

# がんばらないデータ加工

Rによる繰り返し作業入門前編

やわらかクジラ



# 目次

はじめに	7
概要	7
本書の特徴	7
想定読者	8
各章の紹介	8
執筆環境	9
注意事項など	10
関連情報	10
第 1 章 前提知識	11
1.1 RStudio の使い方	11
1.2 本書に出てくるコード部分の見方	14
1.3 プロジェクト	16
1.4 パッケージ	16
1.5 関数	17
1.6 オブジェクト	19
1.7 データフレーム	20
1.8 %>% (パイプ演算子)	23
1.9 困ったときは	24

<b>第 2 章</b>	<b>列 (変数) を選ぶ : select</b>	<b>27</b>
2.1	使用データ . . . . .	27
2.2	基本 . . . . .	28
2.3	変数の指定に便利なヘルパー関数 . . . . .	32
2.4	特定の変数を選ばない (落とす) . . . . .	35
2.5	関心のある変数名を取得する . . . . .	37
<b>第 3 章</b>	<b>変数名を変更する : rename</b>	<b>39</b>
3.1	基本 . . . . .	39
3.2	同じ語を共通の語で置き換える . . . . .	40
3.3	同じ語を削除する . . . . .	42
3.4	同じ接尾辞をつける . . . . .	44
<b>第 4 章</b>	<b>行 (ケース) を選ぶ : filter</b>	<b>47</b>
4.1	使用データ . . . . .	47
4.2	基本 . . . . .	48
4.3	複数条件 . . . . .	50
4.4	キーワードによる検索 . . . . .	53
<b>第 5 章</b>	<b>新しい変数 (列) の作成 : mutate</b>	<b>57</b>
5.1	使用データ . . . . .	57
5.2	基本 . . . . .	58
5.3	変数の型の変換 . . . . .	59
5.4	across( ) の特徴 . . . . .	61
5.5	合計点の作成 . . . . .	63
5.6	変数の値を数値から文字列に変える . . . . .	65
5.7	連番から ID の作成 . . . . .	66
5.8	逆転項目を作る . . . . .	67

---

5.9	【別解】 合計点の作成 . . . . .	70
5.10	連続変数をカテゴリに区分する . . . . .	73
<b>第 6 章</b>	<b>要約値を作る：summarise</b>	<b>79</b>
6.1	基本 . . . . .	79
6.2	複数の計算 . . . . .	80
6.3	層別（グループ別）集計 . . . . .	82
6.4	【効率化】 関数にする . . . . .	84
<b>あとがき</b>		<b>87</b>



# はじめに

## 概要

- 本書の目的
  - データ加工での面倒な作業を R と RStudio で手軽に実行できるようになるための基礎知識を紹介
- 本書の内容
  - R のモダンな方法を使ったデータ加工の過程（例：前処理、データクリーニング、データクレンジング、データラングリングなど）で用いる基本関数の紹介
  - 実際は核心の部分に入る前の準備段階までにとどまる。タイトルに「前編」とあるのはその理由による
  - 基本的にデータフレーム（1.7参照）の形になったきれいな構造を想定しているが、ここで解説した技術に熟達することで、汚い構造にも立ち向かえるようになる
- 執筆動機
  - 本書を書こうと思ったのは拙既刊書『R で読む Excel ファイル』と同じく、「R と RStudio を使いたい！と思う人がもっと増えればいいのに」という願いから
- 今後の展望
  - よりタイトルの内容に沿った次回作の「後編」（もしかしたら「中編」も）をお楽しみに！
- 本書の内容は、github レポジトリですべて公開

## 本書の特徴

- タイトルの「がんばらない」とは、**単純作業のくり返しに無駄なエネルギーを注がなくてよいようにすること**
- 扱う内容は自分が学び始めの時に教えてもらいたかったことが中心

