## R Programlama

Muhammed Fatih Tüzen

# İçindekiler

Ö	nsöz	5
R	Programlama Hakkında         R Programı ile Neler Yapılabilir          R Programlama ile ilgili Faydalı Kaynaklar          R ve RStudio'nun Bilgisayara Kurulması          R Studio Kişiselleştirme	6 6 7 8 11
I	R Programlamaya Giriş	13
2	Temel Fonksiyonlar  1.1 Çalışma Dizini 1.2 Yardımcı Bilgiler 1.3 Atama Operatörü 1.4 Matematiksel Operatörler 1.5 Mantıksal Operatörler  Veri Tipleri ve Yapıları 2.1 Vektörler 2.2 Matrisler 2.3 Listeler 2.4 dataframe 2.5 tibble 2.6 Faktörler	16 16 18 19 21 23 25 32 38 41 50 51
3	Fonksiyonlar	54
4	Kontrol İfadeleri         4.1 if-else          4.2 Döngüler	<b>57</b> 58
5	Tarih ve Zaman İşlemleri	63
6	Metin İslemleri	72

7	Apply Ailesi	75
8	Verilerin İçe ve Dışa Aktarılması	83
Ve	eri Manipulasyonu	87
	select	89
	arrange	94
	filter	95
	mutate	97
	rename	
	count	104
	group_by ve summarize	106
	case when	
	reshaping	114
	join	117
Κe	eşifçi Veri Analizi	120
	Veri ile Tanışma	121
	Sürekli Değişkenler	
	Kategorik Değişkenler	
	Zaman Serileri	
o o	plot2 ile Veri Görselleştirme	150
00	Saçılım Grafikleri	
	Zaman Serisi Grafikleri	
	Sütun Grafikleri	
	Dağılım Grafikleri	
	Grafiklerin Kaydedilmesi	
	·	
Ve	eri Ön İşleme	189
	Eksik Veriler	
	İmputasyon	
	Aykırı Değer Analizi	
	Minumum ve Maximum	
	Histogram	
	Boxplot	
	Yüzdelikler (Percentiles)	
	Z-Skor Yöntemi	
	Veri Normalleştirme	206
R	ile Temel İstatistik	212
	Merkezi Eğilim Ölçüleri	212
	Aritmetik Ortalama	212
	Geometrik Ortalama	213

Doğrusal Regresyon	234
Kontenjans Katsayısı	231
Korelasyon	228
Kovaryans	228
İlişki Ölçüleri	227
Çarpıklık ve Basıklık	222
Değişim Katsayısı	221
Varyans ve Standart Sapma	220
Çeyrekler Arası Genişlik	220
Değişim Aralığı (Açıklık)	219
Çeyreklikler	
Mod (Tepe değeri)	215
Medyan (Ortanca)	214
	Mod (Tepe değeri) Çeyreklikler  Dağılım Ölçüleri  Değişim Aralığı (Açıklık) Çeyrekler Arası Genişlik  Varyans ve Standart Sapma  Değişim Katsayısı Çarpıklık ve Basıklık İlişki Ölçüleri  Kovaryans  Korelasyon  Kontenjans Katsayısı

## Önsöz

R programlama dili, veri bilimi dünyasında vazgeçilmez bir araç haline geldi. Bu kitap, veri manipülasyonundan görselleştirmeye, keşifçi veri analizinden temel istatistik konularına kadar geniş bir yelpazede R dilini kullanarak veri analizi becerilerinizi güçlendirmenize odaklanıyor.

Kitabımız, R programlama dilini temel seviyeden başlayarak adım adım öğrenmek isteyen herkes için tasarlandı. İlk bölümlerde R dilinin temellerini kavrayacak ve dplyr gibi güçlü paketler aracılığıyla veri manipülasyonunun inceliklerini keşfedeceksiniz. Veri analizinin görselleştirme aşamasında ggplot2 paketiyle nasıl etkileyici grafikler oluşturabileceğinizi adım adım öğrenecek ve veri setlerinizin hikayesini çarpıcı görsellerle anlatacaksınız.

Kitabımız, keşifçi veri analizi sürecinde size rehberlik ederken, veri işleme tekniklerini ve önemli istatistik kavramlarını pratik örneklerle ele alacak. Temel istatistik kolları üzerine odaklanarak, veri setlerinizdeki deseni anlamak ve çözümlemek için gerekli araçları edineceksiniz. Ayrıca doğrusal regresyon gibi önemli modelleme tekniklerini R dilinde nasıl uygulayabileceğinizi adım adım öğreneceksiniz.

Bu kitabın amacı, R programlama dilini veri analizi süreçlerinizde güvenle kullanmanıza yardımcı olmak ve veri odaklı kararlar almanızı desteklemektir. Bilgi birikiminizi genişletirken öğrendiklerinizi uygulamaya dökme şansına sahip olacaksınız. Umarım bu kitap, veri analizi yolculuğunuzda size rehberlik eder ve R dilini kullanarak veriyle olan etkileşiminizi daha da derinlestirir.

## R Programlama Hakkında

R programlama, veri analizi, istatistiksel ve ekonometrik hesaplamalar, veri görselleştirme ve veri madenciliği gibi istatistiksel ve veri analitiği işlemleri için kullanılan bir programlama dilidir. İlk olarak 1990 yılında Ross Ihaka ve Robert Gentleman tarafından geliştirilmeye başlanmıştır ve o zamandan bu yana istatistiksel analiz alanında çok popüler bir araç haline gelmiştir. Yazılım ismini yazarların isimlerinin baş harflerinden almaktadır.

## R Programı ile Neler Yapılabilir

R, açık kaynaklı bir programlama dili ve yazılım ortamıdır, bu da onu geniş bir kullanıcı topluluğu tarafından desteklenen ve geliştirilen bir platform yapar. R ile yapılabilecek başlıca işler şunlardır:

- 1. **Veri Analizi**: R, veri çerçeveleri ve veri setleri üzerinde işlem yapmak için bir dizi fonksiyon ve araç sunar. Veri temizleme, dönüştürme, özeti alma ve analiz etme işlemleri R ile kolayca gerçekleştirilebilir.
- 2. **Veri Görselleştirme**: R, ggplot2 gibi grafik paketleri ile verilerinizi görselleştirmenize olanak tanır. Çeşitli grafik türleri (çizgi grafikleri, sütun grafikleri, dağılım grafikleri vb.) oluşturabilirsiniz.
- 3. İstatistiksel Analiz: R, istatistiksel modelleri oluşturmak, hipotez testleri yapmak ve regresyon analizi gibi istatistiksel analizler gerçekleştirmek için zengin bir araç seti sunar. Ayrıca zaman serisi analizi ve kümeleme gibi konularda da kullanılır.
- 4. **Veri Madenciliği**: R, veri madenciliği uygulamaları için kullanılabilir. Makine öğrenimi algoritmaları uygulamak ve veri madenciliği projeleri geliştirmek için paketler içerir.
- 5. **Raporlama**: R Markdown kullanarak veri analizi ve sonuçlarını raporlama için kullanılır. Bu, anlamlı ve formatlı raporlar oluşturmanıza yardımcı olur.
- 6. **Paketler ve Genişletilebilirlik**: R, kullanıcıların işlevselliği genişletmek için paketler ekleyebileceği bir sistem sunar. CRAN (Comprehensive R Archive Network) gibi kaynaklar, binlerce paketi içeren bir depo sağlar.

## Not

R programlama özellikle istatistik, veri bilimi ve akademik araştırmalar alanlarında çok kullanılır, ancak endüstriyel uygulamalarda da giderek daha fazla kullanılmaktadır. R'nin açık kaynaklı olması ve geniş bir kullanıcı topluluğuna sahip olması, bu dilin popülerliğini artırmıştır. R ile çalışmak için temel programlama bilgisine sahip olmak yararlı olacaktır, ancak öğrenmesi oldukça erişilebilir bir dildir ve çevrimiçi kaynaklar ve kurslar mevcuttur.

## R Programlama ile ilgili Faydalı Kaynaklar

R programlamayı öğrenmek ve geliştirmek için bir dizi faydalı kaynak bulunmaktadır. R programlamaya başlamak veya ilerlemek için kullanabileceğiniz bazı kaynaklar:

- 1. **Resmi R Web Sitesi**: R'nin resmi web sitesi (https://www.r-project.org/) R programlamaya başlamak için temel kaynaktır. Burada R'nin indirilmesi, kurulumu ve temel belgelendirme bilgilerine erişebilirsiniz.
- 2. **RStudio**: R programlama için yaygın olarak kullanılan RStudio IDE'si (Entegre Geliştirme Ortamı), R kodlarını yazmak, çalıştırmak ve yönetmek için güçlü bir araçtır. RStudio'nun resmi web sitesi (https://www.rstudio.com/) RStudio'nun indirilmesi ve kullanımı hakkında bilgi sunar.
- 3. **R Dersleri ve Kurslar**: İnternette birçok ücretsiz R dersi ve kursu bulabilirsiniz. Coursera, edX, Udemy ve DataCamp gibi platformlar, R programlamayı öğrenmek için çeşitli kurslar sunmaktadır.
- 4. **R Belgeleri**: R'nin resmi belgeleme (https://cran.r-project.org/manuals.html) kaynakları, R dilinin temellerini ve paketlerini öğrenmek için çok faydalıdır. R'deki komutlar ve fonksiyonlar hakkında ayrıntılı bilgi içerirler.
- 5. **Kitaplar**: R programlamayı öğrenmek için yazılmış birçok kitap bulunmaktadır. Örnek olarak, "R Graphics Cookbook" (Hadley Wickham), "R for Data Science" (Hadley Wickham ve Garrett Grolemund), "Advanced R" (Hadley Wickham) gibi kitaplar önerilebilir.
- 6. **Stack Overflow**: Programlama sorunları ve hatalarıyla karşılaştığınızda, Stack Overflow gibi forumlarda R ile ilgili sorular sormak ve cevaplamak için topluluktan yardım alabilirsiniz.
- 7. **GitHub**: R ile ilgili açık kaynaklı projeleri incelemek ve kendi projelerinizi paylaşmak için GitHub gibi platformları kullanabilirsiniz. GitHub'da R kodlarını içeren birçok depo bulunmaktadır.

8. Bloglar ve Videolar: R ile ilgili bloglar ve YouTube kanalları, öğrenmek ve güncel kalmak için harika kaynaklardır. RStudio Blog (https://blog.rstudio.com/) ve YouTube'da R ile ilgili videoları bulabileceğiniz RStudio'nun resmi kanalı bunlara örnektir.



#### Taysiye

R programlamayı öğrenmek ve geliştirmek için sürekli olarak yeni kaynaklar ve materyaller üretilmektedir. İhtiyacınıza ve seviyenize uygun kaynakları seçmek için zaman ayırın ve kendi hızınıza göre öğrenmeye devam edin.

## R ve RStudio'nun Bilgisayara Kurulması

R'ın internet sitesinden işletim sisteminize uygun programı indirip kurabilirsiniz. Linux, Mac OS ve Windows işletim sistemleri için sürümleri mevcuttur.

## Windows İşletim Sistemi İçin R Kurulumu

- 1. R programını indirmek için R resmi web sitesini ziyaret edin: https://cran.rproject.org/
- 2. Sayfanın üst kısmında "Download R for Windows" başlığını bulun ve tıklayın.

The Comprehensive R Archive Network

Download and Install R

Precompiled binary distributions of the base system and contributed packages, Windows and Mac users most likely want one of these versions of R

- Download R for Linux (Debian, Fedora/Redhat, Ubuntu)
- Download R for macOS

  Download R for Windows

R is part of many Linux distributions, you should check with your Linux package management system in addition to the link above

Source Code for all Platforms

Windows and Mac users most likely want to download the precompiled binaries listed in the upper box, not the source code. The sources have to be compiled before you can use them. If you do not know what this means, you probably do not want to do it!

- The latest release (2023-06-16, Beagle Scouts) R-4.3.1.tar.gz, read what's new in the latest version.
- · Sources of R alpha and beta releases (daily snapshots, created only in time periods before a planned release).
- Daily snapshots of current patched and development versions are available here. Please read about new features and bug fixes before filing corresponding feature requests or bug
- · Source code of older versions of R is available here
- · Contributed extension packages

Ouestions About R

• If you have questions about R like how to download and install the software, or what the license terms are, please read our answers to frequently asked questions before you send an email

3. İndirilen sayfada "base" sekmesine tıklayın.

R for Windows

Subdirectories:

Binaries for base distribution. This is what you want to install R for the first time base

Binaries of contributed CRAN packages (for R >= 3.4.x). contrib

old contrib Binaries of contributed CRAN packages for outdated versions of R (for R < 3.4.x).

Rtools Tools to build R and R packages. This is what you want to build your own packages on Windows, or to build R itself.

Please do not submit binaries to CRAN. Package developers might want to contact Uwe Ligges directly in case of questions / suggestions related to Windows binaries

You may also want to read the RFAQ and R for Windows FAQ.

Note: CRAN does some checks on these binaries for viruses, but cannot give guarantees. Use the normal precautions with downloaded executables.

4. Açılan sayfada "Download R 4.3.1 for Windows" linkine tıklayın ve dosyayı indirin.

R-4.3.1 for Windows

Download R-4.3.1 for Windows (79 megabytes, 64 bit)

README on the Windows binary distribution

New features in this version

This build requires UCRT, which is part of Windows since Windows 10 and Windows Server 2016. On older systems, UCRT has to be installed manually from here

If you want to double-check that the package you have downloaded matches the package distributed by CRAN, you can compare the md5sum of the .exe to the fingerprint on the master server

Frequently asked questions

- Does R run under my version of Windows?
- How do I update packages in my previous version of R?

Please see the RFAQ for general information about R and the RWindows FAQ for Windows-specific information.

Other builds

- · Patches to this release are incorporated in the r-patched snapshot build
- A build of the development version (which will eventually become the next major release of R) is available in the r-devel snapshot build
- Previous releases

Note to webmasters: A stable link which will redirect to the current Windows binary release is

<CRAN MIRROR>/bin/windows/base/release.html

Last change: 2023-06-16



#### Dikkat

Sayfayı ziyaret ettiğiniz tarihlerde farklı sürümlerin olabileceğine dikkat edin. Örneğin ileri bir tarihte bu sayfayı ziyaret ettiğinizde R programının yeni sürümü ile karşılabilirsiniz. O yüzden sürüm bilgisi değişkenlik gösterebilir.

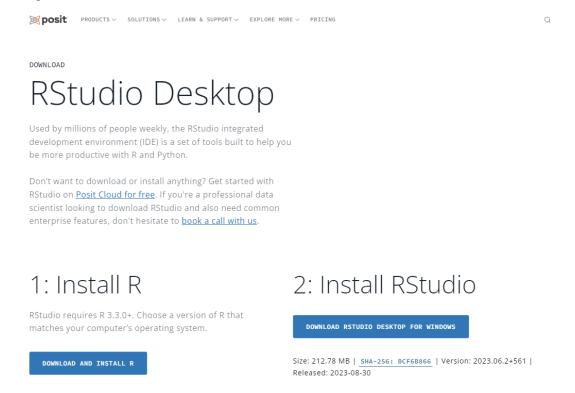
- 5. İndirilen dosyayı çift tıklayarak çalıştırın ve yükleyiciyi başlatın.
- 6. Yükleyici, R'nin temel sürümünü yüklemek için sizi yönlendirecektir. Varsayılan ayarları genellikle kabul edebilirsiniz.
- 7. Kurulum tamamlandığında, R'yi çalıştırmak için masaüstünüzde veya Başlat menüsünde "R" simgesini bulabilirsiniz.

## Windows İşletim Sistemi İçin R Studio Kurulumu

R editörü grafiksel bir arayüz olmayıp eski tip bir yazılım konsoludur. R Studio, R programlama dili için geliştirilmiş entegre bir geliştirme ortamı (IDE) ve arayüzüdür. R Studio, R kodlarını daha verimli bir şekilde yazmanıza, çalıştırmanıza ve yönetmenize olanak tanıyan daha modern ve kullanışlı bir arayüz sunmaktadır. Ayrıca veri analizi, görselleştirme ve raporlama işlemleri için güçlü bir platform sunar. R Studio, açık kaynak bir projedir ve ücretsiz olarak kullanılabilir.

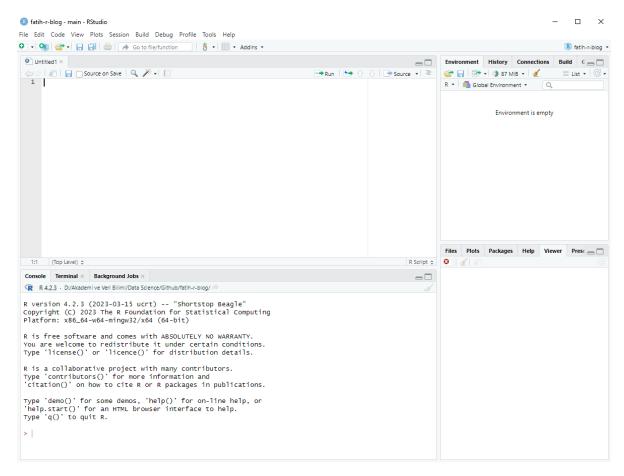
R Studio'nun kurulumu aşağıdaki adımlarla gerçekleştirilebilir:

- 1. R Studio'nun en son sürümünü indirmek için aşağıdaki bağlantıyı kullanın: https://www.rstudio.com/products/rstudio/download/
- 2. Sayfada "Download RStudio Desktop for Windows" kısmına tıklayın ve indirmeyi başlatın.



- 3. İndirilen dosyayı çift tıklayarak çalıştırın ve kurulumu başlatın. Kurulum sırasında varsayılan ayarları genellikle kabul edebilirsiniz.
- 4. Kurulum tamamlandığında, R Studio'yu başlatmak için masaüstünüzde veya Başlat menüsünde "**RStudio**" simgesini bulabilirsiniz.

## R Studio Kişiselleştirme



RStudio, kullanıcıların ihtiyaçlarına göre kişiselleştirilebilen bir entegre geliştirme ortamı (IDE) sunar. RStudio'yu kişiselleştirmek için aşağıdaki yolları kullanabilirsiniz:

- 1. R Studio Arayüzündeki Alanları Değiştirme: Resimde görüldüğü gibi yeni bir R Script açıldığı takdirde arayüzde 4 farklı alan görülmektedir. Bu alanlar isteğe göre yer değiştirilebilmektedir. Bunun için "Tools" (Araçlar) menüsünden "Global Options" (Genel Ayarlar) sekmesi açılır. Buradan "Pane Layout" kısmından istenilen ayarlar yapılabilir.
- 2. **Temayı ve Editör Stilini Değiştirme**: RStudio'nun görünümünü değiştirmek için birçok tema ve editör stilini seçebilirsiniz. Bu, yazılım geliştirme ortamınızın daha hoş veya kullanışlı olmasını sağlar. "**Tools**" (Araçlar) menüsünden "**Global Options**" (Genel Ayarlar) sekmesini seçerek bu ayarları değiştirebilirsiniz.
- 3. **Klavye Kısayollarını Kişiselleştirme**: RStudio'da kullanılan klavye kısayollarını özelleştirebilirsiniz. "Tools" (Araçlar) menüsünden "Modify Keyboard Shortcuts"

(Klavye Kısayollarını Düzenle) seçeneğini kullanarak klavye kısayollarını tanımlayabilir veya değiştirebilirsiniz.

- 4. Eklentileri ve Paketleri Kullanma: RStudio, kullanıcıların işlevselliği genişletmek için eklentileri ve R paketlerini kullanmalarını sağlar. Bu paketler, kod otomatik tamamlama, kod görselleştirme, proje yönetimi gibi birçok işlemi kolaylaştırabilir. R Studio'nun sol üst köşesindeki "Tools" (Araçlar) menüsünden "Install Packages" (Paketleri Yükle) seçeneği ile yeni paketleri yükleyebilirsiniz.
- 5. R Markdown Belgelerini Özelleştirme: R Markdown belgeleri, raporlar ve belgeler oluşturmak için kullanılır. Bu belgeleri kişiselleştirebilirsiniz. R Markdown belgelerinin başlık, stil, tablo düzeni ve grafikler gibi birçok yönünü özelleştirebilirsiniz.
- 6. **Proje Ayarlarını Yapılandırma**: RStudio'da projeler kullanmak, projelerinizi daha düzenli ve etkili bir şekilde yönetmenize yardımcı olabilir. "File" (Dosya) menüsünden "New Project" (Yeni Proje) seçeneği ile yeni projeler oluşturabilir ve projelerinizi kişiselleştirebilirsiniz.
- 7. Kod Tarayıcı ve Çalışma Ortamını Özelleştirme: RStudio'nun sağ tarafında bulunan "Environment" (Çalışma Ortamı) ve "Files" (Dosyalar) sekmelerini özelleştirebilirsiniz. Bu sekmeleri dilediğiniz gibi düzenleyebilirsiniz.
- 8. Addins Kullanma: RStudio'nun "Addins" (Eklentiler) menüsü, kullanıcıların özel işlevleri ekleyebileceği bir bölümdür. Bu sayede belirli işlemleri hızlıca gerçekleştirebilirsiniz.

RStudio'nun bu kişiselleştirme seçenekleri, kullanıcıların kendi ihtiyaçlarına ve tercihlerine göre IDE'yi özelleştirmelerine olanak tanır. Bu şekilde, RStudio'yu daha verimli ve kişiselleştirilmiş bir şekilde kullanabilirsiniz. RStudio'nun ana bileşenleri ve temel özellikleri ise şunlardır:

- 1. **Script Editörü**: RStudio'nun sol üst kısmında yer alan bu bölüm, R kodlarını yazmak, düzenlemek ve çalıştırmak için kullanılır. Renk vurguları, otomatik tamamlama ve hata işaretleme gibi birçok yazılım geliştirme özelliği içerir.
- 2. Environment (Çalışma Ortamı) : Sağ üst köşede bulunan "Çalışma Ortamı" sekmesi, çalışan nesneleri ve değişkenleri görüntülemenizi sağlar. "Files" sekmesi ise projenizdeki dosyaları ve klasörleri görüntülemenize yardımcı olur.
- 3. Console: Alt sol köşede bulunan bu bölüm, R kodlarını anlık olarak çalıştırmanıza ve sonuçları görmesinize olanak tanır. R komutlarını doğrudan konsola yazabilir ve çalıştırabilirsiniz.
- 4. **Diğer Sekmeler**: RStudio, çeşitli grafikler ve görselleştirmeler oluşturmanıza olanak tanır. R koduyla çizilen grafikler, "**Plots**" sekmesinde görüntülenir. Bunu yanısıra "**Help**" kısmında fonksiyonlar ile ilgili bilgi alınabilir,"**Packages**" kısmından ise paket yükleme vb. işler yapılabilir.

# Part I R Programlamaya Giriş

R kodunun çalıştırılması oldukça basittir ve R Studio gibi entegre geliştirme ortamları (IDE'ler) kullanırken daha da kolaylaşır. R kodunu çalıştırmak için temel adımlar:

- 1. R Studio'yu Açın: İlk adım, R Studio veya başka bir R IDE'sini açmaktır.
- 2. Yeni Bir script uluşturun veya mevcut bir script kullanın:
  - R Studio'da, sol üst köşede bulunan "File" (Dosya) menüsünden "New Script"seçeneği ile yeni bir R scripti oluşturabilirsiniz.
  - Meycut bir scripte gitmek istiyorsanız, "File" menüsünden "Open Script" seçeneğini kullanabilirsiniz.
- 3. R Kodunu Scripte Yazın: Oluşturduğunuz veya açtığınız R skriptinde, R kodlarını yazın veya yapıştırın. Örneğin, basit bir hesaplama yapmak için aşağıdaki kodu kullanabilirsiniz:

```
x <- 5
y <- 10
z \leftarrow x + y
z
```

[1] 15

## 4. Kodu Çalıştırma:

- Çalıştırmak istediğiniz kodu seçin veya imleci çalıştırmak istediğiniz satıra getirin.
- Calıstırma islemi için asağıdaki vöntemlerden birini kullanabilirsiniz:
  - Klavyede varsayılan olarak "Ctrl+Enter" (Windows/Linux) veya "Command+Enter" (Mac) tuş kombinasyonunu kullanabilirsiniz.
  - R Studio'daki "Run" (Calıştır) düğmesini veya "Run" (Calıştır) menüsünü kullanabilirsiniz.
  - Çalıştırmak istediğiniz kodu seçtikten sonra sağ tıklarsanız, "Run" (Çalıştır) seçeneğini göreceksiniz.
- 5. Sonuçları İnceleyin: Çalıştırılan kodun sonuçları konsol penceresinde veya çıktı bölümünde görüntülenir. Örneğin, yukarıdaki örnekte "z" değişkeninin değeri olan "15" sonucunu göreceksiniz.



#### Dikkat

Bir script üzerinden çalıştırılan R kodunun sonuçlarını sol alt kısımda yer alan Console bölümünde görebilirsiniz. Aynı şekilde kodu Console bölümüne yazıp Enter tuşuna

bastığınızda yine sonuç alabilirsiniz. Ancak script içerisinde yazılan kodları bir .R uzantılı dosya olarak saklama ve daha sonradan bu dosyaya ulaşma şansınız varken, Console ile çalıştırılan kodları bir .R dosyası olarak saklama şansınız yoktur. Console tarafındaki sonuçlar geçici olarak ekranda kalır ve R Studio'yu kapatıp açtığınızda tekrar yazdığınız ve çalıştırdığınız kodlara ulaşamayabilirsiniz.

## **?** İpucu

Console tarafına yansıyan kodların ve sonuçların farklı formatlarda saklama şansımız vardır. Bunun için **sink** fonksiyonunu araştırmanızı önerebilirim.

## 1 Temel Fonksiyonlar

## 1.1 Çalışma Dizini

Çalışma Dizini, üzerinde çalıştığınız veri kümeleri vb. gibi tüm gerekli dosya ve belgelerinizi içeren yerdir. Çalışma dizininizi ayarlamanın iki yolu vardır. İlk yol <u>getwd ve setwd</u> işlevlerini kullanmaktır. Diğer yol ise RStudio üzerinden <u>Session>Set Working Directory</u> youluyla yapılabilir.

```
getwd()
```

[1] "D:/Akademi ve Veri Bilimi/Data Science/Github/r-book-tr"

- dir veya list.files komutları ile dizinde yer alan dosyalar öğrenilebilir.
- dir.create komutu ile yeni bir klasör oluşturmak mümkündür.
- file.exists kullanılarak klasörün var olup olmadığı sorgulanabilir.

## 1.2 Yardımcı Bilgiler

R komutlarında Büyük-küçük harf duyarlılığı (case sensitive) vardır.

```
a <- 5
print(a)

[1] 5

A <- 6
print(A)
```

[1] 6

Noktalı virgül (;) işareti ile aynı satırda birden fazla kod çalıştırılabilir hale getirilir.

```
x <- 1; y <- 2; z <- 3
x; y; z
```

Komutlar arası açıklamaları ve yorumları #(hashtag) ile yazabiliriz. Hastagli satırlar, kod olarak algılanıp çalıştırılmaz. Bu kısımlara yazılan kodlar ile ilgili hatırlatıcı bilgiler (comment) yazılabilir.

```
#6 ile başyalan ve 10 ile biten tamsayıları c vektörüne atayalım c <- 6:10
```

#### [1] 6 7 8 9 10

[1] 3

- ls() çalışma alanındaki nesne ve fonksiyonları listeler.
- rm(a) çalışma alanından a nesnesini siler.
- rm(list=ls()) bütün çalışma alanını temizler.
- q() R'dan çıkış yapmayı sağlar.
- install.packages("package") paket yüklemeyi sağlar.
- library("package") yüklü olan paketi getirir.
- installed.packages() yüklü olan paketleri listeler
- options(digits=10) sayılarda ondalık kısmın basamak sayısını ifade eder.
- help() fonksiyonu ya da? ile bir fonksiyon hakkında yardım alınabilir. Örneğin mean fonksiyonu ile ilgili yardım almak için scripte?mean ya da help(mean) yazmanız ve çalıştırmanız yeterlidir. Bunun yanı sıra R Studio penceresinin sağ alt kısmındaki help alanını kullanabilirsiniz.

## 1.3 Atama Operatörü

Bir değişkene, tabloya veya objeye değer atarken '<-' veya '=' operatörü kullanılır. '<-' atama operatöründe ok hangi yöndeyse o tarafa atama yapılır. Genellikle '<-' operatörü kullanılmaktadır. Çünkü '=' operatörü filtrelemelerde veya işlemlerdeki '==' ile karıştırılabilmektedir. Ayrıca fonksiyonlar içinde de kullanılabildiği için kod karmaşasına sebebiyet verebilir. Her iki operatör de aynı işlevi görmektedir.

```
# a'ya 20 değerini atayalım
  a <- 20
  # tabloyu ya da değeri görüntülemek için nesnenin kendisi de direkt yazılabilir.
  # ya da print fonksiyonu kullanılabilir.
  print(a)
Γ17 20
  # b'ye 12 değerini atayalım
  b <- 12
  print(b)
[1] 12
  # a ve b değerlerinden üretilen bir c değeri üretelim.
  c < -2 * a + 3 * b
  print(c)
```

[1] 76

 $\mathbf{c}()$  ile vektör oluştutulabilir. c "combine" (birleştirmek) kelimesinin ilk harfini ifade eder. Bir değişkene birden fazla değer atamak istediğimizde kullanılır.

```
# d adında bir vektör oluşturalım ve değerler atayalım.
d \leftarrow c(4,7,13)
d
```

[1] 4 7 13

Bir metini değişkene atamak istersek de aşağıdaki gibi metin "" işareti içine yazılmalıdır.

```
metin <- "Merhaba Arkadaşlar"
print(metin)</pre>
```

[1] "Merhaba Arkadaşlar"

## 1.4 Matematiksel Operatörler

R ve R Studio, güçlü bir hesap makinesi olarak kabul edilebilir.

```
3+5
[1] 8
  7*8
[1] 56
  88/2
[1] 44
  3*(12+(15/3-2))
[1] 45
  9^2 # karesini alır
[1] 81
  a <- 3
  b \leftarrow a^2
  print(b)
```

[1] 9

```
log(15) #ln15 yani doğal logaritma
[1] 2.70805
  log10(1000) # 10 tabanına göre hesaplama
[1] 3
  exp(12) #exponential power of the number. e (2.718) üzeri 12
[1] 162754.8
  factorial(6) # faktöriyel hesaplama yapar
[1] 720
  sqrt(81) # karekör alma
[1] 9
  abs(-3) # mutlak değer
[1] 3
  sign(-5) # işaret bulma
[1] -1
  sin(45) # sinüs
[1] 0.8509035
```

```
cos(90) # cosinüs

[1] -0.4480736

pi # pi sayısı

[1] 3.141593

tan(pi) # tanjant

[1] -1.224647e-16
```

## 1.5 Mantıksal Operatörler

Mantıksal sorgulamalar, koşullarda ve filtrelerde kullanılmaktadır. Verilen koşul veya filtre sağlandığında **TRUE**, sağlanmadığında ise **FALSE** değerleri elde edilmektedir. Bu mantıksal operatörler ayrıca komutlar içindeki özellikleri aktifleştirmek ve pasifleştirmek için de kullanılmaktadır.

Mantıksal operatörler aşağıdaki şekilde kullanılmaktadır:

```
eşittir : ==
eşit değildir : !=
küçüktür : <=</li>
küçük eşittir : <=</li>
büyüktür : >=
x değil : !x
x ve y : x&y
x veya y: x|y
5
```

[1] FALSE

```
# & (ve) operatörü
# iki durumda TRUE ise sonuç TRUE döner.
3 < 5 & 8 > 7
```

## [1] TRUE

```
# bir durum FALSE diğer durum TRUE ise sonuç FALSE döner. 3 < 5 & 6 > 7
```

## [1] FALSE

```
# iki durumda FALSE ise sonuç FALSE döner. 6 < 5 \& 6 > 7
```

## [1] FALSE

```
# | (veya) operatörü
# Her iki durumdan birisi TRUE ise TRUE döner
(5==4) | (3!=4)
```

## [1] TRUE

## 2 Veri Tipleri ve Yapıları

R'da kulllanılan 5 temel veri tipi vardır. Bu veri tipleri atomic vectörler olarak da bilinir. Atomic olması vektörlerin homojen olması anlamına gelmektedir. Yani vektör içerisinde aynı veri tipinden değerler yer alabilir. Veri tipleri;

- numeric veya double (reel sayılar)
- integer (tamsayılar)
- complex (karmaşık sayılar)
- character (metinsel ifadeler)
- logical, TRUE ve FALSE (mantiksal)

typeof() veya class() fonksiyonları ile veri tipi öğrenilebilir.

```
# numeric
a <- 3.5
class(a)

[1] "numeric"

  typeof(a) # typeof numeriklerin tipini double olarak gösterir.

[1] "double"

  is.numeric(a) # verinin tipinin numerik olup olmadığı sorgulanır.

[1] TRUE

# integer</pre>
```

```
b <- 5
  class(b)
[1] "numeric"
  is.integer(b)
[1] FALSE
  c <- 6L # integer olması için sayının sağına L yazılır.
  class(c)
[1] "integer"
  is.integer(c)
[1] TRUE
  class(as.integer(b)) # as. ile baslayan fonksiyonlar dönüşüm için kullanılır.
[1] "integer"
  # complex
  z < -4 + 2i
  class(z)
[1] "complex"
  # character
  d <- "R Programlama"
  class(d)
[1] "character"
```

```
e <- "5.5"
class(e)

[1] "character"

class(as.numeric(e))

[1] "numeric"

# logical

x <- TRUE; y <- FALSE
class(c(x,y))

[1] "logical"

as.integer(c(x,y)) # TRUE ve FALSE numeric olarak 1 ve 0 değerine karşılık gelir.

[1] 1 0</pre>
```

## 2.1 Vektörler

- R'daki en temel nesneler vektörlerdir.
- Vektörler homojen yapıya sahiptir yani bütün elemanları aynı veri tipinde olmalıdır.
- Vektörler tek boyutludur.
- Bir vektör oluşturmak için kullanabilecek en temel fonksiyon c()'dir.

```
v <- c(1,4,7,2,5,8,3,6,9)
v[1] # 1. elemanını seçer
```

[1] 1

```
v[3] # 3. elemanını seçer
[1] 7
 v[c(3,7)] # 3. ve 7. elemani secer
[1] 7 3
 v[1:6] # 1. elemandan 6. elemana kadar secer
[1] 1 4 7 2 5 8
 v[-2] # 2. elemani haric tutarak secer
[1] 1 7 2 5 8 3 6 9
  length(v) # vektörün uzunluğunu gösterir
[1] 9
  v2 <- c(v,12) # vektöre eleman ekleme
  v2
 [1] 1 4 7 2 5 8 3 6 9 12
 # : ile başlangıç ve bitiş değerleri belli olan vektörler yaratılabilir.
  v3 <- 1:10
 [1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10
```

```
v4 <- 11:20
  v4
 [1] 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20
  # Vektörler ile matematiksel işlemler yapılabilir.
  v3 + v4
 [1] 12 14 16 18 20 22 24 26 28 30
  v3 / v4
 [1] 0.09090909 0.16666667 0.23076923 0.28571429 0.33333333 0.37500000
 [7] 0.41176471 0.44444444 0.47368421 0.50000000
  2 * v3 - v4
 [1] -9 -8 -7 -6 -5 -4 -3 -2 -1 0
  # Vektörler ile ilgili kullanılabilecek bazı fonksiyonlar
  # seq ()
  #aritmetik bir diziden meydana gelen bir vektör oluşturmak için kullanılır.
  seq(from = 5, to = 50, by = 5) # 5 ile başlayan 50 ile biten 5şer artan vektör
 [1] 5 10 15 20 25 30 35 40 45 50
  seq(from = 5, to = 50, length = 7) # 5 ile başlayan 50 ile 7 elemanlı vektör
[1] 5.0 12.5 20.0 27.5 35.0 42.5 50.0
  seq(5,1,-1) # 5 ile baslayıp 1'e kadar 1'er azaltarak vektor olusturma
[1] 5 4 3 2 1
```

```
# rep()
  # tekrarlı sayılar içeren vektörler oluşturulur.
  rep(10,8) # 8 tane 10 değeri olan vektör
[1] 10 10 10 10 10 10 10 10
  rep(c(1,2,3),4) # 1,2,3 vekrünün 4 defa tekrarlanması
 [1] 1 2 3 1 2 3 1 2 3 1 2 3
  rep(c(1,2,3), each = 4) # each argunmanı ile sıralı ve tekrarlı vektör
 [1] 1 1 1 1 2 2 2 2 3 3 3 3
  # rev()
  v5 \leftarrow c(3,5,6,1,NA,12,NA,8,9) # R'da NA boş gözlemi ifade eder.
  rev(v5) # vektörü tersine çevirir
[1] 9 8 NA 12 NA 1 6 5 3
  # rank()
  rank(v5) # elemanların sıra numarasını verir
[1] 2 3 4 1 8 7 9 5 6
  rank(v5, na.last = TRUE) # NA leri son sıraya atar.
[1] 2 3 4 1 8 7 9 5 6
  rank(v5, na.last = FALSE) # NA leri en başa koyar.
[1] 4 5 6 3 1 9 2 7 8
```

```
rank(v5,na.last = NA) # NA değerlere yer verilmez
[1] 2 3 4 1 7 5 6
  rank(v5, na.last = "keep") # NA değerler oldukları gibi görünürler.
[1] 2 3 4 1 NA 7 NA 5 6
  # all()
  all(v5>5) # vektördeki tüm elemanların şartı sağlayıp sağlamadıkları test edilir.
[1] FALSE
  all(v5>0) # vektörde NA varsa sonuç NA döner
[1] NA
  all(v5>0, na.rm = TRUE) # NA gözlemler hariç tutularak sonuç üretir.
[1] TRUE
  # any()
  any(v5>6) # vektördeki en az bir elemanın şartı sağlayıp sağlamadığı test edilir.
[1] TRUE
  any(v5==9)
[1] TRUE
```

```
# unique()
 v6 <- rep(1:5,3)
 v6
[1] 1 2 3 4 5 1 2 3 4 5 1 2 3 4 5
 unique(v6) # tekrarlı gözlemler temizlenir
[1] 1 2 3 4 5
 # duplicated()
 duplicated(v6) # tekrarlı gözlemlerin varlığını kontrol eder
 [13] TRUE TRUE TRUE
 v6[duplicated(v6)] # tekrarlı gözlemleri listeler
[1] 1 2 3 4 5 1 2 3 4 5
 # sort()
 sort(v5) # küçükten büyüğe sıralama yapar.
[1] 1 3 5 6 8 9 12
 sort(v5,decreasing = TRUE) # azalan sırada sıralama yapar.
[1] 12 9 8 6 5 3 1
 # diff()
 diff(v5) # vektörde ardışık elemanlar arasındaki farkı bulur.
[1] 2 1 -5 NA NA NA NA 1
```

```
diff(na.omit(v5)) # na.omit vektördeki NA gözlemleri temizler
[1] 2 1 -5 11 -4 1
  # is.na()
  is.na(v5) # vektördeki elamanların NA olup olmadığını test eder.
[1] FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE TRUE FALSE FALSE
  is.nan(v5) # NaN aynı zamanda bir NA'dir.
[1] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE
  # which
  which(v5==12) # 6 sayısının posizyonunu gösterir
[1] 6
  which.max(v5) # vektördeki maximum elemanın posizyonunu gösterir
[1] 6
  which.min(v5) # vektördeki minimum elemanın posizyonunu gösterir
[1] 4
  v5[which.min(v5)] # vektördeki minimum elemanı gösterir
[1] 1
  # Temel İstatistiksel Fonksiyonlar
  mean(v5) # NA varsa sonuç NA döner
[1] NA
```

```
mean(v5, na.rm = TRUE) # aritmetik ortalama
[1] 6.285714
  median(v5,na.rm = TRUE) # medyan (ortanca)
[1] 6
  sum(v5,na.rm = TRUE) # vektör toplamını verir
[1] 44
  min(v5,na.rm = TRUE) # vektörün minimum değeri
[1] 1
  max(v5,na.rm = TRUE) # vektörün maximum değeri
[1] 12
  sd(v5,na.rm = TRUE) # standart sapma
[1] 3.728909
  var(v5,na.rm = TRUE) # varyans
[1] 13.90476
```

## 2.2 Matrisler

- Matrisler, iki boyutlu yani satır ve sütunları olan atomik vektörlerdir.
- matrix() fonksiyonu ile tanımlanmaktadır.
- Vektörlerin birleştirlmesi ile de matrisler oluşturulabilir. <u>rbind</u>satır bazlı alt alta birleştirme, <u>cbind</u> ise sütun bazlı yanyana birleştirme yapar. Burada vektörlerin aynı boyutlarda olmasına dikkat edilmesi gerekir.

```
v1 < c(3,4,6,8,5)
  v2 \leftarrow c(4,8,4,7,1)
  v3 \leftarrow c(2,2,5,4,6)
  v4 \leftarrow c(4,7,5,2,5)
  matris <- cbind(v1, v2, v3, v4)
  matris
   v1 v2 v3 v4
[1,] 3 4 2 4
[2,] 4 8 2 7
[3,] 6 4 5 5
[4,] 8 7 4 2
[5,] 5 1 6 5
 is.matrix(matris)
[1] TRUE
  dim(matris)
[1] 5 4
 matrix(nrow = 3, ncol = 3, 1:9)
    [,1] [,2] [,3]
[1,]
       1
            4
[2,]
       2
            5
               8
[3,]
       3
            6
                 9
 matrix(1:9, nrow = 3, ncol = 3, byrow = TRUE) # byrow satırlara göre oluşturur.
    [,1] [,2] [,3]
[1,]
      1
            2
[2,]
       4
            5
                 6
[3,]
    7
          8
```

```
mat <- seq(3, 21, by = 2)
  mat
 [1] 3 5 7 9 11 13 15 17 19 21
  dim(mat) \leftarrow c(5,2)
  mat
     [,1] [,2]
[1,]
        3
           13
[2,]
        5
           15
[3,]
      7
           17
[4,]
      9
           19
[5,]
      11
           21
  matrix(c(1,2,3,11,22,33), nrow = 2, ncol = 3, byrow = TRUE)
     [,1] [,2] [,3]
[1,]
        1
             2
[2,]
      11
            22
                 33
  # normal dağılımdan 0 ortamalı, 1 standart sapmalı 16 sayı üret
  MA \leftarrow rnorm(16, 0, 1)
  MA <- matrix(MA, nrow = 4, ncol = 4)
  # normal dağılımdan 90 ortamalı, 10 standart sapmalı 16 sayı üret
  MB <- rnorm(16, 90, 10)
  MB <- matrix(MB, nrow = 4, ncol = 4)
  m <- rbind(MA, MB)
  m
           [,1]
                      [,2]
                                  [,3]
                                             [, 4]
[1,] -0.1894094 1.9021400 -0.51193803 2.36623457
[2,] -0.4697862 -0.8351249 0.18187451 0.15940640
[3,] 1.2938692 -1.6159081 0.09555096 0.09178483
[4,] 0.4532566 0.8149081 -0.70290503 1.43042607
[5,] 84.4403437 83.5073294 88.25121397 89.41097063
```

```
[7,] 97.1423264 88.8002873 90.76551171 88.59794448
[8,] 88.7854872 95.7503673 94.79248998 82.33999892
  # satır ve sütun isimlendirme
  colnames(m) <- LETTERS[1:4]
  rownames(m) <- tail(LETTERS,8)</pre>
                     В
S -0.1894094 1.9021400 -0.51193803 2.36623457
T -0.4697862 -0.8351249 0.18187451 0.15940640
U 1.2938692 -1.6159081 0.09555096 0.09178483
V 0.4532566 0.8149081 -0.70290503 1.43042607
W 84.4403437 83.5073294 88.25121397 89.41097063
X 95.0812413 88.8137857 75.09537357 75.73211704
Y 97.1423264 88.8002873 90.76551171 88.59794448
Z 88.7854872 95.7503673 94.79248998 82.33999892
  #Matris Elemanlarina Erismek
  m[1,1] # 1. satır, 1.sütundak, eleman
[1] -0.1894094
  m[4,2] # 4. satır, 2.sütundak, eleman
[1] 0.8149081
  m[,2] # 2. sütun elemanları
                    Τ
                               U
         S
                                                                Х
 1.9021400 -0.8351249 -1.6159081 0.8149081 83.5073294 88.8137857 88.8002873
95.7503673
  m[-3,] # 3. satır hariç tüm elemanlar
```

