbiriyle yüksek dereceden ilişkilidir.
- ▶ Veri bütünleştirmede bir tanesi analiz dışı bırakılabilir.

Normalizasyon

$$\bar{x}_i = \frac{x_i - \min(X)}{\max(X) - \min(X)}$$

Normalizasyona birkaç farklı nedenden dolayı ihtiyaç duyulabilir:

- ▶ Farklı ölçeklerle ölçülen değerlerin tek bir ölçeğe indirgenip (ortalama gibi) merkezi eğilimleri tespit etmek için
- ▶ Olasılık dağılımlarını, tek bir dağılıma uydurmak için
 - ▶ Örnek: öğrenci notlarını normal dağılıma uydurmak
- ▶ Farklı veri setlerindeki normalize edilmiş verileri kıyaslamak için
- ▶ Çok büyük ya da çok küçük değerler yerine birbirine daha yakın değerlerle çalışmak için

Dizi A (1-20)	Dizi B (1-20)
84	0,84
92	0,93
21	0,1
93	0,94
67	0,64
18	0,07
35	0,27
59	0,55
97	0,99
97	0,99
24	0,14
98	1
97	0,99
54	0,49
82	0,81
22	0,12
48	0,42
93	0,94
82	0,81
97	0,99

Dizi A (21-40)	Dizi B (21-40)
69	0,66
13	0,01
87	0,87
94	0,95
71	0,69
78	0,77
77	0,76
45	0,38
69	0,66
25	0,15
74	0,72
12	0
35	0,27
14	0,02
18	0,07
84	0,84
73	0,71
38	0,3
96	0,98
13	0,01



Z-Değeri Normalizasyonu

$$z_A = \frac{(a_i - \mu_A)}{\sigma_A}$$

- ▶ Dizi ortalaması 0 ve standart sapması 1 olacak şekilde normalize edilir.
- ▶ Z-Değeri normalizasyonunda elde edilen değerlerin yaklaşık yarısı negatif yarısı da pozitif olur.
- ▶ Z-Değeri normalizasyonu ağırlıklarla birlikte kullanıldığında problemler oluşabilir.
- ▶ Büyük değerler yerine küçük değerlerle yapılan hesaplamalar kazanımlar sağlar.

Dizi A (1-20)	Dizi B (1-20)
84	0,84
92	0,93
21	0,1
93	0,94
67	0,64
18	0,07
35	0,27
59	0,55
97	0,99
97	0,99
24	0,14
98	1
97	0,99
54	0,49
82	0,81
22	0,12
48	0,42
93	0,94
82	0,81
97	0,99

Dizi A (21-40)	Dizi B (21-40)
69	0,66
13	0,01
87	0,87
94	0,95
71	0,69
78	0,77
77	0,76
45	0,38
69	0,66
25	0,15
74	0,72
12	0
35	0,27
14	0,02
18	0,07
84	0,84
73	0,71
38	0,3
96	0,98
13	0,01



Veri / Veri Boyutu Azaltma İşlemleri

- ▶ Veri analizi ya madenciliği için öncelikle problem tespiti yapılmalıdır.
- ▶ Çoğu durumda elde edilmek istenen sonuçlar eldeki tüm verilerin işlenmesini gerektirmez.
- ▶ Tüm verilerin veri analizi / madenciliği ile işlenmesi çok uzun zaman alabilir.
- ▶ Veri azaltma, verilerin analiz için uygun hale getirmek amacıyla veri miktarının ya da boyutunun daha küçük hale getirilmesi işlemidir.
- ▶ Veri sıkıştırma (data compression) ile analiz yapılacak veri boyutları azaltılabilir.
- ▶ DWT, PCA ile boyutsal, histogram, regresyon ile sayısal veri azaltma yapılabilir.
- ▶ Veri azaltmada aşağıdaki yöntemler kullanılır.
 - ▶ **Veri seçimi:** Verinin belli bir kısmı ile çalışma
 - ▶ **Örnekleme (Sampling):** Tüm veri setini temsil edebilen alt bir veri seti ile çalışma
 - ▶ **Öznitelik Seçimi:** Analiz için ihtiyaç duyulabilecek sayıda öznitelik ile çalışma
 - ▶ **Boyut Azaltma:** Belli öznitelikleri birleştirerek daha az sayıda öznitelik ile çalışma

Veri Örnekleme (Data Sampling)

- ▶ Veri setinin analizde kullanılacak olan bir alt kümesinin belirlenmesi işlemidir.
- ▶ Tüm veri setinin işletilmesi pahalı ve zaman alıcı bir işlem olduğundan çoğu durumda örnekleme gereksinim duyulur.
- ▶ Temel fikir tüm veri setini temsil edebilecek daha az sayıda kayıt içeren bir veri seti elde etmektir.
- ▶ Seçilen kayıt veri setine dahil edilerek (with replacement) ya da edilmeyerek (without replacement) örnekleme yapılabilir.
- ▶ Sistematik (Systematic) Örnekleme
- ▶ Basit Rassal(Random) Örnekleme
- ▶ Tabakalı (Stratified) Rassal Örnekleme
- ▶ Küme (Cluster) Örnekleme

Veriyi Kesikli Hale Getirme (Data Discretization)

- ▶ Öznitelikler çoğunlukla 3 tiptir: Kategorik (Nominal), Sıralı (Ordinal), Sürekli (Continuous)
- ▶ Veriyi kesikli hale getirme, sürekli bir özniteliği aralıklara bölerek ayırık öznitelik oluşturma olarak tanımlanır.
- ▶ Örnekler:
 - ▶ Başarı notları düşük, orta, yüksek gibi sıralı hale getirilebilir.
 - ▶ Ağırlık değerleri aşağı ya da yuvarlanabilir.
- ▶ Ayırık öznitelikler sürekli özniteliklere göre daha küçük boyut gerektirirler.
- ▶ Veri analizi/ madenciliği işlemleri kesikli özniteliklerle daha hızlı ve etkin olarak yapılabilir.
- ▶ Veriyi kesikli hale getirme ile birlikte değerlendirilen diğer bir husus kategorik veri için kavramsal hiyerarşi oluşturma (Concept Hierarchy Generation) işlemidir.
 - ▶ Örnek : {Sokak, Cadde, İlçe, İl, Ülke}