- これまでの解説で不足していると考えられるポイント
  - 便利な関数や基本的な使い方の解説は多いが、データ加工の実務上知りたいコード例が豊富なわけではない
  - **同じ作業を大量の変数についてくり返し実行**したい時のやり方の解説は少ない
- 本書の強み
  - くり返し同じ作業する部分を効率化したコードを併せて解説する点
  - 自分の学習経験から、そのコード例が知りたかったんだ！という実用的な方法を整理
- まずモダンな R のデータ加工法での基本の書き方を解説した後に、【**効率化**】でより効率的にコードを書く解説を行う
- 【**効率化**】のタグが本書の核心になる。手作業の繰り返しをなるべく避けることが目指すべき点
- 冗長だが【**別解**】を示すことで様々な関数の働きを理解でき、手持ちの武器が増えデータ加工の幅が広がる

## 想定読者

- R と RStudio をダウンロードして PC にインストールまでできることが最低条件
  - web 上に様々な解説があり、あとは基本的に OK していけばできるはず
  - 例えば公的な資料では総務省ホームページ「総務省 ICT スキル総合習得プログラム コース4（オープンデータ・ビッグデータ利活用事例） 4-3 プログラミングによるビッグデータの分析(R)」([https://www.soumu.go.jp/ict\\_skill/](https://www.soumu.go.jp/ict_skill/))
  - Windows10 だとインストール時にうまくいかないことがあり、自分もくじけそうになったことがあったが、それは乗り越えてしまうと戻りたくないので今回は解説あきらめた
  - どうしてもインストールできなかったら、ブラウザから実行可能なRStudio Cloudを使って練習できる
- 初学者から始めてちょっと背伸びできるくらいまでが到達目標

## 各章の紹介

- まず1章では、R と RStudio に初めて触れる方、初学者を対象とした前提知識を解説する。ゆくゆく楽をするためには避けて通れない知識なので、用語になじんでおきたい



- 2章はデータの列（変数）を選ぶ方法を解説する。データをコンパクトにしたり、後のデータ解析等で必要な変数を取得したりするなど、データ加工プロセス全体に必要な基本知識もあるので最初に学んでおきたい
- 3章はデータの列名（変数名）を変える方法について解説する。単純に見えるがデータ加工の際になくてはならない技術である。効率化させるためには初心者から少し脱する必要がある、奥が深い
- 4章はデータの行（ケースまたはオブザベーション）を選ぶ方法を解説する。データや加工した結果、分析した結果をコンパクトにするのに役立つ。
- 5章はデータに新しい列を追加する方法について解説する。例えば合計点の作成や、年齢層カテゴリや2区分変数（いわゆるダミー変数）の作成など、変数を計算して新しい変数を作る作業はよく発生する。効率化のために避けて通れない `across()` についてもここで解説する
- 6章は要約値の計算について解説する。実務では大量の変数を一気に処理する必要がある場面が多いので、効率化を意識した説明を多く入れている

## 執筆環境

- 本書はbookdownにて執筆
- 表紙のタイトルは「あずきフォント B」 v1.20 を使用

## R および RStudio、パッケージのバージョン

- rstudio だけなぜか表示されないので手動で...
  - バージョン 2021.09.1+372 Ghost Orchid (desktop)

```
## # A tibble: 4 x 2
##   ind      values
##   <chr>   <chr>
## 1 version R version 4.1.0 (2021-05-18)
## 2 os      Windows 10 x64 (build 19043)
## 3 system  x86_64, mingw32
## 4 date    2022-01-23
```

```
## # A tibble: 2 x 2
```

```
## package loadedversion
## <chr> <chr>
## 1 bookdown 0.24
## 2 tidyverse 1.3.1
```

## 注意事項など

- 本書の内容はすべて windows 環境を想定
- この本に書いてある内容は、筆者が学習したことをまとめているものにすぎないため、正常な動作の保証はできない。使用する際は、自己責任で

## 関連情報

- 『R で読む Excel ファイル』
  - 技術書典 9 で頒布した R での Excel および csv ファイル読み込み解説本
  - [github](#)
- ggplot2 の辞書
  - 視覚化のための ggplot2 パッケージの辞書的メモ