[6,] 95.0812413 88.8137857 75.09537357 75.73211704

```
C
S -0.1894094 1.9021400 -0.5119380 2.3662346
T -0.4697862 -0.8351249 0.1818745 0.1594064
V 0.4532566 0.8149081 -0.7029050 1.4304261
W 84.4403437 83.5073294 88.2512140 89.4109706
X 95.0812413 88.8137857 75.0953736 75.7321170
Y 97.1423264 88.8002873 90.7655117 88.5979445
Z 88.7854872 95.7503673 94.7924900 82.3399989
  # köşegen matris oluşturma
  diag(2,nrow=3)
     [,1] [,2] [,3]
[1,]
             0
[2,]
        0
             2
                  0
[3,]
             0
                  2
        0
  diag(1,5) # 5*5 birim matris
     [,1] [,2] [,3] [,4] [,5]
[1,]
                  0
                       0
                            0
             0
[2,]
                  0
                       0
                            0
             1
[3,]
        0
             0
                  1
                       0
                            0
[4,]
                  0
        0
             0
                       1
                            0
[5,]
        0
             0
                  0
                       0
                            1
  # transpose
  t(m)
                                  U
                                             V
                                                               Х
                      Т
                                                      W
A -0.1894094 -0.4697862 1.29386918 0.4532566 84.44034 95.08124 97.14233
B 1.9021400 -0.8351249 -1.61590806 0.8149081 83.50733 88.81379 88.80029
C -0.5119380 0.1818745 0.09555096 -0.7029050 88.25121 75.09537 90.76551
D 2.3662346 0.1594064 0.09178483 1.4304261 89.41097 75.73212 88.59794
         Z
A 88.78549
B 95.75037
C 94.79249
D 82.34000
```

```
# matris ile işlemler
  m1 <- matrix(1:4,nrow=2)</pre>
  m2 <- matrix(5:8,nrow=2)</pre>
  m1;m2
    [,1] [,2]
[1,] 1 3
[2,] 2
    [,1] [,2]
[1,]
     5
[2,]
       6
            8
 m1 + m2 # matris elemanları birebir toplanır
   [,1] [,2]
[1,] 6 10
[2,] 8 12
 {\tt m1} / {\tt m2} # matris elemanları birebir toplanır
          [,1]
                   [,2]
[1,] 0.2000000 0.4285714
[2,] 0.3333333 0.5000000
 m1 * m2 # matris elemanları birebir çarpılır
    [,1] [,2]
[1,]
       5
[2,]
     12
           32
 m1 %*% m2 # matris çarpımı
     [,1] [,2]
[1,] 23
           31
[2,] 34
           46
```

```
[,1] [,2]
[1,] -4 3.5
[2,] 3-2.5

rowSums(m1) # satır toplamları

[1] 4 6

rowMeans(m1) # satır ortalaması

[1] 2 3

colSums(m1) # sütun toplamları

[1] 3 7

colMeans(m1) # sütun ortalaması

[1] 1.5 3.5
```

### 2.3 Listeler

- Listeler, birbirinden farklı veri tiplerine sahip vektörler, matrisler vb farklı objeleri birarada tutabilen yapılardır.
- list() ile liste oluşturulur.

```
x <- c(3,5,7)
y <- letters[1:10]
z <- c(rep(TRUE,3),rep(FALSE,4))

list <- list(x,y,z)
list</pre>
```

```
[[1]]
[1] 3 5 7
[[2]]
 [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
[[3]]
[1] TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE
  class(list) # listenin sınıfını verir
[1] "list"
  str(list) # listenin yapısını verir
List of 3
$ : num [1:3] 3 5 7
 $ : chr [1:10] "a" "b" "c" "d" ...
 $ : logi [1:7] TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE ...
  names(list) <- c("numeric", "karakter", "mantıksal") # liste isimlendirme</pre>
  list
$numeric
[1] 3 5 7
$karakter
[1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
$mantiksal
[1] TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE
  list$numeric
[1] 3 5 7
```

```
list$karakter
 [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
  list$mantiksal
[1] TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE
  list[[2]]
 [1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
  list$numeric2 <- c(4:10) # listeye eleman ekleme</pre>
  list
$numeric
[1] 3 5 7
$karakter
[1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
$mantiksal
[1] TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE
$numeric2
[1] 4 5 6 7 8 9 10
  list$numeric <- NULL # listeden eleman silme</pre>
  list
$karakter
[1] "a" "b" "c" "d" "e" "f" "g" "h" "i" "j"
```

[1] TRUE TRUE TRUE FALSE FALSE FALSE

\$mantiksal

\$numeric2

[1] 4 5 6 7 8 9 10

```
unlist(list) # listeyi vektöre çevirir.
```

```
karakter1
            karakter2
                        karakter3
                                   karakter4 karakter5
                                                          karakter6
       "a"
                  "b"
                              "c"
                                                     "e"
                                          "d"
                                                                 "f"
 karakter8
            karakter9 karakter10 mantiksal1 mantiksal2 mantiksal3 mantiksal4
                              "j"
       "h"
                                       "TRUE"
                                                  "TRUE"
                                                              "TRUE"
                                                                        "FALSE"
                                               numeric22
                                                                      numeric24
mantiksal5 mantiksal6 mantiksal7
                                   numeric21
                                                          numeric23
   "FALSE"
              "FALSE"
                          "FALSE"
                                          "4"
                                                     "5"
                                                                 "6"
                                                                             "7"
 numeric25
           numeric26
                       numeric27
       "8"
                  "9"
                             "10"
```

#### 2.4 dataframe

Veri çerçevesi (dataframe), her sütunun bir değişkenin değerlerini ve her satırın her sütundan bir değer kümesini içerdiği bir tablo veya iki boyutlu dizi benzeri bir yapıdır. Bir veri çerçevesinin özellikleri şunlardır:

- Sütun adları boş olmamalıdır.
- Satır adları benzersiz olmalıdır.
- Bir veri çerçevesinde saklanan veriler sayısal, faktör veya karakter tipinde olabilir.
- Her sütun aynı sayıda veri öğesi içermelidir.

data.frame() fonksiyonunu uygulayarak bir veri çerçevesi oluşturabiliriz.

```
# data.frame oluşturma
set.seed(12345)

data <- data.frame(
   row_num = 1:20,
   col1 = rnorm(20),
   col2 = runif(20), # uniform dağılımdam 20 gözlem üret
   col3 = rbinom(20,size=5,prob = 0.5), # binom dağılımdam 20 gözlem üret
   col4 = sample(c("TRUE", "FALSE"),20,replace = TRUE),
   col5 = sample(c(rep(c("E", "K"),8),rep(NA,4))),
   stringsAsFactors = TRUE # karakter olanlar faktör olarak değerlendirilsin
)

class(data)</pre>
```

#### [1] "data.frame"

#### head(data) # ilk 6 gözlemi gösterir

```
col2 col3 col4 col5
                col1
 row_num
1
        1 0.5855288 0.7821933
                                  3 FALSE
2
        2 0.7094660 0.4291988
                                    TRUE
3
        3 -0.1093033 0.9272740
                                             Ε
                                     TRUE
4
        4 -0.4534972 0.7732432
                                  3 FALSE
                                             K
        5 0.6058875 0.2596812
5
                                  5
                                    TRUE
                                             F.
        6 -1.8179560 0.3212247
                                  2 TRUE <NA>
```

#### tail(data) # son 6 gözlemi gösterir

```
col2 col3 col4 col5
  row_num
                 col1
15
        15 -0.7505320 0.73249612
                                    1 FALSE
16
        16 0.8168998 0.49924102
                                    3 FALSE
                                               K
17
        17 -0.8863575 0.72977197
                                    4 FALSE
                                               K
        18 -0.3315776 0.08033604
18
                                    3 TRUE <NA>
19
        19 1.1207127 0.43553048
                                    3 FALSE
                                               K
20
        20 0.2987237 0.23658045
                                    1 FALSE
```

#### tail(data, 10) # son 10 gözlemi gösterir

```
col2 col3
                                      col4 col5
  row_num
                 col1
        11 -0.1162478 0.96447029
                                      TRUE
11
                                    3
                                               K
12
        12 1.8173120 0.82730287
                                    3 TRUE
                                               F.
13
        13 0.3706279 0.31502824
                                    2 FALSE <NA>
14
        14 0.5202165 0.21302545
                                    2 TRUE
        15 -0.7505320 0.73249612
15
                                    1 FALSE
16
        16 0.8168998 0.49924102
                                    3 FALSE
                                               K
17
        17 -0.8863575 0.72977197
                                    4 FALSE
                                               K
18
        18 -0.3315776 0.08033604
                                    3 TRUE <NA>
19
        19 1.1207127 0.43553048
                                    3 FALSE
                                               K
        20 0.2987237 0.23658045
                                    1 FALSE
20
                                               Ε
```

str(data) # tablonun yapısını gösterir

```
20 obs. of 6 variables:
'data.frame':
$ row_num: int 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 ...
$ col1 : num 0.586 0.709 -0.109 -0.453 0.606 ...
$ col2 : num 0.782 0.429 0.927 0.773 0.26 ...
$ col3 : int 3 2 5 3 5 2 4 1 3 4 ...
\ col4 : Factor w/ 2 levels "FALSE", "TRUE": 1 2 2 1 2 2 2 1 2 2 ...
$ col5 : Factor w/ 2 levels "E", "K": 1 1 1 2 1 NA 1 NA 2 1 ...
  summary(data) # tablonun özet istatistiklerini gösterir
   row_num
                    col1
                                      col2
                                                       col3
                                                                   col4
Min. : 1.00
               Min. :-1.81796 Min.
                                       :0.04346
                                                  Min.
                                                         :1.00
                                                                 FALSE: 9
1st Qu.: 5.75 1st Qu.:-0.36206 1st Qu.:0.23069
                                                  1st Qu.:2.00
                                                                 TRUE:11
Median: 10.50 Median: 0.09471 Median: 0.43236
                                                  Median:3.00
      :10.50 Mean : 0.07652 Mean :0.46554
Mean
                                                  Mean
                                                         :2.85
3rd Qu.:15.25 3rd Qu.: 0.61194 3rd Qu.:0.74268
                                                  3rd Qu.:3.25
       :20.00 Max. : 1.81731 Max. :0.96447
Max.
                                                  Max. :5.00
  col5
E :8
K :8
NA's:4
  # veri çerçevesinden belirli sütun/ları seçmek için $ veya [] kullanılır.
  head(data$col1)
[1] 0.5855288 0.7094660 -0.1093033 -0.4534972 0.6058875 -1.8179560
 head(data[,"col1"])
[1] 0.5855288 0.7094660 -0.1093033 -0.4534972 0.6058875 -1.8179560
  # veri çerçevesinden belirli satır/ları seçmek için [] kullanılır.
  data[1:2,]
```

```
col2 col3 col4 col5
 row_num
              col1
       1 0.5855288 0.7821933
                                3 FALSE
1
       2 0.7094660 0.4291988
                                2 TRUE
2
                                           Ε
  # 3. and 5. satir ile 2. ve 4. kolon
  data[c(3,5),c(2,4)]
       col1 col3
3 -0.1093033
5 0.6058875
  # koşula göre veriler seçilebilir
  data$row_num > 12 # TRUE veya FALSE döner
 [1] FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE
[13] TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE TRUE
  data[data$row_num > 12,] # koşula göre tablonu değerleri döner
                           col2 col3 col4 col5
  row_num
                col1
       13 0.3706279 0.31502824
13
                                   2 FALSE <NA>
14
       14 0.5202165 0.21302545
                                   2 TRUE
15
       15 -0.7505320 0.73249612
                                   1 FALSE
16
       16 0.8168998 0.49924102
                                   3 FALSE
                                              K
17
       17 -0.8863575 0.72977197
                                   4 FALSE
18
       18 -0.3315776 0.08033604
                                   3 TRUE <NA>
19
       19 1.1207127 0.43553048
                                   3 FALSE
                                             K
20
       20 0.2987237 0.23658045
                                   1 FALSE
                                              F.
  # subset ile tablo filtrelenebilir.
  subset (data,
         row_num >= 10 & col4 == 'TRUE',
         select = c(row_num, col1, col2,col4))
                col1
                           col2 col4
  row_num
10
       10 -0.9193220 0.62554280 TRUE
       11 -0.1162478 0.96447029 TRUE
11
12
       12 1.8173120 0.82730287 TRUE
14
       14 0.5202165 0.21302545 TRUE
18
       18 -0.3315776 0.08033604 TRUE
```

```
# names veya colnames ile sütun isimleri elde edilir.
  names(data)
[1] "row_num" "col1"
                       "col2"
                                 "col3"
                                           "col4"
                                                     "co15"
  colnames(data)
[1] "row_num" "col1"
                       "co12"
                                 "col3"
                                           "col4"
                                                     "co15"
  # vektör ile sütun seçimi
  cols <- c("col1","col2","col5")</pre>
  head(data[cols])
               col2 col5
       col1
1 0.5855288 0.7821933
2 0.7094660 0.4291988
3 -0.1093033 0.9272740
                         Ε
4 -0.4534972 0.7732432
5 0.6058875 0.2596812
6 -1.8179560 0.3212247 <NA>
  # sütun silme
  data$col1 <- NULL
  head(data)
          col2 col3 col4 col5
 row_num
                      3 FALSE
       1 0.7821933
1
2
       2 0.4291988
                      2 TRUE
                                 Е
3
                                 Ε
       3 0.9272740
                      5 TRUE
       4 0.7732432
                      3 FALSE
       5 0.2596812
                      5 TRUE
                      2 TRUE <NA>
       6 0.3212247
  # sütun ekleme
  data$col1 <- rnorm(20)</pre>
  head(data)
```

```
col2 col3 col4 col5
 row_num
                                          col1
                      3 FALSE
                                 E 0.4768080
1
       1 0.7821933
                      2 TRUE
2
       2 0.4291988
                                 E 0.8424486
3
       3 0.9272740
                      5 TRUE
                                 E -0.8903234
4
       4 0.7732432
                                 K 0.7529609
                      3 FALSE
       5 0.2596812
                      5 TRUE
                                 E 0.4452159
       6 0.3212247
                      2 TRUE <NA> 0.4211062
  # sütunları sıralama
  head(data[c("row_num","col1","col2","col3","col4","col5")])
               col1
                         col2 col3 col4 col5
 row_num
       1 0.4768080 0.7821933
                                 3 FALSE
                                            Ε
2
       2 0.8424486 0.4291988
                                 2 TRUE
                                            Ε
3
       3 -0.8903234 0.9272740
                                 5 TRUE
4
       4 0.7529609 0.7732432
                                 3 FALSE
                                            K
5
       5 0.4452159 0.2596812
                                 5 TRUE
                                            Ε
       6 0.4211062 0.3212247
                                 2 TRUE <NA>
  # sıralama
  head(data[order(data$col3),]) # artan
                 col2 col3 col4 col5
                                             col1
  row num
8
        8 0.04345645
                         1 FALSE <NA> -0.896320181
15
       15 0.73249612
                                   K 0.148543198
                         1 FALSE
20
       20 0.23658045
                                      0.240173186
                        1 FALSE
                                    Ε
2
        2 0.42919882
                         2 TRUE
                                    E 0.842448636
6
        6 0.32122467
                        2 TRUE <NA>
                                      0.421106220
13
       13 0.31502824
                        2 FALSE <NA> -0.008925433
  head(data[order(-data$row_num),]) # azalan
                 col2 col3 col4 col5
  row_num
                                            col1
20
       20 0.23658045
                        1 FALSE
                                    E 0.2401732
19
       19 0.43553048
                        3 FALSE
                                   K 0.2583817
                        3 TRUE <NA> -0.1712566
18
       18 0.08033604
17
       17 0.72977197
                      4 FALSE
                                   K 0.7884411
16
       16 0.49924102
                        3 FALSE
                                   K -0.3798679
15
       15 0.73249612
                        1 FALSE
                                 K 0.1485432
```

#### head(data[order(data\$col3,-data\$row\_num),]) col2 col3 col4 col5 row num col1 20 20 0.23658045 1 FALSE E 0.240173186 15 15 0.73249612 1 FALSE K 0.148543198 8 8 0.04345645 1 FALSE <NA> -0.896320181 14 0.21302545 2 TRUE K -0.326216850 14 13 13 0.31502824 2 FALSE <NA> -0.008925433 6 6 0.32122467 2 TRUE <NA> 0.421106220 # kayıp gözlemler (missing values) tail(is.na(data)) row\_num col2 col3 col4 col5 col1 [15,]FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE [16,][17,]FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE [18,] FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE [19,]FALSE FALSE FALSE FALSE FALSE [20,] tail(is.na(data\$col5)) [1] FALSE FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE data[is.na(data\$col5),] row\_num col2 col3 col4 col5 6 6 0.32122467 2 TRUE <NA> 0.421106220 8 8 0.04345645 1 FALSE <NA> -0.896320181 2 FALSE <NA> -0.008925433 13 13 0.31502824

data[!is.na(data\$col5),]

18 0.08033604

18

3 TRUE <NA> -0.171256569

```
col2 col3 col4 col5
                                            col1
  row_num
        1 0.78219328
                                      0.4768080
1
                         3 FALSE
                                    Ε
2
        2 0.42919882
                           TRUE
                                    Ε
                                      0.8424486
                         2
3
        3 0.92727397
                           TRUE
                                    E -0.8903234
                         5
4
        4 0.77324322
                         3 FALSE
                                      0.7529609
5
        5 0.25968125
                            TRUE
                                      0.4452159
7
        7 0.06019516
                        4 TRUE
                                      1.1495922
9
        9 0.05505382
                        3 TRUE
                                   K
                                      0.8696714
10
       10 0.62554280
                        4 TRUE
                                   E 0.5059117
11
       11 0.96447029
                        3 TRUE
                                   K 0.3317020
12
       12 0.82730287
                                    E 1.7399997
                        3 TRUE
14
       14 0.21302545
                         2 TRUE
                                    K -0.3262169
15
       15 0.73249612
                        1 FALSE
                                      0.1485432
16
                         3 FALSE
                                    K -0.3798679
       16 0.49924102
17
       17 0.72977197
                        4 FALSE
                                   K 0.7884411
19
       19 0.43553048
                         3 FALSE
                                    K 0.2583817
20
       20 0.23658045
                         1 FALSE
                                    E 0.2401732
  rowSums(is.na(data)) # satılardaki toplam kayıp gözlem sayısı
 [1] 0 0 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 1 0 0
  colSums(is.na(data)) # sütunlardaki toplam kayıp gözlem sayısı
row_num
           col2
                   col3
                           col4
                                   col5
                                           col1
     0
                              0
                                      4
                                              0
  sum(is.na(data)) # tablodaki toplam kayıp gözlem sayısı
[1] 4
  complete.cases(data) # satırlarda eksik gözlemlerin durumu
 [1] TRUE
           TRUE
                TRUE TRUE TRUE FALSE
                                          TRUE FALSE
                                                      TRUE TRUE TRUE TRUE
[13] FALSE
           TRUE
                TRUE TRUE TRUE FALSE
                                          TRUE
                                                TRUE
```

#### data[complete.cases(data),]

```
col4 col5
  row_num
                  col2 col3
                                              col1
1
         1 0.78219328
                          3 FALSE
                                      Ε
                                         0.4768080
2
         2 0.42919882
                          2
                             TRUE
                                      Ε
                                         0.8424486
3
         3 0.92727397
                             TRUE
                                      E -0.8903234
                          5
4
         4 0.77324322
                          3 FALSE
                                        0.7529609
                                      K
5
         5 0.25968125
                          5
                             TRUE
                                      Ε
                                        0.4452159
7
         7 0.06019516
                          4
                             TRUE
                                      Ε
                                        1.1495922
9
         9 0.05505382
                             TRUE
                                         0.8696714
10
        10 0.62554280
                             TRUE
                                        0.5059117
11
        11 0.96447029
                          3
                             TRUE
                                        0.3317020
12
        12 0.82730287
                          3
                             TRUE
                                     Ε
                                        1.7399997
        14 0.21302545
14
                          2
                            TRUE
                                     K -0.3262169
15
        15 0.73249612
                          1 FALSE
                                        0.1485432
16
        16 0.49924102
                          3 FALSE
                                      K -0.3798679
17
        17 0.72977197
                                        0.7884411
                          4 FALSE
19
        19 0.43553048
                                        0.2583817
                          3 FALSE
        20 0.23658045
20
                          1 FALSE
                                        0.2401732
```

#### data[!complete.cases(data),]

```
col2 col3
                            col4 col5
                                                col1
   row_num
6
         6 0.32122467
                             TRUE <NA>
                                       0.421106220
8
         8 0.04345645
                          1 FALSE <NA> -0.896320181
        13 0.31502824
                          2 FALSE <NA> -0.008925433
13
        18 0.08033604
                             TRUE <NA> -0.171256569
18
                          3
```

#### na.omit(data) # NA olan satırları siler.

```
col2 col3
                            col4 col5
                                              col1
   row num
1
         1 0.78219328
                          3 FALSE
                                      Ε
                                        0.4768080
2
         2 0.42919882
                             TRUE
                                        0.8424486
3
         3 0.92727397
                          5
                             TRUE
                                     E -0.8903234
         4 0.77324322
                          3 FALSE
                                     K
                                        0.7529609
4
         5 0.25968125
5
                          5
                             TRUE
                                     Ε
                                        0.4452159
7
         7 0.06019516
                            TRUE
                                        1.1495922
                          4
                                     Ε
         9 0.05505382
                          3
                             TRUE
                                        0.8696714
9
10
        10 0.62554280
                          4
                             TRUE
                                      E 0.5059117
```

```
11
        11 0.96447029
                             TRUE
                                         0.3317020
                          3
12
        12 0.82730287
                          3
                             TRUE
                                         1.7399997
14
        14 0.21302545
                          2
                             TRUE
                                      K -0.3262169
15
        15 0.73249612
                          1 FALSE
                                        0.1485432
16
        16 0.49924102
                          3 FALSE
                                      K -0.3798679
17
        17 0.72977197
                          4 FALSE
                                         0.7884411
19
        19 0.43553048
                          3 FALSE
                                         0.2583817
20
        20 0.23658045
                          1 FALSE
                                         0.2401732
```

#### 2.5 tibble

tibble, Hadley Wickham tarafından geliştirilen ve dplyr paketi ile sıkça kullanılan bir veri yapısıdır. tibble, data.frame'e benzerdir, ancak bazı önemli farklar vardır. tibble, daha düzenli ve okunabilir bir çıktı üretir ve bazı varsayılan davranışları data.frame'den farklıdır. Modern data.frame olarak tanımlanmaktadır.

```
# tibble örneği
  library(tibble)
  ogrenciler_tibble <- tribble(
    ~Ad,
              ~Yas, ~Cinsiyet,
    "Ali",
                    "Erkek",
              20,
    "Ayşe",
              22,
                    "Kadın",
    "Mehmet", 21,
                    "Erkek",
    "Zeynep", 23,
                    "Kadın"
  # tibble'1 görüntüleme
  print(ogrenciler_tibble)
# A tibble: 4 x 3
           Yas Cinsiyet
  Ad
  <chr>
         <dbl> <chr>
1 Ali
            20 Erkek
2 Ayşe
            22 Kadın
3 Mehmet
            21 Erkek
4 Zeynep
            23 Kadın
```

Yukarıdaki örnekte, "ogrenciler\_tibble" adında bir **tibble** oluşturuldu. **tibble**, sütun adlarını ve içeriği daha okunabilir bir şekilde görüntüler ve sütunların başlık ve veri tipi (~Ad, ~Yas, ~Cinsiyet) gibi özelliklerini korur.

#### Not

Hem dataframe hem de tibble veri analizi ve işleme işlemlerinde kullanışlıdır. Hangi veri yapısını kullanacağınız, projenizin gereksinimlerine ve kişisel tercihinize bağlıdır. Özellikle veri analizi için dplyr gibi paketlerle çalışırken tibble tercih edilir.

#### 2.6 Faktörler

- Faktörler, verileri kategorilere ayırmak ve düzeyler halinde depolamak için kullanılan veri nesneleridir. Hem karakter hem de tam sayıları depolayabilirler.
- "Erkek," Kadın" ve Doğru, Yanlış vb. gibi istatistiksel modelleme için veri analizinde faydalıdırlar.
- Faktörler, girdi olarak bir vektör alınarak factor() işlevi kullanılarak oluşturulur.

```
data <- c(rep("erkek",5),rep("kadın",7))
print(data)

[1] "erkek" "erkek" "erkek" "erkek" "kadın" "kadın" "kadın"
[10] "kadın" "kadın"

is.factor(data)

[1] FALSE

# veriyi faktöre çevirme
factor_data <- factor(data)

print(factor_data)</pre>
```

[1] erkek erkek erkek erkek kadın ka

```
print(is.factor(factor_data))
```

[1] TRUE

```
as.numeric(factor_data)
 [1] 1 1 1 1 1 2 2 2 2 2 2 2 2
  # data frame için vektörler oluşturalım
  boy <- c(132,151,162,139,166,147,122)
  kilo \leftarrow c(48,49,66,53,67,52,40)
  cinsiyet <- c("erkek", "erkek", "kadın", "erkek", "kadın", "erkek")</pre>
  # data frame
  df <- data.frame(boy,kilo,cinsiyet)</pre>
  str(df)
'data.frame': 7 obs. of 3 variables:
$ boy
         : num 132 151 162 139 166 147 122
$ kilo
          : num 48 49 66 53 67 52 40
$ cinsiyet: chr "erkek" "erkek" "kadın" "kadın" ...
  df$cinsiyet <- factor(cinsiyet)</pre>
  str(df)
'data.frame': 7 obs. of 3 variables:
$ boy : num 132 151 162 139 166 147 122
          : num 48 49 66 53 67 52 40
$ cinsiyet: Factor w/ 2 levels "erkek", "kadın": 1 1 2 2 1 2 1
  print(is.factor(df$cinsiyet))
[1] TRUE
  # cinsiyet kolononun seviyeleri
  print(df$cinsiyet)
[1] erkek erkek kadın kadın erkek kadın erkek
Levels: erkek kadın
```

```
# seviyelerin sırası değiştirilebilir.
  df2 <- c(rep("düşük",4),rep("orta",5),rep("yüksek",2))</pre>
  factor_df2 <- factor(df2)</pre>
  print(factor_df2)
 [1] düşük düşük düşük düşük orta orta orta orta yüksek
[11] yüksek
Levels: düşük orta yüksek
  order_df2 <- factor(factor_df2,levels = c("yüksek","orta","düşük"))</pre>
  print(order_df2)
 [1] düşük düşük düşük düşük orta orta orta orta
                                                                  yüksek
[11] yüksek
Levels: yüksek orta düşük
  # ordered=TRUE ile seviyelerin sıralı olduğu ifade edilir
  order_df2 <- factor(factor_df2,levels = c("yüksek","orta","düşük"),ordered = TRUE)</pre>
  print(order_df2)
 [1] düşük düşük düşük düşük orta orta orta orta
                                                                  yüksek
[11] yüksek
Levels: yüksek < orta < düşük
  # Faktör seviyesi üretme
  # gl() fonksiyonunu kullanarak faktör seviyeleri üretebiliriz.
  # Girdi olarak kaç seviye ve her seviyeden kaç tane sayı oalcağı belirtilir.
  faktor <- gl(n=3, k=4, labels = c("level1", "level2", "level3"), ordered = TRUE)
  print(faktor)
 [1] level1 level1 level1 level1 level2 level2 level2 level2 level3 level3
[11] level3 level3
Levels: level1 < level2 < level3
```

## 3 Fonksiyonlar

Fonksiyonlar çoğu programlama dillerinin çok önemli bir özelliğidir. Yalnızca mevcut fonksiyonları kullanmak yerine, belirli işleri yapmak için kendimize ait fonksiyonlar yazabiliriz. Ama neden fonksiyon yazmalıyız?

- Tekrarlardan kaçınmanızı sağlar.
- Yeniden kullanımı kolaylaştırır.
- Karmaşık komut dosyalarından kaçınmanıza yardımcı olur.
- Hata ayıklamayı kolaylaştırır.

Bir fonksiyonun temel kod yapısı aşağıdak gibidir:

```
function_name <- function(arg_1, arg_2, ...) { Function body }

# kare alma fonksiyonu
f_kare <- function(x) {
    x^2
}

f_kare(15)

[1] 225

f_kare(x=20)

[1] 400

# standart sapma fonksiyonu
# Standart sapmanın hesaplanması
# sqrt(sum((x - mean(x))^2) / (length(x) - 1))</pre>
```

```
set.seed(123) # Pseudo-randomization
  x1 \leftarrow rnorm(1000, 0, 1.0)
  x2 \leftarrow rnorm(1000, 0, 1.5)
  x3 \leftarrow rnorm(1000, 0, 5.0)
  # her serinin ayrı ayrı standart sapmasının hesaplanması
  sd1 \leftarrow sqrt(sum((x1 - mean(x1))^2) / (length(x1) - 1))
  sd2 \leftarrow sqrt(sum((x2 - mean(x2))^2) / (length(x2) - 1))
  sd3 \leftarrow sqrt(sum((x3 - mean(x1))^2) / (length(x3) - 1))
  c(sd1 = sd1, sd2 = sd2, sd3 = sd3)
     sd1
              sd2
                        sd3
0.991695 1.514511 4.893180
  # fonksiyonu oluşturalım
  f_sd <- function(x) {</pre>
    return(result)
  }
  sd1 \leftarrow f_sd(x1)
  sd2 \leftarrow f_sd(x2)
  sd3 \leftarrow f_sd(x3)
  c(sd1 = sd1, sd2 = sd2, sd3 = sd3)
     sd1
              sd2
                        sd3
0.991695 1.514511 4.891787
  # standartlaştırma fonksiyonu
  f_std <- function(x) {</pre>
  m \leftarrow mean(x)
  s \leftarrow sd(x)
  (x - m) / s
  x4 <- rnorm(10,5,10)
  x4
 [1] 3.496925 1.722429 -9.481653 -1.972846 30.984902 4.625850 14.134919
 [8] 3.154735 11.098243 4.472732
```

### f\_std(x4)

- [1] -0.2517201 -0.4155359 -1.4498610 -0.7566719 2.2858821 -0.1475014
- [7] 0.7303455 -0.2833100 0.4500093 -0.1616367

## 4 Kontrol İfadeleri

Kontrol ifadeleri ve döngüler R içerisinde sıklıkla kullanılan yapılardır. Belirli şartlara bağlı olan ya da tekrarlı işlemler için oldukça faydalıdırlar. R programlama dilinde en çok kullanılan **if-else, for, while, next, break** gibi kontrol döngüleridir.

#### 4.1 if-else

Bu kombinasyon R'de en sık kullanılan kontrol yapılarındandır. Bu yapıda, bir koşulu test edebilir ve doğru veya yanlış olmasına bağlı olarak ona göre hareket edebilirsiniz. if-else kombinasyonlarında aşağıdaki yapılar kullanılmaktadır.

```
if (condition){
#do something if condition is true
}

if (condition){
#do something if condition is true
}
else{
#do someting if condition is not true
}

if (condition){

#do something if condition is true
}

else if (condition2) {

#do something if condition2 is true
} else {

#do something if neither condition 1 nor condition 2 is true
```

```
}
  x <- 8
  if (x < 10) {
       print("x 10'dan küçüktür")
  } else {
       print("x 10'dan büyüktür ya da 10'a eşittir")
  }
[1] "x 10'dan küçüktür"
  # ifelse
  # ifelse(condition, do_if_true, do_if_false)
  df <- data.frame(value = 1:9)</pre>
  dfgroup <- ifelse(df$value <= 3,1,ifelse(df$value > 3 & df$value <= 6,2,3))
  df
  value group
      1
1
2
      2
             1
3
      3
             1
4
      4
            2
5
      5
            2
      6
            2
6
7
      7
            3
            3
8
      8
            3
9
      9
```

## 4.2 Döngüler

- for döngüleri bir tekrarlayıcı değişken alır ve ona bir diziden veya vektörden ardışık değerler atar. En yaygın olarak bir nesnenin öğeleri üzerinde tekrarlayan işlem yapmak için kullanılır.
- while döngüleri bir şartı test ederek başlar. Eğer denenecek şart doğru ise istenilen komutlar yerine getirilir. Döngü şartın doğru olmadığı ana kadar devam eder.
- repeat sonsuz bir döngü oluşturur. Döngüden çıkmak için break kullanılır.

• next ifadesi ile bir döngüdeki belirli tekrarlar atlanabilir.

```
for (i in 1:5) {
      print(i)
  }
[1] 1
[1] 2
[1] 3
[1] 4
[1] 5
  v <- LETTERS[1:4]
  for ( i in v) {
     print(i)
  }
[1] "A"
[1] "B"
[1] "C"
[1] "D"
  # dataframe içerisinde for
  for (i in 1:nrow(df)){
    df[i,"multiply"] <- df[i,"value"] * df[i,"group"]</pre>
  }
  # i yerine farklı ifade de kullanılabilir
  (x \leftarrow data.frame(age=c(28, 35, 13, 13),
                   height=c(1.62, 1.53, 1.83, 1.71),
                   weight=c(65, 59, 72, 83)))
  age height weight
1 28
        1.62
                 65
2 35
        1.53
                 59
3 13
        1.83
                 72
4 13
        1.71
                 83
```

```
for (var in colnames(x)) {
     m <- mean(x[, var])</pre>
      print(paste("Average", var, "is", m))
  }
[1] "Average age is 22.25"
[1] "Average height is 1.6725"
[1] "Average weight is 69.75"
  # while
 x <- 0
  while (x^2 < 20) {
   print(x) # Print x
   x \leftarrow x + 1 # x'i bir artır
[1] 0
[1] 1
[1] 2
[1] 3
[1] 4
  # repeat
 x <- 0
 repeat {
     if (x^2 > 20) break # bu koşul sağlandığında döngüyü bitir
     print(x)
     x < -x + 1
                            # x'i bir artır
  }
[1] 0
[1] 1
[1] 2
[1] 3
[1] 4
```

```
# next
  for(i in 1:7) {
  if (i==4) next # i=4 olduğunda atla
  print(1:i)
  }
[1] 1
[1] 1 2
[1] 1 2 3
[1] 1 2 3 4 5
[1] 1 2 3 4 5 6
[1] 1 2 3 4 5 6 7
  (s \leftarrow seq(1,10,1))
[1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10
  for (i in s) {
      if (i\%2 == 1) \{ \# mod \}
          next
      } else {
          print(i)
      }
  }
[1] 2
[1] 4
[1] 6
[1] 8
[1] 10
  # döngü içinde döngü
  (mat <- matrix(nrow=4, ncol=4))</pre>
```

```
[,1] [,2] [,3] [,4]
[1,]
     NA
            NA
                 NA
                      NA
[2,]
      NA
            NA
                 NA
                      NA
[3,]
      NA
            NA
                 NA
                      NA
[4,]
      NA
            NA
                 NA
                      NA
  nr <- nrow(mat)</pre>
```

```
nr <- nrow(mat)
nc <- ncol(mat)

# matrisin içini dolduralım
for(i in 1:nr) {
   for (j in 1:nc) {
     mat[i, j] = i * j
   }
}</pre>
mat
```

```
[,1] [,2] [,3] [,4]
[1,] 1
       2
             3
[2,]
     2
             6
               8
         4
[3,] 3 6 9
                12
[4,]
   4
       8
            12
                16
```

# 5 Tarih ve Zaman İşlemleri

Tarihler, Date sınıfı tarafından temsil edilir ve as.Date() işlevi kullanılarak bir karakter dizesinden oluşturulabilir. Bu, R'de bir Date nesnesi elde etmenin yaygın bir yoludur. Date sınıfı varsayılan olarak tarihleri 1 Ocak 1970'den bu yana geçen günlerin sayısı olarak temsil eder. as.Date() işlevinin kullanılması bir karakter dizesinden Date nesneleri oluşturmamıza olanak tanır. Varsayılan biçim "YYYY/m/d" veya "YYYY-m-d" şeklindedir.

```
Sys.Date()
[1] "2023-12-25"
    class(Sys.Date())
[1] "Date"
    myDate <- as.Date("2022-01-04")
    class(myDate)
[1] "Date"
    # format argümanı ile tarih formatı tanımlanabilir as.Date("12/31/2021", format = "%m/%d/%Y")
[1] "2021-12-31"
    # year
    format(myDate, "%Y")</pre>
```

```
as.numeric(format(myDate, "%Y"))
[1] 2022
  # weekday
  weekdays(myDate)
[1] "Salı"
  # month
  months(myDate)
[1] "Ocak"
  # quarters
  quarters(myDate)
[1] "Q1"
  # create date sequence
  date_week <- seq(from = as.Date("2021-10-1"),</pre>
      to = as.Date("2021/12/31"),
      by = "1 week")
  date_week
 [1] "2021-10-01" "2021-10-08" "2021-10-15" "2021-10-22" "2021-10-29"
 [6] "2021-11-05" "2021-11-12" "2021-11-19" "2021-11-26" "2021-12-03"
[11] "2021-12-10" "2021-12-17" "2021-12-24" "2021-12-31"
  date_day <- seq(from = as.Date("2021-12-15"),</pre>
      to = as.Date("2021/12/31"),
      by = "day")
  date_day
```

```
[1] "2021-12-15" "2021-12-16" "2021-12-17" "2021-12-18" "2021-12-19"
[6] "2021-12-20" "2021-12-21" "2021-12-22" "2021-12-23" "2021-12-24"
[11] "2021-12-25" "2021-12-26" "2021-12-27" "2021-12-28" "2021-12-29"
[16] "2021-12-30" "2021-12-31"

date_month <- seq(from = as.Date("2021-1-15"),
    to = as.Date("2021/12/31"),
    by = "month")

date_month

[1] "2021-01-15" "2021-02-15" "2021-03-15" "2021-04-15" "2021-05-15"
[6] "2021-06-15" "2021-07-15" "2021-08-15" "2021-09-15" "2021-10-15"
[11] "2021-11-15" "2021-12-15"
```

Temel R **POSIXt** sınıfları, saat dilimlerini kontrol ederek tarih ve saatlere izin verir. R'de kullanılabilen iki POSIXt alt sınıfı vardır: **POSIXct ve POSIXlt.** POSIXct sınıfı, GMT (UTC – evrensel saat, koordineli) 1970-01-01 gece yarısından bu yana işaretli saniye sayısı olarak tarih-saat değerlerini temsil eder. POSIXlt sınıfı, tarih-saat değerlerini, saniye (sn), dakika (dk), saat (saat), ayın günü (mday), ay (mon), yıl (yıl), gün için öğeleri içeren adlandırılmış bir liste olarak temsil eder.

