データの整理と集計

第4講 - データフレームのより進んだ操作

村田 昇

講義概要

- データフレームの操作
- ファイルの取り扱い
- データの集計

データフレームの操作

データ構造

- R に用意されている基本的なデータ構造
 - ベクトル (vector): 1 次元配列
 - 行列 (matrix): 2 次元配列
 - 配列 (array): 多次元配列
 - データフレーム (data.frame, tibble):表(2次元配列)
- 特殊なもの
 - リスト(list): オブジェクトの集合

データフレーム

- 複数の個体について、いくつかの属性を集計した表
 - 長さの等しい列ベクトルをまとめたもの
 - 各列のデータ型はバラバラでも良い
- データフレームの例

ある小学校の1年生の身長・体重・性別・血液型のデータ

名前	身長 [cm]	体重 [kg]	性別	血液型
太郎	108	19	男	В
花子	116	21	女	O
次郎	130	25	男	AB

• (特殊な) 行列 でもあり リスト でもある

tidyverse パッケージ

- データ操作とグラフィクスの拡張 (再掲)
 - tidyverse: Hadley Wickham @posit による拡張パッケージ集
 - * https://www.tidyverse.org/packages/
 - * https://tidyverse.tidyverse.org/
- パッケージ集の利用には以下が必要

```
#' 最初に一度だけ以下のいずれかを実行しておく
#' - Package タブから tidyverse をインストール
#' - コンソール上で次のコマンドを実行 'install.packages("tidyverse")'
#' tidyverse パッケージの読み込み
library(tidyverse)
```

• データフレームの拡張である tibble を利用

データ例

• datasets::airquality

New York Air Quality Measurements

- Description: Daily air quality measurements in New York, May to September 1973.
- Format: A data frame with 153 observations on 6 variables.
 - * [,1] Ozone numeric Ozone (ppb)
 - * [,2] Solar.R numeric Solar R (lang)
 - * [,3] Wind numeric Wind (mph)
 - * [,4] Temp numeric Temperature (degrees F)
 - * [,5] Month numeric Month (1–12)
 - * [,6] Day numeric Day of month (1–31)
- '?airquality'で詳細を確認
- datasets は R の標準パッケージ
- パッケージ名:: オブジェクト という書き方で同名のオブジェクトを区別
- tibble 形式への変換

```
aq_tbl <- as_tibble(airquality) # tibble 形式へ変換
aq_df <- airquality # 比較のため data.frame を別名で定義 (コピー)
aq_tbl # 最初の 10 行のみ表示される
aq_df # 全てのデータが表示される
print(aq_tbl, n = 15) # 最初の 15 行が表示される. '?tibble::print.tbl' を参照
print(aq_tbl, n = Inf) # 全て表示
head(aq_df, n = 10) # 最初の 10 行が表示される. tibble でも同様
tail(aq_df, n = 10) # 最後の 10 行が表示される. tibble でも同様
```

項目の抽出

- ・ 添字の番号 (行と列) を指定
 - 要素の名前で指定
 - **除外**:マイナス記号(-)をつけて指定
 - 論理値で指定
 - * TRUE:要素の**選択**
 - * FALSE:要素の除外

```
aq_tbl[1,2] # 1行 2列の要素を選択
aq_tbl[-seq(2, nrow(aq_tbl), by = 2),] # 偶数行を除外
aq_tbl[,c(TRUE,FALSE,TRUE,TRUE,FALSE,TRUE)] # 1,3,4,6列を選択
aq_tbl["Ozone"] # Ozone列を選択、aq_tbl[,"Ozone"] でも同様
aq_tbl[c("Ozone","Wind")] # 複数列の選択も同様
aq_tbl[["Ozone"]] # リストとして扱い 1 列を選択するとベクトルになる
aq_tbl$Ozone # 同上
```

- 欠損値 NA の扱いは状況依存なので注意
 - NA: 値が得られていないことを表すスカラー値(論理値)

行の選択 (素朴な方法)