# 第 1 章

## 前提知識

- ここに出てくる用語は初学者にとってなじみがないものばかりかもしれないが、R でデータ加工をらくらくできるようになるためには避けて通れない
- これ以降はここで解説した用語を説明なしに解説に使うので、分からない言葉に出くわしたらここに戻ってこよう

### 1.1 RStudio の使い方

#### 1.1.1 起動画面

- RStudio を最初に起動すると大体図1.1のような画面になる

#### 1.1.2 見た目の変更

- 好みまたは目に優しい画面にするため、RStudio の色合いを下記から変更できる
  - メニューの Tools > Global Options > Appearance > Editor theme から選び、OK を押す（図1.2）
  - 筆者は Tommorrow Night Bright を使用
  - 以下の説明は変更後の画面で示す

#### 1.1.3 コードの実行の仕方

- コンソールに直接コードを入力し出力を確認できる（図1.3）

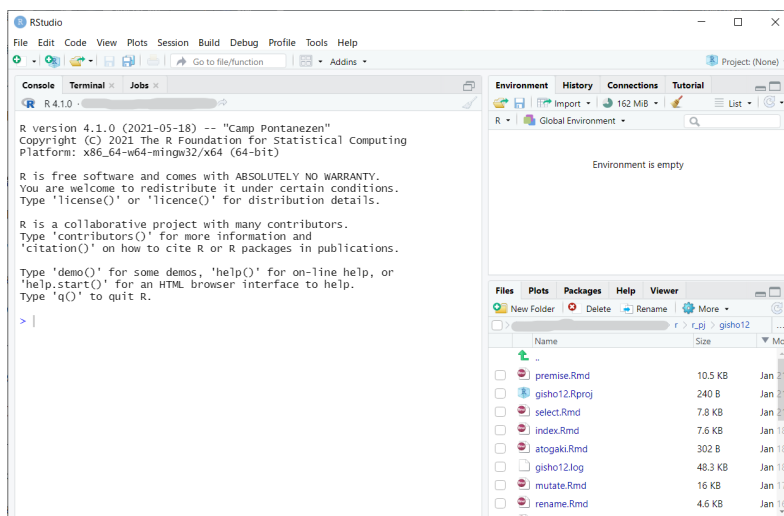


図1.1 RStudio の起動画面

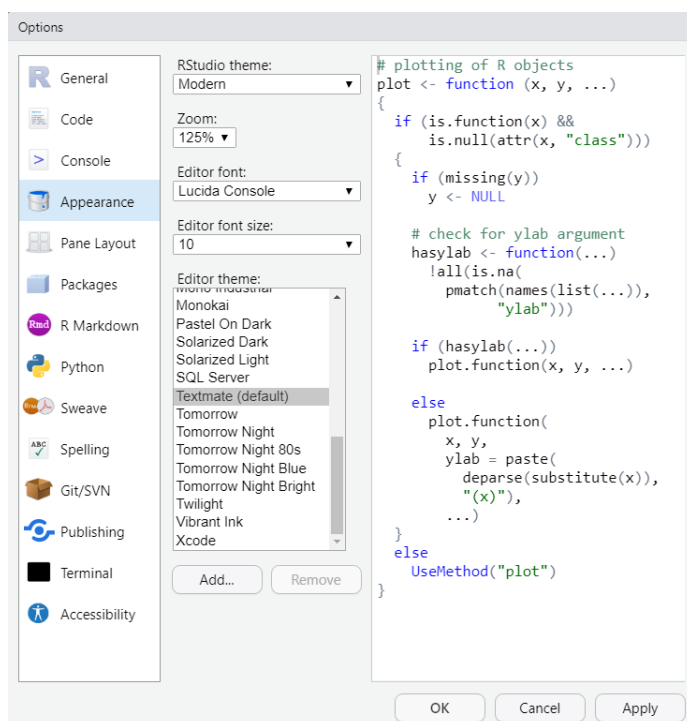


図1.2 テーマの設定画面

- ちょっとした確認には便利だが、たくさん書きたい時や、内容を保存したい時は不向き

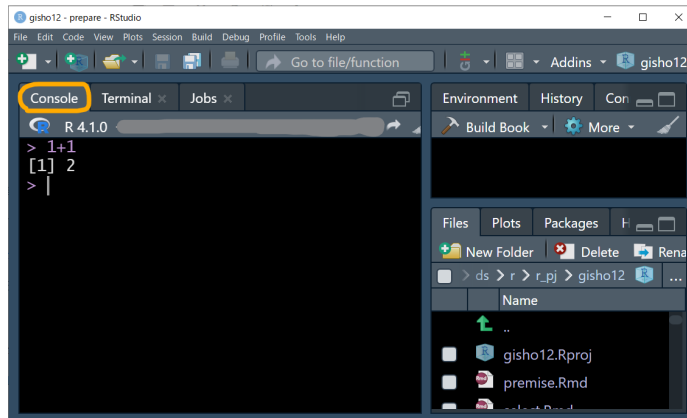


図1.3 コンソールに直接

- R Script に書くと、たくさん書けるし保存も簡単でおすすめ。色分けもされる (図1.4)