Tarih-saatleri temsil eden en yaygın format kodları seti, strptime() işlevinin yardım dosyasında listelenmiştir (konsolunuza help(strptime) yazın).

```
Sys.time()

[1] "2023-12-25 17:33:16 +03"

class(Sys.time())

[1] "POSIXct" "POSIXt"

myDateTime <- "2021-12-11 22:10:35"
myDateTime

[1] "2021-12-11 22:10:35"</pre>
```

```
class(myDateTime)
[1] "character"
  as.POSIXct(myDateTime)
[1] "2021-12-11 22:10:35 +03"
  class(as.POSIXct(myDateTime))
[1] "POSIXct" "POSIXt"
  Sys.timezone()
[1] "Europe/Istanbul"
  as.POSIXct("30-12-2021 23:25", format = "%d-%m-%Y %H:%M")
[1] "2021-12-30 23:25:00 +03"
  myDateTime.POSIXlt <- as.POSIXlt(myDateTime)</pre>
  # seconds
  myDateTime.POSIXlt$sec
[1] 35
  # minutes
  myDateTime.POSIXlt$min
[1] 10
```

```
# hours
  myDateTime.POSIX1t$hour
[1] 22
  # POSIXt nesneleri tarih formatına dönüştürülebilir.
  as.Date(myDateTime.POSIXlt)
[1] "2021-12-11"
lubridate paketi, R'de tarih ve saatlerle çalışmayı kolaylaştıran çeşitli işlevler sağlar.
Lubridate paketi, ymd(), ymd_hms(),dmy(), dmy_hms(),mdy()gibi işlevler sağlayarak tarih-
zamanların ayrıştırılmasını kolay ve hızlı hale getirir.
  library(lubridate)
Attaching package: 'lubridate'
The following objects are masked from 'package:base':
    date, intersect, setdiff, union
  # convert a number into a data object
  ymd(20211215) # year-month-date
[1] "2021-12-15"
  ymd_hm(202112121533) # year-month-date-hour-minute
[1] "2021-12-12 15:33:00 UTC"
  mdy("Aralık 13, 2021") # month date year
[1] "2021-12-13"
```

```
mdy("12 18, 2021") # month date year
[1] "2021-12-18"
  dmy(241221) # day-month-year
[1] "2021-12-24"
  dmy(24122021) # day-month-year
[1] "2021-12-24"
  today <- Sys.time()</pre>
  today
[1] "2023-12-25 17:33:16 +03"
  year(today) # year
[1] 2023
  month(today) # month
[1] 12
  month(today, label = TRUE) # labeled month
[1] Ara
12 Levels: Oca < Şub < Mar < Nis < May < Haz < Tem < Ağu < Eyl < ... < Ara
  month(today,label = TRUE, abbr = FALSE) # labeled month
[1] Aralık
12 Levels: Ocak < Şubat < Mart < Nisan < Mayıs < Haziran < ... < Aralık
```

```
week(today) # week
[1] 52
  mday(today) # day
[1] 25
  wday(today) # weekday
[1] 2
  wday(today, label = TRUE) # labeled weekday
[1] Pzt
Levels: Paz < Pzt < Sal < Çar < Per < Cum < Cmt
  wday(today, label = TRUE, abbr = FALSE) # labeled weekday
[1] Pazartesi
7 Levels: Pazar < Pazartesi < Salı < Çarşamba < Perşembe < ... < Cumartesi
  yday(today) # day of the year
[1] 359
  hour(today) # hour
[1] 17
  minute(today) # minute
[1] 33
```

```
second(today) # second
[1] 16.49355
Yukarıda listelenen çeşitli işlevlere ek olarak, zoo paketindeki as.yearmon() ve as.yearqtr()
işlevleri, düzenli aralıklarla aylık ve üç aylık verilerle çalışırken uygundur.
  library(zoo)
Attaching package: 'zoo'
The following objects are masked from 'package:base':
    as.Date, as.Date.numeric
  as.yearmon(today)
[1] "Ara 2023"
  format(as.yearmon(today), "%B %Y")
[1] "Aralık 2023"
  format(as.yearmon(today), "%Y-%m")
```

[1] "2023-12"

as.yearqtr(today)

[1] "2023 Q4"

```
# dataframe içerisinde tarih kullanmak
  df <-
    data.frame(date = c(
     "2010-02-01",
      "20110522",
      "2009/04/30",
      "2012 11 05",
     "11-9-2015"
    ))
  df$date2 <- as.Date(parse_date_time(df$date, c("ymd", "mdy")))</pre>
  df
        date date2
1 2010-02-01 2010-02-01
2 20110522 2011-05-22
3 2009/04/30 2009-04-30
4 2012 11 05 2012-11-05
5 11-9-2015 2015-11-09
```

# 6 Metin İşlemleri

R'de bir çift tek tırnak veya çift tırnak içine yazılan herhangi bir değer, bir karakter olarak kabul edilir. Karakter yapısına sahip olan verilerin analizi özellikle metin madenciliği konusunda kullanışlıdır. Karakter nesneleri üzerinde çalışmak için kullanılabilecek birçok fonksiyon vardır.

```
# as.character
  as.character(3.14)
[1] "3.14"
  class(as.character(3.14))
[1] "character"
  # paste and pasteO karakter verilerini birleştirir
  first <- "Fatih"
  last <- "Tüzen"
  paste(first,last) # default olarak arada boşluk bırakır
[1] "Fatih Tüzen"
  pasteO(first,last) # default olarak arada boşluk yoktur
[1] "FatihTüzen"
  paste("R","Python","SPSS",sep = "-")
[1] "R-Python-SPSS"
```

```
# grep fonksiyonu metin vektörünün içinde belirli bir deseni arar
  x <- c("R programı", "program", "istatistik", "programlama dili", "bilgisayar", "matematik")
  grep("program",x)
[1] 1 2 4
  grep("^ist",x) # ist ile başlayan ifdelerin olduğu yerler
[1] 3
  grep("tik$",x) # tik ile biten ifdelerin olduğu yerler
[1] 3 6
  # grepl TRUE-FALSE olarak sonuç döndürür
  grepl("tik$",x) # tik ile biten ifdelerin olduğu yerler
[1] FALSE FALSE TRUE FALSE FALSE TRUE
  x[grep("tik$",x)] # tik ile biten ifdelerin olduğu yerler
[1] "istatistik" "matematik"
  x[grepl("tik$",x)] # tik ile biten ifdelerin olduğu yerler
[1] "istatistik" "matematik"
  # nchar karakter uzunluğunu verir
  nchar(x)
[1] 10 7 10 16 10 9
```

```
nchar("R Programlama") # boşluklar da sayılır!
[1] 13
  # tolower ve toupper
  toupper("program") # karakteri büyük harf yapar
[1] "PROGRAM"
  tolower(c("SPSS","R","PYTHON")) # karakteri küçük harf yapar
[1] "spss" "r"
                      "python"
  # substr ve substring ile karakter parçalama yapılır
  substr("123456789",start = 3, stop = 6)
[1] "3456"
  substring("123456789", first =3, last = 6)
[1] "3456"
  x <- "R Programlama"
  substr(x,nchar(x)-3,nchar(x)) # son 4 karakteri getir
[1] "lama"
  # strsplit karakteri bölme işini yapar
  strsplit("Ankara;İstanbul;İzmir",split = ";")
[[1]]
             "İstanbul" "İzmir"
[1] "Ankara"
```

# 7 Apply Ailesi

Apply() ailesi, matrislerden, dizilerden, listelerden ve veri çerçevelerinden tekrarlayan bir şekilde veri dilimlerini işlemek için fonksiyonlarla doldurulur. Bu fonksiyonlar sayesinde döngü yapılarının kullanılmasından kaçınır. Bir girdi listesi, matris veya dizi üzerinde hareket ederler ve bir veya birkaç isteğe bağlı argümanla adlandırılmış bir fonksiyon uygularlar.

- apply(): bir dizinin ya da matrisin satır ya da sütunlarına fonksiyon uygular.
- lapply(): liste üzerindeki her elemana fonksiyon uygular.
- sapply(): lapply fonksiyonu ile aynıdır ancak çıktısı matris ya da veri çerçevesidir.
- mapply(): lapply fonksiyonunun çoklu versiyonudur.
- tapply(): faktör ya da grup düzeyinde fonksiyon uygular.

```
# apply
  x <-matrix(rnorm(30), nrow=5, ncol=6)
           [,1]
                       [,2]
                                  [,3]
                                             [,4]
                                                         [,5]
                                                                     [,6]
[1,] -0.9997515 0.66293911
                            1.4601083 -1.5865047 -1.17550235
                                                              1.16048084
[2,] 0.8297596 -1.00656155 1.0514695 0.1661724 -1.50713019 -0.05073756
[3,] -2.1007005 0.04644273 -0.5813486 0.8858894 0.12181895 -0.43685923
[4,] -0.3148365 -0.51343306 0.1968570 1.6096026 -0.01850212 -0.09148899
[5,] 0.1797713 -1.55111559 -0.2865653 -0.6466041 2.21555064 -1.46603676
  apply(x, 2 ,sum) # sütunlar üzerinde işlem yapar
[1] -2.4057577 -2.3617284 1.8405209 0.4285555 -0.3637651 -0.8846417
  apply(x, 1 ,sum) # satırlar üzerinde işlem yapar
[1] -0.4782304 -0.5170279 -2.0647573 0.8681989 -1.5549998
```

```
apply(x, 2, sd)
[1] 1.1263717 0.8672993 0.8687404 1.2551490 1.4620729 0.9409107
  apply(x, 1 ,mean)
[1] -0.07970506 -0.08617131 -0.34412621 0.14469981 -0.25916663
  mat <- matrix(c(1:12),nrow=4)</pre>
  mat
     [,1] [,2] [,3]
[1,]
        1
            5
[2,]
       2
            6
                10
[3,]
     3
            7
                11
[4,]
     4
            8
                12
  apply(mat,2,function(x) x^2) # gözlemlerin karesi alınır
    [,1] [,2] [,3]
[1,]
       1
           25
[2,]
       4
           36 100
[3,]
     9
           49 121
[4,]
           64 144
     16
  apply(mat,2, quantile,probs=c(0.25,0.5,0.75)) # extra argüman eklenebilir
    [,1] [,2] [,3]
25% 1.75 5.75 9.75
50% 2.50 6.50 10.50
75% 3.25 7.25 11.25
  # lapply
  a <-matrix(1:9, 3,3)
```

```
b <-matrix(4:15, 4,3)
  c <-matrix(8:10, 3,2)</pre>
  mylist<-list(a,b,c)</pre>
  mylist
[[1]]
     [,1] [,2] [,3]
[1,]
       1
             4
[2,]
             5
                  8
        2
[3,]
        3
             6
                  9
[[2]]
     [,1] [,2] [,3]
[1,]
            8
[2,]
        5
             9
                 13
[3,]
        6
            10
                 14
     7
[4,]
            11
                 15
[[3]]
     [,1] [,2]
[1,]
       8
[2,]
        9
           9
[3,]
       10
           10
  lapply(mylist,mean)
[[1]]
[1] 5
[[2]]
[1] 9.5
[[3]]
[1] 9
  lapply(mylist,sum)
[[1]]
[1] 45
```

```
[[2]]
[1] 114
[[3]]
[1] 54
  lapply(mylist, function(x) x[,1]) # listedeki her matrisin ilk kolonunu çıkar
[[1]]
[1] 1 2 3
[[2]]
[1] 4 5 6 7
[[3]]
[1] 8 9 10
  mylist2 \leftarrow list(a = 1:4, b = rnorm(10), c = rnorm(20, 1), d = rnorm(100, 5))
  mylist2
$a
[1] 1 2 3 4
$ъ
 [1] 0.1480660 0.1513104 -0.7974525 -1.3654739 -0.3734283 1.0009107
 [7] -0.5982427 -0.2982443 -0.3289489 -0.5599082
$c
  \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix} \quad 0.02294304 \quad 1.76689398 \quad 2.10974318 \quad -1.03198954 \quad 2.08843447 \quad 1.61018141 
 [7] 1.87488901 0.19362176 1.84532263 1.58212061 0.60324307 1.30722004
[13] 2.99368560 1.33221151 0.54566978 1.39774132 0.63874623 1.28455270
[19] 1.33352046 1.16018130
$d
  [1] 6.216896 7.289957 5.510404 5.479132 5.256143 5.102783 6.163759 7.112761
  [9] 4.844316 4.617303 5.848564 5.807352 6.311213 4.317351 4.809989 5.078737
 [17] 3.622458 5.789115 5.150311 5.144637 4.418529 4.211396 7.009534 5.316413
 [25] 4.012733 4.181318 5.479338 4.688740 6.255292 5.530541 5.152912 5.078715
 [33] 4.406578 4.796624 3.639104 4.901670 5.408748 4.181058 5.846874 5.257929
```

```
[41] 4.462041 4.230595 5.250281 3.569905 2.864106 5.523644 4.089388 4.702100
 [49] 4.302799 5.931796 6.007042 5.388181 5.698226 5.096060 3.095706 3.252532
 [57] 3.472436 4.594258 5.214905 5.981103 6.472637 2.549586 5.371741 2.175148
 [65] 4.897535 5.092220 2.970279 4.693323 7.311637 5.824707 3.823511 6.610149
 [73] 5.111079 4.373971 6.229849 5.820101 6.314435 5.039679 5.046057 4.185868
 [81] 4.265582 5.851300 4.944826 4.830344 4.931414 4.207396 4.585162 5.550681
 [89] 6.132238 3.731369 4.950276 5.448377 3.170548 5.229790 5.714709 5.384699
 [97] 5.296459 6.067579 5.581096 3.883843
  lapply(mylist2, mean)
$a
[1] 2.5
$b
[1] -0.3021412
$с
[1] 1.232947
$d
[1] 5.016455
  # sapply
  head(cars)
  speed dist
1
      4
           2
2
      4
         10
3
      7
          4
4
      7
         22
         16
          10
  lapply(cars,sum)
$speed
[1] 770
```

```
$dist
[1] 2149
  sapply(cars,sum)
speed dist
 770 2149
  sapply(cars,median)
speed dist
         36
   15
  sapply(cars,mean)
speed dist
15.40 42.98
  # mapply
  11 \leftarrow list(a=c(1:5),b=c(6:10))
  12 \leftarrow list(c=c(11:15), d=c(16:20))
  mapply(sum, 11$a, 11$b, 12$c, 12$d) # gözlemlerin toplam1
[1] 34 38 42 46 50
  mapply(prod,l1$a,l1$b,l2$c,l2$d) # gözlemlerin çarpımı
[1] 1056 2856 5616 9576 15000
  # tapply
  df <- data.frame(x =round(runif(15,min=1,max=10)),</pre>
```

```
group=sample(c(1:3),15,replace = TRUE))
  df
   x group
1 4
         3
2
  4
         1
3 7
         2
4 2
         3
5 1
         2
6 6
7 7
        3
         2
8 7
9 3
        2
10 5
        1
11 4
         1
12 2
        2
13 7
         1
14 8
         3
15 5
         2
  tapply(df$x,df$group, FUN = mean)
5.200000 4.166667 5.250000
  tapply(df$x,df$group, FUN = sum)
1 2 3
26 25 21
  tapply(df$x,df$group, FUN = length)
1 2 3
5 6 4
  tapply(df$x,df$group, FUN = range)
```

- \$`1`
- [1] 4 7
- \$`2`
- [1] 1 7
- \$`3`
- [1] 2 8

# 8 Verilerin İçe ve Dışa Aktarılması

Temel anlamda R içerisinde excel ortamından (virgül ya da noktalı virgül ile ayrılmış) veri aktarımı (import) için read.table, read.csv, read.csv2 fonksiyonları kullanılmaktadır. Excel'den veri aktarımı için readxl veya openxlsxpaketi kullanılabilir. Verilerin dışa aktarılması için ise write.csv, write.table fonksiyonları kullanılabilir.

```
# delimiter/separator , ise
  mtcars_csv <- read.csv("datasets/mtcars_csv.csv")</pre>
  str(mtcars_csv)
'data.frame': 32 obs. of 12 variables:
$ car : chr "Mazda RX4" "Mazda RX4 Wag" "Datsun 710" "Hornet 4 Drive" ...
$ mpg : num 21 21 22.8 21.4 18.7 18.1 14.3 24.4 22.8 19.2 ...
$ cyl : int 6 6 4 6 8 6 8 4 4 6 ...
$ disp: num 160 160 108 258 360 ...
$ hp : int 110 110 93 110 175 105 245 62 95 123 ...
$ drat: num 3.9 3.9 3.85 3.08 3.15 2.76 3.21 3.69 3.92 3.92 ...
$ wt : num 2.62 2.88 2.32 3.21 3.44 ...
$ qsec: num 16.5 17 18.6 19.4 17 ...
$ vs : int 0 0 1 1 0 1 0 1 1 1 ...
$ am : int 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 ...
$ gear: int 4 4 4 3 3 3 3 4 4 4 ...
$ carb: int 4 4 1 1 2 1 4 2 2 4 ...
  # stringsAsFactors karakter kolonları faktöre çevirir
  mtcars_csv <- read.csv("datasets/mtcars_csv.csv",</pre>
                         stringsAsFactors = TRUE)
  str(mtcars_csv)
'data.frame':
               32 obs. of 12 variables:
$ car : Factor w/ 32 levels "AMC Javelin",..: 18 19 5 13 14 31 7 21 20 22 ...
$ mpg : num 21 21 22.8 21.4 18.7 18.1 14.3 24.4 22.8 19.2 ...
$ cyl : int 6 6 4 6 8 6 8 4 4 6 ...
$ disp: num 160 160 108 258 360 ...
```

```
$ hp : int 110 110 93 110 175 105 245 62 95 123 ...
$ drat: num 3.9 3.9 3.85 3.08 3.15 2.76 3.21 3.69 3.92 3.92 ...
$ wt : num 2.62 2.88 2.32 3.21 3.44 ...
$ qsec: num 16.5 17 18.6 19.4 17 ...
$ vs : int 0 0 1 1 0 1 0 1 1 1 ...
$ am : int 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 ...
$ gear: int 4 4 4 3 3 3 3 4 4 4 ...
$ carb: int 4 4 1 1 2 1 4 2 2 4 ...
  # delimiter/separator ; ise
  mtcars_csv2 <- read.csv2("datasets/mtcars_csv2.csv")</pre>
  str(mtcars_csv2)
'data.frame': 32 obs. of 12 variables:
\ car : chr "Mazda RX4" "Mazda RX4 Wag" "Datsun 710" "Hornet 4 Drive" ...
$ mpg : chr "21" "21" "22.8" "21.4" ...
$ cyl : int 6646868446 ...
$ disp: chr "160" "160" "108" "258" ...
$ hp : int 110 110 93 110 175 105 245 62 95 123 ...
$ drat: chr "3.9" "3.9" "3.85" "3.08" ...
$ wt : chr "2.62" "2.875" "2.32" "3.215" ...
$ qsec: chr "16.46" "17.02" "18.61" "19.44" ...
$ vs : int 0 0 1 1 0 1 0 1 1 1 ...
$ am : int 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 ...
$ gear: int 4 4 4 3 3 3 3 4 4 4 ...
$ carb: int 4 4 1 1 2 1 4 2 2 4 ...
  # read.table
  mtcars_csv <- read.table("datasets/mtcars_csv.csv",</pre>
                           sep = ",",
                           header = TRUE)
  mtcars_csv2 <- read.table("datasets/mtcars_csv2.csv",</pre>
                            sep = ";",
                            header = TRUE)
  # txt uzantılı dosyalar
  mtcars_txt <- read.table("datasets/mtcars_txt.txt",</pre>
```

```
sep = ";",
                            header = TRUE)
  # excel dosyaları için
  library(readxl)
  mtcars_excel <- read_excel("datasets/mtcars_excel.xlsx",</pre>
                             sheet = "mtcars")
  str(mtcars excel)
tibble [32 x 12] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
$ car : chr [1:32] "Mazda RX4" "Mazda RX4 Wag" "Datsun 710" "Hornet 4 Drive" ...
$ mpg : num [1:32] 21 21 22.8 21.4 18.7 18.1 14.3 24.4 22.8 19.2 ...
$ cyl : num [1:32] 6 6 4 6 8 6 8 4 4 6 ...
 $ disp: num [1:32] 160 160 108 258 360 ...
$ hp : num [1:32] 110 110 93 110 175 105 245 62 95 123 ...
$ drat: num [1:32] 3.9 3.9 3.85 3.08 3.15 2.76 3.21 3.69 3.92 3.92 ...
$ wt : num [1:32] 2.62 2.88 2.32 3.21 3.44 ...
$ qsec: num [1:32] 16.5 17 18.6 19.4 17 ...
$ vs : num [1:32] 0 0 1 1 0 1 0 1 1 1 ...
 $ am : num [1:32] 1 1 1 0 0 0 0 0 0 0 ...
 $ gear: num [1:32] 4 4 4 3 3 3 3 4 4 4 ...
 $ carb: num [1:32] 4 4 1 1 2 1 4 2 2 4 ...
  mtcars_excel2 <- read_excel("datasets/mtcars_excel.xlsx",</pre>
                               sheet = "mtcars2")
New names:
* `` -> `...2`
* `` -> `...3`
* `` -> `...4`
* `` -> `...5`
  str(mtcars_excel2) # tablo 2. satırdan başlıyor o yüzden tablo başlıkları hatalı
tibble [33 x 5] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
$ mtcars verisi: chr [1:33] "car" "Mazda RX4" "Mazda RX4 Wag" "Datsun 710" ...
$ ...2
               : chr [1:33] "mpg" "21" "21" "22.8" ...
                : chr [1:33] "cyl" "6" "6" "4" ...
$ ...3
               : chr [1:33] "disp" "160" "160" "108" ...
$ ...4
               : chr [1:33] "hp" "110" "110" "93" ...
$ ...5
```

```
# istenilen satırı atlayarak istenilen sheet adı için,
  mtcars_excel2 <- read_excel("datasets/mtcars_excel.xlsx",</pre>
                               sheet = "mtcars2",
                               skip = 1)
  str(mtcars_excel2)
tibble [32 x 5] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
$ car : chr [1:32] "Mazda RX4" "Mazda RX4 Wag" "Datsun 710" "Hornet 4 Drive" ...
$ mpg : num [1:32] 21 21 22.8 21.4 18.7 18.1 14.3 24.4 22.8 19.2 ...
$ cyl : num [1:32] 6 6 4 6 8 6 8 4 4 6 ...
$ disp: num [1:32] 160 160 108 258 360 ...
$ hp : num [1:32] 110 110 93 110 175 105 245 62 95 123 ...
  # export
  write.csv(mtcars_csv,"write_mtcars.csv",
            row.names = FALSE)
  write.table(mtcars_csv,"write_mtcars.csv",
              row.names = FALSE,
              sep = ";")
  openxlsx::write.xlsx(mtcars_csv,"write_mtcars.xlsx")
```

# Veri Manipulasyonu



Veri manipülasyonu, veri çerçeveleri üzerinde verileri dönüştürmek, filtrelemek, birleştirmek veya yeniden düzenlemek gibi işlemleri içeren önemli bir veri bilimi becerisidir. R programlama dili, veri manipülasyonu için oldukça güçlü ve esnek bir araç sunar. Bu yazıda, R kullanarak veri manipülasyonunu nasıl yapabileceğinizi öğreneceğiz.

Veri manipülasyonu için R'da yaygın olarak kullanılan iki ana kavram, "veri çerçeveleri" ve "paketler"dir. Veri çerçeveleri, verileri tablo şeklinde düzenleyen ve işleyen veri yapılarıdır. R'da veri çerçeveleri, data.frame türünden nesnelerdir. Veri manipülasyonu için kullanabileceğiniz birçok paket vardır, ancak en yaygın kullanılanlar arasında dplyr ve tidyr bulunur. Bu paketler, veri manipülasyonunu kolaylaştırmak için bir dizi işlev içerir.

dplyr, RStudio'dan Hadley Wickham tarafından geliştirilmiş ve en yaygın veri işleme zorluklarını çözmenize yardımcı olan bir veri işleme dilbilgisidir. dplyr paketi, devtools paketi ve install\_github() fonksiyonu kullanılarak CRAN'dan veya GitHub'dan kurulabilir. GitHub deposu genellikle paketteki en son güncellemeleri ve geliştirme sürümünü içerir.

CRAN sayfasından yüklemek için;

> install.packages("dplyr")

GitHub sayfasından yüklemek için;

```
> install_github("hadley/dplyr")
```

dplyr paketinde sıklıkla kullanılan fonksiyonlar şunlardır:

- select : veri çerçevesinden istenilen sütunları seçer.
- filter: mantıksal koşullara dayalı olarak bir veri çerçevesinden satırları filtreler.
- arrange : satıları sıralar.
- rename : sütun isimlerini yeniden isimlendirir.
- mutate : yeni değişkenler/sütunlar ekler veya mevcut değişkenleri dönüştürür.
- summarise/ summarize: veri çerçevesindeki farklı değişkenlerin özet istatistiklerini oluşturur
- %>% (pipe) operatörü birden çok eylemi ardışık düzende zincirleme şekilde birbirine bağlamak için kullanılır.

Veri manipülasyonu ile örnekler için bazen küçük veri setleri oluşturulacaktır bazen de 2015 yılı ABD nüfus sayımına ilişkin counties veri seti kullanılacaktır. Bu veri setinde eyalet ve şehir detayında nüfus, gelir, ırk, coğrafi yapı, işgücü gibi değişkenler yer almaktadır.

```
library(dplyr)
counties <- readRDS("datasets/counties.rds")

# veri setinin yapısı hakkında bilgi sağlar
glimpse(counties)</pre>
```

```
Rows: 3,138
Columns: 40
                                                                           <chr> "1001", "1003", "1005", "1007", "1009", "1011", "10~
$ census_id
                                                                           <chr> "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabamama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Alabama", "Al
$ state
                                                                           <chr> "Autauga", "Baldwin", "Barbour", "Bibb", "Blount", ~
$ county
                                                                           <chr> "South", "South", "South", "South", "South", "South"
$ region
                                                                           <chr> "Metro", "Metro", "Nonmetro", "Metro", "Metro", "No~
$ metro
                                                                           <dbl> 55221, 195121, 26932, 22604, 57710, 10678, 20354, 1~
$ population
$ men
                                                                            <dbl> 26745, 95314, 14497, 12073, 28512, 5660, 9502, 5627~
                                                                            <dbl> 28476, 99807, 12435, 10531, 29198, 5018, 10852, 603~
$ women
                                                                            <dbl> 2.6, 4.5, 4.6, 2.2, 8.6, 4.4, 1.2, 3.5, 0.4, 1.5, 7~
$ hispanic
                                                                            <dbl> 75.8, 83.1, 46.2, 74.5, 87.9, 22.2, 53.3, 73.0, 57.~
$ white
$ black
                                                                            <dbl> 18.5, 9.5, 46.7, 21.4, 1.5, 70.7, 43.8, 20.3, 40.3,~
```

```
$ native
                    <dbl> 0.4, 0.6, 0.2, 0.4, 0.3, 1.2, 0.1, 0.2, 0.2, 0.6, 0~
$ asian
                    <dbl> 1.0, 0.7, 0.4, 0.1, 0.1, 0.2, 0.4, 0.9, 0.8, 0.3, 0~
$ pacific
                    $ citizens
                    <dbl> 40725, 147695, 20714, 17495, 42345, 8057, 15581, 88~
$ income
                    <dbl> 51281, 50254, 32964, 38678, 45813, 31938, 32229, 41~
                    <dbl> 2391, 1263, 2973, 3995, 3141, 5884, 1793, 925, 2949~
$ income err
$ income per cap
                    <dbl> 24974, 27317, 16824, 18431, 20532, 17580, 18390, 21~
$ income_per_cap_err <dbl> 1080, 711, 798, 1618, 708, 2055, 714, 489, 1366, 15~
                    <dbl> 12.9, 13.4, 26.7, 16.8, 16.7, 24.6, 25.4, 20.5, 21.~
$ poverty
$ child_poverty
                    <dbl> 18.6, 19.2, 45.3, 27.9, 27.2, 38.4, 39.2, 31.6, 37.~
                    <dbl> 33.2, 33.1, 26.8, 21.5, 28.5, 18.8, 27.5, 27.3, 23.~
$ professional
$ service
                    <dbl> 17.0, 17.7, 16.1, 17.9, 14.1, 15.0, 16.6, 17.7, 14.~
                    <dbl> 24.2, 27.1, 23.1, 17.8, 23.9, 19.7, 21.9, 24.2, 26.~
$ office
                    <dbl> 8.6, 10.8, 10.8, 19.0, 13.5, 20.1, 10.3, 10.5, 11.5~
$ construction
                    <dbl> 17.1, 11.2, 23.1, 23.7, 19.9, 26.4, 23.7, 20.4, 24.~
$ production
$ drive
                    <dbl> 87.5, 84.7, 83.8, 83.2, 84.9, 74.9, 84.5, 85.3, 85.~
$ carpool
                    <dbl> 8.8, 8.8, 10.9, 13.5, 11.2, 14.9, 12.4, 9.4, 11.9, ~
$ transit
                    <dbl> 0.1, 0.1, 0.4, 0.5, 0.4, 0.7, 0.0, 0.2, 0.2, 0.2, 0~
$ walk
                    <dbl> 0.5, 1.0, 1.8, 0.6, 0.9, 5.0, 0.8, 1.2, 0.3, 0.6, 1~
                    <dbl> 1.3, 1.4, 1.5, 1.5, 0.4, 1.7, 0.6, 1.2, 0.4, 0.7, 1~
$ other transp
                    <dbl> 1.8, 3.9, 1.6, 0.7, 2.3, 2.8, 1.7, 2.7, 2.1, 2.5, 1~
$ work at home
                    <dbl> 26.5, 26.4, 24.1, 28.8, 34.9, 27.5, 24.6, 24.1, 25.~
$ mean commute
$ employed
                    <dbl> 23986, 85953, 8597, 8294, 22189, 3865, 7813, 47401,~
                    <dbl> 73.6, 81.5, 71.8, 76.8, 82.0, 79.5, 77.4, 74.1, 85.~
$ private_work
$ public_work
                    <dbl> 20.9, 12.3, 20.8, 16.1, 13.5, 15.1, 16.2, 20.8, 12.~
                    <dbl> 5.5, 5.8, 7.3, 6.7, 4.2, 5.4, 6.2, 5.0, 2.8, 7.9, 4~
$ self_employed
                    <dbl> 0.0, 0.4, 0.1, 0.4, 0.4, 0.0, 0.2, 0.1, 0.0, 0.5, 0~
$ family_work
                    <dbl> 7.6, 7.5, 17.6, 8.3, 7.7, 18.0, 10.9, 12.3, 8.9, 7.~
$ unemployment
                    <dbl> 594.44, 1589.78, 884.88, 622.58, 644.78, 622.81, 77~
$ land_area
```

# select

Tabloyu (veri çerçevesi) seçmek ve dönüştürmek için R'da **dplyr** paketinde bulunan **select()** fonksiyonu oldukça kullanışlıdır. Bu fonksiyon, belirli sütunları seçmek veya sütun adlarını değiştirmek için kullanılır. **select()** fonksiyonunu kullanarak veri çerçevesinde sütunları seçme ve dönüştürme işlemlerinin nasıl yapıldığına dair aşağıda örnekler mevcuttur.

# Not

select() fonksiyonu ayrıca sütunları seçerken veya döndürürken bazı özel işlevler de kullanmanıza olanak tanır. Örneğin, starts\_with(), ends\_with(), contains() gibi işlevleri kullanarak sütun adlarının belirli bir örüntüyü karşılayanları seçebilirsiniz. Bu fonksiyon, veri manipülasyonu işlemlerinde oldukça kullanışlıdır ve veri çerçevelerini istediğiniz şekilde özelleştirmenize yardımcı olur.

```
# belirli sütunları seçmek
counties %>%
select(state, county, population, unemployment)
```

#### # A tibble: 3,138 x 4

	state	county	population	unemployment
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	Alabama	Autauga	55221	7.6
2	Alabama	Baldwin	195121	7.5
3	Alabama	Barbour	26932	17.6
4	Alabama	Bibb	22604	8.3
5	Alabama	Blount	57710	7.7
6	Alabama	Bullock	10678	18
7	Alabama	Butler	20354	10.9
8	Alabama	Calhoun	116648	12.3
9	Alabama	${\tt Chambers}$	34079	8.9
10	Alabama	Cherokee	26008	7.9
# 1	i 3,128 m	nore rows		

```
# belli aralıkta bütün sütunların seçilmesi
counties %>%
select(state, county, drive:work_at_home)
```

# # A tibble: 3,138 x 8

	state	county	drive	carpool	${\tt transit}$	walk	$other\_transp$	work_at_home
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	Alabama	Autauga	87.5	8.8	0.1	0.5	1.3	1.8
2	Alabama	Baldwin	84.7	8.8	0.1	1	1.4	3.9
3	Alabama	Barbour	83.8	10.9	0.4	1.8	1.5	1.6
4	Alabama	Bibb	83.2	13.5	0.5	0.6	1.5	0.7
5	Alabama	Blount	84.9	11.2	0.4	0.9	0.4	2.3
6	Alabama	Bullock	74.9	14.9	0.7	5	1.7	2.8

```
7 Alabama Butler
                  84.5
                         12.4
                                 0.8
                                                 0.6
                                                             1.7
8 Alabama Calhoun 85.3
                        9.4
                                 0.2 1.2
                                                 1.2
                                                             2.7
9 Alabama Chambers 85.1
                         11.9
                                 0.2 0.3
                                                 0.4
                                                             2.1
10 Alabama Cherokee 83.9
                        12.1
                             0.2 0.6
                                                 0.7
                                                             2.5
# i 3,128 more rows
```

```
# belirli bir ifadeyi içeren sütunları seçmek
counties %>%
select(state, county, contains("employed"))
```

	state	county	employed	self_employed
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	Alabama	Autauga	23986	5.5
2	Alabama	Baldwin	85953	5.8
3	Alabama	Barbour	8597	7.3
4	Alabama	Bibb	8294	6.7
5	Alabama	Blount	22189	4.2
6	Alabama	Bullock	3865	5.4
7	Alabama	Butler	7813	6.2
8	Alabama	Calhoun	47401	5
9	Alabama	${\tt Chambers}$	13689	2.8
10	Alabama	Cherokee	10155	7.9
# i 3,128 more rows				

# belirli bir ifade ile başyalan sütunları seçmek
counties %>%
select(state, county, starts\_with("income"))

# # A tibble: $3,138 \times 6$

	state	county	income	<pre>income_err</pre>	<pre>income_per_cap</pre>	<pre>income_per_cap_err</pre>
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	Alabama	Autauga	51281	2391	24974	1080
2	${\tt Alabama}$	Baldwin	50254	1263	27317	711
3	Alabama	Barbour	32964	2973	16824	798
4	Alabama	Bibb	38678	3995	18431	1618
5	Alabama	Blount	45813	3141	20532	708
6	Alabama	Bullock	31938	5884	17580	2055
7	Alabama	Butler	32229	1793	18390	714
8	Alabama	Calhoun	41703	925	21374	489

```
9 Alabama Chambers 34177 2949 21071 1366
10 Alabama Cherokee 36296 1710 21811 1556
# i 3,128 more rows
```

```
# belirli bir ifade ile biten sütunları seçmek
counties %>%
select(state, county, ends_with("work"))
```

	state	county	<pre>private_work</pre>	<pre>public_work</pre>	family_work
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	${\tt Alabama}$	Autauga	73.6	20.9	0
2	${\tt Alabama}$	Baldwin	81.5	12.3	0.4
3	${\tt Alabama}$	Barbour	71.8	20.8	0.1
4	${\tt Alabama}$	Bibb	76.8	16.1	0.4
5	${\tt Alabama}$	Blount	82	13.5	0.4
6	Alabama	Bullock	79.5	15.1	0
7	Alabama	Butler	77.4	16.2	0.2
8	Alabama	Calhoun	74.1	20.8	0.1
9	Alabama	${\tt Chambers}$	85.1	12.1	0
10	Alabama	Cherokee	73.1	18.5	0.5
# 1	i 3,128 m	nore rows			

# belirli sütunları hariç tutarak seçmek
counties %>%
select(census\_id:population,-c(men:land\_area))

# A tibble: 3,138 x 6

	census_id	state	county	region	metro	${\tt population}$
	<chr></chr>	<chr></chr>	<chr></chr>	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>
1	1001	Alabama	Autauga	South	Metro	55221
2	1003	Alabama	Baldwin	South	Metro	195121
3	1005	Alabama	Barbour	South	${\tt Nonmetro}$	26932
4	1007	Alabama	Bibb	South	Metro	22604
5	1009	Alabama	Blount	South	Metro	57710
6	1011	Alabama	Bullock	South	${\tt Nonmetro}$	10678
7	1013	Alabama	Butler	South	${\tt Nonmetro}$	20354
8	1015	Alabama	Calhoun	South	Metro	116648
9	1017	Alabama	${\tt Chambers}$	South	${\tt Nonmetro}$	34079
10	1019	Alabama	Cherokee	South	${\tt Nonmetro}$	26008
# j	i 3,128 mo	re rows				

```
# belirli veri tipindeki sütunları seçmek
counties %>%
select(where(is.character))
```

```
# A tibble: 3,138 x 5
  census_id state
                    county
                             region metro
  <chr>
            <chr>
                    <chr>
                             <chr> <chr>
1 1001
            Alabama Autauga South Metro
2 1003
            Alabama Baldwin South
                                   Metro
3 1005
            Alabama Barbour South Nonmetro
4 1007
           Alabama Bibb
                             South Metro
5 1009
            Alabama Blount
                             South Metro
6 1011
           Alabama Bullock South Nonmetro
7 1013
           Alabama Butler
                             South Nonmetro
8 1015
            Alabama Calhoun South Metro
9 1017
            Alabama Chambers South Nonmetro
10 1019
            Alabama Cherokee South Nonmetro
# i 3,128 more rows
```

```
# select ile kolon adı değiştirmek
counties %>%
select(census_id,pop = population)
```

```
# A tibble: 3,138 x 2
  census_id
                pop
   <chr>
              <dbl>
1 1001
              55221
2 1003
             195121
3 1005
              26932
4 1007
              22604
5 1009
              57710
6 1011
              10678
7 1013
              20354
8 1015
             116648
9 1017
              34079
10 1019
              26008
# i 3,128 more rows
```

# arrange

dplyr paketinde bulunan arrange() fonksiyonu, veri çerçevesindeki satırları belirli bir sıraya göre düzenlemek için kullanılır. Bu sıralama işlemi, bir veya daha fazla sütunun değerlerine göre yapılabilir. arrange() fonksiyonu, veri analizi ve veri keşfi sırasında verilerinizi anlamak ve analiz etmek için önemli bir araçtır.

```
counties_selected <- counties %>%
select(state, county, population, unemployment)

# artan sıralama (ascending)
counties_selected %>%
arrange(population)
```

# A tibble: 3,138 x 4

	state	county	${\tt population}$	unemployment
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	Hawaii	Kalawao	85	0
2	Texas	King	267	5.1
3	Nebraska	${\tt McPherson}$	433	0.9
4	Montana	Petroleum	443	6.6
5	Nebraska	Arthur	448	4
6	Nebraska	Loup	548	0.7
7	Nebraska	Blaine	551	0.7
8	New Mexico	Harding	565	6
9	Texas	Kenedy	565	0
10	Colorado	San Juan	606	13.8

# i 3,128 more rows

```
# azalan sıralama (descending)
counties_selected %>%
arrange(desc(population))
```

# A tibble: 3,138 x 4

	state	county	population	unemployment
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	California	Los Angeles	10038388	10
2	Illinois	Cook	5236393	10.7
3	Texas	Harris	4356362	7.5
4	Arizona	Maricopa	4018143	7.7

```
5 California San Diego
                              3223096
                                               8.7
6 California Orange
                              3116069
                                               7.6
7 Florida
              Miami-Dade
                              2639042
                                              10
8 New York
              Kings
                              2595259
                                              10
9 Texas
              Dallas
                                               7.6
                              2485003
10 New York
              Queens
                                               8.6
                              2301139
# i 3,128 more rows
```

```
# birden fazla sütun seçerek sıralama
counties_selected %>%
arrange(state,desc(population))
```

	state	county	population	unemployment
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	${\tt Alabama}$	Jefferson	659026	9.1
2	${\tt Alabama}$	Mobile	414251	9.8
3	Alabama	Madison	346438	8.5
4	Alabama	Montgomery	228138	8.8
5	Alabama	Shelby	203530	5.5
6	Alabama	Tuscaloosa	200458	7.6
7	Alabama	Baldwin	195121	7.5
8	Alabama	Lee	150982	7.3
9	Alabama	Morgan	119786	9.9
10	Alabama	Calhoun	116648	12.3
# :	i 3,128 m	nore rows		

# filter

**dplyr** paketindeki **filter()** fonksiyonu, veri çerçevesinde belirli bir koşulu karşılayan satırları seçmek için kullanılır. Bu fonksiyon, veri analizi sırasında verilerinizi filtrelemek ve istediğiniz verileri elde etmek için oldukça kullanışlıdır. **filter()** fonksiyonu, veri çerçevesindeki satırları seçerken belirli sütunlardaki değerlere dayalı koşulları uygulamanıza olanak tanır.

```
# sadece New York'u filtrele
counties_selected %>%
arrange(desc(population)) %>%
filter(state == "New York")
```

```
# A tibble: 62 x 4
  state
            county
                        population unemployment
   <chr>
            <chr>
                              <dbl>
                                           <dbl>
 1 New York Kings
                           2595259
                                            10
2 New York Queens
                           2301139
                                             8.6
3 New York New York
                           1629507
                                             7.5
4 New York Suffolk
                           1501373
                                             6.4
5 New York Bronx
                                            14
                           1428357
6 New York Nassau
                                             6.4
                           1354612
7 New York Westchester
                                             7.6
                            967315
8 New York Erie
                                             7
                            921584
9 New York Monroe
                            749356
                                             7.7
10 New York Richmond
                                             6.9
                            472481
# i 52 more rows
  # işsizlik oranı 6'dan küçük olanları filtrele
  counties selected %>%
  arrange(desc(population)) %>%
  filter(unemployment < 6)</pre>
# A tibble: 949 x 4
  state
            county
                         population unemployment
            <chr>
                                            <dbl>
  <chr>
                               <dbl>
1 Virginia Fairfax
                            1128722
                                              4.9
2 Utah
            Salt Lake
                            1078958
                                              5.8
            Honolulu
3 Hawaii
                                              5.6
                             984178
4 Texas
            Collin
                                              4.9
                             862215
5 Texas
            Denton
                             731851
                                              5.7
6 Texas Fort Bend
                             658331
                                              5.1
7 Kansas
            Johnson
                                              4.5
                             566814
8 Maryland Anne Arundel
                             555280
                                              5.9
9 Colorado Jefferson
                             552344
                                              5.9
10 Utah
            Utah
                              551957
                                              5.5
# i 939 more rows
  # birden fazla koşul
  counties_selected %>%
  arrange(desc(population)) %>%
  filter(state == "New York",unemployment < 6)</pre>
```

```
# A tibble: 5 x 4
  state
           county
                       population unemployment
           <chr>>
                            <dbl>
                                          <dbl>
  <chr>
1 New York Tompkins
                           103855
                                            5.9
2 New York Chemung
                            88267
                                            5.4
3 New York Madison
                                            5.1
                            72427
4 New York Livingston
                            64801
                                            5.4
5 New York Seneca
                            35144
                                            5.5
  # veya kullanımı
  counties_selected %>%
  arrange(desc(population)) %>%
  filter(state == "New York" | unemployment < 6)</pre>
# A tibble: 1,006 x 4
   state
            county
                         population unemployment
   <chr>
            <chr>
                              <dbl>
                                            <dbl>
 1 New York Kings
                            2595259
                                             10
2 New York Queens
                            2301139
                                              8.6
3 New York New York
                            1629507
                                              7.5
4 New York Suffolk
                            1501373
                                              6.4
5 New York Bronx
                                             14
                            1428357
6 New York Nassau
                            1354612
                                              6.4
7 Virginia Fairfax
                            1128722
                                              4.9
                                              5.8
8 Utah
            Salt Lake
                            1078958
9 Hawaii
            Honolulu
                             984178
                                              5.6
10 New York Westchester
                                              7.6
                             967315
# i 996 more rows
```