• 行番号による指定

```
#' 行番号のベクトルで指定して抽出
aq_tbl[20:30,] # 20-30 行を抽出
```

• 条件の指定

```
#'条件の指定の仕方
aq_tbl[1:15,]$Ozone > 100 # 条件に合致する行は TRUE (NA は欠損値)
aq_tbl[1:15,]$Ozone > 100 & aq_tbl[1:15,]$Wind <= 5 # 条件の AND
with(aq_tbl[1:15,], Ozone > 100 & Wind <= 5) # 上と同じ (短い書き方)
with(aq_tbl[1:60,], Ozone > 100 | Wind <= 5) # 条件の OR
```

• 条件に合致する行の抽出

```
#' 関数 which() で TRUE となる行番号を抽出して指定
which(with(aq_tbl, Ozone>100 & Wind<=5))
aq_tbl[which(with(aq_tbl, Ozone>100 & Wind<=5)),]
```

列の選択 (素朴な方法)

• 列番号による指定

```
#' 列番号のベクトルで指定して抽出
aq_tbl[which(with(aq_tbl, Ozone>100 & Wind <= 5)), c(1,5,6)]
```

• 列名による指定

```
#'複数の列の場合
aq_tbl[which(with(aq_tbl, Ozone > 100 & Wind <= 5)), c("Month", "Day")]
```

• 列名による指定 (1 つの場合)

```
#' 1つの列の場合はリストの操作として取り出せるが、ベクトルとなることに注意
aq_tbl[which(with(aq_tbl, Ozone > 100 & Wind <= 5)),]$Month # ベクトル
aq_tbl[which(with(aq_tbl, Ozone > 100 & Wind <= 5)),][["Month"]] # 同上
aq_tbl[which(with(aq_tbl, Ozone > 100 & Wind <= 5)),"Month"] # データフレーム
```

行の選択

• 関数 dplyr::filter(): 条件を指定して行を選択

```
filter(.data, ..., .by = NULL, .preserve = FALSE)
#' .data: データフレーム
#' ...: 行に関する条件
#' .by: グループ化を指定 (実験的な実装)
```

```
#'.preserve: グループ化を維持するか指定 (実験的な実装)
#'詳細は '?dplyr::filter' を参照
```

• 行に関する条件指定には以下を用いることができる

- 等号: == (否定は!=) - 不等号: <,>,<=,>=

- 論理式:&(かつ), | (または)

列の選択

• 関数 dplyr::select():条件を指定して列を選択

```
      select(.data, ...)

      #' .data: データフレーム

      #' ...: 列に関する条件 (列の番号, 名前, 名前に関する条件式を利用する)

      #' 詳細は '?dplyr::select' を参照
```

- 条件指定には例えば以下のような方法がある
 - 含めない:!列名,!c(列名,列名,...),!(列名:列名)
 - 特定の文字列で始まる: starts_with("文字列")
 - 特定の文字列で終わる: ends_with("文字列"),
 - 組み合わせ: &(かつ), | (または)

パイプ演算子

- 処理を順次結合する演算子(いくつか定義がある)
 - |> (base R で定義; この講義ではこちらで記述する)
 - %>% (package::magrittr)
- データフレームの部分集合の取得

```
#' 素朴の方法の例は以下のように書ける
aq_tbl |> filter(Ozone > 100 & Wind <= 5) |> select(1,5,6)
aq_tbl |> filter(Ozone > 100 & Wind <= 5) |> select(Month,Day)
#' Ozone に欠測 (NA) がなく, かつ Day が 5 か 10 のデータの Wind から Day までの列を抽出
aq_tbl |> filter(!is.na(Ozone) & Day %in% c(5,10)) |> select(Wind:Day)
#' Ozone が 120 以上か, または Wind が 3 以下の Temp 以外の列を抽出
aq_tbl |> filter(Ozone > 120 | Wind <= 3) |> select(!Temp)
```

実習

練習問題

- datasets::airquality に対して以下の条件を満たすデータを取り出しなさい.
 - 7月のオゾン濃度 (Ozone)
 - 風速 (Wind) が時速 10 マイル以上で、かつ気温 (Temp) が華氏 80 度以上の日のデータ
 - オゾン (Ozone) も日射量 (Solar.R) も欠測 (NA) でないデータの月 (Month) と日 (Day)