- 慣れたら R Markdown を使うと html レポートにまとめやすくなりもっと便利になる
- 下図の○で囲んである左上の緑+がついているアイコンから、または File > New file > R Script で R Script を開く

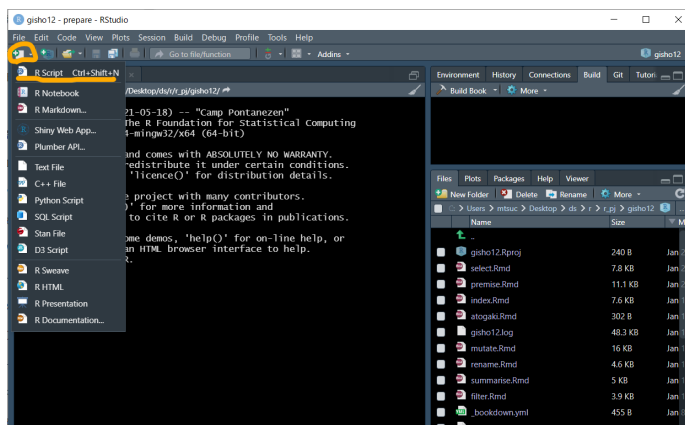


図1.4 R スクリプトを開く

- R Script を開くとデフォルトでは左上にペインが開き、ここにコードを記述できる (図1.5)

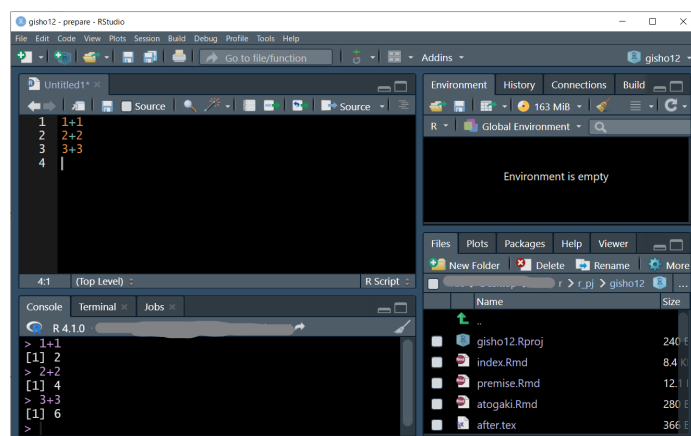


図1.5 R スクリプトに書く

### 1.1.4 Windows ユーザーにつきものの文字化け対策

- Windows だけの問題かもしれないが、今後はもしかしたら不要になっていくかもしれないが、Windows10 以前の場合、RStudio 上で文字コードを UTF-8 に指定しておく方が文字化けに悩まなくてすみそう
- メニューの Tools > Global Options > Code > Saving > Default text encoding から UTF-8 選び、OK を押す
- 同様に Tools > Project Options > Code Editing > Text encoding のところも UTF-8 にしておく (図1.6)
- 上記設定をした後で、他の環境で作られた R Script ファイルや R Markdown ファイルを開くときに文字化けする場合は、File > Reopen with Encoding から CP932 (つまり Shift-JIS) を選ぶとうまくいくかもしれない