#### mutate

**dplyr** paketindeki **mutate()** fonksiyonu, bir veri çerçevesinde yeni sütunlar oluşturmak veya mevcut sütunları dönüştürmek için kullanılır. Bu fonksiyon, veri çerçevesindeki herhangi bir sütunu işleyerek yeni bilgiler eklemenize veya mevcut sütunları değiştirmenize olanak tanır. **mutate()** fonksiyonu, veri analizi sırasında verilerinizi özelleştirmek için oldukça kullanışlıdır.

```
# işsiz nüfus sayısına ilişkin değişken üretme
counties_selected %>%
mutate(unemployed_population = population * unemployment / 100)
```

```
# A tibble: 3,138 x 5
                    population unemployment unemployed_population
   state
           county
   <chr>
           <chr>
                          dbl>
                                       <dbl>
                                                              <dbl>
 1 Alabama Autauga
                          55221
                                         7.6
                                                              4197.
2 Alabama Baldwin
                         195121
                                         7.5
                                                             14634.
3 Alabama Barbour
                                        17.6
                                                              4740.
                          26932
4 Alabama Bibb
                          22604
                                         8.3
                                                              1876.
5 Alabama Blount
                          57710
                                         7.7
                                                              4444.
6 Alabama Bullock
                                                              1922.
                         10678
                                        18
7 Alabama Butler
                          20354
                                        10.9
                                                              2219.
8 Alabama Calhoun
                                        12.3
                                                             14348.
                        116648
9 Alabama Chambers
                                         8.9
                                                              3033.
                          34079
10 Alabama Cherokee
                                         7.9
                                                              2055.
                          26008
# i 3,128 more rows
  # yeni sütun ekle
  counties selected %>%
  mutate(unemployed_population = population * unemployment / 100) %>%
  arrange(desc(unemployed_population))
# A tibble: 3,138 x 5
                              population unemployment unemployed_population
   state
              county
   <chr>
              <chr>
                                   <dbl>
                                                 <dbl>
                                                                        <dbl>
 1 California Los Angeles
                                10038388
                                                  10
                                                                     1003839.
2 Illinois
              Cook
                                 5236393
                                                  10.7
                                                                      560294.
3 Texas
              Harris
                                 4356362
                                                  7.5
                                                                      326727.
              Maricopa
4 Arizona
                                 4018143
                                                  7.7
                                                                      309397.
5 California Riverside
                                                  12.9
                                                                      296446.
                                 2298032
                                                  8.7
6 California San Diego
                                 3223096
                                                                      280409.
7 Michigan
              Wayne
                                 1778969
                                                  14.9
                                                                      265066.
8 California San Bernardino
                                                  12.6
                                 2094769
                                                                      263941.
9 Florida
              Miami-Dade
                                 2639042
                                                  10
                                                                      263904.
10 New York
                                 2595259
                                                  10
                                                                      259526.
              Kings
# i 3,128 more rows
  # var olan sütunu güncelle
  counties %>%
    select(state, county, population, men,women) %>%
  mutate(population = men + women)
```

```
# A tibble: 3,138 x 5
  state
           county
                    population men women
   <chr>
           <chr>
                         <dbl> <dbl> <dbl>
                         55221 26745 28476
 1 Alabama Autauga
2 Alabama Baldwin
                        195121 95314 99807
3 Alabama Barbour
                         26932 14497 12435
4 Alabama Bibb
                         22604 12073 10531
5 Alabama Blount
                         57710 28512 29198
6 Alabama Bullock
                         10678 5660 5018
7 Alabama Butler
                         20354 9502 10852
8 Alabama Calhoun
                        116648 56274 60374
9 Alabama Chambers
                         34079 16258 17821
10 Alabama Cherokee
                         26008 12975 13033
# i 3,128 more rows
  # birden fazla yeni değişken üretme
  counties %>%
    select(state, county, population, men, women) %>%
  mutate(men_ratio = men/population*100,
         women_ratio = women/population*100)
# A tibble: 3,138 x 7
  state
           county
                    population
                                 men women men_ratio women_ratio
  <chr>
           <chr>
                         <dbl> <dbl> <dbl>
                                                            <dbl>
                                                <dbl>
                         55221 26745 28476
 1 Alabama Autauga
                                                48.4
                                                             51.6
2 Alabama Baldwin
                       195121 95314 99807
                                                48.8
                                                             51.2
3 Alabama Barbour
                         26932 14497 12435
                                                53.8
                                                             46.2
4 Alabama Bibb
                         22604 12073 10531
                                                53.4
                                                             46.6
                         57710 28512 29198
5 Alabama Blount
                                                49.4
                                                             50.6
6 Alabama Bullock
                                                             47.0
                         10678 5660 5018
                                                53.0
7 Alabama Butler
                         20354 9502 10852
                                                46.7
                                                             53.3
8 Alabama Calhoun
                        116648 56274 60374
                                                48.2
                                                             51.8
9 Alabama Chambers
                         34079 16258 17821
                                                47.7
                                                             52.3
10 Alabama Cherokee
                         26008 12975 13033
                                                49.9
                                                             50.1
# i 3,128 more rows
  # transmute sadece yeni eklenen değişkenleri gösterir
  counties %>%
    select(state, county, population, men, women) %>%
  transmute(men_ratio = men/population*100,
```

#### women\_ratio = women/population\*100)

```
# A tibble: 3,138 x 2
  men_ratio women_ratio
       <dbl>
                   <dbl>
1
        48.4
                    51.6
2
        48.8
                    51.2
3
        53.8
                    46.2
4
        53.4
                    46.6
5
        49.4
                    50.6
6
        53.0
                    47.0
7
        46.7
                    53.3
8
                    51.8
        48.2
9
        47.7
                    52.3
10
        49.9
                    50.1
# i 3,128 more rows
  # mutate_at ile koşula göre birden fazla değişkene aynı fonksiyon uygulanabilir.
  scale2 <- function(x, na.rm = FALSE) (x - mean(x, na.rm = na.rm)) / sd(x, na.rm)</pre>
  counties_selected %>%
    mutate_at(c("population", "unemployment"), scale2)
# A tibble: 3,138 x 4
   state
           county
                    population unemployment
   <chr>
           <chr>
                         <dbl>
                                       <dbl>
1 Alabama Autauga
                       -0.141
                                     -0.0563
2 Alabama Baldwin
                        0.292
                                     -0.0846
3 Alabama Barbour
                       -0.228
                                      2.78
4 Alabama Bibb
                       -0.242
                                      0.142
5 Alabama Blount
                       -0.133
                                     -0.0279
6 Alabama Bullock
                                      2.89
                       -0.278
7 Alabama Butler
                       -0.249
                                      0.880
8 Alabama Calhoun
                                      1.28
                        0.0495
```

0.313

0.0288

9 Alabama Chambers

10 Alabama Cherokee

# i 3,128 more rows

-0.206

-0.231

```
counties_selected %>% # birden fazla argüman kullanımı
    mutate_at(c("population", "unemployment"), scale2, na.rm = TRUE)
# A tibble: 3,138 x 4
  state
          county
                   population unemployment
  <chr>
          <chr>
                         <dbl>
                                      <dbl>
                       -0.141
                                    -0.0563
 1 Alabama Autauga
2 Alabama Baldwin
                      0.292
                                    -0.0846
3 Alabama Barbour
                                    2.78
                      -0.228
4 Alabama Bibb
                      -0.242
                                     0.142
5 Alabama Blount
                      -0.133
                                    -0.0279
6 Alabama Bullock
                      -0.278
                                    2.89
7 Alabama Butler
                      -0.249
                                     0.880
8 Alabama Calhoun
                      0.0495
                                     1.28
9 Alabama Chambers
                      -0.206
                                     0.313
10 Alabama Cherokee
                      -0.231
                                     0.0288
# i 3,128 more rows
  # mutate_if ile koşula göre birden fazla değişkende değişiklik yapılabilir.
  str(counties_selected)
spc_tbl_ [3,138 x 4] (S3: spec_tbl_df/tbl_df/tbl/data.frame)
              : chr [1:3138] "Alabama" "Alabama" "Alabama" "Alabama" ...
              : chr [1:3138] "Autauga" "Baldwin" "Barbour" "Bibb" ...
$ county
$ population : num [1:3138] 55221 195121 26932 22604 57710 ...
 $ unemployment: num [1:3138] 7.6 7.5 17.6 8.3 7.7 18 10.9 12.3 8.9 7.9 ...
  counties_selected <- counties_selected %>%
    mutate_if(is.character,as.factor)
  str(counties_selected)
spc_tbl_ [3,138 x 4] (S3: spec_tbl_df/tbl_df/tbl/data.frame)
               : Factor w/ 50 levels "Alabama", "Alaska", ...: 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 ...
$ state
              : Factor w/ 1847 levels "Abbeville", "Acadia",...: 82 89 100 149 164 225 235 24
$ population : num [1:3138] 55221 195121 26932 22604 57710 ...
 $ unemployment: num [1:3138] 7.6 7.5 17.6 8.3 7.7 18 10.9 12.3 8.9 7.9 ...
```

```
counties_selected %>%
 mutate_if(is.numeric, scale2, na.rm = TRUE)
```

	state	county	population	unemployment
	<fct></fct>	<fct></fct>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	${\tt Alabama}$	Autauga	-0.141	-0.0563
2	${\tt Alabama}$	Baldwin	0.292	-0.0846
3	${\tt Alabama}$	Barbour	-0.228	2.78
4	Alabama	Bibb	-0.242	0.142
5	Alabama	Blount	-0.133	-0.0279
6	Alabama	Bullock	-0.278	2.89
7	Alabama	Butler	-0.249	0.880
8	Alabama	Calhoun	0.0495	1.28
9	${\tt Alabama}$	${\tt Chambers}$	-0.206	0.313
10	Alabama	Cherokee	-0.231	0.0288
# 1	i 3,128 m	nore rows		

#### Dikkat

mutate() ve transmute() fonksiyonları, dplyr paketinde veri çerçevelerini işlerken kullanılan iki farklı fonksiyondur. Her ikisi de yeni sütunlar oluşturmanıza veya mevcut sütunları dönüştürmenize olanak tanır, ancak aralarındaki temel fark işlevlerinin dönüş değerleridir. Ancak kullanırken aşağıda belirtilen hususlara dikkat etmek gerekir:

- mutate(), veri çerçevesine yeni sütunlar eklerken, orijinal veri çerçevesini değiştirmez. Yani, yeni sütunlar eklerken orijinal veri çerçevesinin boyutu artar. mutate() fonksiyonu, orijinal veri çerçevesini döndürürken eklenen sütunlarla birlikte veriyi içeren yeni bir veri çerçevesi döndürür.
- transmute(), yeni sütunlar oluştururken orijinal veri çerçevesini değiştirmez. Ancak, transmute() fonksiyonu yalnızca belirtilen sütunları ve yeni sütunları içeren bir veri çerçevesi döndürür. Diğer orijinal sütunlar bu yeni veri çerçevesinde yer almaz. Bu, veri çerçevesini daha küçük ve özgünleştirilmiş bir hale getirir.

#### rename

rename() fonksiyonu, R programlama dilinde veri çerçevesi içindeki sütunların adlarını değiştirmek için kullanılır. Veri çerçevesi sütunlarının daha açıklayıcı veya kullanıcı dostu adlara sahip olmasını sağlar. Bu, veri analizi ve raporlama süreçlerini daha anlaşılır ve düzenli hale getirmenize yardımcı olabilir.

```
# yeniden isimlendirmede eşitliği sol tarafı yeni isim olmalı
  counties_selected %>%
  rename(unemployment_rate = unemployment)
# A tibble: 3,138 x 4
                   population unemployment_rate
  state county
                                          <dbl>
  <fct>
          <fct>
                        <dbl>
                        55221
                                            7.6
1 Alabama Autauga
                                            7.5
2 Alabama Baldwin
                       195121
3 Alabama Barbour
                      26932
                                           17.6
4 Alabama Bibb
                        22604
                                            8.3
5 Alabama Blount
                        57710
                                            7.7
6 Alabama Bullock
                        10678
                                           18
7 Alabama Butler
                        20354
                                           10.9
8 Alabama Calhoun
                       116648
                                           12.3
9 Alabama Chambers
                                            8.9
                        34079
10 Alabama Cherokee
                                            7.9
                        26008
# i 3,128 more rows
  # select ile beraber de yeniden isimlendirme yapılabilir
  counties_selected %>%
  select(state, county, population, unemployment rate = unemployment)
# A tibble: 3,138 x 4
  state
          county
                   population unemployment rate
```

	State	Country	population	difembroament_race
	<fct></fct>	<fct></fct>	<dbl></dbl>	<dbl></dbl>
1	${\tt Alabama}$	Autauga	55221	7.6
2	${\tt Alabama}$	Baldwin	195121	7.5
3	${\tt Alabama}$	Barbour	26932	17.6
4	${\tt Alabama}$	Bibb	22604	8.3
5	${\tt Alabama}$	Blount	57710	7.7
6	${\tt Alabama}$	Bullock	10678	18
7	Alabama	Butler	20354	10.9
8	Alabama	Calhoun	116648	12.3
9	Alabama	${\tt Chambers}$	34079	8.9
10	Alabama	${\tt Cherokee}$	26008	7.9

Dikkat

rename fonksiyonunda esitliğin sol tarafına yeni isim, sağ tarafına ise önceki isim yazılır.

#### count

count () fonksiyonu, R programlama dilindeki dplyr paketinde bulunan ve belirli bir sütuna göre veri çerçevesindeki gözlemlerin sayısını hesaplamak için kullanılan bir fonksiyondur. Bu fonksiyon, veri çerçevesindeki belirli bir kategorik değişkenin benzersiz değerlerini ve her bir değer için kaç gözlemin olduğunu hesaplamak için oldukça kullanışlıdır.

count () fonksiyonu, veri analizi sürecinde veri özeti oluşturmak ve belirli bir değişkenin frekansını görmek için sıkça kullanılır. Ayrıca, veri çerçevesindeki her bir kategorik değeri ve bu değerlere ait gözlem sayılarını içeren yeni bir veri çerçevesi döndürür.

```
# count ile veri setinde sayma işlemleri yapılır
  counties %>%
  count()
# A tibble: 1 x 1
      n
  <int>
1 3138
  # state dağılımını elde etmek
  counties %>%
  count(state)
# A tibble: 50 x 2
   state
                    n
   <chr>>
                <int>
1 Alabama
                  67
2 Alaska
                   28
3 Arizona
                  15
4 Arkansas
                  75
5 California
                  58
6 Colorado
                  64
7 Connecticut
                    8
8 Delaware
                    3
```

```
9 Florida
                 67
10 Georgia
                 159
# i 40 more rows
  # sort = TRUE ile büyükten küçüge sıralama yapılabilir
  counties %>%
  count(state, sort = TRUE)
# A tibble: 50 \times 2
  state
                     n
   <chr>
                <int>
1 Texas
                    253
2 Georgia
                    159
3 Virginia
                    133
4 Kentucky
                    120
5 Missouri
                    115
6 Kansas
                   105
7 Illinois
                    102
8 North Carolina
                  100
9 Iowa
                    99
10 Tennessee
                    95
# i 40 more rows
  # wt argümanı ile değişken toplamları hesaplanabilir
  counties %>%
  count(state, wt = population, sort = TRUE)
# A tibble: 50 x 2
  state
                        n
   <chr>
                    <dbl>
1 California
                38421464
2 Texas
                 26538497
3 New York
                19673174
4 Florida
                19645772
5 Illinois
                12873761
6 Pennsylvania 12779559
7 Ohio
                 11575977
8 Georgia
                 10006693
9 Michigan
                  9900571
10 North Carolina 9845333
# i 40 more rows
```

# group\_by ve summarize

group\_by() ve summarize() fonksiyonları, R programlama dilinde veri çerçevesi üzerinde gruplama ve özetleme işlemleri yapmak için kullanılan önemli dplyr fonksiyonlarıdır. Bu fonksiyonlar, veri analizi sürecinde verilerinizi daha iyi anlamak ve özetlemek için oldukça güçlü araçlardır.

group\_by() fonksiyonu, veri çerçevesindeki verileri belirli bir sütuna veya birden fazla sütuna göre gruplamak için kullanılır. Bu gruplandırma işlemi, veriyi belirli bir kategoriye veya sınıfa göre ayırmak için kullanılır.

summarize() fonksiyonu, gruplanmış veri üzerinde istatistiksel veya özetleyici işlemler yapmak için kullanılır. Bu fonksiyon, belirli bir grup için özet bilgileri hesaplamak için kullanılır.

```
counties %>%
  summarize(total_population = sum(population))
# A tibble: 1 x 1
 total_population
             <dbl>
1
         315845353
  counties %>%
  summarize(total_population = sum(population),
  average_unemployment = mean(unemployment))
# A tibble: 1 x 2
 total_population average_unemployment
             <dbl>
                                  <dbl>
1
         315845353
                                   7.80
  # istenilen düzeye göre hesaplamalar group_by ile yapılır
  counties %>%
  group_by(state) %>%
  summarize(total pop = sum(population),
  average_unemployment = sum(unemployment))
# A tibble: 50 x 3
               total_pop average_unemployment
  state
  <chr>
                   <dbl>
                                         <dbl>
```

```
758.
 1 Alabama
                4830620
2 Alaska
                725461
                                      257.
                                      180.
3 Arizona
                6641928
4 Arkansas
                2958208
                                      674.
5 California 38421464
                                      626.
6 Colorado
               5278906
                                      477.
7 Connecticut
                3593222
                                       65.3
8 Delaware
                 926454
                                       23.8
9 Florida
               19645772
                                      696.
10 Georgia
               10006693
                                      1586.
# i 40 more rows
  counties %>%
  group_by(state) %>%
  summarize(total_pop = sum(population),
  average_unemployment = mean(unemployment)) %>%
  arrange(desc(average_unemployment))
# A tibble: 50 x 3
                 total_pop average_unemployment
  state
  <chr>
                     <dbl>
                                         dbl>
1 Mississippi
                   2988081
                                         12.0
2 Arizona
                   6641928
                                         12.0
3 South Carolina 4777576
                                         11.3
4 Alabama
                                         11.3
                 4830620
5 California 38421464
                                         10.8
6 Nevada
                  2798636
                                         10.5
7 North Carolina 9845333
                                         10.5
8 Florida
                 19645772
                                         10.4
9 Georgia
                 10006693
                                         9.97
                                          9.96
10 Michigan
                   9900571
# i 40 more rows
```

```
# birden fazla değişken düzeyinde gruplama
counties %>%
group_by(state, metro) %>%
summarize(total_pop = sum(population))
```

<sup>`</sup>summarise()` has grouped output by 'state'. You can override using the `.groups` argument.

```
# A tibble: 97 x 3
# Groups: state [50]
  state
             metro
                      total_pop
  <chr>
             <chr>
                          <dbl>
1 Alabama
             Metro
                        3671377
2 Alabama
                        1159243
             Nonmetro
3 Alaska
            Metro
                         494990
4 Alaska
           Nonmetro
                         230471
5 Arizona Metro
                        6295145
6 Arizona
             Nonmetro
                         346783
7 Arkansas Metro
                        1806867
8 Arkansas
             Nonmetro
                        1151341
9 California Metro
                       37587429
10 California Nonmetro
                         834035
# i 87 more rows
  # elde edilen veri üzerinden devam edilecekse ungroup kullanılmalı.
  # ungroup kullanılmazsa sonradan yapılan işlemler group_by değişkenleri düzeyinde
  # devam eder
  counties %>%
  group_by(state, metro) %>%
  summarize(total_pop = sum(population)) %>%
  ungroup()
`summarise()` has grouped output by 'state'. You can override using the
`.groups` argument.
# A tibble: 97 x 3
             metro
                      total_pop
  state
  <chr>
             <chr>
                          <dbl>
1 Alabama
             Metro
                        3671377
2 Alabama
             Nonmetro
                        1159243
3 Alaska
             Metro
                         494990
           Nonmetro
4 Alaska
                         230471
5 Arizona Metro
                        6295145
6 Arizona
             Nonmetro
                         346783
7 Arkansas Metro
                        1806867
8 Arkansas
             Nonmetro
                        1151341
9 California Metro
                       37587429
10 California Nonmetro
                         834035
# i 87 more rows
```

```
# top n en yüksek ya da en düşük sonuçları listeleme
  counties_selected %>%
  group_by(state) %>%
  top_n(1, population) # her eyaletteki en yüksek nüfuslu yer
# A tibble: 50 x 4
# Groups:
            state [50]
  state
               county
                                       population unemployment
               <fct>
                                                         <dbl>
   <fct>
                                            <dbl>
1 Alabama
               Jefferson
                                           659026
                                                           9.1
2 Alaska
               Anchorage Municipality
                                           299107
                                                           6.7
3 Arizona
               Maricopa
                                                           7.7
                                          4018143
4 Arkansas
               Pulaski
                                           390463
                                                           7.5
5 California Los Angeles
                                         10038388
                                                          10
6 Colorado
               El Paso
                                                           8.4
                                           655024
7 Connecticut Fairfield
                                           939983
                                                           7.4
8 Delaware
               New Castle
                                           549643
9 Florida
               Miami-Dade
                                          2639042
                                                          10
                                           983903
10 Georgia
               Fulton
                                                           9.9
# i 40 more rows
  counties_selected %>%
  group_by(state) %>%
  top_n(-1, population) # her eyaletteki en düşük nüfuslu yer
# A tibble: 50 x 4
# Groups:
            state [50]
               county
                                         population unemployment
  state
               <fct>
                                              <dbl>
                                                           <dbl>
   <fct>
1 Alabama
               Greene
                                               8697
                                                            20.4
                                                             7.9
2 Alaska
               Yakutat City and Borough
                                                643
3 Arizona
               Greenlee
                                                            10
                                               9023
                                                             7.2
4 Arkansas
               Calhoun
                                               5245
5 California Alpine
                                               1131
                                                            10.7
6 Colorado
               San Juan
                                                606
                                                            13.8
7 Connecticut Windham
                                             117470
                                                             9.3
8 Delaware
               Kent
                                             169509
                                                             8.4
                                                            10.2
9 Florida
               Liberty
                                               8295
10 Georgia
               Taliaferro
                                               1721
                                                            12.1
```

# i 40 more rows

```
counties_selected %>%
  group_by(state) %>%
  top_n(2, population) # her eyaletteki en yüksek nüfuslu 2 yer
# A tibble: 100 x 4
# Groups:
           state [50]
                                           population unemployment
  state
              county
  <fct>
              <fct>
                                                <dbl>
                                                              <dbl>
1 Alabama
              Jefferson
                                                659026
                                                                9.1
2 Alabama
                                                                9.8
             Mobile
                                                414251
                                                                6.7
3 Alaska
             Anchorage Municipality
                                                299107
4 Alaska
           Fairbanks North Star Borough
                                                99705
                                                                7.9
5 Arizona
                                               4018143
                                                                7.7
             Maricopa
6 Arizona
             Pima
                                                998537
                                                               10
7 Arkansas
             Benton
                                                                4.2
                                                238198
8 Arkansas
             Pulaski
                                                                7.5
                                                390463
9 California Los Angeles
                                                               10
                                             10038388
                                                                8.7
10 California San Diego
                                               3223096
# i 90 more rows
  # summarise_all bütün değişkenler için özetleme yapar
  counties_selected %>% summarise_all(nlevels)
# A tibble: 1 x 4
  state county population unemployment
  <int> <int>
                   <int>
                                 <int>
    50
         1847
                        0
                                     0
  counties_selected %>%
    select(-county) %>%
    group_by(state) %>%
    summarise_all(mean)
# A tibble: 50 x 3
               population unemployment
  state
  <fct>
                    <dbl>
                                 <dbl>
                   72099.
                                 11.3
1 Alabama
2 Alaska
                   25909.
                                  9.19
3 Arizona
                  442795.
                                 12.0
```

```
8.98
4 Arkansas
                 39443.
5 California
                 662439.
                                10.8
6 Colorado
                                 7.46
                 82483.
7 Connecticut
                449153.
                                8.16
8 Delaware
                 308818
                                7.93
9 Florida
                 293220.
                                10.4
10 Georgia
                 62935.
                                 9.97
# i 40 more rows
  # summarise_at belli değişkenler için özetleme yapar
  counties_selected %>%
    select(-county) %>%
    group_by(state) %>%
    summarise_at("population",mean)
# A tibble: 50 x 2
  state
              population
  <fct>
                   <dbl>
1 Alabama
                  72099.
2 Alaska
                 25909.
3 Arizona
                 442795.
4 Arkansas
                 39443.
5 California
                 662439.
6 Colorado
                 82483.
7 Connecticut
                 449153.
8 Delaware
                 308818
9 Florida
                 293220.
10 Georgia
                 62935.
# i 40 more rows
  # summarise_if ile koşula göre özetleme yapar
  counties_selected %>%
    summarize_if(is.numeric, mean, na.rm = TRUE)
# A tibble: 1 x 2
 population unemployment
      <dbl>
                   <dbl>
1
    100652.
                    7.80
```

#### Dikkat

ungroup() fonksiyonu, dplyr paketinde kullanılan bir işlevdir ve bir veri çerçevesini veya gruplanmış bir veri çerçevesini gruplardan çıkarmak için kullanılır. group\_by() fonksiyonu ile gruplanmış bir veri çerçevesini oluşturduğunuzda, veri çerçevesi belirli sütunlar üzerinde gruplama yapar ve her grup için ayrı işlemler yapmanıza olanak tanır. Ancak bazen gruplamadan çıkmak ve orijinal veri çerçevesini elde etmek isteyebilirsiniz.

```
# Örnek bir veri çerçevesi oluşturalım
  veri <- data.frame(</pre>
    Sehir = c("İstanbul", "Ankara", "İstanbul", "Ankara", "İzmir"),
    Cinsiyet = c("Erkek", "Kadın", "Erkek", "Kadın", "Erkek"),
    Yas = c(28, 32, 22, 24, 30),
    Puan = c(90, 85, 78, 92, 88)
  )
  # Şehir sütununa göre veriyi grupla
  gruplu_veri <- group_by(veri, Sehir)</pre>
  gruplu_veri |> summarise(mean(Puan))
# A tibble: 3 x 2
           `mean(Puan)`
 Sehir
  <chr>
                   <dbl>
1 Ankara
                    88.5
2 İstanbul
                    84
3 İzmir
                    88
  # Grubu çıkarma
  gruplu_veri <- ungroup(gruplu_veri)</pre>
  gruplu_veri |> summarise(mean(Puan))
# A tibble: 1 x 1
  `mean(Puan)`
         <dbl>
1
          86.6
```

Aynı veri setinde farklı sonuçlar elde edildiğine dikkat edelim. Eğer **group\_by** ile oluşturulan veri setinde başka işlemler yapacaksanız öncesinde **ungroup()** yapmayı ihmal etmeyin.

### Not

group\_by sadece summarize fonksiyonu ile değil mutate, transmute gibi diğer fonksiyonlar ile birlikte de kullanılabilir.

#### case when

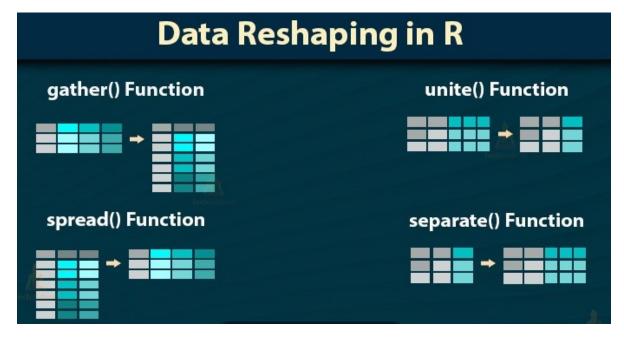
case\_when() fonksiyonu, R programlama dilinde dplyr paketi içinde bulunan ve çoklu koşullara dayalı olarak yeni bir sütun oluşturmak veya mevcut bir sütunu dönüştürmek için kullanılan bir fonksiyondur. Bu fonksiyon, özellikle veri çerçevelerinde veya veri tablolarında, belirli koşullara dayalı olarak işlem yapmanız gerektiğinde oldukça kullanışlıdır. case\_when() fonksiyonu, birden fazla koşulu kontrol ederek her bir koşula uygun bir değer veya işlem döndürmenizi sağlar. case\_when() fonksiyonu, bir veya daha fazla koşul ifadesi ve bu koşullara karşılık gelecek değerler içeren çiftlerin bir listesini alır. Bu çiftler, ~ operatörü ile ayrılır.

```
# Örnek bir veri çerçevesi oluşturalım
  veri <- data.frame(</pre>
    Ogrenci_Ad = c("Ali", "Esra", "Erkan", "Derya"),
    Puan = c(90, 75, 60, 80)
  # Yeni bir sütun oluşturma: Puan kategorisi
  veri <- veri %>%
    mutate(Puan_Kategorisi = case_when(
       Puan \geq 90 \sim \text{"AA"},
       Puan \geq 80 \sim BA'',
      Puan \geq 70 \sim "BB",
      Puan \geq 60 \sim \text{"CB"},
       TRUE ~ "FF" # Tüm diğer durumlar için
    ))
  print(veri)
  Ogrenci_Ad Puan Puan_Kategorisi
1
          Ali
                90
                                   AA
2
        Esra
                75
                                   BB
3
       Erkan
                60
                                   CB
4
       Derya
                80
                                   BA
```

case\_when() fonksiyonunu birden fazla koşul ile kullanabilirsiniz. Koşullar yukarıdan aşağıya sırayla kontrol edilir ve ilk koşulu sağlayan değer kullanılır.

```
veri <- veri %>%
    mutate(Not_Durumu = case_when(
      Puan >= 90 ~ "Geçti",
      Puan >= 60 & Puan < 70 ~ "Sartlı Geçti",
      Puan < 60 ~ "Kaldı",
      TRUE ~ "Bilinmiyor" # Tüm diğer durumlar için
    ))
  veri
 Ogrenci_Ad Puan Puan_Kategorisi
                                    Not_Durumu
1
         Ali
               90
                               AA
                                         Geçti
2
       Esra
              75
                               BB
                                    Bilinmiyor
3
      Erkan
              60
                               CB Şartlı Geçti
4
              80
                               BA
                                    Bilinmiyor
      Derya
```

## reshaping



R programlama dilinde tidyr paketinin içinde bulunan gather(), spread(), unite(), ve separate() gibi fonksiyonlar, veri manipülasyonu ve veri dönüşümü işlemlerinde kullanılır.

Bu fonksiyonlar, veri çerçevesi içindeki verileri yeniden düzenlemek, sütunları birleştirmek veya bölmek, veriyi daha uygun bir yapıya getirmek için kullanılır.

gather() fonksiyonu, geniş formatlı (wide format) veriyi uzun formatlı (long format) bir yapıya dönüştürmek için kullanılır. Genellikle sütun adlarını bir "anahtar" sütununda toplamak için kullanılır.

Bu kod, Matematik ve Fizik sütunlarını toplar ve bir "Ders" sütunu oluşturur.

**spread()** fonksiyonu, uzun formatlı veriyi geniş formatlı bir yapıya dönüştürmek için kullanılır. Genellikle "anahtar" sütunu içindeki değerleri sütun adları olarak kullanmak için kullanılır.

```
genis_format_veri <- spread(uzun_format_veri, Ders, Not)
print(genis_format_veri)

isim Fizik Matematik
1 Ali 88 90
2 Esra 76 85</pre>
```

Bu kod, "Ders" sütunundaki değerleri sütun adlarına dönüştürür.

unite() fonksiyonu, iki veya daha fazla sütunu birleştirerek yeni bir sütun oluşturmak için kullanılır.

```
veri <- data.frame(
   Ad = c("Ali", "Esra"),
   Soyad = c("Yılmaz", "Mutlu")
)

veri <- unite(veri, AdSoyad, Ad, Soyad, sep = " ")

print(veri)

AdSoyad
1 Ali Yılmaz
2 Esra Mutlu</pre>
```

Bu kod, "Ad" ve "Soyad" sütunlarını birleştirerek "AdSoyad" sütununu oluşturur.

separate() fonksiyonu, bir sütunu belirli bir ayırıcı karakterle bölmek için kullanılır. Bölen değerleri yeni sütunlarda saklar.

```
veri <- data.frame(
   AdSoyad = c("Ali Yılmaz", "Esra Mutlu")
)

veri <- separate(veri, AdSoyad, c("Ad", "Soyad"), sep = " ")

print(veri)

Ad Soyad

1 Ali Yılmaz

2 Esra Mutlu</pre>
```

Bu kod, "AdSoyad" sütununu boşluk karakterine göre böler ve "Ad" ve "Soyad" sütunlarını oluşturur.

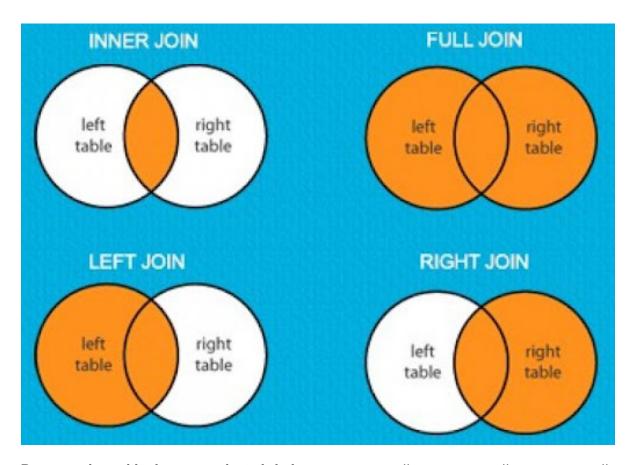


Bu fonksiyonlar, veri çerçevesi içindeki verileri dönüştürmek ve düzenlemek için oldukça kullanışlıdır. Veri analizi sürecinde veri çerçevesini istediğiniz formata getirmek ve veriyi daha iyi anlamak için bu fonksiyonları kullanabilirsiniz. Daha ileri seviyede kullanmak için fonksiyonların argümanlarının nasıl kullanıldığını help kısmından ya da internetten araştırmanızı tavsiye ederim.

Ayrıca gather ve spread fonksiyonları yerine bunların daha kullanışlı bir karşılığı olan

pivot\_longer ve pivot\_wider fonksiyonlarını da tercih edebilirsiniz. Bu konudaki örnekleri incelemenizi tavisye ederim. Belki bunları daha çok sevebilirsiniz.

## join



R programlama dilinde dplyr paketinde bulunan left\_join(), right\_join(), inner\_join(), ve full\_join() gibi fonksiyonlar, veri çerçeveleri veya veri tabloları arasında birleştirme (join) işlemleri yapmak için kullanılır. Bu fonksiyonlar, farklı veri kaynaklarını birleştirmenizi veya ilişkilendirmenizi sağlar.

left\_join() fonksiyonu, sol veri çerçevesi ile sağ veri çerçevesi arasında birleştirme işlemi yapar ve sol veri çerçevesindeki tüm gözlemleri korur. Eğer sağ veri çerçevesinde eşleşen gözlem yoksa, NA değerleri ile doldurulur.

```
veri1 <- data.frame(</pre>
    Oğrenci = c("Ali", "Esra", "Osman"),
    Puan1 = c(90, 85, 78)
  )
  veri2 <- data.frame(</pre>
    Oğrenci = c("Ali", "Derya", "Merve"),
    Puan2 = c(88, 92, 85)
  )
  birlesik_veri <- left_join(veri1, veri2, by = "Oğrenci")</pre>
  print(birlesik_veri)
  Oğrenci Puan1 Puan2
1
      Ali
              90
                     88
2
              85
     Esra
                    NA
3
              78
    Osman
                    NA
```

Bu kod, "Öğrenci" sütununa göre iki veri çerçevesini birleştirir. Sol veri çerçevesi (veri1) tüm gözlemleri içerir ve sağ veri çerçevesinde (veri2) eşleşen değerler varsa birleştirir.

right\_join() fonksiyonu, left\_join() ile benzerdir, ancak sağ veri çerçevesindeki tüm gözlemleri korur. Eğer sol veri çerçevesinde eşleşen gözlem yoksa, NA değerleri ile doldurulur.

```
birlesik_veri <- right_join(veri1, veri2, by = "Oğrenci")

print(birlesik_veri)

Oğrenci Puan1 Puan2
1 Ali 90 88
2 Derya NA 92
3 Merve NA 85</pre>
```

Bu kod, sağ veri çerçevesi (veri2) tüm gözlemleri içerir ve sol veri çerçevesinde (veri1) eşleşen değerler varsa birleştirir.

inner\_join() fonksiyonu, sol ve sağ veri çerçeveleri arasında iç birleştirme yapar ve yalnızca ortak gözlemleri korur. Ortak gözlemleri içermeyen diğer gözlemleri atar.

```
birlesik_veri <- inner_join(veri1, veri2, by = "Oğrenci")
print(birlesik_veri)

Oğrenci Puan1 Puan2
1 Ali 90 88</pre>
```

Bu kod, sadece sol ve sağ veri çerçevelerinde (veri1 ve veri2) ortak olan gözlemleri korur.

full\_join() fonksiyonu, sol ve sağ veri çerçeveleri arasında tam birleştirme yapar ve tüm gözlemleri korur. Ortak olmayan değerler NA ile doldurulur.

```
birlesik_veri <- full_join(veri1, veri2, by = "Oğrenci")</pre>
  print(birlesik_veri)
  Oğrenci Puan1 Puan2
1
      Ali
                     88
              90
2
     Esra
              85
                     NA
3
    Osman
              78
                     NA
4
    Derya
              NA
                     92
                     85
5
    Merve
              NA
```

Bu kod, sol ve sağ veri çerçevelerini (veri1 ve veri2) tamamen birleştirir ve tüm gözlemleri içerir.

#### Not

Bu dört join fonksiyonu, farklı veri kaynaklarını birleştirme işlemlerinde kullanılır ve veri analizi sürecinde verileri daha kapsamlı bir şekilde incelemek için oldukça kullanışlıdır. Hangi join işleminin kullanılacağı, veri yapısına ve ihtiyaca bağlı olarak değişebilir.

# Keşifçi Veri Analizi

Keşifçi Veri Analizi (Exploratory Data Analysis veya kısaca EDA), veri setinizi anlamak, içindeki örüntüleri ve ilişkileri belirlemek ve olası sorunları tanımlamak amacıyla veriye yakından bakmanızı sağlayan bir veri analizi yaklaşımıdır. EDA, verileri tanımanıza veya verilerdeki olası özellikler ve ilişkiler hakkında daha derin bir anlayış kazanmanıza yardımcı olabilir. EDA, yeni bir şey değildir, ancak EDA, birkaç nedenden dolayı yakın geçmişte önemli ölçüde büyümüstür:

- Veriler her zamankinden daha hızlı ve daha büyük miktarlarda üretiliyor, bu yüzden incelememiz gereken çok şev var.
- Bilgisayarlar ve yazılımlar (R gibi) EDA yapma fırsatlarını genişletmiştir.
- İstatistiksel model seçeneklerindeki artış, genellikle doğrudan geleneksel bir modele gitmek yerine verilerimize daha yakından bakmamızı gerektirmektedir.

EDA, verilerinizin nihai analizi açısından genellikle istatistiksel değildir, ancak EDA'nın geçiş süreci olarak düşünülmesi gerekir. EDA'dan öğrendikleriniz modellemenize rehberlik edecek ve istatistiksel araçlar hakkında verdiğiniz kararları doğrudan bilgilendirecektir. R gibi programlama dilleri ve istatistiksel araçlar, EDA sürecini kolaylaştırmak ve verileri görselleştirmek için kullanışlıdır. EDA, veri madenciliği ve veri bilimi projelerinin başlangıcında sıklıkla kullanılır ve aşağıdaki adımları içerir:

- 1. Veri İçe Aktarma: İlk adım, analiz yapmak için veriyi içe aktarmaktır. Veriyi R ortamına çeşitli formatlardan (CSV, Excel, SQL veritabanları, vb.) içe aktarabilirsiniz.
- 2. Veriye Genel Bakış: Veri setinize ilk bakışta, kaç gözlem ve değişken olduğunu, değişken türlerini (sayısal, kategorik, metinsel vb.) ve eksik verilerin varlığını incelemelisiniz. Bu bilgi, veri hakkında ilk fikirlerinizi oluşturmanıza yardımcı olur.
- 3. Veri Görselleştirme: Verileri görselleştirmek, EDA'nın önemli bir parçasıdır. R'nin ggplot2 gibi kütüphaneleri, verilerinizi grafiklerle görselleştirmek için kullanışlı araçlar sunar. Histogramlar, kutu grafikleri, çubuk grafikleri ve dağılım grafikleri gibi grafikler oluşturarak verilerinizi daha iyi anlayabilirsiniz.
- 4. **Merkezi Eğilim ve Dağılım Ölçüleri:** Veri setinizin merkezi eğilimini (ortalama, medyan, mod) ve dağılımını (standart sapma, varyans, çeyrekler arası aralık) hesaplayarak verilerinizin genel özelliklerini değerlendirebilirsiniz.

- 5. **Değişkenler Arası İlişkiler:** Değişkenler arasındaki ilişkileri anlamak için korelasyon analizi, scatter plotlar ve faktör analizi gibi teknikleri kullanabilirsiniz.
- 6. Aykırı Değerler ve Eksik Veriler: Aykırı değerleri tanımlayın ve bunların analiz üzerindeki etkilerini değerlendirin. Ayrıca eksik verileri ele alın (örneğin, eksik verileri doldurma veya eksik gözlemleri çıkarma).
- 7. Veri Gruplama ve Alt Kümelere Bölme: İhtiyaca göre veriyi gruplara ayırabilir veya alt kümeler oluşturabilirsiniz. Bu, farklı veri alt kümeleri arasındaki farkları incelemek için kullanışlı olabilir.
- 8. **Hipotez Testleri ve İstatistiksel Analiz:** EDA süreci sırasında, veriler üzerinde belirli hipotezleri test etmek için istatistiksel testler (t-test, ANOVA, vb.) uygulayabilirsiniz. Bu, verilerinizde anlamlı farklılıkları veya özellikleri tespit etmenize yardımcı olur.
- 9. **Sonuçların Yorumlanması:** EDA sürecinin sonunda, elde edilen sonuçları yorumlamalı ve bulgularınızı raporlamalısınız. Bulgularınız, daha sonraki analiz aşamaları veya veri madenciliği projeleri için temel oluşturur.

EDA, veri analizi sürecinin önemli bir parçasıdır çünkü veriyi daha iyi anlamanızı ve daha ileri analizler için yol haritasını belirlemenizi sağlar. Aynı zamanda veri setinizdeki hataları veya tutarsızlıkları tespit etmenize ve düzeltmenize de yardımcı olur.

### Veri ile Tanışma

Veri analizinin başlangıç aşamasında, verinin yapısına, ne tür değişkenler içerdiğine, çeşitli özet istatistiklerine bakmak ve gerekli ise ne tür dönüşümler yapmak gerektiğini bilmek önemlidir. Bu süreçler daha derin analizlere daha kolay devam edebilmek için de önemlidir. Bunları gerçekleştirmek için hem özet tablolar hem de grafikler yardımıyla verileri tanımak gerekmektedir.