ファイルの取り扱い

データファイルの読み書き

- 実際の解析においては以下の操作が必要
 - 収集されたデータを読み込む

- 整理したデータを保存する
- R で利用可能なデータファイル
 - CSV 形式 (comma separated values): テキストファイル
 - RData 形式: Rの内部表現を用いたバイナリーファイル
 - Excel 形式: RStudio の読み込み機能が利用可能
- データフレームを対象とした扱いを整理する

作業ディレクトリ

- R の処理は **作業ディレクトリ** で実行される
 - ファイルは作業ディレクトリに存在するものとして扱われる
 - それ以外のファイルを扱う場合はパスを含めて指定する
- 作業ディレクトリの確認
 - コンソールの上部の表示
 - 関数 getwd()
- 作業ディレクトリの変更
 - Session メニューの Set Working Directory で指定
 - * 読み込んだファイルの場所を選択
 - * Files Pane の場所を選択
 - * ディレクトリを直接選択
 - 関数 setwd()
- プロジェクトでは適切に設定される

作業ディレクトリの操作

• 関数 base::getwd():作業ディレクトリの確認

getwd() # 環境によって実行結果は異なる

- 作業ディレクトリはコンソールのタブにも表示されている
- 関数 base::setwd():作業ディレクトリの変更

setwd("~/Documents") # ホームディレクトリ下の「書類」フォルダに移動

- 環境によって指定の仕方は異なる

CSV ファイルの操作

• 関数 readr::write_csv():ファイルの書き出し

```
write_csv(x, # データフレーム
file, ...) # ファイル名
#' 細かなオプションについては '?readr::write_csv' を参照
```

• 関数 readr::read_csv():ファイルの読み込み

```
read_csv(file, ...) # ファイル名
#' 細かなオプションについては '?readr::read_csv' を参照
```

- tibble クラスとして読み込まれる
- 書き出しの例

```
#' 関数 write_csv() の使い方 (CSVファイルの操作)
my_data <- # データフレームの整理
aq_tbl |>
filter(Ozone > 80) |> # Ozone が 80 を越える日を抽出
select(!Temp) # 温度は除く
dim(my_data) # データフレームの大きさを確認
#' 作業ディレクトリの中に data というフォルダを用意しておく
write_csv(my_data, # 保存するデータフレーム
file = "data/my_data.csv") # (場所と)ファイル名
```

• 読み込みの例

```
#' 関数 read_csv() の使い方 (CSVファイルの操作)
new_data <- read_csv(file = "data/my_data.csv") # 前の例のファイル
dim(new_data) # 正しく読み込めたか大きさを確認
```

RData ファイルの操作

• 関数 base::save():ファイルの書き出し

```
save(..., # 保存するオブジェクト (複数可, データフレーム以外も可)
    list = character(), # 保存するオブジェクトの名前 (文字列) でも指定可能
    file = stop("'file' must be specified"), ...) # ファイル名
#' 細かなオプションについては '?base::save' を参照
```

- 複数のオブジェクトをまとめて保存することができる
- 関数 base::load():ファイルの読み込み

```
load(file, ...) # ファイル名
#' 細かなオプションについては '?base::load' を参照
```

- 同じ名前のオブジェクトがあると上書きするので注意
- 書き出しの例

```
#' 関数 save() の使い方 (RData ファイルの操作)
my_data_1 <- aq_tbl |> filter(Temp > 90) |> select(!Ozone)
my_data_2 <- aq_tbl |> filter(Temp < 60) |> select(!Ozone)
dim(my_data_1); dim(my_data_2) # 大きさを確認
save(my_data_1, my_data_2, # 保存するオブジェクトを列挙
file = "data/my_data.rdata") # ファイル名
```

• 読み込みの例

```
#' 関数 load()の使い方 (RDataファイルの操作)
my_data_1 <- aq_tbl |> filter(Ozone > 160) # 新たに作成
load(file = "data/my_data.rdata") # ファイル名
my_data_1 # save したときの名前で読み込まれ上書きされる
my_data_2
```

実習

練習問題

- 以下のデータを読み込んで操作してみよう
 - データファイル (文字コード: utf8)
 - * jpdata1.csv: 県別の対象データ
 - * ipdata2.csv:対象データの内容説明