## 1.2 本書に出てくるコード部分の見方

- グレーの背景部分は R のコードが書いてあり、その下の ## で始まる部分は出力結果を表す

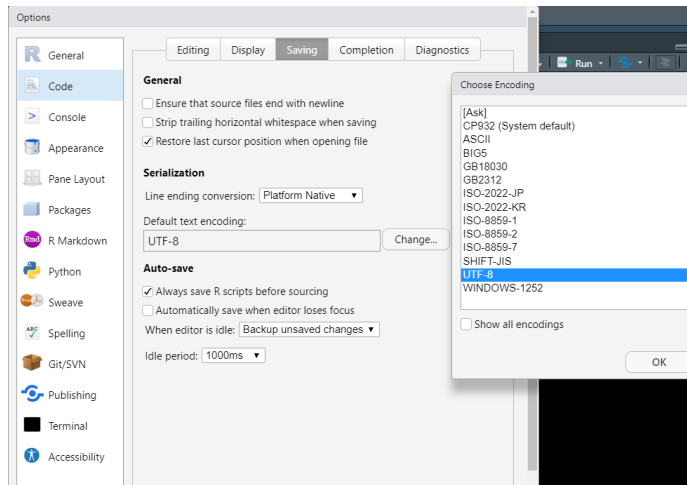


図1.6 文字エンコーディングの指定

```
1 + 1
```

```
## [1] 2
```

- ここでは `1 + 1` がコード部分で、`## [1] 2` が出力結果部分
- `[1]` というのは、その次にくる値（ここでは1つしかないが）が何番目にあるかを示している
- たとえば、1 から 50 までの数値を出力してみる
  - コロン: で最初と最後の値をつなぐことで連番を表現できる

```
1:50
```

```
## [1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25
## [26] 26 27 28 29 30 31 32 33 34 35 36 37 38 39 40 41 42 43 44 45 46 47 48 49 50
```

- コード部分に `#` で始まる文章がある場合は、コメントを表す。ここは実行されない  
ので説明のために書かれる

```
# * (アスタリスク) は掛け算であることを示す
```

```
2 * 3 # ここにもコメントを入れられる
```

## [1] 6

## 1.3 プロジェクト

- データを加工して解析する際に、1つのフォルダ（サブフォルダも含む）の中に関連するデータやコードなどをまとめておき、そのフォルダを**プロジェクト**と設定する
  - これにより、ファイルの読み書きの際の場所指定をいちいち意識しないで作業できるようになる
- RStudio 画面の右上に Project 設定のメニューがある（図1.7）
  - Project (None) > New Project > Existing Directory と選び、プロジェクトにしたいフォルダを設定する