Tek ve iki değişkenli olarak sayısal ve kategorik veri analizi <u>mpg</u> verisi kullanılarak yapılacaktır. Bu veri setinde 38 farklı aracın yakıt verileri bulunmaktadır.

```
# mpg verisi ggplot2 paketinde olduğundan paketi çağırıyoruz
library(ggplot2)
head(mpg)
```

```
# A tibble: 6 x 11
manufacturer model displ year cyl trans drv cty hwy fl class
<chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr> <chr< <chr> <chr< <chr> <chr< <chr< <chr< <chr> <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr< <chr<
```

```
1 audi
                       1.8
                            1999
                                      4 auto(15)
                                                            18
                                                                   29 p
               a4
                                                                            compa~
2 audi
                       1.8
                            1999
               a4
                                      4 manual(m5) f
                                                            21
                                                                   29 p
                                                                            compa~
                            2008
3 audi
               a4
                       2
                                      4 manual(m6) f
                                                            20
                                                                   31 p
                                                                            compa~
4 audi
               a4
                       2
                            2008
                                      4 auto(av)
                                                            21
                                                                   30 p
                                                                            compa~
5 audi
                       2.8 1999
               a4
                                      6 auto(15)
                                                   f
                                                            16
                                                                   26 p
                                                                            compa~
6 audi
                       2.8
                            1999
                                      6 manual(m5) f
                                                            18
                                                                   26 p
               a4
                                                                            compa~
  nrow(mpg)
[1] 234
  ncol(mpg)
[1] 11
  str(mpg)
tibble [234 x 11] (S3: tbl_df/tbl/data.frame)
$ manufacturer: chr [1:234] "audi" "audi" "audi" "audi" ...
               : chr [1:234] "a4" "a4" "a4" "a4" ...
$ model
$ displ
               : num [1:234] 1.8 1.8 2 2 2.8 2.8 3.1 1.8 1.8 2 ...
$ year
               : int [1:234] 1999 1999 2008 2008 1999 1999 2008 1999 1999 2008 ...
               : int [1:234] 4 4 4 4 6 6 6 4 4 4 ...
$ cyl
               : chr [1:234] "auto(15)" "manual(m5)" "manual(m6)" "auto(av)" ...
$ trans
               : chr [1:234] "f" "f" "f" "f" ...
$ drv
               : int [1:234] 18 21 20 21 16 18 18 18 16 20 ...
$ cty
               : int [1:234] 29 29 31 30 26 26 27 26 25 28 ...
$ hwy
               : chr [1:234] "p" "p" "p" "p" ...
 $ fl
               : chr [1:234] "compact" "compact" "compact" ...
 $ class
  colnames(mpg)
 [1] "manufacturer" "model"
                                    "displ"
                                                   "year"
                                                                   "cyl"
 [6] "trans"
                                    "cty"
                                                                   "fl"
                    "drv"
                                                   "hwy"
[11] "class"
```

#### summary(mpg)

```
manufacturer
                                                                 model
                                                                                                                          displ
                                                                                                                                                                          year
  Length: 234
                                                        Length: 234
                                                                                                              Min. :1.600
                                                                                                                                                            Min.
                                                                                                                                                                                :1999
                                                                                                              1st Qu.:2.400
  Class : character
                                                        Class : character
                                                                                                                                                            1st Qu.:1999
  Mode :character
                                                        Mode :character
                                                                                                              Median :3.300
                                                                                                                                                            Median:2004
                                                                                                              Mean :3.472
                                                                                                                                                       Mean
                                                                                                                                                                                :2004
                                                                                                              3rd Qu.:4.600
                                                                                                                                                            3rd Qu.:2008
                                                                                                                                  :7.000
                                                                                                              Max.
                                                                                                                                                            Max.
                                                                                                                                                                                :2008
                 cyl
                                                        trans
                                                                                                                 drv
                                                                                                                                                                          cty
  Min.
                     :4.000
                                                Length: 234
                                                                                                      Length: 234
                                                                                                                                                            Min.
                                                                                                                                                                                : 9.00
  1st Qu.:4.000
                                                                                                      Class : character
                                                                                                                                                            1st Qu.:14.00
                                                Class : character
  Median :6.000
                                                Mode :character
                                                                                                      Mode :character
                                                                                                                                                            Median :17.00
  Mean
                  :5.889
                                                                                                                                                            Mean
                                                                                                                                                                               :16.86
  3rd Qu.:8.000
                                                                                                                                                            3rd Qu.:19.00
                                                                                                                                                            Max.
  Max.
                      :8.000
                                                                                                                                                                                :35.00
                hwy
                                                              fl
                                                                                                              class
                     :12.00
  Min.
                                                Length: 234
                                                                                                     Length:234
  1st Qu.:18.00
                                                                                                      Class : character
                                                Class : character
  Median :24.00
                                                Mode : character
                                                                                                     Mode :character
  Mean :23.44
  3rd Qu.:27.00
  Max.
                     :44.00
       df <- mpg
       # class değişkenini faktöre çevirip, kategorilerine bakalım
       df$class <- factor(df$class)</pre>
       levels(df$class)
[1] "2seater"
                                                "compact"
                                                                                     "midsize"
                                                                                                                          "minivan"
                                                                                                                                                               "pickup"
[6] "subcompact" "suv"
       dplyr::glimpse(df)
Rows: 234
Columns: 11
$ manufacturer <chr> "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "audi", "aud
$ model
                                          <chr> "a4", "a4", "a4", "a4", "a4", "a4", "a4", "a4 quattro", "~
```

```
$ displ
            <dbl> 1.8, 1.8, 2.0, 2.0, 2.8, 2.8, 3.1, 1.8, 1.8, 2.0, 2.0, 2.~
            <int> 1999, 1999, 2008, 2008, 1999, 1999, 2008, 1999, 1999, 200~
$ year
$ cyl
            <int> 4, 4, 4, 4, 6, 6, 6, 4, 4, 4, 4, 6, 6, 6, 6, 6, 6, 8, 8, ~
            <chr> "auto(15)", "manual(m5)", "manual(m6)", "auto(av)", "auto~
$ trans
            $ drv
            <int> 18, 21, 20, 21, 16, 18, 18, 18, 16, 20, 19, 15, 17, 17, 1~
$ cty
$ hwy
            <int> 29, 29, 31, 30, 26, 26, 27, 26, 25, 28, 27, 25, 25, 25, 2~
            $ fl
$ class
            <fct> compact, compact, compact, compact, compact, compact, com~
```

## Tavsiye

Veri analizi için **skimr** paketi de kullanılabilir. **skimr**, R programlama dilinde veri setlerinin hızlı bir şekilde özetlenmesini sağlayan bir pakettir. Veri setlerinin yapısını, özelliklerini ve bazı istatistiksel özetlerini görsel ve açıklayıcı bir şekilde sunar. Bu paket, veri keşfi aşamasında veri setinin genel özelliklerini anlamak için kullanılır.

**skimr** paketi, veri setinizdeki değişkenlerin türlerine göre istatistiksel özetler sunar. Örneğin, sayısal değişkenler için merkezi eğilim ölçüleri (ortalama, medyan), dağılım (standart sapma, min-max değerleri), faktör değişkenleri için sınıf sayısı, en sık rastlanan sınıf ve eksik veri durumları gibi bilgileri sunar.

Bu paket, veri setinin yapısını hızlıca anlamak ve önemli özelliklerini keşfetmek için kullanılır. Özellikle veri setlerinin keşfedilmesi, temizlenmesi ve analiz edilmesi aşamalarında oldukça faydalıdır. Bu, veri analiz sürecinde veriye daha derinlemesine bakmayı ve hangi analiz tekniklerinin kullanılacağına dair daha iyi bir anlayış geliştirmeyi sağlar.

## Sürekli Değişkenler

Veri analizi, birçok farklı değişken türünün incelenmesini gerektirir. Bu değişkenler arasında sürekli değişkenler özellikle önemlidir. Sürekli değişkenler, belirli bir aralıktaki değerleri alabilen ve sonsuz sayıda mümkün değer içeren değişkenlerdir. Örnek olarak, yaş, gelir, sıcaklık gibi değerler sürekli değişkenlere örnektir. Sürekli değişkenlerin analizi, verileri anlamak ve içindeki örüntüleri keşfetmek için kullanılır. Bu analiz, genellikle aşağıdaki adımları içerir:

- 1. Veri Görselleştirme:Sürekli değişkenlerin analizine başlamak için verilerinizi görselleştirmek önemlidir. Histogramlar, kutu grafikleri, yoğunluk grafikleri ve saçılım grafikleri gibi grafikler, veri dağılımını ve örüntülerini görsel olarak incelemenize yardımcı olur. Bu grafikler, veri setinizin merkezi eğilimini (ortalama veya medyan), yayılımını ve aykırı değerleri hızla görmeye yardımcı olur.
- 2. **Merkezi Eğilim ve Dağılım Ölçüleri:** Sürekli değişkenlerin merkezi eğilimini ve dağılımını hesaplamak verileri özetlemenin önemli bir yoludur. Bu ölçümler, veri setinin

merkezi noktasını ve veri noktalarının nasıl dağıldığını anlamamıza yardımcı olur. Örnek olarak, ortalama (mean), medyan (median), standart sapma (standard deviation) ve varyans (variance) gibi ölçümler bu aşamada kullanılır.

- 3. Korelasyon Analizi: Eğer birden fazla sürekli değişken arasındaki ilişkiyi anlamak istiyorsanız, korelasyon analizi yapabilirsiniz. Korelasyon, iki değişken arasındaki ilişkinin gücünü ve yönünü ölçer. Korelasyon katsayısı, bu ilişkiyi değerlendirmek için kullanılır. Pozitif bir korelasyon, iki değişkenin aynı yönde değiştiğini, negatif bir korelasyon ise iki değişkenin ters yönde değiştiğini gösterir.
- 4. **Hipotez Testleri:** Sürekli değişkenler arasındaki farklılıkları değerlendirmek için hipotez testleri kullanılabilir. Örneğin, iki grup arasındaki ortalama değerlerin istatistiksel olarak anlamlı bir farklılık gösterip göstermediğini belirlemek için t-testleri veya ANOVA analizi kullanılabilir.
- 5. **Güven Aralıkları:** Sürekli değişkenlerin analizi sırasında, belirli bir parametre (örneğin, ortalama) hakkında güven aralıkları hesaplanabilir. Bu güven aralıkları, parametrenin belirli bir güven düzeyinde bulunduğu aralığı gösterir. Bu, parametrenin tahmini kesinliğini değerlendirmek için kullanışlıdır.

Sürekli değişkenlerin analizi, verileri anlama ve kararlarınızı destekleme sürecinin önemli bir parçasıdır. İyi bir analiz, veri setinizdeki örüntüleri ve ilişkileri açığa çıkarmanıza yardımcı olur ve bilinçli kararlar almanıza yardımcı olur. Bu nedenle, sürekli değişkenlerin analizi yaparken yukarıda belirtilen adımları takip etmek önemlidir.

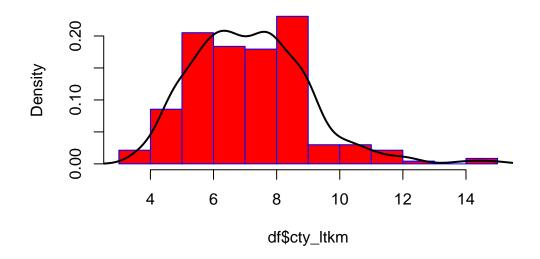
```
# cty ve hwy değişkenlerini inceleyelim.
  # cty şehiriçi, hwy şehirarasını ifade ediyor.
  summary(df$cty)
  Min. 1st Qu.
                 Median
                            Mean 3rd Qu.
                                             Max.
  9.00
                  17.00
          14.00
                           16.86
                                   19.00
                                            35.00
  var(df$cty)
[1] 18.11307
  mean(df$cty)
[1] 16.85897
```

```
summary(df$hwy)
  Min. 1st Qu.
                 Median
                            Mean 3rd Qu.
                                            Max.
  12.00
                  24.00
                           23.44
                                   27.00
                                           44.00
          18.00
  var(df$hwy)
[1] 35.45778
  mean(df$hwy)
[1] 23.44017
  # 1 mile= 1.609 km
  # 1 galon = 3.79 lt
  # litre başına km hesaplama
  galonmil_to_ltkm <- function(x){</pre>
    km < -x * 1.609/3.79
    return(km)
  }
  df$cty_ltkm <- galonmil_to_ltkm(df$cty)</pre>
  df$hwy_ltkm <- galonmil_to_ltkm(df$hwy)</pre>
  quantile(df$cty_ltkm)
       0%
                25%
                           50%
                                     75%
                                              100%
3.820844 5.943536 7.217150 8.066227 14.858839
  # şehiriçi araçların % 75'i 1 lt ile 8.06 km den az yol alıyor.
  quantile(df$hwy_ltkm)
       0%
                25%
                           50%
                                     75%
                                               100%
5.094459 7.641689 10.188918 11.462533 18.679683
```

```
# şehirlerarası araçların % 75'i 1 lt ile 11.46 km den az yol alıyor.

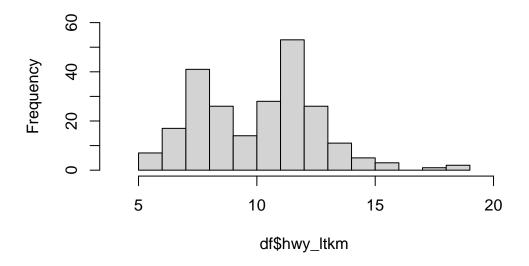
# değişken dağılımı için histogram grafiği kullanılabilir.
hist(df$cty_ltkm,freq = FALSE,col = "red",border = "blue")
lines(density(df$cty_ltkm), col = "black", lwd = 2,)
```

## Histogram of df\$cty\_ltkm



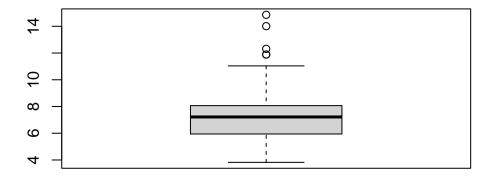
 $hist(df$hwy_1tkm,xlim = c(4,20), ylim = c(0,60), breaks = 10)$ 

# Histogram of df\$hwy\_ltkm



# Boxplot
boxplot(df\$cty\_ltkm, main = "Boxplot cty")

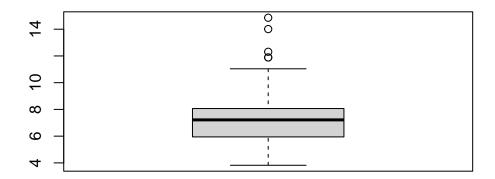
# **Boxplot cty**



```
fivenum(df$cty_ltkm) # minimum, Q1, median, Q3, maximum
```

#### [1] 3.820844 5.943536 7.217150 8.066227 14.858839

```
# outliers
boxplot(df$cty_ltkm)$out
```



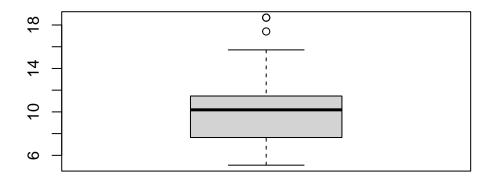
#### [1] 11.88707 11.88707 14.00976 14.85884 12.31161

```
# outliers hangi sıralarda
which(df$cty_ltkm %in% boxplot(df$cty_ltkm)$out)
```

#### [1] 100 197 213 222 223

```
boxplot(df$hwy_ltkm, main = "Boxplot cty")
```

# **Boxplot cty**

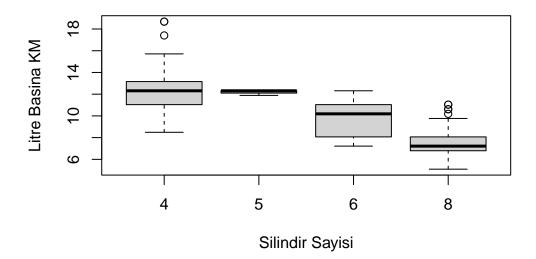


```
fivenum(df$hwy_ltkm) # minimum, Q1, median, Q3, maximum
```

[1] 5.094459 7.641689 10.188918 11.462533 18.679683

```
boxplot(hwy_ltkm ~ cyl, data = df, xlab = "Silindir Sayısı",
   ylab = "Litre Başına KM", main = "Mileage Data")
```

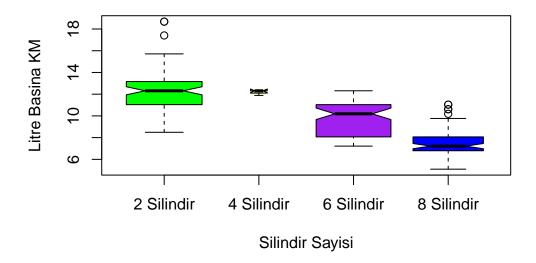
## Mileage Data



```
boxplot(hwy_ltkm ~ cyl, data = df,
    xlab = "Silindir Sayısı",
    ylab = "Litre Başına KM",
    main = "Mileage Data",
    notch = TRUE,
    varwidth = TRUE,
    col = c("green", "yellow", "purple", "blue"),
    names = c("2 Silindir", "4 Silindir", "6 Silindir", "8 Silindir"))
```

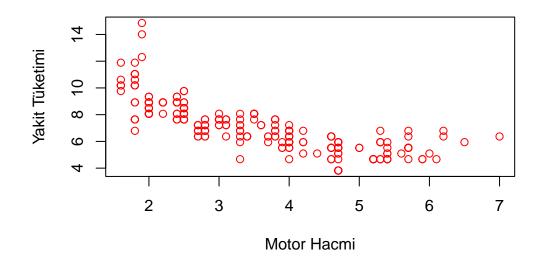
Warning in (function (z, notch = FALSE, width = NULL, varwidth = FALSE, : some notches went outside hinges ('box'): maybe set notch=FALSE

## Mileage Data



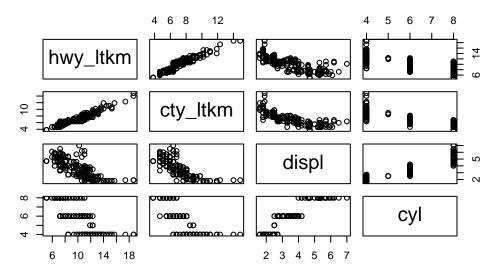
```
# Sürekli iki değişken incelemek istersek;
  # displ ve cty_ltkm değişkenlerini inceleyelim
  # displ motor hacmini ifade ediyor
  summary(df$displ)
  Min. 1st Qu.
                 Median
                           Mean 3rd Qu.
                                           Max.
  1.600
          2.400
                  3.300
                          3.472
                                  4.600
                                          7.000
  with(df,cor(displ,cty_ltkm))
[1] -0.798524
  # motor hacmi ile lt başına km ters ilişkili
  plot(df$displ,df$cty_ltkm,
       main = "Motor Hacmi- Yakıt Tüketimi Saçılım Grafiği",
       col="red",
       xlab = "Motor Hacmi",
```

# Motor Hacmi- Yakit Tüketimi Saçilim Grafigi



```
# birden fazla değişkenin saçılım grafiği
pairs(~hwy_ltkm+cty_ltkm+displ+cyl,data = df,main = "Scatterplot Matrix")
```

### **Scatterplot Matrix**



## Kategorik Değişkenler

Veri analizi sürecinde, kategorik değişkenler (veya gruplar) genellikle çok önemli bir rol oynar. Kategorik değişkenler, belirli bir sınıfı veya kategoriyi temsil eden değişkenlerdir ve tipik olarak metin veya sembollerle ifade edilirler. Örnek olarak, cinsiyet, eğitim seviyesi, ürün kategorileri gibi değişkenler kategorik değişkenlere örnektir. Kategorik değişkenlerin analizi, bu değişkenlerin içindeki örüntüleri, dağılımları ve ilişkileri anlamamıza yardımcı olur. Aşağıda, kategorik değişkenlerin analizi için izlenebilecek temel adımları bulabilirsiniz:

- 1. Frekans Tabloları ve Görselleştirme: Kategorik değişkenlerin frekans tablolarını ve grafiklerini oluşturarak, her kategori veya sınıfın veri setinde ne kadar sık görüldüğünü anlayabilirsiniz. Örneğin, bar grafikleri, pasta grafikleri veya çubuk grafikleri kullanarak kategori frekanslarını görselleştirebilirsiniz. summary() ve table() gibi R fonksiyonları ile bu verileri inceleyebilirsiniz.
- 2. İlişkileri İnceleme: Kategorik değişkenler arasındaki ilişkileri anlamak önemlidir. İki kategorik değişken arasındaki ilişkiyi değerlendirmek için çapraz tablolar (crosstabulation) ve ki-kare (chi-squared) istatistiksel testleri kullanabilirsiniz. Bu testler, iki değişken arasındaki bağımlılığı değerlendirmek için kullanılır.
- 3. İstatistiksel Testler: Kategorik değişkenlerin analizi sırasında, gruplar arasındaki farkları değerlendirmek için hipotez testleri kullanabilirsiniz. İki kategorik değişken arasındaki ilişkinin istatistiksel olarak anlamlı olup olmadığını belirlemek için ki-kare testi veya

Fisher'in kesin testi gibi testler kullanabilirsiniz. Ayrıca ANOVA gibi testler, bir kategorik değişkenin birden fazla grup üzerindeki etkisini değerlendirmek için kullanılabilir.

4. Veri Görselleştirme: Kategorik değişkenlerin analizinde, gruplar arasındaki farkları daha iyi anlamak için grafikler kullanabilirsiniz. Bar grafikleri, grupların frekanslarını görselleştirmek için sıklıkla kullanılırken, gruplar arasındaki ilişkiyi anlamak için mozaik grafikleri veya heatmap'leri de kullanabilirsiniz.

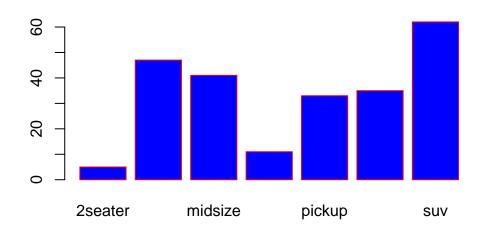
Kategorik değişkenlerin analizi, veri setinizin içindeki desenleri ve ilişkileri anlamanıza yardımcı olur. Bu analiz, kararlarınızı desteklemek ve veriyi daha iyi anlamak için önemlidir. R programlama dili, kategorik değişkenlerin analizi için bir dizi kullanışlı fonksiyon ve paket sunar. Bu adımları takip ederek, veri analiz projelerinizde kategorik değişkenleri etkili bir şekilde analiz edebilirsiniz.

```
# class ve trans değişkenlerine bakalım
  # class araç sınıfı, trans ise vites türünü ifade ediyor.
  summary(df$class)
   2seater
                                                    pickup subcompact
               compact
                           midsize
                                       minivan
                                                                                suv
         5
                    47
                                 41
                                             11
                                                         33
                                                                     35
                                                                                 62
  table(df$class)
                                                    pickup subcompact
   2seater
               compact
                           midsize
                                       minivan
                                                                                suv
         5
                                 41
                    47
                                             11
                                                         33
                                                                     35
                                                                                 62
  xtabs(~class,data=df)
class
   2seater
               compact
                           midsize
                                       minivan
                                                    pickup subcompact
                                                                                suv
         5
                    47
                                 41
                                             11
                                                         33
                                                                     35
                                                                                 62
  table(df$trans)
  auto(av)
                          auto(14)
                                      auto(15)
                                                  auto(16)
                                                              auto(s4)
                                                                          auto(s5)
              auto(13)
         5
                      2
                                 83
                                             39
                                                          6
                                                                      3
                                                                                  3
  auto(s6) manual(m5) manual(m6)
        16
                    58
                                 19
```

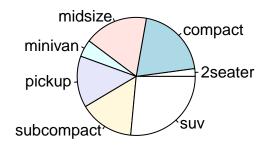
```
prop.table(table(df$class))
```

2seater compact midsize minivan pickup subcompact suv 0.02136752 0.20085470 0.17521368 0.04700855 0.14102564 0.14957265 0.26495726

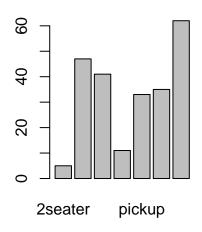
```
tab <- table(df$class)
barplot(tab,col="blue",border="red")</pre>
```

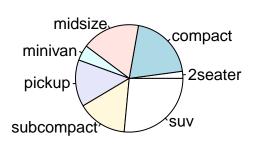


pie(tab)



```
par(mfrow = c(1, 2))
barplot(tab)
pie(tab)
```





# Kategorik iki değişken incelemek istersek;

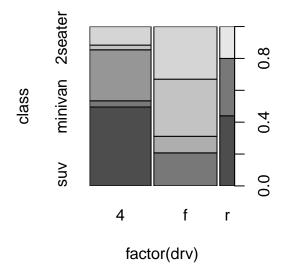
xtabs(~trans+class,data=df)

	class						
trans	2seater	compact	${\tt midsize}$	${\tt minivan}$	pickup	${\tt subcompact}$	suv
auto(av)	0	2	3	0	0	0	0
auto(13)	0	1	0	1	0	0	0
auto(14)	1	8	14	8	12	11	29
auto(15)	0	4	5	0	8	4	18
auto(16)	0	0	0	2	0	0	4
auto(s4)	0	2	1	0	0	0	0
auto(s5)	0	2	0	0	0	0	1
auto(s6)	1	5	6	0	0	1	3
manual(m5)	0	18	9	0	8	16	7
manual(m6)	3	5	3	0	5	3	0

prop.table(table(df\$year,df\$class),1) # satır toplamları 1' eşittir

```
pickup subcompact
          2seater
                     compact
                                midsize
                                           minivan
  1999 0.01709402 0.21367521 0.17094017 0.05128205 0.13675214 0.16239316
  2008 0.02564103 0.18803419 0.17948718 0.04273504 0.14529915 0.13675214
              suv
  1999 0.24786325
  2008 0.28205128
  prop.table(table(df$year,df$class),2) # sütun toplamları 1' eşittir
         2seater
                   compact
                                                  pickup subcompact
                             midsize
                                       minivan
                                                                           suv
  1999 0.4000000 0.5319149 0.4878049 0.5454545 0.4848485 0.5428571 0.4677419
  2008 0.6000000 0.4680851 0.5121951 0.4545455 0.5151515 0.4571429 0.5322581
  proportions(xtabs(~ manufacturer + year, data = df), 1)
            year
manufacturer
                  1999
                            2008
  audi
             0.5000000 0.5000000
  chevrolet 0.3684211 0.6315789
  dodge
             0.4324324 0.5675676
  ford
             0.6000000 0.4000000
             0.555556 0.444444
  honda
             0.4285714 0.5714286
  hyundai
             0.2500000 0.7500000
  jeep
  land rover 0.5000000 0.5000000
  lincoln
             0.6666667 0.33333333
             0.5000000 0.5000000
  mercury
  nissan
             0.4615385 0.5384615
  pontiac
             0.6000000 0.4000000
             0.4285714 0.5714286
  subaru
             0.5882353 0.4117647
  toyota
  volkswagen 0.5925926 0.4074074
  # araç sınıfı ile drv değişkenine birlikte bakalım
  # f = front-wheel drive (önden çekiş),
  # r = rear wheel drive (arkadan çekiş),
  #4 = 4wd (4 \text{ geker})
```

```
plot(class ~ factor(drv), data = df)
```



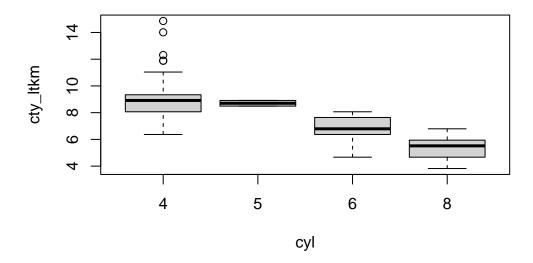
Eğer hem sürekli hem de kategorik değişkenleri incelemek istersek, benzer şekilde görselleştirme ve kategoriler arasında merkezi eğilim ölçüleri hesaplanabilir. Bunlar dışında uygun istatistiksel testler de gerçekleştirilebilir.

```
# Silindir düzeyinde yakıt tüketimi
tapply(df$cty_ltkm, df$cyl, mean)

4     5     6     8
8.920545 8.703034 6.883968 5.337052

# Same using aggregate()
aggregate(cty_ltkm ~ cyl, data = df, FUN = mean)

cyl cty_ltkm
1     4 8.920545
2     5 8.703034
3     6 6.883968
4     8 5.337052
```



### Zaman Serileri

R programlama dili, zaman serileri analizi için kapsamlı bir dizi fonksiyon ve paket sunar. Zaman serileri analizi, zaman içindeki veri noktalarının örüntülerini ve trendlerini incelemeyi amaçlar. R'de zaman serileri ile çalışmak için **ts** (time series) nesnesi kullanılır. Bu nesne, zaman serisi verilerini zaman dilimleri (örneğin aylar, yıllar) veya tarihler ile ilişkilendirerek işlem yapmanıza olanak tanır.

#### AirPassengers

```
        Jan
        Feb
        Mar
        Apr
        May
        Jun
        Jul
        Aug
        Sep
        Oct
        Nov
        Dec

        1949
        112
        118
        132
        129
        121
        135
        148
        148
        136
        119
        104
        118

        1950
        115
        126
        141
        135
        125
        149
        170
        170
        158
        133
        114
        140

        1951
        145
        150
        178
        163
        172
        178
        199
        199
        184
        162
        146
        166

        1952
        171
        180
        193
        181
        183
        218
        230
        242
        209
        191
        172
        194

        1953
        196
        196
        236
        235
        229
        243
        264
        272
        237
        211
        180
        201

        1954
        204
        188
        235
        227
        234
        264
        302
        293
        259
        229
        203
        298
```

```
1956 284 277 317 313 318 374 413 405 355 306 271 306 1957 315 301 356 348 355 422 465 467 404 347 305 336 1958 340 318 362 348 363 435 491 505 404 359 310 337 1959 360 342 406 396 420 472 548 559 463 407 362 405 1960 417 391 419 461 472 535 622 606 508 461 390 432
```

#### class(AirPassengers)

#### [1] "ts"

#### diff(AirPassengers) # fark alma

	Jan	Feb	Mar	Apr	May	Jun	Jul	Aug	Sep	Oct	Nov	Dec
1949		6	14	-3	-8	14	13	0	-12	-17	-15	14
1950	-3	11	15	-6	-10	24	21	0	-12	-25	-19	26
1951	5	5	28	-15	9	6	21	0	-15	-22	-16	20
1952	5	9	13	-12	2	35	12	12	-33	-18	-19	22
1953	2	0	40	-1	-6	14	21	8	-35	-26	-31	21
1954	3	-16	47	-8	7	30	38	-9	-34	-30	-26	26
1955	13	-9	34	2	1	45	49	-17	-35	-38	-37	41
1956	6	-7	40	-4	5	56	39	-8	-50	-49	-35	35
1957	9	-14	55	-8	7	67	43	2	-63	-57	-42	31
1958	4	-22	44	-14	15	72	56	14	-101	-45	-49	27
1959	23	-18	64	-10	24	52	76	11	-96	-56	-45	43
1960	12	-26	28	42	11	63	87	-16	-98	-47	-71	42

### stats::lag(AirPassengers,-1) # 1. gecikmesini alma

```
        Jan
        Feb
        Mar
        Apr
        May
        Jun
        Jul
        Aug
        Sep
        Oct
        Nov
        Dec

        1949
        112
        118
        132
        129
        121
        135
        148
        148
        136
        119
        104

        1950
        118
        115
        126
        141
        135
        125
        149
        170
        170
        158
        133
        114

        1951
        140
        145
        150
        178
        163
        172
        178
        199
        199
        184
        162
        146

        1952
        166
        171
        180
        193
        181
        183
        218
        230
        242
        209
        191
        172

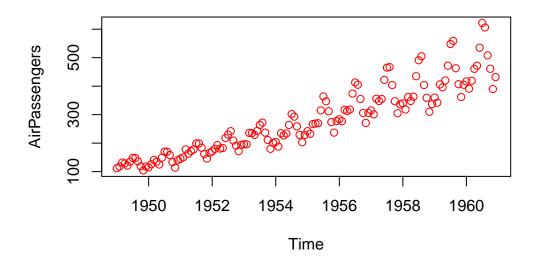
        1953
        194
        196
        196
        236
        235
        229
        243
        264
        272
        237
        211
        180

        1954
        201
        204
        188
        235
        227
        234
        264
        302
        293
        259
        229
        203

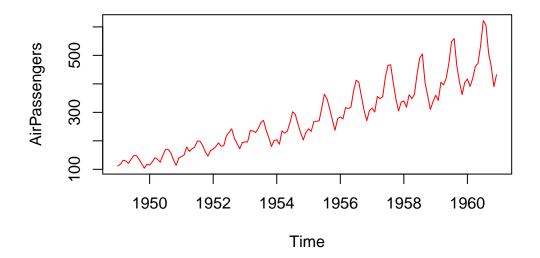
        1955
```

1958 336 340 318 362 348 363 435 491 505 404 359 310 1959 337 360 342 406 396 420 472 548 559 463 407 362 1960 405 417 391 419 461 472 535 622 606 508 461 390 1961 432

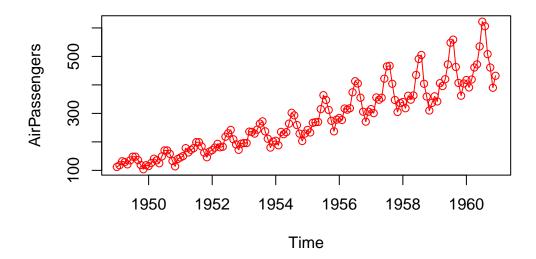
plot(AirPassengers,type = "p", col = "red") # points

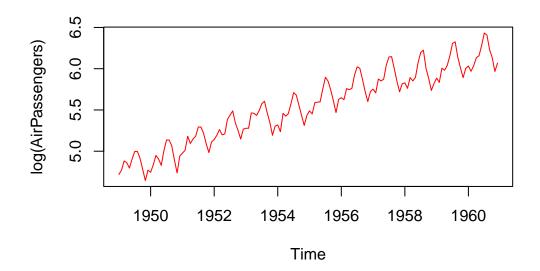


plot(AirPassengers,type = "l", col = "red") # line

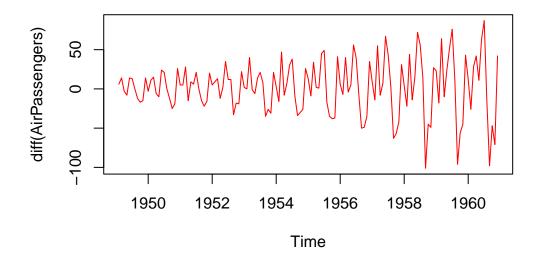


plot(AirPassengers,type = "o", col = "red") # points and line

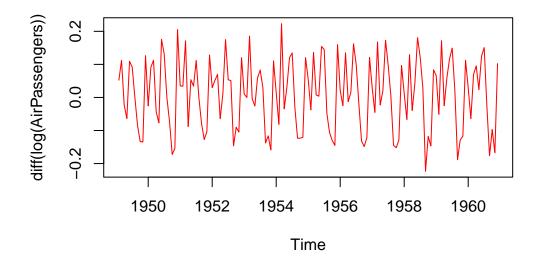




plot(diff(AirPassengers),type = "1", col = "red") # line

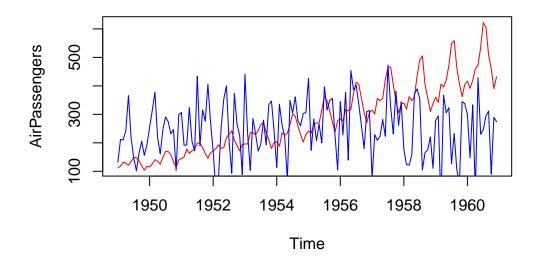


plot(diff(log(AirPassengers)),type = "1", col = "red") # line



```
ts <- ts(rnorm(length(AirPassengers), 250, 100), start = c(1949, 1), frequency=12)
  ts
           Jan
                     Feb
                               Mar
                                         Apr
                                                                        Jul
                                                   May
                                                             Jun
1949 132.36313 212.22287 209.99692 242.06088 366.02527 217.21599 145.67353
1950 255.97407 314.27507 378.22542 218.88487 161.02684 246.63704 290.85363
1951 306.62739 191.30200 192.64850 323.94057 204.50153 171.79285 433.93407
1952 167.34980 36.09017 77.19097 254.28127 353.78655 400.11983 205.57127
1953 441.17129 233.20466 103.39773 285.32135 231.80143 170.73212 196.29239
1954 113.34045 335.58542 263.99134 220.05785 71.59350 348.83208 305.23030
1955 426.70607 173.04742 283.67460 207.65854 266.09657 199.29728 397.13920
1956 344.54939 228.13196 377.34398 139.29918 453.74757 385.82846 401.81865
1957 76.26357 229.08803 208.89069 223.08592 281.72435 222.98063 473.43089
1958 176.98067 123.10971 121.84496 157.63876 371.06252 389.55843 354.05271
1959 278.72176 294.81324 -18.30111 367.36816 305.22745 323.55557 126.53426
1960 299.45428 147.69691 333.62038 26.04872 428.72792 230.02403 246.11792
                               Oct
                                         Nov
                                                   Dec
           Aug
                     Sep
1949 102.07936 164.60020 205.29088 155.79990 194.54860
1950 274.73763 231.83141 246.62305 103.81680 299.13446
1951 189.08594 315.41725 275.98288 405.59186 274.13516
1952 92.94211 373.05908 265.62091 226.07300 88.49435
1953 279.63008 192.59495 334.28788 346.63948 241.15113
1954 361.41750 277.17694 260.27504 302.80940 306.17632
1955 314.74282 349.24633 355.54206 226.72560 104.95881
1956 334.12842 258.73509 179.77878 310.23521 313.32681
1957 328.40414 231.08502 381.82921 261.40820 344.14657
1958 104.65511 165.80756 174.54737 220.69284 110.61154
1959 232.81066 105.15790 58.57205 344.23642 337.87388
1960 294.34496 311.89665 89.96051 289.66987 274.35767
  plot(AirPassengers, type = "1", col = "red")
  lines(ts, type = "l", col = "blue")
```

# çoklu zaman serisi

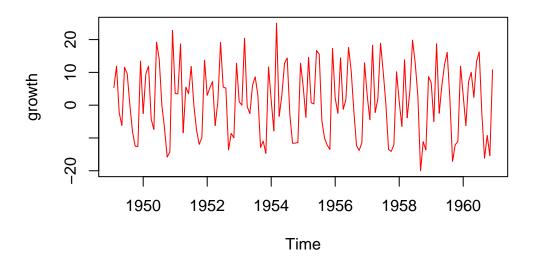


# yüzde değişim
growth <- AirPassengers/stats::lag(AirPassengers,-1)\*100-100
growth</pre>

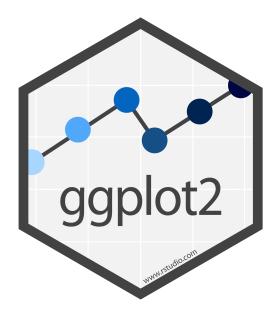
	Jan	Feb	Mar	Apr	May	Jun
1949		5.3571429	11.8644068	-2.2727273	-6.2015504	11.5702479
1950	-2.5423729	9.5652174	11.9047619	-4.2553191	-7.4074074	19.2000000
1951	3.5714286	3.4482759	18.6666667	-8.4269663	5.5214724	3.4883721
1952	3.0120482	5.2631579	7.222222	-6.2176166	1.1049724	19.1256831
1953	1.0309278	0.0000000	20.4081633	-0.4237288	-2.5531915	6.1135371
1954	1.4925373	-7.8431373	25.0000000	-3.4042553	3.0837004	12.8205128
1955	5.6768559	-3.7190083	14.5922747	0.7490637	0.3717472	16.6666667
1956	2.1582734	-2.4647887	14.4404332	-1.2618297	1.5974441	17.6100629
1957	2.9411765	-4.444444	18.2724252	-2.2471910	2.0114943	18.8732394
1958	1.1904762	-6.4705882	13.8364780	-3.8674033	4.3103448	19.8347107
1959	6.8249258	-5.0000000	18.7134503	-2.4630542	6.0606061	12.3809524
1960	2.9629630	-6.2350120	7.1611253	10.0238663	2.3861171	13.3474576
	Jul	Aug	Sep	Oct	Nov	Dec
1949	9.6296296	0.0000000	-8.1081081	-12.5000000	-12.6050420	13.4615385
1950	14.0939597	0.0000000	-7.0588235	-15.8227848	-14.2857143	22.8070175
1951	11.7977528	0.0000000	-7.5376884	-11.9565217	-9.8765432	13.6986301
1952	5.5045872	5.2173913	-13.6363636	-8.6124402	-9.9476440	12.7906977

```
3.0303030 -12.8676471 -10.9704641 -14.6919431
1953
      8.6419753
                                                                  11.6666667
1954
     14.3939394
                 -2.9801325 -11.6040956 -11.5830116 -11.3537118
                                                                   12.8078818
1955
                  -4.6703297 -10.0864553 -12.1794872 -13.5036496
      15.555556
                                                                   17.2995781
1956
      10.4278075
                  -1.9370460 -12.3456790 -13.8028169 -11.4379085
                                                                   12.9151292
1957
      10.1895735
                   0.4301075 -13.4903640 -14.1089109 -12.1037464
                                                                   10.1639344
1958
      12.8735632
                   2.8513238 -20.0000000 -11.1386139 -13.6490251
                                                                    8.7096774
1959
      16.1016949
                   2.0072993 -17.1735242 -12.0950324 -11.0565111
                                                                   11.8784530
                 -2.5723473 -16.1716172 -9.2519685 -15.4013015
1960
      16.2616822
                                                                   10.7692308
```

```
plot(growth,type = "1", col = "red")
```



# ggplot2 ile Veri Görselleştirme



Bu bölümde ggplot2 paketi ile verilerin nasıl görselleştirldiğine bakacağız. ggplot2 grafiklerin dil bilgisi (grammar of graphics) prensiplerini temel alarak oluşturulmuştur. Bu prensiplere göre her grafik aynı parçalardan oluşturulabilir: bir veri seti, koordinat sistemi, ve "geom"lar - veri noktalarını temsil eden görsel işaretler.

ggplot2 ile veri görselleştirebilmemiz için önce grafik yapısını iyi tanımamız gerekiyor. Yatay eksen x ekseni, dikey eksen ise y ekseni olarak kabul ediliyor. Veri görselleştirmede ggplot() fonksiyonunu kullanıyoruz. ggplot() fonksiyonu içinde veri seti ismi ve aes() adlı estetik argümanına yatay ve dikey eksende kullanacağımız değişkenler (sütun isimleri) ile yer veriyoruz. Sonrasında, tercih edeceğimiz grafik tipine göre, geom fonksiyonlarından birini kullanacağız. Sıklıkla kullanılan geom fonksiyonları şunlardır:

- Nokta grafiği için geom\_point()
- Cubuk veya sütun grafik için geom\_col() ve geom\_bar()
- Çizgi grafiği için geom\_line()
- Histogram grafiği için geom\_histogram()

• Boxplot grafiği için geom\_boxplot()

### Saçılım Grafikleri

Saçılım grafiği, genellikle fizik ve istatistik gibi bilimlerde kullanılan bir grafik türüdür. Saçılım grafiği, iki değişken arasındaki ilişkiyi görsel olarak göstermek için kullanılır. Bir eksende bir değişkenin değerleri, diğer eksende ise diğer değişkenin değerleri yer alır, ve her veri noktası bu iki değişkenin birleşimini temsil eder. Saçılım grafiği, veri noktalarının dağılımını, yoğunluklarını, odaklanma noktalarını ve olası eğilimleri anlamak için kullanılır. Bu grafik, veri setindeki aykırı değerleri tespit etmek, iki değişken arasındaki ilişkiyi değerlendirmek ve korelasyonu görsel olarak incelemek için oldukça kullanışlıdır.