- * jpdata3.csv: 県と地域の対応関係
- https://www.e-stat.go.jpより取得したデータ (地域から探す/全県を選択/項目を選択してダウンロード)
- 作業ディレクトリの data 内に置いて読み込む

```
jp_data <- read_csv(file = "data/jpdata1.csv")
jp_item <- read_csv(file = "data/jpdata2.csv")
jp_area <- read_csv(file = "data/jpdata3.csv")</pre>
```

- 日本語に問題がある場合は英語版を読み込む

```
jp_data_en <- read_csv(file = "data/jpdata1-en.csv")
jp_area_en <- read_csv(file = "data/jpdata3-en.csv")</pre>
```

データの集計

統計量の計算

データを集約した値 = 統計量

- 関数 base::sum():総和を計算する

- 関数 base::mean():平均

- 関数 base::max():最大値

- 関数 base::min():最小値

- 関数 stats::median():中央値- 関数 stats::quantile():分位点

• これ以外にも沢山あるので調べてみよう

集約のための関数の使い方

• データの集計の例

```
#'練習問題のデータを用いる
sum(jp_data$人口) # 全国の総人口 (例名でベクトルを選択)
sum(jp_data[,"人口"]) # 1列のデータフレームとして計算
jp_data |> select(人口) |> sum() # 同上
mean(jp_data[,5]) # 1列のデータフレームではエラーになる
mean(jp_data[[5]]) # ベクトルとして抜き出す必要がある
median(jp_data[[5]]) # 面積の中央値 (リストとして列を選択)
jp_data |> select(5) |> median() # データフレームなので動かない
min(jp_data["若年"]) # 若年人口の最小値 (列名で選択)
jp_data |> select("若年") |> min() # 同上
with(jp_data, max(老人)) # 老年人口の最大値 (関数 with() を利用)
jp_data |> select("老人") |> max() # 同上
```

- ベクトルでないと正しく動かない関数 (mean, median) もあるので注意

列ごとの集約

• 関数 dplyr::summarise():列ごとに計算する

```
      summarise(.data, ..., .by = NULL, .groups = NULL)

      #' .data: データフレーム

      #' ...: 求めたい統計量を計算するための処理を記述

      #' .by: グループ化を指定 (実験的な実装)

      #' .groups: グループ化の結果を指定 (実験的な実装)
```

• 集計値の算出

```
#'練習問題のデータを用いた例
jp_data |> summarise(平均失業率 = mean(失業), 件数 = n()) # 失業の列の平均
jp_data |> summarise(across(婚姻: 失業, median)) # 婚姻から失業の列の中央値
jp_data |> summarise(across(!県名, max)) # 県名の列以外の最大値
jp_data |> summarise(across(where(is.double), min)) # 数値列の最小値
```

グループごとの操作

• 関数 dplyr::group_by():グループ化を行う

```
      group_by(.data, ..., .add = FALSE, .drop = group_by_drop_default(.data))

      #' .data: データフレーム

      #' ...: グループ化を行う項目を含む列や条件を記述

      #' .add: グループ化の上書きを制御(既定値 FALSE は上書き)

      #' .drop: グループ化に関与しない因子の扱い方
```

• グループごとに集計

```
#'練習問題のデータを用いた例
#'地方ごとに人口から面積の列の合計を計算する
jp_data |>
mutate(地方 = as_factor(jp_area[["地方"]])) |> # 地方の情報を付加
group_by(地方) |> # 地方ごとにグループ化
summarize((across(人口:面積, sum))) # グループごとに集計
```

実習

練習問題

- サンプルデータ (jpdata) の整理をしてみよう.
 - 県別の人口密度を求めよ.
 - 地方別の人口密度を求めよ.
 - * 県ごとに人口が異なるので単純に人口密度を平均してはいけない.
 - 地方別の1000人当たりの婚姻・離婚数を概算せよ.
 - * データの記述では「人口 1000 人当たり」とあるが、この「人口」とは若年層は婚姻不可として除いた「婚姻可能な人口 1000 人当たり」と考えて計算しなさい。

次回の予定

- 可視化の重要性
- 基本的な描画
- 分布の視覚化
- 比率の視覚化
- 多次元データの視覚化