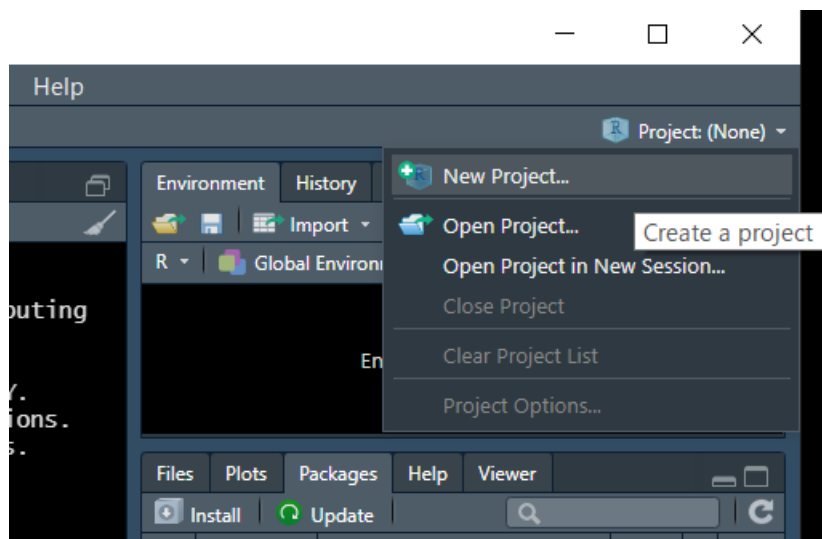


図1.7 プロジェクトの設定

## 1.4 パッケージ

- 様々な関数やデータなどがまとまっていて、読み込むと色々なことができる
  - 逆にいえば読み込まないと便利な作業ができないことが多い
- インストールされているパッケージは RStudio のデフォルト画面で右下にあるウィンドウ（ペインと呼ぶ）のパッケージタブで確認可能（Figure1.8）



- 入っていないパッケージは、インターネットにつながっていれば以下の方法でインストールできる
  - パッケージタブの `install` をクリックして出てくるウィンドウでパッケージ名を入力 (図1.8)
  - コマンドから `install.packages(" パッケージ名をここに入れる")`

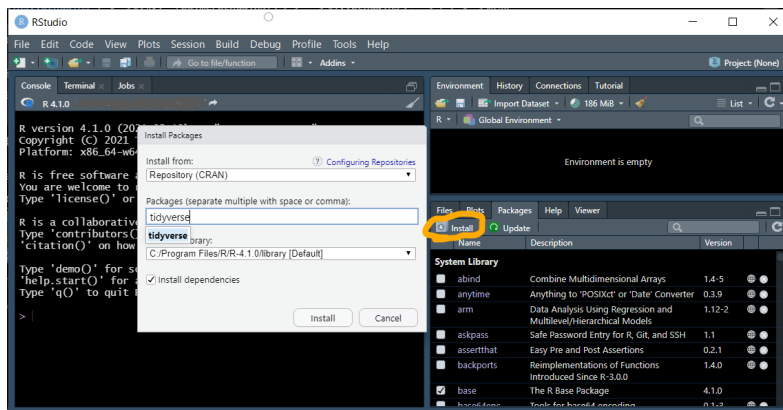


図1.8 パッケージタブからのインストール

- 例: `library(tidyverse)` または `require(tidyverse)` のように書くことで読み込む
- パッケージを読み込まなくても、パッケージ名:: 関数名 ( ) でパッケージ内の関数が見える
  - どのパッケージの関数か明示するのも便利なので、本書では多用する
  - 以下、例えば「パッケージ `dplyr` の関数 `select()`」は `dplyr::select()` と表現する
- モダンな R のデータ加工に必要なパッケージをまとめて読み込んでくれる `tidyverse` をまず読み込んでおく
  - 以降のコードはすべて `tidyverse` を読み込んだ前提で進める

```
library(tidyverse)
```

## 1.5 関数

- データ加工においてほとんどの人は絶対お世話になるもの

- 適切な値や変数などを指定すれば、データの処理や計算、統計解析など様々な処理を簡単に実行してくれる
- データ加工の技術は、色々な便利関数をどの場面でどうやって使うかにつきる
- 例えば `mean()` などのように関数名 `()` で出てくるので、`()` で囲まれてる所を見たらほぼ関数だと思えばよさそう
- 本書の 2 章～6 章はすべて基本関数の解説
- `()` の中に入る値を**引数**（ひきすう）と呼ぶ
- 引数は、でつないで追加していき、これによって実行したい処理のカスタマイズが可能
  - 関数の `()` の最初の位置に来るものを**第一引数**という

## 1.5.1 例

### 1.5.1.1 複数のものを 1 つにする: `c()`

- ベクトルを作る（複数のものを 1 つにする）ための関数
  - ベクトルと聞くと数学苦手だった人はいやな記憶を思い出すかもしれないが、R ではとにかく「**複数のものを 1 つにしたもの**」と理解しておけば何となると思う
- `c()` は慣れてる人は当たり前に使っているので、初学者にとって理解しとくとよい最重要関数と思われる
- ベクトルは、後に解説するデータフレームでの列単位のデータを扱う際にも有用

```
c(1,2,3)
```

```
## [1] 1 2 3
```

```
c("a", "b", "c") # " " で囲まれる値は文字を表す
```

```
## [1] "a" "b" "c"
```

```
# 複数あるように見えるが実は 1 つのベクトルになっている例
```

```
1:10
```

```
## [1] 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10
```