Saçılım grafiği kullanarak, iki değişken arasındaki ilişkinin doğası hakkında bilgi edinebilirsiniz. Örneğin, pozitif bir korelasyon varsa, veri noktaları genellikle yukarı doğru bir eğilim gösterirken, negatif bir korelasyon varsa, veri noktaları genellikle aşağı doğru bir eğilim gösterir. Korelasyon olmaması durumunda ise veri noktaları dağınık bir şekilde yayılmış olur. Saçılım grafiği, istatistiksel analizlerde veri keşfi yapmak ve ilişkileri anlamak için önemli bir araçtır.

```
library(ggplot2)
library(dplyr)

Attaching package: 'dplyr'

The following objects are masked from 'package:stats':
    filter, lag

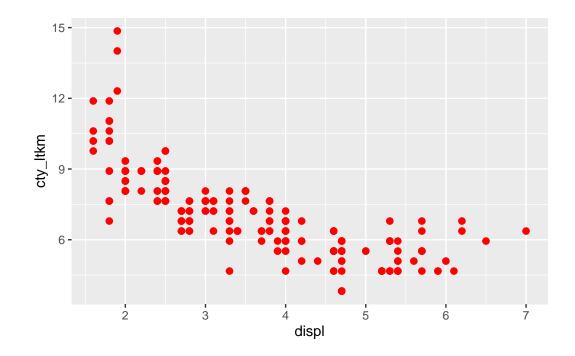
The following objects are masked from 'package:base':
    intersect, setdiff, setequal, union

# Bir önceki bölümde üretilen yeni değişkenleri mpg veri setine yine ekleyelim.

# litre başına km hesaplama
galonmil_to_ltkm <- function(x){
    km <- x * 1.609/3.79
    return(km)
}</pre>
```

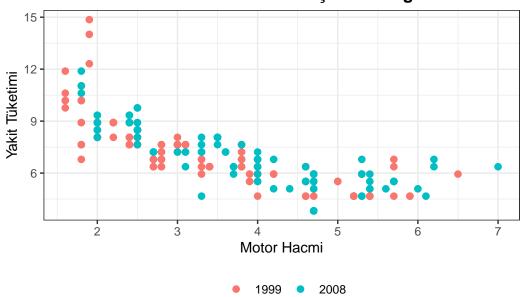
```
df <- mpg
df$cty_ltkm <- galonmil_to_ltkm(df$cty)
df$hwy_ltkm <- galonmil_to_ltkm(df$hwy)

p1 <- ggplot(df,aes(x=displ,y=cty_ltkm)) +
   geom_point(size=2,color="red")
p1</pre>
```

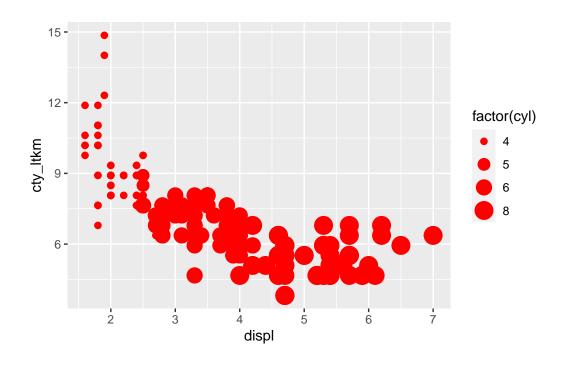


```
# gruplar düzeyinde grafiği çizdirme
p2 <- ggplot(df,aes(x=displ,y=cty_ltkm,colour=as.factor(year))) +
    geom_point(size=2) +
    # grafiğe başlık ekleme
    ggtitle("Motor Hacmi ve Yakıt Tüketimi Saçılım Grafiği") +
    #eksenleri isimlendirme
    xlab("Motor Hacmi") +
    ylab("Yakıt Tüketimi")+
    theme_bw() + # tema değiştirme
    theme(legend.position = "bottom", # gruplama değişkeninin poziyounun değiştirme
        plot.title = element_text(face = "bold"), # kalın başlık
        legend.title = element_blank()) # grup başlığını kaldırma</pre>
```



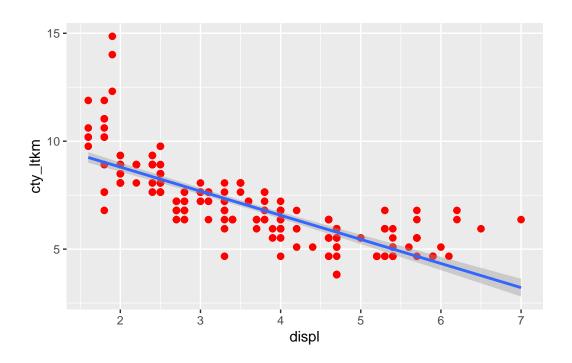


```
ggplot(df,aes(x=displ,y=cty_ltkm)) +
  geom_point(aes(size=factor(cyl)),color="red")
```

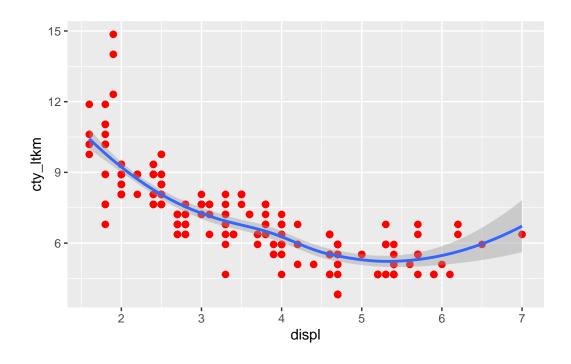


```
# grafiğe model eğrisi ekleme
p1 + geom_smooth(method = lm, se = TRUE)
```

`geom\_smooth()` using formula = 'y ~ x'

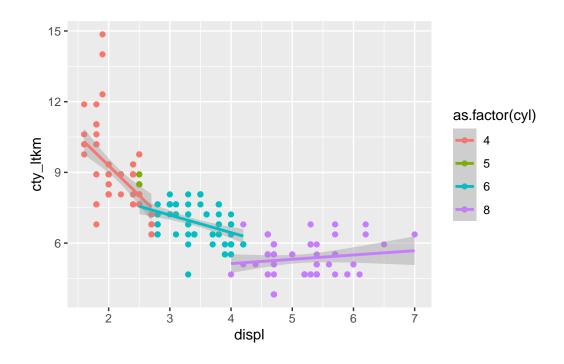


```
p1 + geom_smooth(method = loess, se = TRUE)
```



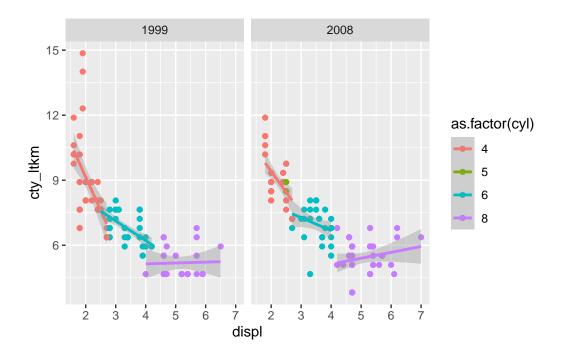
```
# grup düzeyinde model eğrileri ve saçılım grafiği
p3 <- df %>%
    ggplot(aes(x=displ,y=cty_ltkm,color=as.factor(cyl))) +
    geom_point() +
    geom_smooth(method = lm, se = TRUE)
p3
```

`geom\_smooth()` using formula = 'y ~ x'

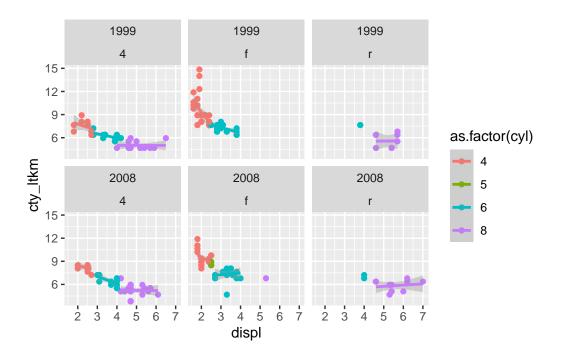


# grup ve yıl düzeyinde model eğrileri ve saçılım grafiği p3 + facet\_wrap(~ year)

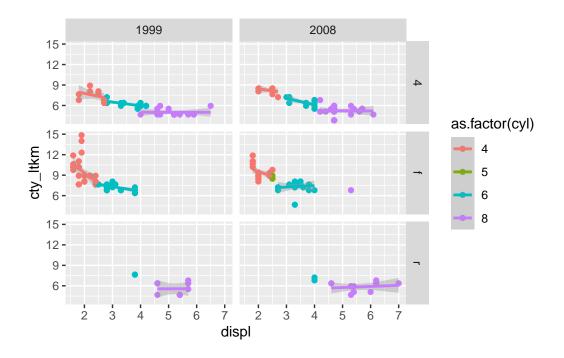
`geom\_smooth()` using formula = 'y ~ x'



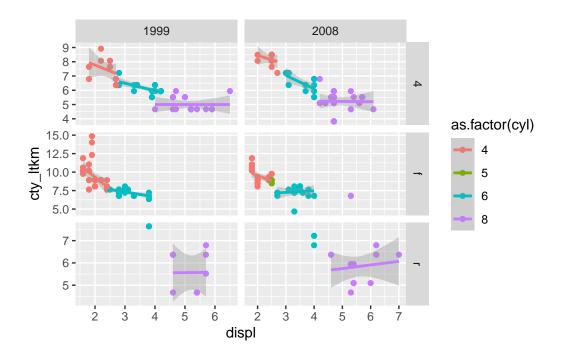
p3 + facet\_wrap(~ year+drv)



p3 + facet\_grid(drv ~ year) # eksen aralıkları sabit



p3 + facet\_grid(drv ~ year, scales = "free") # eksen aralıkları değişken



### Zaman Serisi Grafikleri

Zaman serisi grafikleri, zamanla değişen verileri görsel olarak temsil etmek için kullanılan grafiklerdir. Bu tür grafikler, belirli bir süre boyunca gözlemlenen verileri analiz etmek, eğilimleri belirlemek, dönemsel desenleri tanımak ve istatistiksel analizler yapmak için yaygın olarak kullanılır. Zaman serisi verileri genellikle sabit aralıklarla veya farklı zaman dilimlerinde toplanır. En yaygın olan türü çizgi grafikleri olmakla birlikte sütun ve alan grafikleri de zaman serilerinin görselleştirilmesinde kullanılabilmektedir.

Örnekler ggplot2 paketi ile birlikte gelen economics veri seti ile yapılacaktır.

#### economics

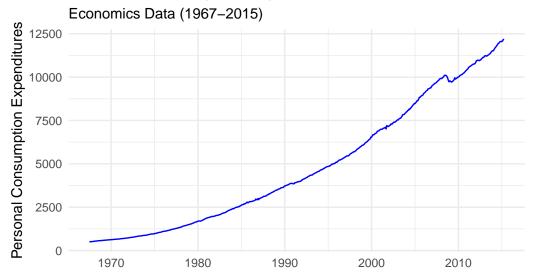
#### # A tibble: 574 x 6 date pop psavert uempmed unemploy рсе <date> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> 507. 198712 12.6 2944 1 1967-07-01 4.5 2 1967-08-01 510. 198911 12.6 4.7 2945 3 1967-09-01 516. 199113 11.9 4.6 2958 512. 199311 4 1967-10-01 12.9 4.9 3143 517. 199498 5 1967-11-01 12.8 4.7 3066

```
6 1967-12-01 525. 199657
                             11.8
                                       4.8
                                               3018
7 1968-01-01 531. 199808
                                       5.1
                                               2878
                              11.7
8 1968-02-01 534. 199920
                              12.3
                                       4.5
                                               3001
9 1968-03-01 544. 200056
                              11.7
                                       4.1
                                               2877
10 1968-04-01 544 200208
                              12.3
                                       4.6
                                               2709
# i 564 more rows
```

#### summary(economics)

```
date
                                            pop
                                                           psavert
                          рсе
                     Min. : 506.7
                                                        Min. : 2.200
       :1967-07-01
                                       Min.
                                              :198712
                                       1st Qu.:224896
                                                         1st Qu.: 6.400
1st Qu.:1979-06-08
                     1st Qu.: 1578.3
Median :1991-05-16
                     Median : 3936.8
                                       Median :253060
                                                        Median: 8.400
Mean
       :1991-05-17
                     Mean
                            : 4820.1
                                       Mean
                                              :257160
                                                        Mean
                                                               : 8.567
3rd Qu.:2003-04-23
                     3rd Qu.: 7626.3
                                       3rd Qu.:290291
                                                         3rd Qu.:11.100
       :2015-04-01
                            :12193.8
                                            :320402
                                                               :17.300
Max.
                     Max.
                                       Max.
                                                        Max.
   uempmed
                    unemploy
Min.
       : 4.000
                 Min.
                        : 2685
1st Qu.: 6.000
                1st Qu.: 6284
Median : 7.500
                Median : 7494
Mean
      : 8.609
                 Mean
                        : 7771
3rd Qu.: 9.100
                 3rd Qu.: 8686
Max.
      :25.200
                        :15352
                 Max.
 p4 <- economics %>%
   ggplot(aes(x=date,y=pce)) +
   geom_line(color="blue") +
   theme_minimal() +
   labs(x = "",
        y = "Personal Consumption Expenditures",
        title = "Personal Consumption Expenditures Time Series",
        caption = "Economics Data",
        subtitle = "Economics Data (1967-2015)")
 p4
```

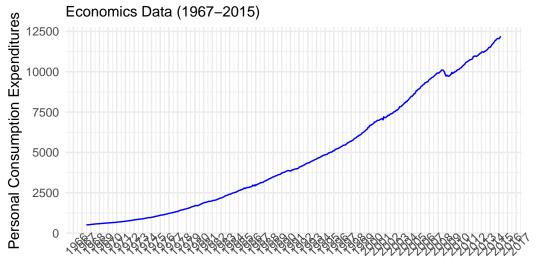
### Personal Consumption Expenditures Time Series



**Economics Data** 

```
# zaman eksenini ayarlama
p4 +
   scale_x_date(date_breaks = "1 year", date_labels = "%Y") +
   theme(axis.text.x = element_text(angle = 45), legend.position = "top")
```

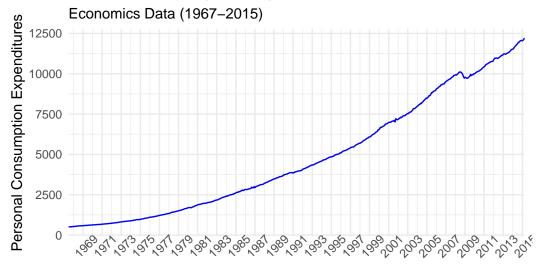
## Personal Consumption Expenditures Time Series



**Economics Data** 

```
p4 +
    scale_x_date(date_breaks = "2 year", date_labels = "%Y",expand = c(0,0)) +
    theme(axis.text.x = element_text(angle = 45), legend.position = "top")
```

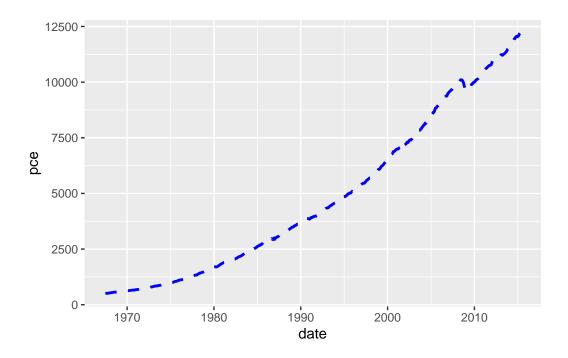
### Personal Consumption Expenditures Time Series



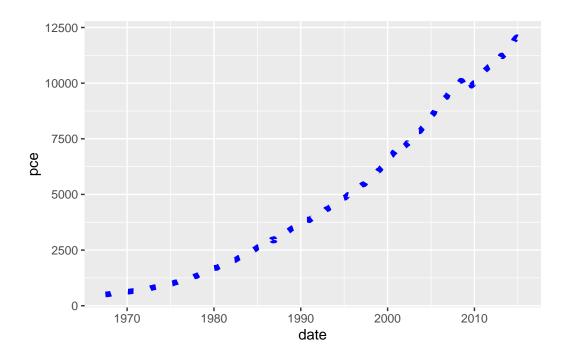
**Economics Data** 

```
# çizgi türü değiştirilebilir
economics %>%
   ggplot(aes(x=date,y=pce)) +
   geom_line(linetype = "dashed", size = 1, colour = "blue")
```

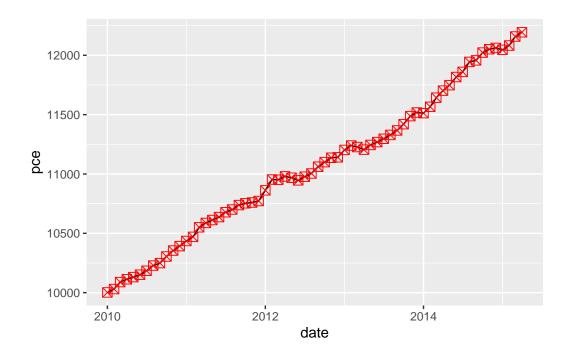
Warning: Using `size` aesthetic for lines was deprecated in ggplot2 3.4.0. i Please use `linewidth` instead.



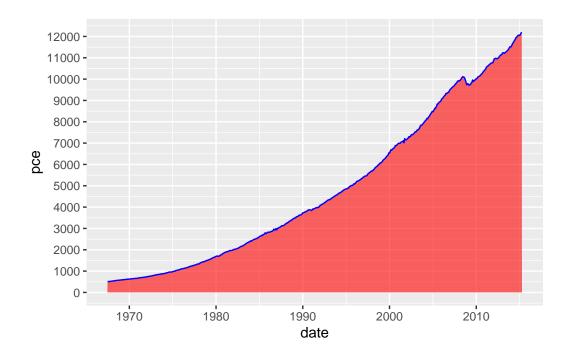
```
economics %>%
  ggplot(aes(x=date,y=pce)) +
  geom_line(linetype = "dotted", size = 2, colour = "blue")
```



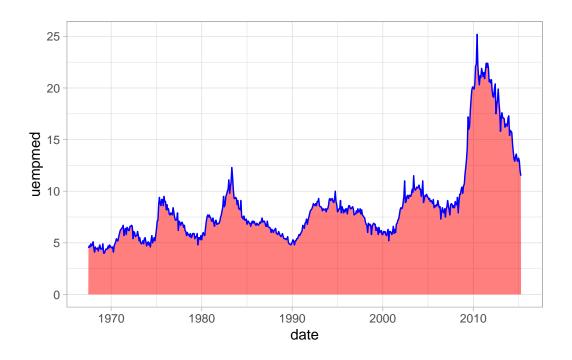
```
# zaman grafiğine noktalar ekleme
economics %>%
  filter(lubridate::year(date) >= 2010) %>%
  ggplot(aes(x=date,y=pce)) +
  geom_line()+
  geom_point(size = 3, shape= 7, colour = "red")
```



```
# gölgeli zaman grafiği
economics %>%
   ggplot(aes(x=date,y=pce)) +
   geom_area(color="blue",fill="red",alpha=0.6) +
   # y ekseni aralıklarını ayarlama
   scale_y_continuous(breaks = seq(0, max(economics$pce), by = 1000))
```



```
economics %>%
  ggplot(aes(x=date,y=uempmed )) +
  geom_area(color="blue",fill="red",alpha=0.5) +
  theme_light()
```

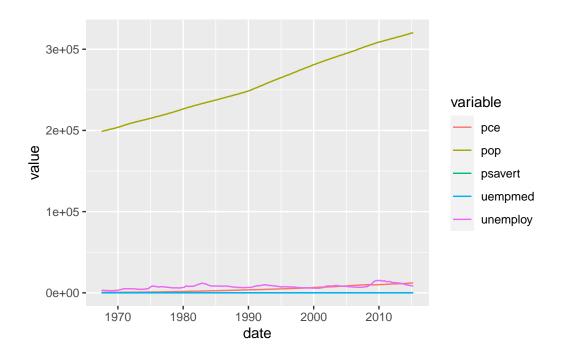


# çoklu zaman serisi grafiği
economics\_long

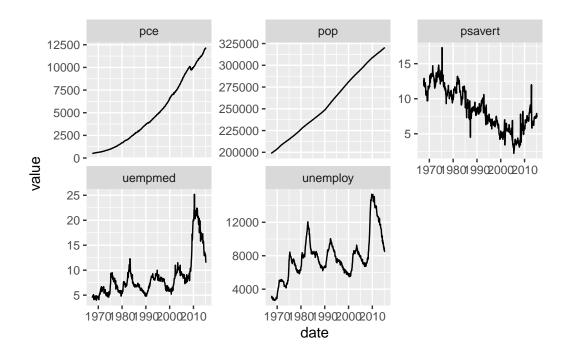
```
# A tibble: 2,870 x 4
  date
              variable value value01
  <date>
              <chr>
                       <dbl>
                                <dbl>
                        507. 0
1 1967-07-01 pce
2 1967-08-01 pce
                        510. 0.000265
                        516. 0.000762
3 1967-09-01 pce
4 1967-10-01 pce
                        512. 0.000471
5 1967-11-01 pce
                        517. 0.000916
6 1967-12-01 pce
                        525. 0.00157
                        531. 0.00207
7 1968-01-01 pce
8 1968-02-01 pce
                        534. 0.00230
9 1968-03-01 pce
                        544. 0.00322
10 1968-04-01 pce
                        544 0.00319
# i 2,860 more rows
```

```
# serilerin ölçekleri farklı
economics_long %>%
   ggplot(aes(x=date,y=value,color=variable))+
```

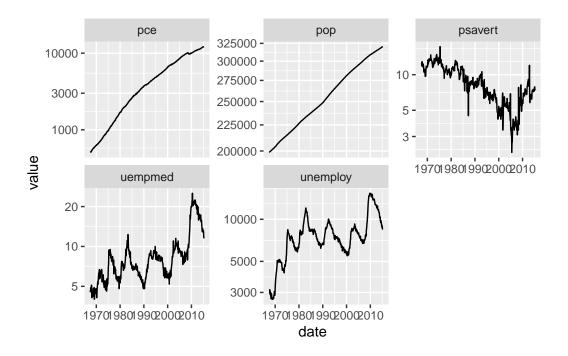
### geom\_line()



```
economics_long %>%
  ggplot(aes(x=date,y=value))+
  geom_line() +
  facet_wrap(~variable,scales = "free_y")
```



```
economics_long %>%
  ggplot(aes(x=date,y=value))+
  geom_line() +
  facet_wrap(~variable,scales = "free_y")+
  scale_y_log10() # y eksenlerinin logatirması alınır
```



### Sütun Grafikleri

Sütun grafikleri, verileri kategorik veya gruplara göre temsil etmek için kullanılan bir grafik türüdür. Bu grafik türü, farklı kategorilerin veya grupların sayısal değerlerini karşılaştırmak veya görselleştirmek için kullanılır. Sütun grafikleri dikey çubuklardan oluşur ve her çubuk, bir kategori veya grup için bir değeri temsil eder. Sütun grafiklerinin temel bileşenleri şunlardır:

- 1. Yatay Eksen (X-Eksen): Bu eksende kategoriler veya gruplar yer alır. Örneğin, bir yıl boyunca aylar, ürün kategorileri, bölgeler veya şirket departmanları gibi farklı kategoriler olabilir.
- 2. **Dikey Eksen (Y-Eksen):** Bu eksende sayısal değerler yer alır ve sütunların yükseklikleri bu değerleri temsil eder. Değerler genellikle sayısal verilerdir ve karşılaştırılabilir bir ölçü birimi içinde bulunurlar.
- 3. **Sütunlar:** Sütunlar, her bir kategori veya grup için bir değeri temsil eder. Sütunların yükseklikleri, karşılaştırılan değerlerin büyüklüğünü veya ilişkilerini gösterir.

Sütun grafikleri, aşağıdaki amaçlar için kullanılır:

Karşılaştırmalar: Farklı kategorilerin veya grupların değerlerini karşılaştırmak için kullanılır. Örneğin, farklı ülkelerin gayri safi yurtiçi hasıla (GSYİH) değerlerini karşılaştırmak için sütun grafikleri kullanılabilir.

- Zaman İçi Değişim: Zaman serisi verilerini temsil etmek için kullanılabilir. Her sütun, belirli bir zaman dilimindeki değerleri gösterebilir.
- Kategorik Verilerin İncelenmesi: Ürün kategorileri, şirket departmanları veya müşteri segmentleri gibi kategorik verilerin analizi için kullanılabilir.

Sütun grafikleri, verileri görsel olarak anlamak ve veriler arasındaki farkları veya eğilimleri vurgulamak için etkili bir araçtır. Aynı zamanda verilerin daha kolay anlaşılmasına yardımcı olabilir ve karar verme süreçlerine katkı sağlayabilir.

Örnekler ggplot2 paketi ile birlikte gelen diamonds veri seti ile yapılacaktır.

#### diamonds

```
# A tibble: 53,940 x 10
   carat cut
                    color clarity depth table price
                                                                         z
                                                                  у
   <dbl> <ord>
                    <ord> <ord>
                                    <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl>
   0.23 Ideal
                           SI2
                                     61.5
                                              55
                                                        3.95
                                                               3.98
                                                                     2.43
                    Ε
                                                   326
 2 0.21 Premium
                    Ε
                           SI1
                                     59.8
                                              61
                                                   326
                                                        3.89
                                                               3.84
                                                                     2.31
   0.23 Good
                    Ε
                                                        4.05
                                                               4.07
 3
                           VS1
                                     56.9
                                              65
                                                   327
                                                                     2.31
   0.29 Premium
                    Ι
                           VS2
                                     62.4
                                              58
                                                   334
                                                        4.2
                                                               4.23
                                                                     2.63
   0.31 Good
                    J
                           SI2
                                     63.3
                                              58
                                                   335
                                                        4.34
                                                               4.35
                                                                     2.75
                                     62.8
 6 0.24 Very Good J
                           VVS2
                                              57
                                                   336
                                                        3.94
                                                               3.96
                                                                     2.48
7
   0.24 Very Good I
                           VVS1
                                     62.3
                                              57
                                                   336
                                                        3.95
                                                               3.98
                                                                     2.47
   0.26 Very Good H
                           SI1
                                     61.9
                                              55
                                                   337
                                                        4.07
                                                               4.11
                                                                     2.53
   0.22 Fair
                           VS2
                                     65.1
                                                   337
                                                        3.87
                                                               3.78
                                                                     2.49
                    Ε
                                              61
                                                               4.05
10 0.23 Very Good H
                           VS1
                                     59.4
                                              61
                                                   338
                                                        4
                                                                     2.39
# i 53,930 more rows
```

#### glimpse(diamonds)

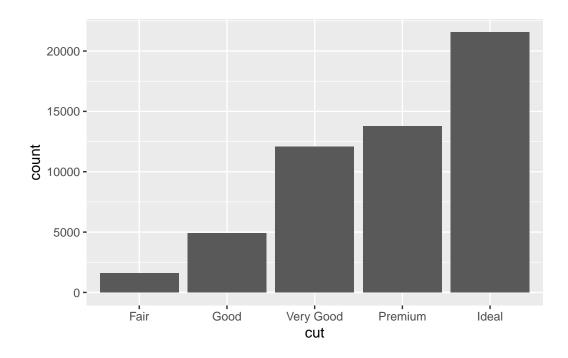
```
Rows: 53,940
Columns: 10
          <dbl> 0.23, 0.21, 0.23, 0.29, 0.31, 0.24, 0.24, 0.26, 0.22, 0.23, 0.~
$ carat
$ cut
          <ord> Ideal, Premium, Good, Premium, Good, Very Good, Very Good, Ver~
$ color
          <ord> E, E, E, I, J, J, I, H, E, H, J, J, F, J, E, E, I, J, J, I,~
$ clarity <ord> SI2, SI1, VS1, VS2, SI2, VVS2, VVS1, SI1, VS2, VS1, SI1, VS1, ~
$ depth
          <dbl> 61.5, 59.8, 56.9, 62.4, 63.3, 62.8, 62.3, 61.9, 65.1, 59.4, 64~
$ table
          <dbl> 55, 61, 65, 58, 58, 57, 57, 55, 61, 61, 55, 56, 61, 54, 62, 58~
$ price
          <int> 326, 326, 327, 334, 335, 336, 336, 337, 337, 338, 339, 340, 34~
$ x
          <dbl> 3.95, 3.89, 4.05, 4.20, 4.34, 3.94, 3.95, 4.07, 3.87, 4.00, 4.~
          <dbl> 3.98, 3.84, 4.07, 4.23, 4.35, 3.96, 3.98, 4.11, 3.78, 4.05, 4.~
$ y
$ z
          <dbl> 2.43, 2.31, 2.31, 2.63, 2.75, 2.48, 2.47, 2.53, 2.49, 2.39, 2.~
```

#### summary(diamonds)

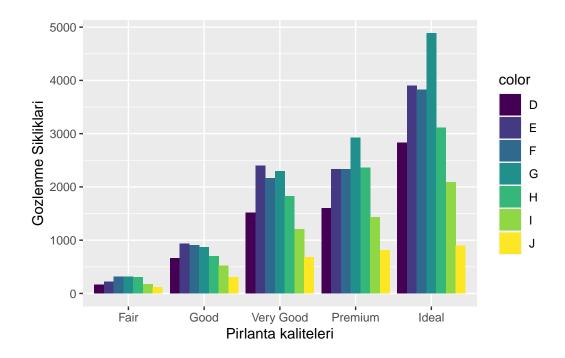
ggplot(diamonds, aes(cut)) +

geom\_bar()

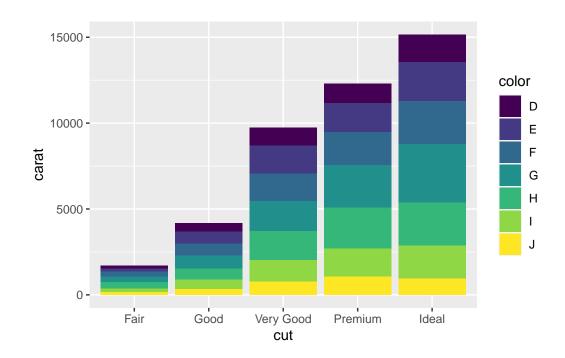
```
depth
    carat
                        cut
                                    color
                                                 clarity
Min.
                                                               Min.
       :0.2000
                 Fair
                          : 1610
                                    D: 6775
                                              SI1
                                                      :13065
                                                                      :43.00
1st Qu.:0.4000
                                    E: 9797
                                                      :12258
                                                               1st Qu.:61.00
                 Good
                           : 4906
                                              VS2
Median :0.7000
                                                               Median :61.80
                 Very Good:12082
                                    F: 9542
                                              SI2
                                                      : 9194
Mean
       :0.7979
                 Premium :13791
                                    G:11292
                                              VS1
                                                      : 8171
                                                               Mean
                                                                      :61.75
3rd Qu.:1.0400
                 Ideal
                           :21551
                                    H: 8304
                                              VVS2
                                                      : 5066
                                                               3rd Qu.:62.50
       :5.0100
                                                      : 3655
Max.
                                    I: 5422
                                              VVS1
                                                                      :79.00
                                                               Max.
                                    J: 2808
                                              (Other): 2531
    table
                    price
                                       X
                                                         У
Min.
       :43.00
                Min.
                       : 326
                                 Min.
                                        : 0.000
                                                  Min.
                                                        : 0.000
1st Qu.:56.00
                                 1st Qu.: 4.710
                1st Qu.:
                          950
                                                  1st Qu.: 4.720
Median :57.00
                Median: 2401
                                 Median : 5.700
                                                  Median : 5.710
       :57.46
                      : 3933
                                        : 5.731
                                                          : 5.735
Mean
                Mean
                                 Mean
                                                  Mean
3rd Qu.:59.00
                3rd Qu.: 5324
                                 3rd Qu.: 6.540
                                                  3rd Qu.: 6.540
       :95.00
                                                  Max.
                                                          :58.900
Max.
                Max.
                       :18823
                                 Max.
                                        :10.740
      z
Min. : 0.000
1st Qu.: 2.910
Median : 3.530
Mean
     : 3.539
3rd Qu.: 4.040
Max.
       :31.800
 # sıklık durumunu görselleştirme
```



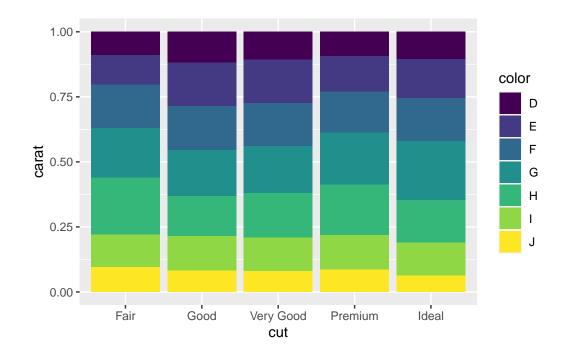
```
ggplot(diamonds, aes(cut, fill = color)) +
  geom_bar(position = position_dodge()) +
  xlab("Pirlanta kaliteleri") +
  ylab("Gozlenme Sikliklari")
```



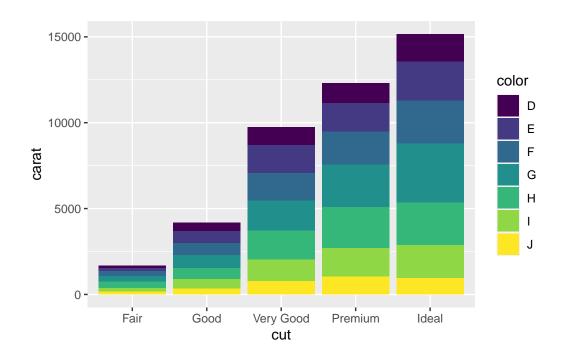
ggplot(diamonds, aes(x=cut, y=carat,fill = color)) +
 geom\_bar(stat = "identity")



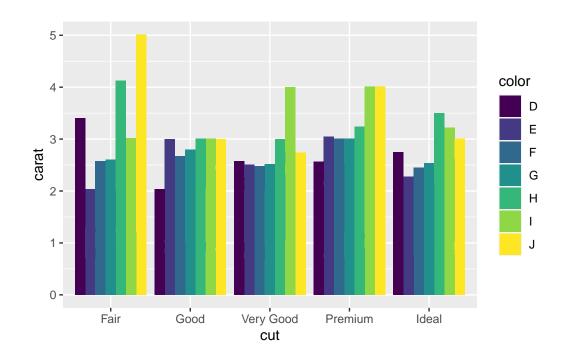
```
ggplot(diamonds, aes(x=cut, y=carat,fill = color)) +
  # fill ile oransal olarak gösterim yapılır
  geom_bar(stat = "identity",position = "fill")
```



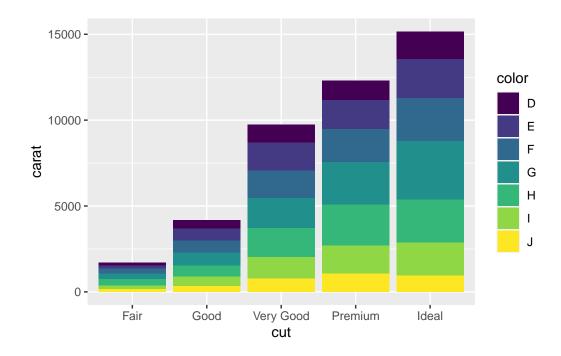
```
ggplot(diamonds, aes(x=cut,y=carat, fill = color)) +
geom_col() # y ekseni toplanarak yığılmış
```



ggplot(diamonds, aes(x=cut,y=carat,, fill = color)) +
 geom\_col(position = "dodge") # y ekseni değerleri



```
ggplot(diamonds, aes(x=cut,y=carat, fill = color)) +
geom_col(position = "stack")
```



### Dağılım Grafikleri

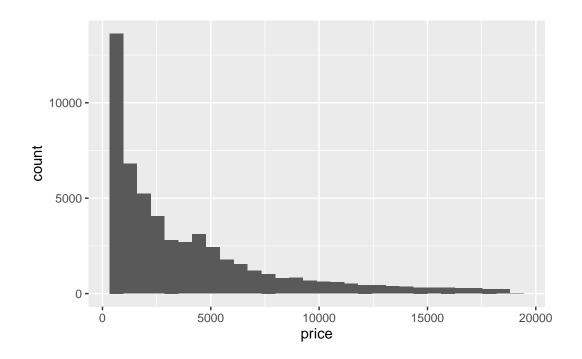
Dağılım grafikleri, veri setinin dağılımını görsel olarak temsil etmek için kullanılan grafik türleridir. Bu grafikler, veri noktalarının, değerlerinin veya gözlemlerinin nasıl dağıldığını incelemek ve veri setindeki desenleri, eğilimleri ve aykırı değerleri anlamak için kullanılır. En yaygın olanı histogram grafikleridir.

Histogram, veri setinin sayısal dağılımını gösteren bir grafiktir. Veri aralığı belli bir aralığa bölen çubuklardan oluşur ve her çubuk, bu aralıktaki veri noktalarının sayısını temsil eder. Histogramlar genellikle sürekli verilerin dağılımını göstermek için kullanılır.

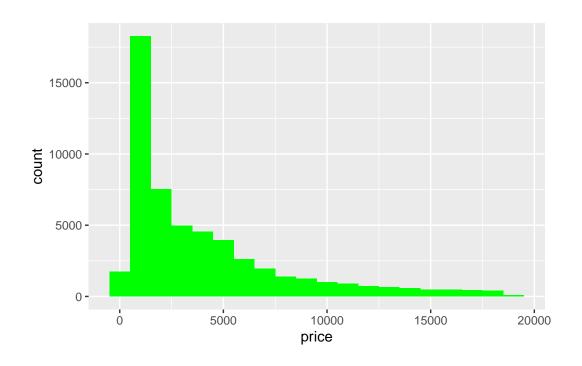
Bunun dışında boxplot (kutu) grafikleri de dağılımı görselleştirmek için kullanılmaktadır. Boxplot, veri setinin beş özet istatistiği (minimum, ilk çeyrek, medyan, üçüncü çeyrek, maksimum) kullanarak veri dağılımını temsil eder. Bu grafik, aykırı değerleri tanımlamak ve merkezi eğilim ile dağılımın yayılmasını görsel olarak incelemek için kullanılır.

```
ggplot(diamonds, aes(price)) +
  geom_histogram()
```

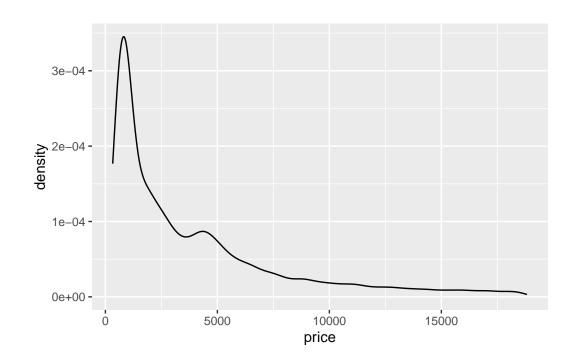
`stat\_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.



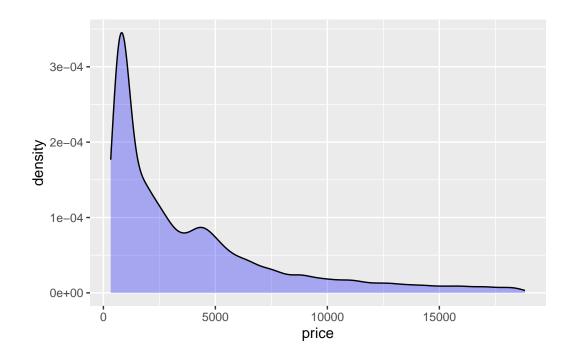
```
ggplot(diamonds, aes(price)) +
  geom_histogram(binwidth = 1000,fill = "green")
```



ggplot(diamonds, aes(price)) +
 geom\_density()



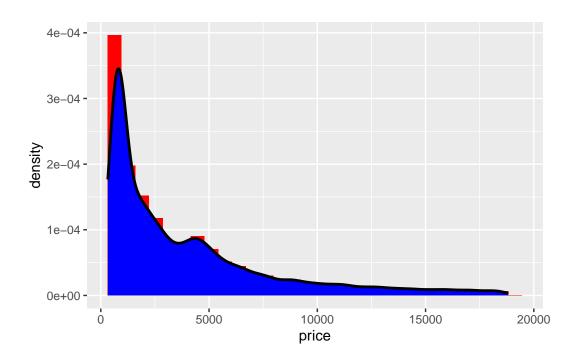
```
ggplot(diamonds, aes(price)) +
  geom_density(alpha = .3, fill = "blue")
```



```
ggplot(diamonds, aes(price)) +
  geom_histogram(aes(y = ..density..),fill = "red") +
  geom_density(size=1,fill = "blue")
```

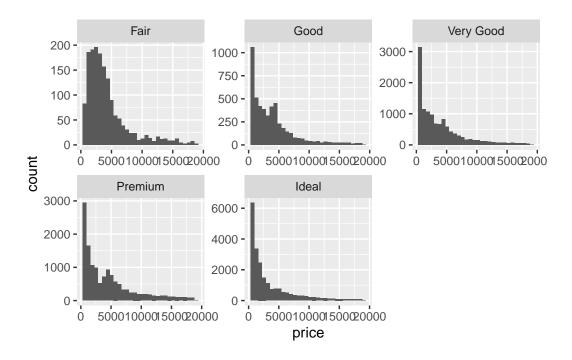
Warning: The dot-dot notation (`..density..`) was deprecated in ggplot2 3.4.0. i Please use `after\_stat(density)` instead.

`stat\_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.



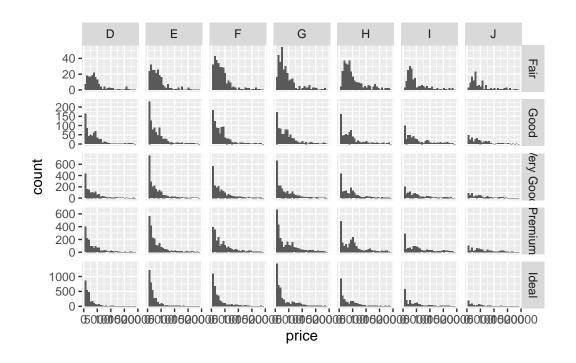
```
ggplot(diamonds, aes(price)) +
  geom_histogram() +
  facet_wrap( ~ cut ,scales = "free" )
```

`stat\_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.

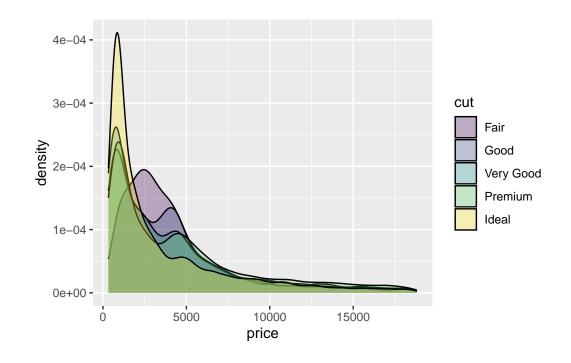


```
ggplot(diamonds, aes(price)) +
  geom_histogram() +
  facet_grid(cut ~ color,scales = "free" )
```

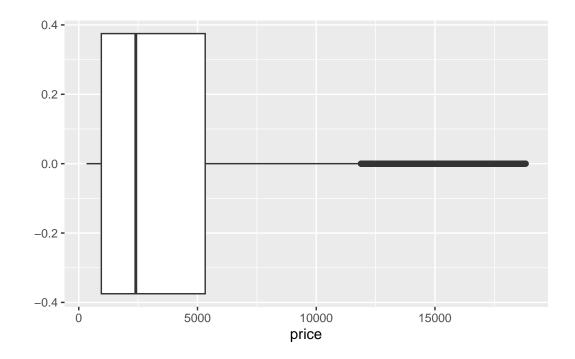
`stat\_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.



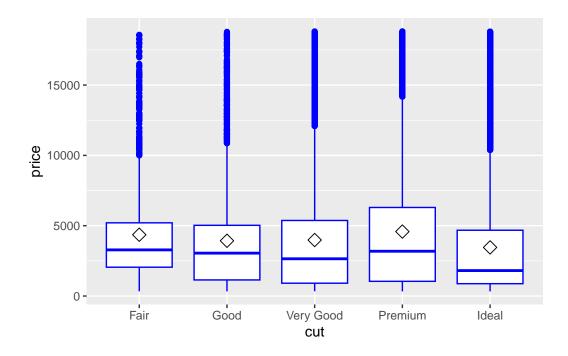
ggplot(diamonds, aes(x=price,fill=cut)) +
geom\_density(alpha=.3)



```
# boxplot
ggplot(diamonds, aes(x=price)) +
  geom_boxplot()
```



```
# boxplot'a ortalama eklemek
ggplot(diamonds, aes(x=cut,y=price)) +
  geom_boxplot(color="blue")+
  stat_summary(fun = "mean", geom = "point", shape = 5, size = 3)
```



# Grafiklerin Kaydedilmesi

Grafik oluşturulduktan sonra, grafik objesini bir değişkende saklayabilirsiniz (aşağıdaki örnekte "grafik" adını kullandık). Grafik objesini bir değişkende sakladıktan sonra, <code>ggsave()</code> fonksiyonunu kullanarak grafik dosyasını kaydedebilirsiniz. Grafikleri ayrıca RStudio penceresinin sağ alt kısmında yer alan <code>Plots</code> sekmesindeki <code>Export</code> ile kayıt altına alabilirsiniz.

# Veri Ön İşleme

Veri ön işleme; istatistiksel modeller kurulmadan önce veri seti üzerinde yapılan bir takım düzeltme, eksik veriyi tamamlama, tekrarlanan verileri kaldırma, dönüştürme, bütünleştirme, temizleme, normalleştirme, boyut indirgeme vb. işlemlerdir. Bu aşamada ister istemez veri üzerinde bilgi keşfi yapılmış olur. Veri önişleme istatistiksel bir modelleme sürecinin büyük kısmını oluşturmaktadır. Kesin bir rakam olmamakla birlikte modelleme sürecinin yarısından fazlasının bu aşamada harcandığını ifade edebiliriz. Veri ön işleme temel anlamda 4 aşamadan oluşmaktadır. Bunlar sırasıyla şu şekildedir:

- 1. **Veri Temizleme :** Eksik verilerin tamamlanması, aykırı değerlerin teşhis edilmesi ve verilerdeki tutarsızlıkların giderilmesi gibi işlemler yapılmaktadır.
- 2. **Veri Birleştirme:** Farklı farklı veri tabanlarında bulunan veri setlerinin tek bir yerde toplanması aşamasının düzenli bir şekilde yürütülmesi sağlanır.
- 3. Veri Dönüştürme: Bu aşamada veriler, modelleme için uygun formlara dönüştürülürler. Veri dönüştürme; düzeltme, birleştirme, genelleştirme ve normalleştirme gibi değişik işlemlerden biri veya bir kaçını içerebilir. Veri normalleştirme, min-max dönüşümü, z standartlaştırması gibi yöntemler en sık kullanılan veri dönüştürme işlemlerinden bazılarıdır.
- 4. Veri İndirgeme: Daha küçük hacimli olarak veri kümesinin indirgenmiş bir örneğinin elde edilmesi amacıyla uygulanır. Bu sayede elde edilen indirgenmiş veri kümesine modelleme teknikleri uygulanarak daha etkin sonuçlar elde edilebilir. Veri Birleştirme (Data Aggregation), Boyut indirgeme (Dimension Reduction), Veri Sıkıştırma (Data Compression), Kesikli hale getirme (Discretization), Özellik Seçimi (Feature Selection) sık kullanılan veri indirgeme işlemlerindendir.

Bu dokümanda eksik veriler (missing values), aykırı değerler (outliers) ve veri normalleştirme işlemleri R uygulamları ile anlatılacaktır.

#### Eksik Veriler

Eksik veriler (kayıp gözlem), veri toplamada kaçınılmaz bir durumdur ve üzerinde dikkatle durulmalıdır. Sistematik bir kayıp gözlem durumu yoksa ortada ciddi bir sorun yoktur. Ama rastgele olmayan bir hata varsa tüm kitleye dair yanlılık olacağı için bu durum göz ardı edilemez.

```
df \leftarrow data.frame(weight = c(rnorm(15, 70, 10), rep(NA, 5)),
                   height = c(rnorm(17, 165, 20), rep(NA, 3)))
  set.seed(12345)
  rows <- sample(nrow(df))</pre>
  df2 <- df[rows, ]</pre>
  # eksik verilerin sorgulanması
  is.na(df2) # sorgulanma
  weight height
14 FALSE FALSE
19
    TRUE
           TRUE
16
    TRUE FALSE
11 FALSE FALSE
18
   TRUE
           TRUE
8
  FALSE FALSE
2
   FALSE FALSE
   FALSE FALSE
17
   TRUE FALSE
13 FALSE FALSE
   FALSE FALSE
7
   FALSE FALSE
1
15 FALSE FALSE
10 FALSE FALSE
12 FALSE FALSE
   FALSE FALSE
4
  FALSE FALSE
20
   TRUE
          TRUE
   FALSE FALSE
3
   FALSE FALSE
  which(is.na(df2)) #konum
[1] 2 3 5 9 18 22 25 38
  sum(is.na(df2)) # toplam eksik veri sayısı
[1] 8
```

```
colSums(is.na(df2)) # değişken düzeyinde eksik veri sayısı
weight height
     5
            3
  df2[!complete.cases(df2), ] #en az bir tane eksik olan satırlar
   weight
            height
19
      NA
                NA
16
      NA 152.5812
18
      NA
                NA
17
      NA 176.3920
20
      NA
  df2[complete.cases(df2), ]$weight
 [1] 67.68882 57.17870 60.46109 75.15763 64.82028 75.72126 72.24502 60.96012
 [9] 87.64753 67.11680 71.85028 60.47471 75.60484 78.62390 79.88002
  # eksik veriden tamamen kurtulma
  na.omit(df2)
     weight
              height
14 67.68882 192.2741
11 57.17870 158.5196
8 60.46109 187.9114
2 75.15763 205.3487
6 64.82028 173.4524
13 75.72126 150.0553
7 72.24502 144.8624
1 60.96012 135.6971
15 87.64753 163.4780
10 67.11680 141.5413
12 71.85028 193.2542
9 60.47471 180.1312
4 75.60484 175.1229
3 78.62390 159.9312
5 79.88002 181.5438
```

```
complete.cases(df2)
 [1]
      TRUE FALSE FALSE
                        TRUE FALSE
                                     TRUE
                                           TRUE
                                                 TRUE FALSE
                                                              TRUE TRUE
                                                                          TRUE
[13]
      TRUE
            TRUE
                  TRUE
                        TRUE
                              TRUE FALSE
                                           TRUE
                                                 TRUE
  df2[complete.cases(df2), ] # dolu olanlar satırlar
     weight
              height
14 67.68882 192.2741
11 57.17870 158.5196
  60.46109 187.9114
  75.15763 205.3487
  64.82028 173.4524
13 75.72126 150.0553
  72.24502 144.8624
   60.96012 135.6971
15 87.64753 163.4780
10 67.11680 141.5413
12 71.85028 193.2542
  60.47471 180.1312
  75.60484 175.1229
  78.62390 159.9312
  79.88002 181.5438
```

```
df2[complete.cases(df2), ]$weight # değişken bazında dolu olan satırlar
```

```
[1] 67.68882 57.17870 60.46109 75.15763 64.82028 75.72126 72.24502 60.96012 [9] 87.64753 67.11680 71.85028 60.47471 75.60484 78.62390 79.88002
```

# **İmputasyon**

İmputasyon terimi, eksik verilerin yerine konulması veya doldurulması işlemine atıfta bulunur. Eksik veriler, bir veri setinde belirli gözlemler veya değişkenler için eksik veya bilinmeyen değerler içeren durumlardır. İstatistiksel analiz yaparken eksik verilerle başa çıkmak önemlidir çünkü eksik veriler, sonuçları yanıltabilir veya analizleri etkileyebilir.

İmputasyon, eksik verileri doldurmak veya tahmin etmek için kullanılan çeşitli istatistiksel yöntemleri ifade eder. İmputasyon işlemi, eksik verileri analizde kullanılabilir hale getirmek

amacıyla yapılır. İmputasyon yöntemleri, veri setinin yapısına ve eksik verilerin nedenlerine bağlı olarak değişebilir. İşte bazı yaygın imputasyon yöntemleri:

- 1. Ortalama Değer İmputasyonu: Eksik veriler, değişkenin ortalama değeri ile doldurulabilir. Bu yöntem, eksik verilerin diğer gözlemlerdeki ortalama değerlere benzer olduğu varsayımına dayanır.
- 2. Medyan Değer İmputasyonu: Eksik veriler, değişkenin medyan değeri ile doldurulabilir. Medyan, verilerdeki aşırı değerlerden etkilenmeyeceği için ortalama değere göre daha dayanıklı bir seçenektir.
- 3. En Yakın Komşu İmputasyonu: Eksik veriler, benzer diğer gözlemlerin değerleri ile doldurulabilir. Bu yöntemde, eksik veriye sahip olan gözlem, diğer gözlemlerin benzerliklerine göre doldurulur.
- 4. Regresyon İmputasyonu: Eksik veri içeren bir değişken, diğer değişkenlerle ilişkilendirilerek tahmin edilebilir. Bu yöntem, eksik verinin diğer değişkenlerle ilişkisini kullanarak doldurur.
- 5. EM (Expectation-Maximization) Algoritması: EM algoritması, eksik veri problemini çözmek için kullanılan bir iteratif istatistiksel yöntemdir. Bu yöntem, eksik verilerin olasılık dağılımlarını tahmin etmek için kullanılır.

İmputasyon yöntemi, veri setinin özelliklerine, eksik verilerin miktarına ve verilerin doğasına bağlı olarak seçilir. Her yöntemin avantajları ve dezavantajları vardır, bu nedenle doğru yöntemi seçmek, analizin doğruluğunu ve güvenilirliğini etkileyebilir. İmputasyonun amacı, eksik verilerin doğru ve güvenilir bir şekilde doldurulmasıdır, böylece analiz sonuçları daha kesin ve anlamlı olur.

```
# eksik verilere basit değer atama
df2$weight2 <- ifelse(is.na(df2$weight),mean(df2$weight, na.rm = TRUE),df2$weight)
df2</pre>
```

```
weight
              height weight2
14 67.68882 192.2741 67.68882
19
                  NA 70.36207
         NA
16
         NA 152.5812 70.36207
11 57.17870 158.5196 57.17870
                  NA 70.36207
18
         NA
8
   60.46109 187.9114 60.46109
2
   75.15763 205.3487 75.15763
   64.82028 173.4524 64.82028
6
17
         NA 176.3920 70.36207
13 75.72126 150.0553 75.72126
 72.24502 144.8624 72.24502
```

```
1 60.96012 135.6971 60.96012
15 87.64753 163.4780 87.64753
10 67.11680 141.5413 67.11680
12 71.85028 193.2542 71.85028
9 60.47471 180.1312 60.47471
4 75.60484 175.1229 75.60484
20
         NA
                 NA 70.36207
3 78.62390 159.9312 78.62390
5 79.88002 181.5438 79.88002
  # tek seferde bütün kolonlardaki eksik verileri ortamala ile doldurmak için
  sapply(df2, function(x) ifelse(is.na(x), mean(x, na.rm = TRUE), x ))
        weight
                 height weight2
 [1,] 67.68882 192.2741 67.68882
 [2,] 70.36207 168.9469 70.36207
 [3,] 70.36207 152.5812 70.36207
 [4,] 57.17870 158.5196 57.17870
 [5,] 70.36207 168.9469 70.36207
 [6,] 60.46109 187.9114 60.46109
 [7,] 75.15763 205.3487 75.15763
 [8,] 64.82028 173.4524 64.82028
 [9,] 70.36207 176.3920 70.36207
[10,] 75.72126 150.0553 75.72126
[11,] 72.24502 144.8624 72.24502
[12,] 60.96012 135.6971 60.96012
[13,] 87.64753 163.4780 87.64753
[14,] 67.11680 141.5413 67.11680
[15,] 71.85028 193.2542 71.85028
[16,] 60.47471 180.1312 60.47471
[17,] 75.60484 175.1229 75.60484
[18,] 70.36207 168.9469 70.36207
[19,] 78.62390 159.9312 78.62390
[20,] 79.88002 181.5438 79.88002
  library(zoo)
  sapply(df2, function(x) ifelse(is.na(x), na.locf(x), x)) # carry forward
        weight
                 height weight2
 [1,] 67.68882 192.2741 67.68882
```

```
[2,] 67.68882 192.2741 70.36207
 [3,] 67.68882 152.5812 70.36207
 [4,] 57.17870 158.5196 57.17870
 [5,] 57.17870 158.5196 70.36207
 [6,] 60.46109 187.9114 60.46109
 [7,] 75.15763 205.3487 75.15763
 [8,] 64.82028 173.4524 64.82028
 [9,] 64.82028 176.3920 70.36207
[10,] 75.72126 150.0553 75.72126
[11,] 72.24502 144.8624 72.24502
[12,] 60.96012 135.6971 60.96012
[13,] 87.64753 163.4780 87.64753
[14,] 67.11680 141.5413 67.11680
[15,] 71.85028 193.2542 71.85028
[16,] 60.47471 180.1312 60.47471
[17,] 75.60484 175.1229 75.60484
[18,] 75.60484 175.1229 70.36207
[19,] 78.62390 159.9312 78.62390
[20,] 79.88002 181.5438 79.88002
  sapply(df2, function(x) ifelse(is.na(x), na.locf(x,fromlast=TRUE), x ))
        weight
                height weight2
 [1,] 67.68882 192.2741 67.68882
 [2,] 67.68882 192.2741 70.36207
 [3,] 67.68882 152.5812 70.36207
 [4,] 57.17870 158.5196 57.17870
 [5,] 57.17870 158.5196 70.36207
 [6,] 60.46109 187.9114 60.46109
 [7,] 75.15763 205.3487 75.15763
 [8,] 64.82028 173.4524 64.82028
 [9,] 64.82028 176.3920 70.36207
[10,] 75.72126 150.0553 75.72126
[11,] 72.24502 144.8624 72.24502
[12,] 60.96012 135.6971 60.96012
[13,] 87.64753 163.4780 87.64753
[14,] 67.11680 141.5413 67.11680
[15,] 71.85028 193.2542 71.85028
[16,] 60.47471 180.1312 60.47471
[17,] 75.60484 175.1229 75.60484
[18,] 75.60484 175.1229 70.36207
```

```
[19,] 78.62390 159.9312 78.62390
[20,] 79.88002 181.5438 79.88002
  sapply(df2, function(x) ifelse(is.na(x), na.approx(x), x )) # linear interpolation
        weight
                height weight2
 [1,] 67.68882 192.2741 67.68882
 [2,] 64.18544 172.4277 70.36207
 [3,] 60.68207 152.5812 70.36207
 [4,] 57.17870 158.5196 57.17870
 [5,] 58.81989 173.2155 70.36207
 [6,] 60.46109 187.9114 60.46109
 [7,] 75.15763 205.3487 75.15763
 [8,] 64.82028 173.4524 64.82028
 [9,] 70.27077 176.3920 70.36207
[10,] 75.72126 150.0553 75.72126
[11,] 72.24502 144.8624 72.24502
[12,] 60.96012 135.6971 60.96012
[13,] 87.64753 163.4780 87.64753
[14,] 67.11680 141.5413 67.11680
[15,] 71.85028 193.2542 71.85028
[16,] 60.47471 180.1312 60.47471
[17,] 75.60484 175.1229 75.60484
[18,] 77.11437 167.5271 70.36207
[19,] 78.62390 159.9312 78.62390
[20,] 79.88002 181.5438 79.88002
  sapply(df2, function(x) ifelse(is.na(x), na.approx(x), x)) # cubic interpolation
        weight
                 height weight2
 [1,] 67.68882 192.2741 67.68882
 [2,] 64.18544 172.4277 70.36207
 [3,] 60.68207 152.5812 70.36207
 [4,] 57.17870 158.5196 57.17870
 [5,] 58.81989 173.2155 70.36207
 [6,] 60.46109 187.9114 60.46109
 [7,] 75.15763 205.3487 75.15763
 [8,] 64.82028 173.4524 64.82028
 [9,] 70.27077 176.3920 70.36207
[10,] 75.72126 150.0553 75.72126
```

```
[11,] 72.24502 144.8624 72.24502
[12,] 60.96012 135.6971 60.96012
[13,] 87.64753 163.4780 87.64753
[14,] 67.11680 141.5413 67.11680
[15,] 71.85028 193.2542 71.85028
[16,] 60.47471 180.1312 60.47471
[17,] 75.60484 175.1229 75.60484
[18,] 77.11437 167.5271 70.36207
[19,] 78.62390 159.9312 78.62390
[20,] 79.88002 181.5438 79.88002
  # KNN (k-nearest neighbor) ile Değer Atama
  library(DMwR2)
  # airquality verisi
  df_air <- tibble::as_tibble(airquality)</pre>
  anyNA(df_air)
[1] TRUE
  # airquality verisindeki Wind değişkeninin bazı değerlerini NA yapalım
  set.seed(1234)
  row_num <- sample(1:nrow(airquality),5)</pre>
  row_num # bu satırdaki değerlere NA atanacak
[1] 28 80 150 101 111
  airquality_2 <- airquality</pre>
  airquality_2[row_num, "Wind"] <- NA
  airquality_2[row_num, "Wind"]
[1] NA NA NA NA NA
  head(airquality_2,20)
```

```
Ozone Solar.R Wind Temp Month Day
1
     41
            190 7.4
                               5
                        67
                                   1
2
     36
            118 8.0
                                   2
                        72
                               5
3
     12
            149 12.6
                       74
                               5
                                   3
4
     18
            313 11.5
                        62
                               5
                                   4
5
     NA
             NA 14.3
                       56
                               5
                                  5
6
     28
             NA 14.9
                               5
                                  6
            299 8.6
                                  7
7
     23
                        65
                               5
8
     19
             99 13.8
                        59
                               5
                                  8
      8
              19 20.1
                                  9
9
                       61
                               5
10
     NA
            194 8.6
                               5 10
                        69
      7
            NA 6.9
                       74
                               5
11
                                  11
12
            256 9.7
                                  12
      16
                        69
                               5
13
            290 9.2
                               5
                                  13
      11
                        66
      14
            274 10.9
                               5
14
                        68
                                  14
15
     18
            65 13.2
                        58
                               5
                                 15
16
     14
            334 11.5
                       64
                               5
                                 16
17
            307 12.0
     34
                       66
                              5 17
18
      6
            78 18.4
                        57
                              5 18
19
     30
            322 11.5
                        68
                               5 19
              44 9.7
                               5 20
20
     11
                        62
```

```
1 28 12.0 10.079819
2 80 5.1 8.765250
3 150 13.2 9.914454
4 101 8.0 6.807361
5 111 10.9 11.237192
```

mean(result\$orig-result\$knn)

#### [1] 0.4791848



Tavsiye

Eksik verilerin analiz edilmesi ve imputasyon konusunda R içerisinde çeşitli kütühaneler bulunmaktadır. Bunlardan en çok bilinenleri mice, VIM, missForest, imputation, mi, Amelia ve Hmisc paketleridir.

# Aykırı Değer Analizi

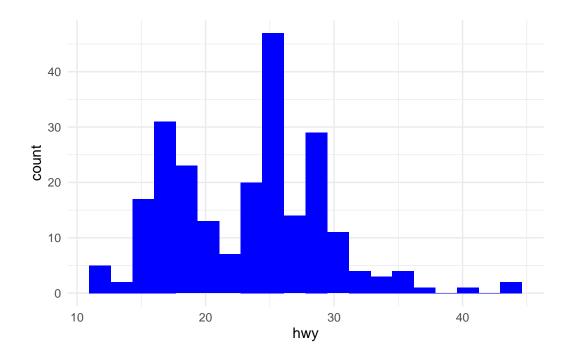
Aykırı değer, diğer gözlemlerden uzak olan, yani diğer veri noktalarından önemli ölçüde farklı olan bir veri noktası olan bir değer veya gözlemdir. Bu dokümanda, tanımlayıcı istatistikler (minimum, maksimum, histogram, kutu grafiği ve yüzdelikler dahil) gibi basit teknikler ve Z-Skoru ile aykırı değer analizi anlatılacaktır.

#### Minumum ve Maximum

```
library(ggplot2)
  # mpg verisindeki hwy değişkeni üzerinden inceleyelim
  summary(mpg$hwy)
  Min. 1st Qu. Median
                           Mean 3rd Qu.
                                            Max.
  12.00
          18.00
                  24.00
                          23.44
                                  27.00
                                           44.00
  min(mpg$hwy)
[1] 12
  max(mpg$hwy)
[1] 44
```

### Histogram

```
ggplot(mpg) +
  aes(x = hwy) +
  geom_histogram(bins = 20, fill = "blue") +
  theme_minimal()
```

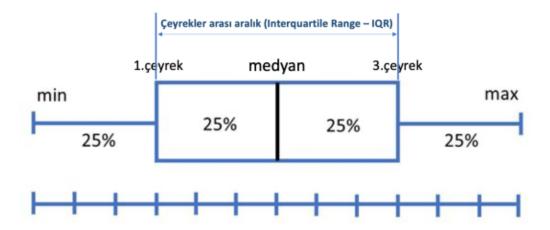


# grafiğiin sağ tarafında kalan gözlemler şüpheli görünüyor.

# **Boxplot**

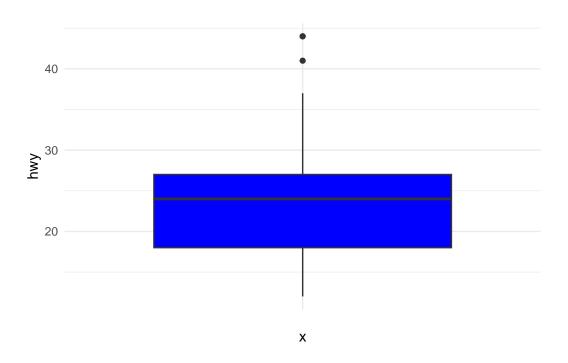
Boxplot, beş konum ölçüsü kullanarak verilerin grafiksel bir sunumunu verir: en küçük değer (min), birinci çeyreklik  $(Q_1)$ , medyan, üçüncü çeyreklik  $(Q_3)$  en büyük değer. Kutunun farklı bölümleri arasındaki boşluk, verilerdeki dağılım (yayılma) ve çarpıklık derecesini gösterir. Bir boxplot grafiği, çeyrekler arası aralık (IQR) kriteri kullanılarak şüpheli bir aykırı değer olarak sınıflandırılan herhangi bir gözlemi görüntüleyerek nicel bir değişkeni görselleştirmeye yardımcı olur

$$I = [Q_1 - 1.5 * IQR; Q_3 + 1.5 * IQR]$$



IQR ise üçüncü ve birinci çeyrek arasındaki farktır. R içerisindeki IQR() fonksiyonu bu amaçla kullanılabilir.

```
# temel istatistiklere erişim
  summary(mpg$hwy)
  Min. 1st Qu.
               Median
                           Mean 3rd Qu.
                                           Max.
 12.00
         18.00
                  24.00
                          23.44
                                  27.00
                                          44.00
  fivenum(mpg$hwy)
[1] 12 18 24 27 44
  ggplot(mpg) +
    aes(x = "", y = hwy) +
    geom_boxplot(fill = "blue") +
    theme_minimal()
```



# outlier degerlerine erişim
boxplot.stats(mpg\$hwy)\$out

### [1] 44 44 41

```
# outier olarak görülen değerlerin konumları
hwy_out <- boxplot.stats(mpg$hwy)$out
hwy_out_sira <- which(mpg$hwy %in% c(hwy_out))
hwy_out_sira</pre>
```

### [1] 213 222 223

```
# outlier olarak görülen satırlar
mpg[hwy_out_sira, ]
```

### # A tibble: 3 x 11

	${\tt manufacturer}$	model	displ	year	cyl	trans	drv	cty	hwy	fl	class
	<chr></chr>	<chr></chr>	<dbl></dbl>	<int></int>	<int></int>	<chr></chr>	<chr></chr>	<int></int>	<int></int>	<chr>&gt;</chr>	<chr>&gt;</chr>
1	volkswagen	jetta	1.9	1999	4	manua~	f	33	44	d	comp~
2	volkswagen	new beetle	1.9	1999	4	manua~	f	35	44	d	subc~
3	volkswagen	new beetle	1.9	1999	4	auto(~	f	29	41	d	subc~

### Yüzdelikler (Percentiles)

5 honda

civic

Bu aykırı değer tespiti yöntemi, yüzdelik dilimlere dayalıdır. Yüzdelikler yöntemiyle, 2,5 ve 97,5 yüzdelik dilimlerin oluşturduğu aralığın dışında kalan tüm gözlemler potansiyel aykırı değerler olarak kabul edilecektir. Aralığı oluşturmak için 1 ve 99 veya 5 ve 95 yüzdelikler gibi diğer yüzdelikler de düşünülebilir.

```
alt_sinir <- quantile(mpg$hwy, 0.025)</pre>
  alt_sinir
2.5%
  14
  ust_sinir <- quantile(mpg$hwy, 0.975)</pre>
  ust_sinir
97.5%
35.175
  # Bu yönteme göre, 14'ün altındaki ve 35.175'in üzerindeki tüm gözlemler,
  # potansiyel aykırı değerler olarak kabul edilecektir.
  outlier_sira <- which(mpg$hwy < alt_sinir | mpg$hwy > ust_sinir)
  outlier_sira
 [1]
         60 66 70 106 107 127 197 213 222 223
  # Bu yönteme göre 11 adet outlier bulunmuştur.
  mpg[outlier_sira,]
# A tibble: 11 x 11
  manufacturer model
                            displ year
                                           cyl trans drv
                                                              cty
                                                                    hwy fl
                                                                               class
   <chr>
                <chr>
                            <dbl> <int> <int> <chr> <int> <int> <chr> <int> <int> <chr>
1 dodge
                dakota pi~
                              4.7
                                   2008
                                             8 auto~ 4
                                                                9
                                                                     12 e
                                                                               pick~
                                   2008
2 dodge
                durango 4~
                              4.7
                                             8 auto~ 4
                                                                9
                                                                     12 e
                                                                               suv
                                             8 auto~ 4
3 dodge
                ram 1500 \sim
                              4.7
                                   2008
                                                                9
                                                                     12 e
                                                                               pick~
4 dodge
                ram 1500 ~
                              4.7
                                   2008
                                             8 manu~ 4
                                                                9
                                                                     12 e
                                                                               pick~
```

4 auto~ f

25

36 r

subc~

1.8 2008

```
6 honda
                               1.8
                                    2008
                                              4 auto~ f
                                                                24
                                                                      36 c
                 civic
                                                                                subc~
                                                                      12 e
7 jeep
                 grand che~
                               4.7
                                    2008
                                              8 auto~ 4
                                                                 9
                                                                                suv
8 toyota
                 corolla
                               1.8
                                    2008
                                              4 manu~ f
                                                                28
                                                                      37 r
                                                                                comp~
9 volkswagen
                 jetta
                               1.9
                                              4 manu~ f
                                                                      44 d
                                    1999
                                                                33
                                                                                comp~
10 volkswagen
                new beetle
                               1.9
                                    1999
                                              4 manu~ f
                                                                35
                                                                      44 d
                                                                                subc~
11 volkswagen
                                              4 auto~ f
                                                                29
                 new beetle
                               1.9
                                    1999
                                                                      41 d
                                                                                subc~
```

```
# Sınırları biraz daha küçültelim
alt_sinir <- quantile(mpg$hwy, 0.01)
ust_sinir <- quantile(mpg$hwy, 0.99)

outlier_sira <- which(mpg$hwy < alt_sinir | mpg$hwy > ust_sinir)

mpg[outlier_sira, ]
```

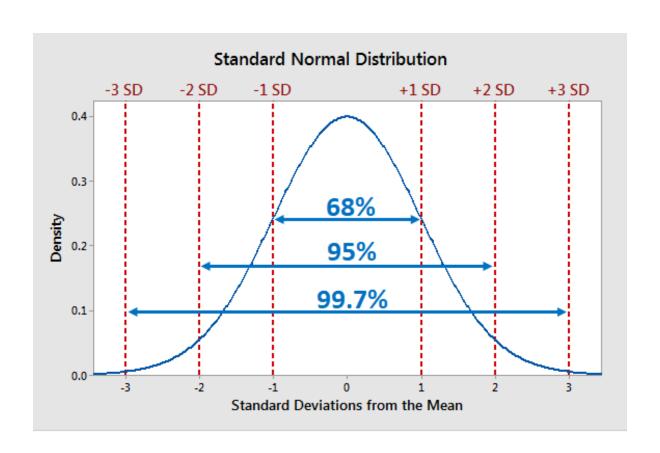
```
# A tibble: 3 x 11
 manufacturer model
                           displ year
                                          cyl trans
                                                     drv
                                                              cty
                                                                    hwy fl
                                                                               class
  <chr>
               <chr>>
                           <dbl> <int> <int> <chr>
                                                     <chr> <int> <int> <chr> <chr>
1 volkswagen
               jetta
                             1.9
                                  1999
                                            4 manua~ f
                                                               33
                                                                     44 d
                                                                               comp~
2 volkswagen
                             1.9
                                  1999
                                            4 manua~ f
                                                               35
                                                                     44 d
               new beetle
                                                                               subc~
3 volkswagen
                                            4 auto(~ f
               new beetle
                             1.9 1999
                                                               29
                                                                     41 d
                                                                               subc~
```

# Buna göre IQR ile elde edildiği gibi 3 adet outlier bulundu.

#### **Z-Skor Yöntemi**

Aykırı değerlerin tespitinde ortalama ve standart sapmanın kulllanıldığı en bilinen yöntemlerdendir ve aşağıdaki şekilde hesaplanır.

```
\begin{split} Z_i &= \frac{(X_i - \mu)}{\sigma} \\ &\text{std\_z} <- \text{ function}(\mathbf{x}) \{ \\ &\text{z=}(\mathbf{x} - \text{mean}(\mathbf{x})) / \text{sd}(\mathbf{x}) \\ &\text{return}(\mathbf{z}) \\ \} \\ &\text{mpg$hwy\_std} <- \text{std\_z(mpg$hwy)} \\ &\text{mpg[,c("hwy","hwy\_std")]} \end{split}
```



```
# A tibble: 234 x 2
     hwy hwy_std
   <int>
           <dbl>
      29
           0.934
 1
2
      29
           0.934
 3
      31
           1.27
 4
      30
           1.10
 5
      26
           0.430
 6
      26
           0.430
7
      27
           0.598
 8
      26
           0.430
9
      25
           0.262
      28
10
           0.766
# i 224 more rows
  # -3 ve +3 sapma dışında kalanları aykırı değer olarak kabul ediyoruz.
  outliers_zskor <- which(mpg$hwy_std < -3 | mpg$hwy_std > +3)
  outliers_zskor
[1] 213 222
  mpg[outliers_zskor,c() ]
# A tibble: 2 x 0
  # bu yönteme göre 2 adet aykırı değer bulunmuştur.
```

# Veri Normalleştirme

Değişkenler farklı ölçeklerde ölçüldüğünde, genellikle analize eşit katkıda bulunmazlar. Örneğin, bir değişkenin değerleri 0 ile 100.000 arasında ve başka bir değişkenin değerleri 0 ile 100 arasında değişiyorsa, daha büyük aralığa sahip değişkene analizde daha büyük bir ağırlık verilecektir. Değişkenleri normalleştirerek, her bir değişkenin analize eşit katkı sağladığından emin olabiliriz. Değişkenleri normalleştirmek için (veya ölçeklendirmek) genellikle min-max ya da z dönüşümü yöntemleri kullanılır.

```
# min-max dönüşümleri
  # 0 ile 1 arasi dönüşüm
  std_0_1 <- function(x) {</pre>
    (x - min(x)) / (max(x) - min(x))
  }
  #-1 ile +1 arası dönüşüm
  std_1_1 <- function(x) {</pre>
    ((x - mean(x)) / max(abs(x - mean(x))))
  }
  # a ile b arası dönüşüm
  std_min_max <- function(x,a,b) {</pre>
    # a min değer
    # b max değer
     (a + ((x - min(x)) * (b - a)) / (max(x) - min(x)))
  set.seed(12345)
  dat \leftarrow data.frame(x = rnorm(20, 10, 3),
                    y = rnorm(20, 30, 8),
                     z = rnorm(20, 25, 5))
  dat
                    У
1 11.756586 36.23698 30.64255
2 12.128398 41.64628 13.09821
  9.672090 24.84537 19.69867
  8.639508 17.57490 29.68570
5 11.817662 17.21832 29.27226
  4.546132 44.44078 32.30365
7 11.890296 26.14682 17.93451
8 9.171448 34.96304 27.83702
9 9.147521 34.89699 27.91594
10 7.242034 28.70151 18.46601
11 9.651257 36.49499 22.29807
12 15.451936 47.57467 34.73846
13 11.111884 46.39352 25.26795
14 11.560649 43.05957 26.75831
15 7.748404 32.03417 21.64512
16 12.450700 33.92951 26.38977
```

```
17 7.340927 27.40731 28.45586
18 9.005267 16.70360 29.11898
19 13.362138 44.14187 35.72533
20 10.896171 30.20641 13.26528
```

#### summary(dat)

```
У
Min. : 4.546
                Min. :16.70
                               Min. :13.10
1st Qu.: 8.914
               1st Qu.:27.09
                               1st Qu.:21.16
               Median :34.41
Median :10.284
                               Median :27.30
     :10.230
               Mean :33.23
                                    :25.53
Mean
                               Mean
3rd Qu.:11.836
                3rd Qu.:42.00
                               3rd Qu.:29.38
Max. :15.452
                Max. :47.57
                               Max.
                                    :35.73
```

#### apply(dat, 2, std\_0\_1)

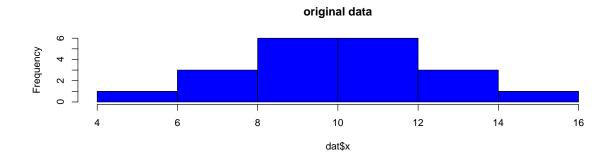
У [1,] 0.6611575 0.63274053 0.775368144 [2,] 0.6952505 0.80796300 0.000000000 [3,] 0.4700211 0.26373477 0.291705877 [4,] 0.3753393 0.02822392 0.733080320 [5,] 0.6667578 0.01667340 0.714808256 [6,] 0.0000000 0.89848463 0.848779748 [7,] 0.6734179 0.30589231 0.213738973 [8,] 0.4241150 0.59147416 0.651378062 [9,] 0.4219211 0.58933460 0.654866001 [10,] 0.2471988 0.38864587 0.237228478 [11,] 0.4681108 0.64109819 0.406585628 [12,] 1.0000000 1.00000000 0.956385878 [13,] 0.6020419 0.96173940 0.537838847 [14,] 0.6431912 0.85374322 0.603705080 [15,] 0.2936301 0.49659993 0.377728555 [16,] 0.7248037 0.55799517 0.587417289 [17,] 0.2562668 0.34672297 0.678727553 [18,] 0.4088772 0.00000000 0.708033996 [19,] 0.8083774 0.88880212 1.000000000 [20,] 0.5822623 0.43739366 0.007383637

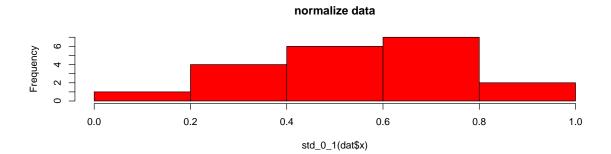
### library(dplyr)

Attaching package: 'dplyr'

```
The following objects are masked from 'package:stats':
    filter, lag
The following objects are masked from 'package:base':
    intersect, setdiff, setequal, union
  dat %>% mutate_all(std_0_1) %>% summary()
                                          z
        :0.0000
                          :0.0000
                                           :0.0000
 Min.
                  Min.
                                    Min.
 1st Qu.:0.4005
                  1st Qu.:0.3365
                                    1st Qu.:0.3562
 Median :0.5261
                  Median :0.5737
                                    Median :0.6275
        :0.5211
                          :0.5354
                                           :0.5492
 Mean
                  Mean
                                    Mean
 3rd Qu.:0.6684
                  3rd Qu.:0.8194
                                    3rd Qu.:0.7194
        :1.0000
                          :1.0000
                                           :1.0000
 Max.
                  Max.
                                    Max.
  dat %>% mutate_all(std_1_1) %>% summary()
       Х
 Min.
        :-1.000000
                     Min.
                            :-1.00000
                                         Min.
                                                :-1.0000
 1st Qu.:-0.231502
                     1st Qu.:-0.37143
                                         1st Qu.:-0.3514
 Median: 0.009603
                     Median : 0.07154
                                         Median: 0.1426
                             : 0.00000
        : 0.000000
                                                 : 0.0000
 Mean
                     Mean
                                         Mean
 3rd Qu.: 0.282624
                     3rd Qu.: 0.53057
                                         3rd Qu.: 0.3098
 Max.
        : 0.918881
                     Max.
                            : 0.86789
                                                : 0.8207
                                         Max.
  dat %>% mutate_all(std_min_max, a = -2, b = 2) %>% summary()
```

```
Х
      :-2.00000
                         :-2.0000
                                          :-2.0000
Min.
                  Min.
                                    Min.
1st Qu.:-0.39803
                  1st Qu.:-0.6539
                                    1st Qu.:-0.5751
Median : 0.10457
                  Median : 0.2947
                                   Median : 0.5102
Mean : 0.08455
                  Mean : 0.1415
                                    Mean
                                          : 0.1970
3rd Qu.: 0.67369
                  3rd Qu.: 1.2776
                                    3rd Qu.: 0.8775
                                    Max. : 2.0000
Max. : 2.00000
                  Max. : 2.0000
 dat %>% mutate_all(std_z) %>% summary()
Min.
     :-2.27173
                  Min. :-1.7088
                                         :-1.9165
                                    Min.
1st Qu.:-0.52591
                  1st Qu.:-0.6347
                                   1st Qu.:-0.6735
Median : 0.02182
                  Median : 0.1223
                                  Median: 0.2732
Mean : 0.00000
                  Mean : 0.0000
                                   Mean
                                           : 0.0000
3rd Qu.: 0.64204
                  3rd Qu.: 0.9067
                                    3rd Qu.: 0.5937
Max. : 2.08745
                  Max. : 1.4831
                                    Max.
                                          : 1.5729
 # Yapılan dönüşümler verinin dağılımını değiştirmemektedir.
 par(mfrow=c(2,1))
 hist(dat$x,main="original data",col="blue")
 hist(std_0_1(dat$x),main="normalize data",col="red")
```





# R ile Temel İstatistik

İstatistik; amacın belirlenmesi, çalışmanın planlanması, verilerin toplanması, değerlendirilmesi ve karara varılması sürecini içeren bir bilim dalıdır. İstatistik bilimi içinde örneklemden elde edilen bilgileri kitlelere genelleme, tahminler yapma, değişkenler arasındaki ilişkileri ortaya çıkarma gibi konular yer almaktadır.

Uygulamalı istatistikler iki alana ayrılabilir: tanımlayıcı istatistikler ve çıkarımsal istatistikler. Tanımlayıcı istatistikler, tabloları, grafikleri ve özet ölçüleri kullanarak verileri düzenleme, görüntüleme ve tanımlama yöntemlerinden oluşur. Buna karşılık çıkarımsal istatistikler, bir popülasyon hakkında kararlar veya tahminler yapmak için örnek sonuçlarını kullanan yöntemlerden oluşur.

Tanımlayıcı istatistik, bir dizi değeri veya bir veri kümesini özetlemeyi, tanımlamayı ve sunmayı amaçlayan bir istatistik dalıdır. Tanımlayıcı istatistikler genellikle herhangi bir istatistiksel analizin ilk adımı ve önemli bir parçasıdır. Verilerin kalitesini kontrol etmeyi sağlar ve net bir genel bakışa sahip olarak verileri anlamaya yardımcı olur. Tanımlayıcı istatistikler, merkezi eğilim ölçüleri ve dağılım ölçüleri olmak üzere ikiye ayrılır.

# Merkezi Eğilim Ölçüleri

Dağılımın konumu hakkında bilgi veren ölçümlerdir. Aritmetik ortalama, geometrik ortalama, harmonik ortalama, düzeltilmiş ortalama, ortanca, çeyrekler, yüzdelikler konum ölçülerine örnek olarak verilebilir.

### Aritmetik Ortalama

- Günlük hayatta en sık kullanılan merkezi eğilim ölçüsüdür.
- Üzerinde inceleme yapılan veri setindeki elemanların toplanıp incelenen eleman sayısına bölünmesiyle elde edilir.
- Konum olarak verilerin en çok hangi değer etrafında toplandığının ya da yoğunlaştığının sayısal bir ölçüsüdür.
- Hem kitle hem de örneklem için hesaplanır.

- Dağılışların yerinin belirlenmesinde en çok kullanılan yer ölçüsü aritmetik ortalamadır;
   ve tek başına ortalama sözcüğünden aritmetik ortalama anlaşılır.
- Aritmetik ortalama bütün değerlerin ağırlığını eşit kabul ettiğinden dağılımı her zaman en iyi şekilde temsil etmeyebilir. Ayrıca aritmetik ortalama, veri kümesindeki aşırı değerlerden çok kolay etkilenir.

$$\mu = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} X_i$$

```
mean(airquality$Wind)
```

[1] 9.957516

```
mean(airquality$0zone, na.rm = TRUE) # NA'ler kaldırılarak ortalama hesaplanır
```

[1] 42.12931

#### Geometrik Ortalama

- Periyodik artışlar veya azalmalar (değişim oranları) içeren enflasyon veya nüfus değişiklikleri gibi konuları incelerken, geometrik ortalama, incelenen tüm dönem boyunca ortalama değişikliği bulmak için daha uygundur.
- Eğer veriler sıfır ya da negatif değerler içeriyorsa geometrik ortalama hesaplanamaz.
- Geometrik ortalama, uç değerlerden aritmetik ortalamaya göre daha az etkilenmektedir.
- Geometrik Ortalama <= Aritmetik Ortalama

$$G.O. = {n \choose 1} \sqrt{\prod_{i=1}^{n} X_i}$$

```
# R programinda hazir geometrik ortalama fonksiyonu yoktur.
# 1. yol
geo_mean <- function(x){
    x <- na.omit(x)
        (prod(x))^(1/length(x))
}</pre>
```

```
round(geo_mean(airquality$Wind),3)

[1] 9.273

round(geo_mean(airquality$0zone),3)

[1] 30.524

# 2. yol
library(psych)
round(geometric.mean(airquality$Wind),3)

[1] 9.273

round(geometric.mean(airquality$0zone),3)

[1] 30.524
```

# Medyan (Ortanca)

- Gözlem değerleri küçükten büyüğe sıralandığında ortada kalan gözlem değeridir.
- Bir seride yer alan gözlemlerin tümünün hesaba katılmadığı ortalamalardan biridir.
- Basit serilerde seri tek sayıda gözlemden oluşuyorsa serinin gözlem değerleri küçükten büyüğe sıralandığında tam ortada yer alan gözlem değeridir.
- Seri çift sayıda gözlemden oluşuyorsa ortada kalan iki gözlem değerinin aritmetik ortalaması medyandır.
- Medyan, ölçümlerin %50'sinin üzerinde, %50'sinin aşağısında yer aldığı merkezi değerdir.
- Dağılımdaki aşırı değerlerden etkilenmez.
- Aritmetik ortalamaya kıyasla daha tutarlı bir sonuç elde edilir.
- Her bir veri seti için bir tek medyan söz konusudur.
- Medyanın zayıf tarafı serideki bütün değerleri dikkate almaması sebebi ile matematik işlemlere elverişli değildir.