### 1.5.1.2 平均値：mean( )

- 引数にベクトルを入れることで平均値を計算する
- 1つのベクトルはデータフレームの1つの列（変数）の単位と同じなので、ここでは横に並んでいるがデータフレーム的にイメージしたら縦に並んだとみなすと分かりやすいかも

```
mean(c(1,2,3))
```

```
## [1] 2
```

```
# 欠損値 (NA) があると結果が NA
```

```
mean(c(1, NA, 3))
```

```
## [1] NA
```

```
# 引数に na.rm = TRUE を追加すると結果が出る
```

```
# 基本的に実務上は常につけておいたほうがよい
```

```
mean(c(1, NA, 3), na.rm = TRUE)
```

```
## [1] 2
```

## 1.6 オブジェクト

- 計算の結果や、複数の数値や文字など（他にも色々）を1つの文字列に格納することができ、その後のコードで活用できる
- <- の矢印の先にあるのがオブジェクト。RStudio ではショートカット alt + - で出せる (Mac は Option + -)
- この後説明するデータフレームもオブジェクトに入れられる
  - データの少ないミニデータを作る時や、計算結果を格納するときに多用

### 1.6.1 例

```
res <- 1 + 1  
res
```

```
## [1] 2
```

```
res2 <- c(1, 2:4, 5)  
res2
```

```
## [1] 1 2 3 4 5
```

```
res3 <- c("a", "b")  
res3
```

```
## [1] "a" "b"
```

```
rm(res, res2, res3)
```

## 1.7 データフレーム

- 行（ケースまたはオブザベーション）と列（変数）が碁盤の目のようになった集まりの形のデータ（図1.9）
  - Excel で表現するのであれば通常 1 行目に列名が入り、2 行目以降が個別のケース（データ）を表す形。R のデータフレームでは列名は別途与えられ、1 行目からケースが表される（図1.10）
  - データ解析において便利で分かりやすいため、本書ではデータフレームの形で説明していく
  - R のモダンな方法では、データの加工や統計処理のプロセスをデータフレームの形で返すことが多い
  - 上記のような状態を **tidy**(読み：タイディー、意味：整然) と呼び、データ加工において理想的な形とされている

```
# A tibble: 344 x 8
  species island bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm body_mass_g sex year
  <fct>   <fct>      <dbl>         <dbl>         <int>         <int> <fct> <int>
1 Adelie  Torgersen    39.1           18.7           181           3750 male  2007
2 Adelie  Torgersen    39.5           17.4           186           3800 female 2007
3 Adelie  Torgersen    40.3            18           195           3250 female 2007
4 Adelie  Torgersen    NA              NA              NA              NA NA      2007
5 Adelie  Torgersen    36.7           19.3           193           3450 female 2007
6 Adelie  Torgersen    39.3           20.6           190           3650 male  2007
7 Adelie  Torgersen    38.9           17.8           181           3625 female 2007
8 Adelie  Torgersen    39.2           19.6           195           4675 male  2007
9 Adelie  Torgersen    34.1           18.1           193           3475 NA      2007
10 Adelie Torgersen    42             20.2           190           4250 NA      2007
# ... with 334 more rows
```

図1.9 R のデータフレーム (tibble 形式)

列 (変数)

列名・カラム名・変数名

行 (個々のケースまたはオブザベーション)

	A	B	C	D	E
1	species	island	bill_length_mm	bill_depth_mm	flipper_length_mm
2	Adelie	Torgersen	39.1	18.7	181
3	Adelie	Torgersen	39.5	17.4	186
4	Adelie	Torgersen	40.3	18	195
5	Adelie	Torgersen			
6	Adelie	Torgersen	36.7	19.3	193
7	Adelie	Torgersen	39.3	20.6	190
8	Adelie	Torgersen	38.9	17.8	181
9	Adelie	Torgersen	39.2	19.6	195
10	Adelie	Torgersen	34.1	18.1	193
11	Adelie	Torgersen	42	20.2	190