- Gözlem sayısı (n) tek ise ,  $\widetilde{X} = X_{\frac{n+1}{2}}$
- Gözlem sayısı (n) çift ise ,  $\widetilde{X} = \frac{X_{\frac{n}{2}} + X_{\frac{n+1}{2}}}{2}$

```
median(airquality$Wind)
```

```
[1] 9.7
```

```
median(airquality$0zone,na.rm = TRUE)
```

[1] 31.5

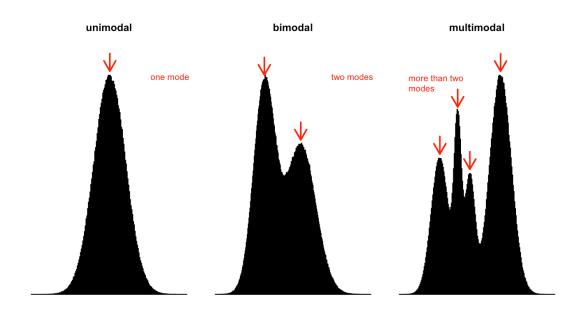
## Mod (Tepe değeri)

- En sık ortaya çıkan (en yüksek frekanslı) ölçümdür.
- Dağılımdaki aşırı değerlerden etkilenmez
- Her dağılımda tepe değeri bulunmayabilir.
- Bazı dağılımlarda birden fazla tepe değeri bulunabilir.
- Tepe değeri aritmetik işlemler için elverişli değildir.
- Tüm veri değerlerini göz önünde bulundurmadığı için tutarlı olmayan bir merkezi eğilim ölçüsüdür.
- Gözlem sayısı az olduğunda tepe değer güvenilir bir ölçü değildir.

```
# R programinda hazir mod fonksiyonu yoktur.
library(DescTools)
Mode(airquality$Wind)

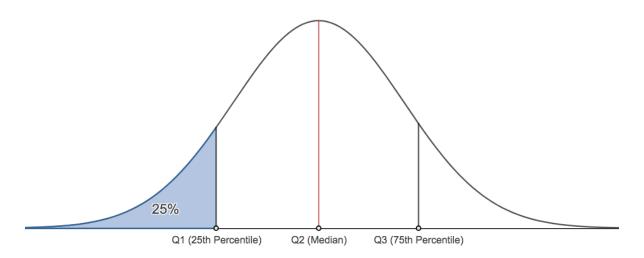
[1] 11.5
attr(,"freq")
[1] 15

Mode(airquality$Solar.R,na.rm = TRUE)
```



#### Çeyreklikler

- $\bullet\,$  Birinci Bölen ilk yüzde 25 nci noktadır ve verinin  $^{1}\!\!/_{\!4}$  kadarı birinci bölen içerisinde kalır.
- İkinci Bölen ilk yüzde 50 nci noktadır ve verinin yarısı bu noktanın altında kalır (½) aynı zamanda ikinci bölen medyan olarak ta bilinir.
- Üçüncü Bölen ilk yüzde 75 nci veri kümesidir ve bütün verinin ¾ kadarı bu noktanın altında kalır.
- Gözlem sayısı (n) tek ise <br/>, $Q_1=X_{\frac{n+1}{4}}$
- Gözlem sayısı (n) çift ise <br/>, $Q_1 = \frac{X_{\frac{n}{4}} + X_{\frac{n}{4}+1}}{2}$
- Gözlem sayısı (n) tek ise <br/>, $Q_3=X_{\frac{3(n+1)}{4}}$
- Gözlem sayısı (n) çift ise ,  $Q_3 = \frac{X_{\frac{3n}{4}} + X_{\frac{3n}{4}+1}}{2}$



0% 25% 50% 75% 100% 1.7 7.4 9.7 11.5 20.7

```
median(airquality$Wind,na.rm = TRUE)
[1] 9.7
  quantile(airquality$Wind,na.rm = TRUE,probs = 0.75) #Q3
75%
11.5
  quantile(airquality$Wind,na.rm = TRUE,probs = 0.25) #Q1
25%
7.4
  quantile(airquality$Wind,na.rm = TRUE,probs = c(0.20,0.50,0.80)) # %20,%50,%80
  20%
        50%
              80%
6.90 9.70 12.96
  quantile(airquality$Solar.R,na.rm = TRUE)
    0%
          25%
                 50%
                        75%
                              100%
  7.00 115.75 205.00 258.75 334.00
  median(airquality$Solar.R,na.rm = TRUE)
[1] 205
```

# Dağılım Ölçüleri

Ortalama, medyan ve mod gibi merkezi eğilim ölçüleri, bir veri setinin dağılımının bütün resmini ortaya koymaz. Aynı ortalamaya sahip iki veri seti tamamen farklı yayılımlara sahip olabilir. Bir veri seti için gözlem değerleri arasındaki farklılık, diğer veri seti için olduğundan çok daha büyük veya daha küçük olabilir. Bu nedenle, ortalama, medyan veya mod tek başına genellikle bir veri kümesinin dağılımının şeklini ortaya çıkarmak için yeterli bir ölçü değildir. Bu yüzden veri değerleri arasındaki varyasyon hakkında bazı bilgiler sağlayabilecek bir ölçülere de ihtiyaç vardır. Bu ölçülere dağılım (yayılım) ölçüleri denir. Birlikte ele alınan merkezi eğilim ve dağılım ölçüleri, tek başına merkezi eğilim ölçülerinden ziyade bir veri setinin daha iyi bir resmini verir. Değişim aralığı, çeyrekler arası genişlik, varyans, standart sapma, basıklık, çarpıklık, min, max başlıca dağılım ölçüleri arasındadır.

#### Değişim Aralığı (Açıklık)

- Veri setindeki en büyük değer ile en küçük değer arasındaki farktır.
- En basit dağılım ölçüsü olmakla birlikte uç ve aykırı değerlerden etkilenmesi olumsuz yönüdür.
- Serinin sadece 2 gözlemine bağlı olarak hesaplanan bu ölçü değişkenliğin şekli hakkında çok fazla bilgi vermediğinden diğer değişkenlik ölçüleri kadar sık kullanılmaz.

```
D.A = max(X) - min(X)

# 1. yol
max(airquality$0zone,na.rm = TRUE) -min(airquality$0zone,na.rm = TRUE)

[1] 167

# 2. yol
range(airquality$0zone,na.rm = TRUE)

[1] 1 168

range(airquality$0zone,na.rm = TRUE) [2] -range(airquality$0zone,na.rm = TRUE) [1]

[1] 167
```

#### Çeyrekler Arası Genişlik

- Dağılımdaki verilerin ortadaki % 50'sinin yer aldığı aralığı belirlemek için kullanılır.
- Aşırı uç değerlerden etkilenmez. Çünkü çeyreklikler arası genişlik dağılımdaki değerlerin merkezdeki %50'si ile ilgilenir.
- Çeyrekler arası bir genişlik, değerlerin büyük kısmının nerede olduğunu gösteren bir ölçüdür.
- Ceyrek Sapma 3. çeyrek ile 1. çeyrek arasındaki farktır.
- IQR (Interquartile Range) olarak ifade edilir.

$$IQR = Q_3 - Q1$$

```
# 1.yol
q3 <- quantile(airquality$Wind,na.rm = TRUE,probs = 0.75) #Q3
q1 <- quantile(airquality$Wind,na.rm = TRUE,probs = 0.25) #Q1
q3-q1

75%
4.1

# 2. yol
IQR(airquality$Wind,na.rm = TRUE)</pre>
```

[1] 4.1

#### Varyans ve Standart Sapma

Gözlem değerlerinin aritmetik ortalamadan sapmaları dikkate alınarak farklı değişkenlik ölçüleri geliştirilebilir. Ancak gözlemlerin aritmetik ortalamadan sapmalarının her zaman sıfıra eşittir. Bu sorunu ortadan kaldırmak için gözlemlerin aritmetik ortalamadan olan sapmalarının karelerinin toplamının gözlem sayısına oranı değişkenlik ölçüsü olarak yorumlanabilir. Bu ölçü varyans olarak adlandırılır.

• Bir dağılımda değerler aritmetik ortalamadan uzaklaştıkça dağılımın yaygınlığı artar.

- Varyansın karekökü standart sapmadır. Genel olarak, bir veri kümesi için standart sapmanın daha düşük bir değeri, o veri kümesinin değerlerinin ortalama etrafında nispeten daha küçük bir aralığa yayıldığını gösterir. Buna karşılık, bir veri kümesi için standart sapmanın daha büyük bir değeri, o veri kümesinin değerlerinin, ortalama etrafında nispeten daha geniş bir aralığa yayıldığını gösterir.
- Kitle varyansı  $\sigma^2$  ile standart sapma ise  $\sigma$  ile gösterilmektedir. Örneklem standart sapması ise s ile ifade edilir.

$$s = \sqrt{\sum_{i=1}^N \frac{(x_i - \bar{x})^2}{n-1}}$$

```
var(airquality$Wind,na.rm=TRUE)

[1] 12.41154

sd(airquality$Wind,na.rm=TRUE)

[1] 3.523001

var(airquality$Solar.R,na.rm=TRUE)

[1] 8110.519

sd(airquality$Solar.R,na.rm=TRUE)
```

#### Değişim Katsayısı

[1] 90.05842

- Farklı serilerin değişkenliklerinin karşılaştırılmasında, farklı birimlerle ölçülmüş veri setleri söz konusu olduğundan standart sapma kullanışlı değildir.
- Bunun yerine ilgili serilerin standart sapmaları serilerin ortalama değerinin yüzdesi olarak ifade edilir ve gözlem değerlerinin büyüklüklerinden kaynaklanan farklılık ortadan kalkmış olur.

- Elde edilen bu yeni değişkenlik ölçüsü kullanılarak serilerin birbirlerine göre daha değişken ya da daha homojen oldukları konusunda yorum yapılabilir.
- Bu değer ne kadar küçükse dağılım o kadar homojendir, değişkenlik azdır. Yüzdesel olarak ifade edilir.
- Değişim Katsayısı standart sapmanın aritmetik ortalamaya bölünüp 100 ile çarpılmasıyla elde edilir.

$$D.K. = \frac{S}{\bar{X}} \times 100$$

dk\_wind <- sd(airquality\$Wind,na.rm=TRUE)/mean(airquality\$Wind,na.rm=TRUE)
dk\_wind</pre>

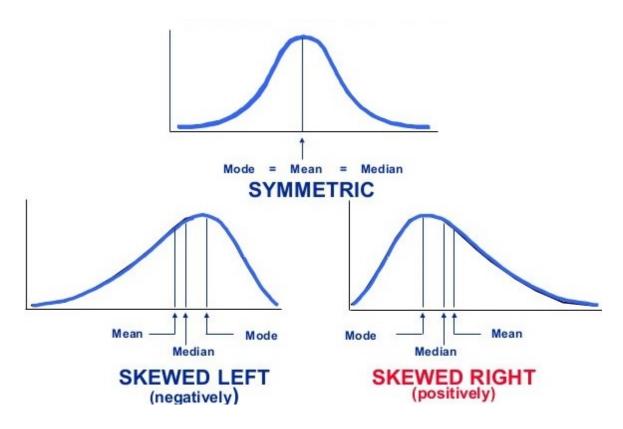
[1] 0.3538032

```
dk_solar <- sd(airquality$Solar.R,na.rm=TRUE)/mean(airquality$Solar.R,na.rm=TRUE)
dk_solar</pre>
```

[1] 0.4843634

#### Carpıklık ve Basıklık

- Bir dağılımın normal dağılıma göre çarpık olup olmadığını belirlemede kullanılır. Simetrik dağılımlarda ortalama, ortanca ve tepe değeri birbirine eşittir.
- Çarpıklık katsayısı 0 ise dağılım simetriktir, 0'dan küçük ise sola çarpıktır (negatif çarpıklık), 0'dan büyük ise sağa çarpıktır (pozitif çarpıklık).
- Pozitif çarpıklıkta sağ kuyruk daha uzun iken negatif çarpıklıkta sol kuyruk daha uzundur.
- Aritmetik Ortalama, Medyan ve Mod arasındaki ilişkilere göre de çarpıklık belirlenebilir.
  - Mod < Medyan < Ortalama ise, dağılım sağa-çarpık yani (+) yöne eğilimli dağılımdır.
  - Ortalama < Medyan < Mod ise, dağılım sola-çarpık yani (-) yöne eğilimli dağılımdır.
  - Ortalama = Mod = Medyan ise, dağılım simetrik dağılımdır.
- Bir dağılımın normal dağılıma göre basık olup olmadığını belirlemede kullanılır.



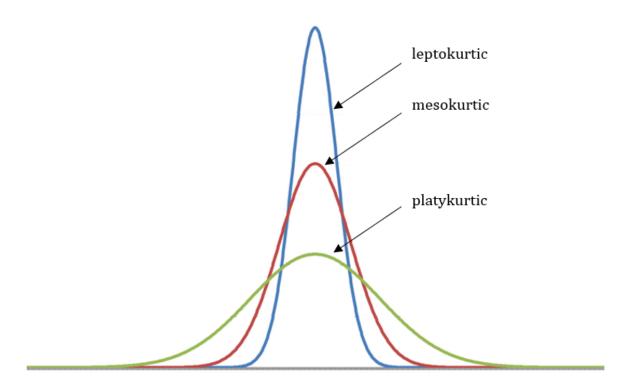
- Basıklık katsayısı sıfırdan büyükse normal dağılıma göre daha sivri, küçük ise daha basıktır.
- Basıklık katsayısı 3'e eşit ise seri normal dağılıma (mesokurtic) sahiptir. Eğer3'ten küçük ise, bir platykurtik dağılımı gösterir (daha kısa kuyruklu normal dağılımdan daha düz). Eğer 3'ten büyük ise, bir leptokurtik dağılımı gösterir (daha uzun kuyruklu normal dağılımdan daha doruğa).
- İki veya daha fazla simetrik dağılım karşılaştırıldığında aralarındaki fark basıklık ile incelenir.

```
library(moments)
skewness(airquality$0zone,na.rm = TRUE) # sağa çarpık

[1] 1.225681

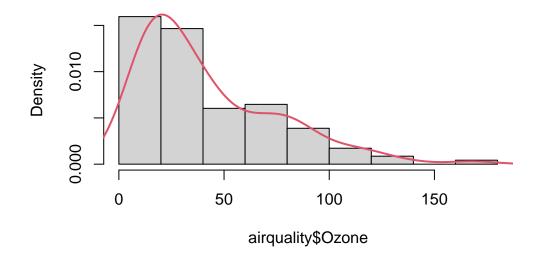
kurtosis(airquality$0zone,na.rm = TRUE) # sivri
```

[1] 4.184071



```
hist(airquality$0zone,freq = FALSE)
lines(density(airquality$0zone,na.rm = TRUE),col = 2, lwd = 2)
```

# Histogram of airquality\$Ozone

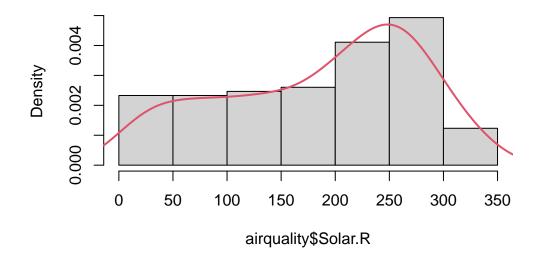


```
skewness(airquality$Solar.R,na.rm = TRUE) # sola çarpık
[1] -0.4236342
kurtosis(airquality$Solar.R,na.rm = TRUE) # sivri
```

[1] 2.023567

```
hist(airquality$Solar.R,freq = FALSE)
lines(density(airquality$Solar.R,na.rm = TRUE),col = 2, lwd = 2)
```

# Histogram of airquality\$Solar.R



```
# normal dağılımdan veri üretelim
norm_vec <- rnorm(1000,10,5)
skewness(norm_vec) # sola çarpık</pre>
```

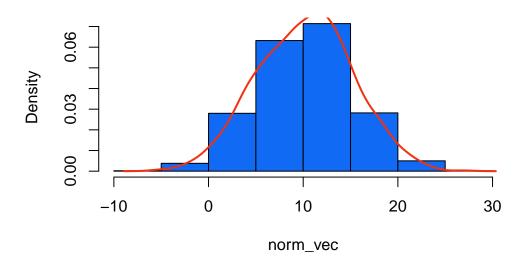
#### [1] -0.03778763

kurtosis(norm\_vec) # sivri

#### [1] 2.790355

hist(norm\_vec,freq = FALSE,col="#116AF3") # renk kodları da kullanılabilir.
lines(density(norm\_vec),col = "#F33011", lwd = 2)

## Histogram of norm\_vec



# İlişki Ölçüleri

Önceki bölümlerde, bir dağılımı tanımlayan ve özet istatistikleri hesaplayan tek bir değişkene odaklanmıştık. Tek bir değişkeni tanımlayan istatistiklere tek değişkenli istatistikler denir. İki değişken arasındaki ilişkiyi incelersek, iki değişkenli istatistiklere atıfta bulunuruz. Birkaç değişken arasındaki ilişkiler aynı anda incelenirse, çok değişkenli istatistiklere atıfta bulunuruz. İlişki ölçüleri, iki değişken arasındaki ilişkinin boyutunu özetlemek için araçlar sağlar.

İlişkiyi ölçmek için birçok araç türü olmasına rağmen, kovaryans ve Pearson korelasyon katsayıları "sayısal" veri türü için en bilinen ve yaygın araçlardır. Kovaryans ve korelasyon arasındaki temel fark, kovaryans, değerin işaretine (+'ve veya -'ve) bağlı olarak ilişkinin yönünü gösterir. Ancak korelasyon, değişkenler arasındaki "doğrusal" ilişkinin gücünü gösterir.

Kategorik veriler için ki-kare testi kullanılmkatadır. Spearman rho ve Kendall Tau korelasyon katsayıları da vardır ancak bunlar parametrik olmayan testlerdir ve yaygın olarak kullanılmazlar.

Değişkenler arasındaki ilişkiyi çizgi veya saçılım grafiği çizerek de incelenebilir. Ancak, bu grafiklere bakarak ilişkiden emin olmak her zaman mümkün olmayabilir. İstatistikte testler her zaman görsel araçlardan daha güçlüdür. Görsel araçlar fikir verir, testler ise fikirleri doğrular.

#### **Kovaryans**

Kovaryans, iki değişkenin ortak değişkenliğinin bir ölçüsüdür. Kovaryans  $(-\infty,\infty)$  aralığında herhangi bir değer alabilir. Bir değişkenin büyük/küçük değerleri esas olarak diğer değişkenin daha büyük/küçük değerlerine karşılık geliyorsa kovaryans pozitiftir. Değişkenler zıt davranış gösterme eğilimindeyse kovaryans negatiftir. Kovaryans  $s_{xy}$  ile gösterilir ve aşağıdaki şekilde hesaplanır.

$$s_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{n-1}$$

head(iris)

Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width Species 3.5 1.4 2 4.9 3.0 1.4 0.2 setosa 3 4.7 3.2 1.3 0.2 setosa 4 4.6 3.1 1.5 0.2 setosa 5 5.0 3.6 0.2 1.4 setosa 6 5.4 3.9 1.7 0.4 setosa

```
cov(iris$Sepal.Length,iris$Petal.Length) # pozitif ilişki var
```

[1] 1.274315

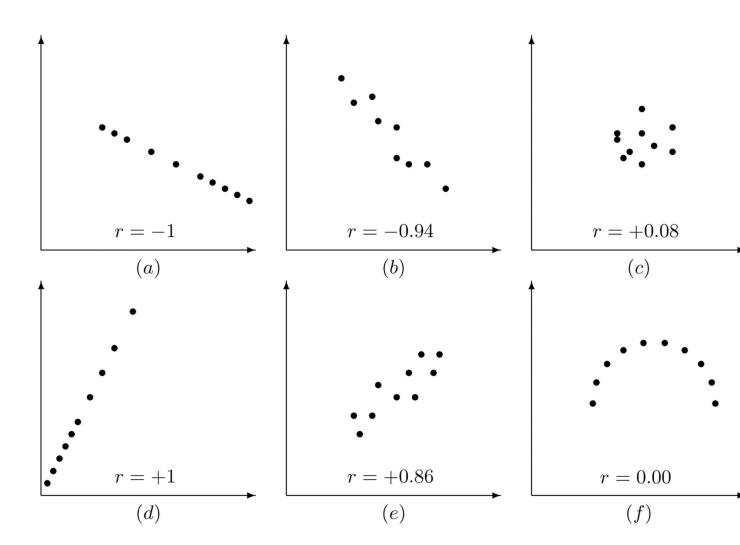
```
cov(iris$Sepal.Length,iris$Sepal.Length)
```

[1] 0.6856935

#### Korelasyon

Korelasyon, nicel değişkenler arasındaki ilişkiyi incelemek için yaygın olarak kullanılan bir yöntemdir. **Karl Pearson'ın** Pearson moment korelasyon katsayısı olarak da bilinen doğrusal korelasyon katsayısı **r**'dir. Doğrusal korelasyon katsayısı, iki değişken arasındaki doğrusal ilişkinin gücünü ölçer.

- Korelasyon, kovaryansın standartlaştırılmış halidir.
- Standartlaştırmadan kaynaklanan bilgi kaybı vardır.



- Standartlaştırılmış olduğu için korelasyonun birimi yoktur, birimsizdir.
- Korelasyon -1 ve +1 arasında değer alır.
- Korelasyon , ±1'e yakınsa, iki değişken yüksek oranda ilişkilidir ve bir saçılım grafiği üzerinde çizilirse, veri noktaları bir çizgi etrafında kümelenir.
- Korelasyon ,  $\pm 1$ 'den uzaksa, veri noktaları daha geniş bir alana dağılır.
- Korelasyon 0'a yakınsa, veri noktaları esasen yatay bir çizgi etrafında dağılır ve bu, değişkenler arasında neredeyse hiçbir doğrusal ilişki olmadığını gösterir.
- r=1 ise değişkenler arasında pozitif yönlü tam bir doğrusal ilişki vardır.
- r=-1 ise değişkenler arasında negatif (ters) yönlü tam bir doğrusal ilişki vardır.
- r=0 ise değişkenler arasında doğrusal ilişki yoktur.
- Korelasyon nedensel ilişki değildir.
- Korelasyon değişkenler arasındaki sebep sonuç ilişkilerini açıklamaz.
- Korelasyon matematiksel ilişkidir.

$$r = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \bar{y})^2}} = \frac{s_{xy}}{s_x s_y}$$

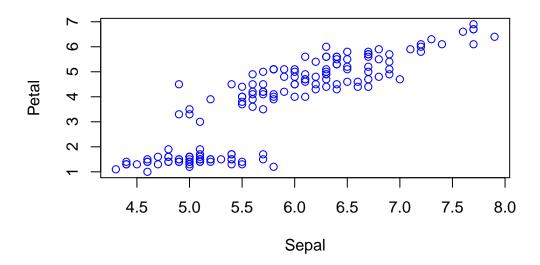
İki değişken arasındaki doğrusal ilişkinin miktarı için açık bir sınıflandırma kuralı yoktur. Bununla birlikte, aşağıdaki tablo, Pearson çarpım momenti korelasyon katsayısının sayısal değerlerinin nasıl ele alınacağı konusunda temel bir fikir verebilir.

Korelasyon Katsayısı (r)	İlişkinin Derecesi
r > 0.90	Çok kuvvetli
$0.70 < r \le 0.90$	Kuvvetli
$0.50 < r \le 0.70$	Orta
$0.30 < r \le 0.50$	Düşük
r < 0.30	Zayıf

cor(iris\$Sepal.Length,iris\$Petal.Length) # kuvvetli ilişki vardır.

[1] 0.8717538

## Sepal vs Petal Saçilim Grafigi



#### Kontenjans Katsayısı

Kontenjans katsayısı C, kategorik veriler için  $\chi 2$  tabanlı bir ilişki ölçüsüdür. Bağımsızlık için  $\chi 2$  testine dayanır.  $\chi 2$  istatistiği, kontenjans durum tablolarındaki (iki yönlü tablo, çapraz tablo tablosu veya çapraz tablolar olarak da bilinir) değişkenler arasında istatistiksel bir ilişki olup olmadığını değerlendirmeyi sağlar. Bu tür tablolarda değişkenlerin dağılımı matris formatında gösterilir. İki nominal (kategorik) değişken arasında anlamlı bir ilişki olup olmadığını belirlemek için kullanılır.

$$\chi 2 = \sum \frac{(G-B)^2}{B}$$

Burada G gözlemlenen frekansı ve B ise beklenen frekansı temsil eder . Ki-kare test istatistiği ile iki kategorik değişken arasında ilişki olup olmadığı araştırılır. Hipotez aşağıdaki gibi kurulur:

 $H_0$ : Değişkenler arasında ilişki yoktur.

 $H_1$ : Değişkenler arasında ilişki vardır.

Kontenjans katsayısı ise şu şekilde elde edilir:

$$C = \sqrt{\frac{\chi^2}{n + \chi^2}}$$

Burada n satır ve sütun toplamlarını ifade eder. C katsayısı 0 ile 1 arasında bir değer alır. C=0 olması iki değişken arasında ilişki olmadığına, C=1 olması ile tam ilişkili olduğu anlamına gelir.

```
# öğrencilerin sigara içme alışkanlığının egzersiz düzeyi ile ilişkili
# olup olmadığını inceleyelim.
library(MASS)
head(survey)
```

```
M.I
     Sex Wr. Hnd NW. Hnd W. Hnd
                                Fold Pulse
                                              Clap Exer Smoke Height
1 Female
           18.5
                  18.0 Right R on L
                                        92
                                              Left Some Never 173.00
                                                                        Metric
   Male
           19.5
                  20.5 Left R on L
                                       104
                                              Left None Regul 177.80 Imperial
3
   Male
          18.0 13.3 Right L on R
                                        87 Neither None Occas
                                                                          <NA>
4
   Male
          18.8
                18.9 Right R on L
                                        NA Neither None Never 160.00
                                                                        Metric
                  20.0 Right Neither
                                             Right Some Never 165.00
5
   Male
          20.0
                                        35
                                                                        Metric
6 Female
           18.0
                  17.7 Right L on R
                                        64
                                             Right Some Never 172.72 Imperial
     Age
1 18.250
2 17.583
3 16.917
4 20.333
5 23.667
6 21.000
```

nrow(survey)

[1] 237

tbl <- table(survey\$Smoke, survey\$Exer)
tbl</pre>

```
Freq None Some
  Heavy
           7
                1
  Never
          87
               18
                    84
                     4
  Occas
          12
                3
  Regul
           9
               1
                     7
  # 1.yol
  chisq.test(tbl)
Warning in chisq.test(tbl): Chi-squared approximation may be incorrect
   Pearson's Chi-squared test
data: tbl
X-squared = 5.4885, df = 6, p-value = 0.4828
  # 0.4828 p değeri .05 anlamlılık düzeyinden büyük olduğu için sigara
  # içme alışkanlığının öğrencilerin egzersiz düzeyinden bağımsız olduğu
  # sıfır hipotezini reddedemeyiz.
  # 2.yol
  summary(tbl)
Number of cases in table: 236
Number of factors: 2
Test for independence of all factors:
    Chisq = 5.489, df = 6, p-value = 0.4828
    Chi-squared approximation may be incorrect
```

# 9 Doğrusal Regresyon

Basit doğrusal regresyon, iki nicel değişken arasındaki doğrusal ilişkiyi değerlendirmeye izin veren istatistiksel bir yaklaşımdır. Daha doğrusu, ilişkinin nicelleştirilmesini ve öneminin değerlendirilmesini sağlar. Çoklu doğrusal regresyon, bu yaklaşımın bir yanıt değişkeni (nicel) ile birkaç açıklayıcı değişken (nicel veya nitel) arasındaki doğrusal ilişkileri değerlendirmeyi mümkün kılması anlamında, basit doğrusal regresyonun bir genellemesidir.

Gerçek dünyada, çoklu doğrusal regresyon, basit doğrusal regresyondan daha sık kullanılır. Bu çoğunlukla böyledir çünkü, Çoklu doğrusal regresyon, diğer değişkenlerin etkisini kontrol ederken (yani etkiyi ortadan kaldırırken) iki değişken arasındaki ilişkiyi değerlendirmeye izin verir. Veri toplamanın da kolaylaşmasıyla, veriler analiz edilirken daha fazla değişken dahil edilebilir ve dikkate alınabilir.

Basit doğrusal regresyon, iki değişken arasında doğrusal bir ilişkinin varlığını değerlendirmeye ve bu bağlantıyı nicelleştirmeye izin verir. Doğrusallığın, iki değişkenin doğrusal olarak bağımlı olup olmadığını test etmesi ve ölçmesi anlamında doğrusal regresyonda güçlü bir varsayım olduğuna dikkat etmek gerekmektedir.

Doğrusal regresyonu güçlü bir istatistiksel araç yapan şey, açıklayıcı/bağımsız değişken bir birim arttığında yanıtın/bağımlı değişkenin hangi nicelikle değiştiğini ölçmeye izin vermesidir. Bu kavram doğrusal regresyonda anahtardır ve aşağıda verilen türde soruları yanıtlamaya yardımcı olur:

- Reklama harcanan miktar ile belirli bir dönemdeki satışlar arasında bir bağlantı var mı?
- Tütün vergilerindeki artış tüketimini azaltır mı?
- Bölgeye bağlı olarak bir konutun en olası fiyatı nedir?
- Bir kişinin bir uyarana tepki verme süresi cinsiyete bağlı mıdır?

Basit doğrusal regresyon analizinde, bağımlı değişken y ile bağımsız değişken x arasındaki ilişki doğrusal bir denklem şeklinde verilir.

$$y = \beta_0 + \beta_1 x$$

Burada,  $\beta_0$  sayısına kesme noktası denir ve regresyon doğrusu ile y ekseninin (x=0) kesişme noktasını tanımlar.  $\beta_1$  sayısına regresyon katsayısı denir. Regresyon doğrusu eğiminin bir

ölçüsüdür. Böylece  $\beta_1$ , x değeri 1 birim arttığında y değerinin ne kadar değiştiğini gösterir. Model, x ve y arasında kesin bir ilişki verdiği için deterministik bir model olarak kabul edilir.

Ancak birçok durumda, iki değişken x ve y arasındaki ilişki kesin değildir. Bunun nedeni, bağımlı değişken y'nin, tahmin değişkeni x tarafından tam olarak yakalanmayan diğer bilinmeyen ve/veya rastgele süreçlerden etkilenmesidir. Böyle bir durumda veri noktaları düz bir çizgi üzerinde sıralanmaz. Bununla birlikte, veriler hala temeldeki doğrusal bir ilişkiyi takip edebilir. Bu bilinmeyenleri dikkate almak için lineer model denklemine  $\varepsilon$  ile gösterilen rastgele bir hata terimi eklenir, böylece yukarıdaki deterministik modelin aksine olasılıklı bir model elde edilir.

$$y = \beta_0 + \beta_1 x + \varepsilon$$

Burada hata terimi  $\varepsilon_i$ 'nin bağımsız normal dağılımlı değerlerden oluştuğu varsayılır,  $e_i \sim N(0, \sigma^2)$ .

Doğrusal regresyon modeli hakkında aşağıdaki varsayımlar yapılır:

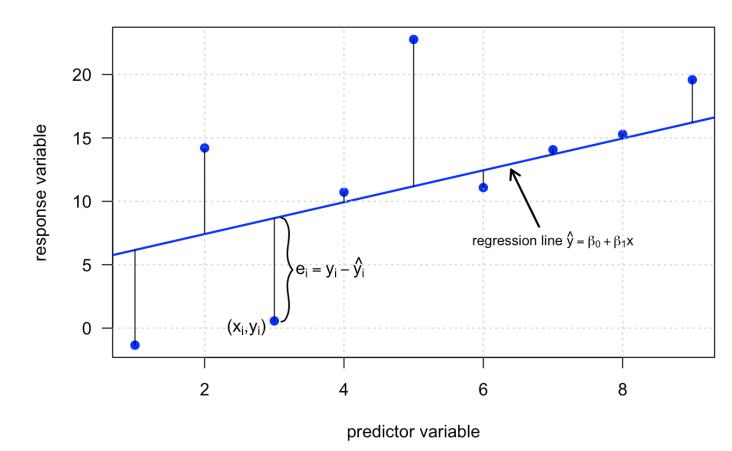
- Bağımlı değişken tesadüfi bir değişkendir ve normal dağılım göstermektedir.
- Tahmin hataları tesadüfidir ve normal dağılım gösterirler.
- Hatalar birbirinden bağımsızdır (otokorelasyon yoktur).
- Hata varyansı sabittir ve veriler arasında hiç değişmediği varsayılır (eşit varyanslılıkhomoscedasticity).
- Eğer çoklu regresyon analizi yapılıyorsa, bağımsız değişkenlerin birbirleri ile bağlantısının olmaması gereklidir. Buna çoklu bağlantı (multicollinearity) olmaması varsayımı adı verilir.
- Bağımlı değişken ile bağımsız değişkenler arasında doğrusal bir ilişki olmalıdır.
- Gözlem sayısı parametre sayısından büyük olmalıdır.

```
library(gapminder)
library(dplyr)
```

Attaching package: 'dplyr'

The following objects are masked from 'package:stats':

filter, lag



```
The following objects are masked from 'package:base':
intersect, setdiff, setequal, union
```

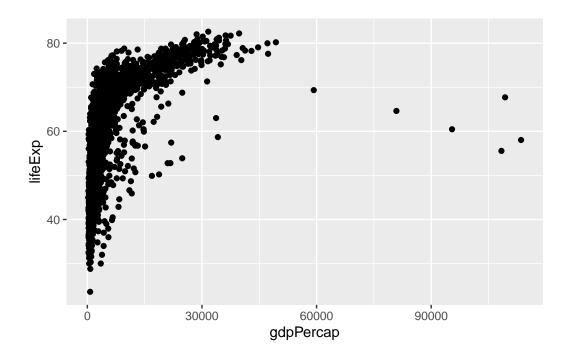
# library(ggplot2) # gapminder veri setine bakalım glimpse(gapminder)

#### summary(gapminder)

country			continent		year		lifeExp	
Afghanistar	ı: 1	2 Af	rica	:624	Min.	:1952	Min.	:23.60
Albania	: 1	2 Am	ericas	:300	1st Qu	.:1966	1st Qu	:48.20
Algeria	: 1	2 As	ia	:396	Median	:1980	Median	:60.71
Angola	: 1	2 Eu	rope	:360	Mean	:1980	Mean	:59.47
Argentina	: 1	2 Oc	eania	: 24	3rd Qu	.:1993	3rd Qu	:70.85
Australia	: 1	2			Max.	:2007	Max.	:82.60
(Other)	:163	2						
pop			gdpPe	ercap				
Min. :6.0	01e+	04 M	in.	: 24	1.2			
1st Qu.:2.7	'94e+	06 1	st Qu.	: 120	2.1			
Median:7.0	)24e+	06 M	edian	: 353	1.8			
Mean :2.9	60e+	07 M	ean	: 721	5.3			
3rd Qu.:1.9	)59e+	07 3	rd Qu.	: 932	5.5			
Max. :1.3	319e+	09 M	ax.	:11352	3.1			

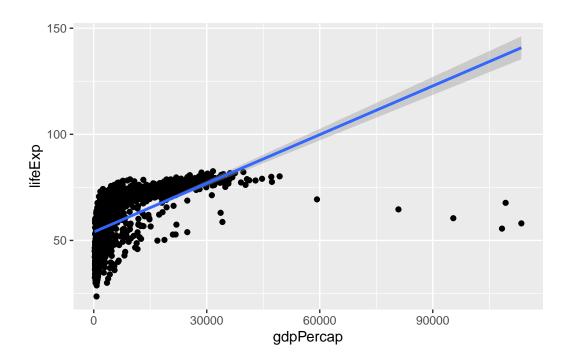
```
# kişi başına milli gelir ile yaşam beklentisi değişkenlerini görselleştirelim.

ggplot(gapminder, aes(gdpPercap, lifeExp)) +
    geom_point()
```



```
ggplot(gapminder, aes(gdpPercap, lifeExp)) +
  geom_point() +
  geom_smooth(method = "lm",se=TRUE)
```

`geom\_smooth()` using formula = 'y ~ x'



```
# regresyon modeli kuralım

model1 <- lm(lifeExp ~ gdpPercap, data = gapminder)
model1</pre>
```

#### Call:

lm(formula = lifeExp ~ gdpPercap, data = gapminder)

#### Coefficients:

(Intercept) gdpPercap 5.396e+01 7.649e-04

#### Yorum

Yani burada söyleyebileceğimiz şey, GSYİH'daki her 1 artış için, yaşam beklentisinde 0.0007649 yıllık bir artış görmeyi bekleyebiliriz. Modelimizi daha iyi anlayabilmek için model üzerinde **summary()** fonksiyonunu kullanabiliriz. Ayrıca artıkların normalliğini de bakmak da fayda var.

summary fonksiyonu ile modelimizin verilere ne kadar iyi uyduğu hakkında biraz daha bilgi alıyoruz. Genel modelimiz ve her değişken için p-değerlerini görebiliriz.  $R^2$  değeri, veri kümenizdeki varyansın ne kadarının modeliniz tarafından açıklanabileceğini temel olarak, modelinizin verilere ne kadar iyi uyduğunu gösterir. Bu değer 0 ile 1 arasında değişir ve büyük olması beklenir. Genel olarak, modelinizde kaç değişken kullandığınızı telafi eden düzeltilmiş  $R^2$ 'yi kullanırız. Aksi halde başka bir değişken eklemek her zaman  $R^2$ 'yi artırır.

```
summary(model1)
```

```
Call:
```

lm(formula = lifeExp ~ gdpPercap, data = gapminder)

#### Residuals:

```
Min 1Q Median 3Q Max -82.754 -7.758 2.176 8.225 18.426
```

#### Coefficients:

```
Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 5.396e+01 3.150e-01 171.29 <2e-16 ***
gdpPercap 7.649e-04 2.579e-05 29.66 <2e-16 ***
---
Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

```
Residual standard error: 10.49 on 1702 degrees of freedom
Multiple R-squared: 0.3407, Adjusted R-squared: 0.3403
F-statistic: 879.6 on 1 and 1702 DF, p-value: < 2.2e-16
```

Modele gdp değişkenin logaritmasını alarak ve continent (kıta) ve year (yıl) değişkenlerini de ekleyerek çoklu regresyon analizi sonuçlarına bakalım.

```
model2 <- lm(lifeExp ~ log(gdpPercap) + continent + year, data = gapminder)
summary(model2)</pre>
```

#### Call:

```
lm(formula = lifeExp ~ log(gdpPercap) + continent + year, data = gapminder)
```

#### Residuals:

```
Min 1Q Median 3Q Max -25.0433 -3.2175 0.3482 3.6657 15.1321
```

#### Coefficients:

```
Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept)
                  -4.659e+02 1.667e+01 -27.94
                                                  <2e-16 ***
log(gdpPercap)
                   5.024e+00 1.595e-01
                                          31.50
                                                  <2e-16 ***
continentAmericas
                  8.926e+00 4.630e-01
                                          19.28
                                                  <2e-16 ***
continentAsia
                  7.063e+00 3.959e-01
                                          17.84
                                                  <2e-16 ***
                   1.251e+01 5.097e-01
continentEurope
                                          24.54
                                                  <2e-16 ***
continentOceania
                   1.275e+01 1.275e+00
                                          10.00
                                                  <2e-16 ***
                   2.416e-01 8.586e-03
vear
                                          28.14
                                                  <2e-16 ***
___
               0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
Signif. codes:
```

Residual standard error: 5.813 on 1697 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.7982, Adjusted R-squared: 0.7975 F-statistic: 1119 on 6 and 1697 DF, p-value: < 2.2e-16

## Yorum

Bu sonuçlara göre  $R^2$  değeri 0.79'a yükselmiştir. Değişken sayısını artırmak model başarısını artırmış görünüyor. Ayrıca katsayıların hepsinin de anlamlı çıktığı göz ardı edilmemelidir.

Afrika kıtası haricinde, veri kümemizdeki kıtaların her biri için bir satır var. Bunun sebebi Afrika kıtası referans kıta olarak burada belirlenmesinden kaynaklanmaktadır. Yani kıtalara göre verileri yorumlarken Afirika kıtasına göre değerlendirme yapılacaktır. Örneğin Avrupa'da olmak ortalama olarak, Afrika'da olmaktan 12.51 yıl daha fazla yaşam beklentisine sahip olmak anlamına gelmektedir.

## Tavsiye

Model sonuçlarının daha güzel ve temiz (tidy) bir formatta görünmesi için **broom** paketi kullanılabilir.

```
library(broom)
```

# gözlem düzeyinde sonuçlar
augment(model2)

```
28.8
                      6.66 Asia
                                      1952
                                              46.3 -17.5 0.00470
                                                                    5.80
1
2
     30.3
                      6.71 Asia
                                      1957
                                              47.8 -17.5 0.00425
                                                                    5.80
3
                      6.75 Asia
                                              49.2 -17.2 0.00393
     32.0
                                      1962
                                                                    5.80
4
     34.0
                      6.73 Asia
                                      1967
                                              50.3 -16.3 0.00380
                                                                    5.80
5
     36.1
                      6.61 Asia
                                              50.9 -14.8 0.00399
                                                                    5.80
                                      1972
6
     38.4
                      6.67 Asia
                                      1977
                                              52.4 -14.0 0.00393
                                                                    5.81
7
     39.9
                      6.89 Asia
                                      1982
                                              54.7 -14.9 0.00367
                                                                    5.80
                      6.75 Asia
                                              55.2 -14.4 0.00422
8
     40.8
                                      1987
                                                                    5.80
9
     41.7
                      6.48 Asia
                                      1992
                                              55.1 -13.4 0.00529
                                                                    5.81
10
                      6.45 Asia
                                      1997
                                              56.2 -14.4 0.00588
                                                                    5.80
     41.8
```

# i 1,694 more rows

# i 2 more variables: .cooksd <dbl>, .std.resid <dbl>

#model düzeyinde sonuçlar
glance(model2)

```
# A tibble: 1 x 12
```

# i 3 more variables: deviance <dbl>, df.residual <int>, nobs <int>