図1.10 Excel 画面風なイメージ

- オブジェクトに格納することで、別のデータフレームを作れる
- 列単位で取り出すとベクトルになる
- 本書では、データフレームの中でも表示に便利な **tibble** 形式を使う
  - デフォルトでは最初の 10 行が表示されるが、本書では紙面の都合上、表示行数をしばっている

## 1.7.1 本書で使う主なデータ例

### 1.7.1.1 ペンギンデータ



- palmerpenguins パッケージの penguins データ (CC0)
  - 最初から tibble 形式になっている

```
# パッケージが入ってなければ下記実行
# install.packages("palmerpenguins")
```

```
palmerpenguins::penguins
```

```
## # A tibble: 344 x 8
##   species island    bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_~
##   <fct>   <fct>          <dbl>          <dbl>          <int>
## 1 Adelie  Torgersen           39.1           18.7           181
## 2 Adelie  Torgersen           39.5           17.4           186
## 3 Adelie  Torgersen           40.3            18           195
## # ... with 341 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

- tibble 形式のデータフレームの出力の見方
  - 出力の最上段にある A tibble: 344 x 8 で, tibble 形式のデータフレーム, 344 行 × 8 列という情報が分かる
  - flipper\_length\_~ のように, 長い変数名は ~ で省略して表示される

- 変数名の下に行にある <fct>, <dbl>, <int> は変数の型を示し、それぞれ因子型、数値型、整数型であることを示している。詳しくは5.3で説明する
- 下から2行目にある... with 341 more rows, and 3 more variables: で、さらに341行と3列が非表示であることが分かる
- 非表示になった変数名は最下部に表示される
- 本書では最初の3行の表示のみに絞っているが、任意の行数を表示させたい場合は、`print()` 関数を使う

```
palmerpenguins::penguins %>%
  print(n = 15)
```

```
## # A tibble: 344 x 8
##   species island  bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_~
##   <fct>   <fct>         <dbl>         <dbl>         <int>
## 1 Adelie  Torgers~           39.1           18.7           181
## 2 Adelie  Torgers~           39.5           17.4           186
## 3 Adelie  Torgers~           40.3            18           195
## 4 Adelie  Torgers~            NA            NA            NA
## 5 Adelie  Torgers~           36.7           19.3           193
## 6 Adelie  Torgers~           39.3           20.6           190
## 7 Adelie  Torgers~           38.9           17.8           181
## 8 Adelie  Torgers~           39.2           19.6           195
## 9 Adelie  Torgers~           34.1           18.1           193
## 10 Adelie Torgers~           42            20.2           190
## 11 Adelie Torgers~           37.8           17.1           186
## 12 Adelie Torgers~           37.8           17.3           180
## 13 Adelie Torgers~           41.1           17.6           182
## 14 Adelie Torgers~           38.6           21.2           191
## 15 Adelie Torgers~           34.6           21.1           198
## # ... with 329 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

## 1.8 %>% (パイプ演算子)

- 名前はパイプで発音は”and then” (参照)

- コードを読みやすくするための便利な機能を持つ演算子。初めてみた人は全然わからないと思うが、この本を読んでコードを書きはじめてみたらこれなしではいられなくなるくらいお世話になると思う
  - 主に使用が想定される場面でざっくりいうと、「このデータフレームに対して%>% の後にある関数を適用する」という機能
  - 具体的な使用法は2.2.1で解説
- tidyverse パッケージを読み込めば使えるようになる
- RStudio のショートカットは Ctrl + Shift + M (Mac は Cmd + Shift + M)。たぶん、RStudio 以外でもこのショートカット押してしまうぐらい中毒性がある
- R version 4.1 からは |> が大体同じ機能を持つ演算子として実装されたので、特にパッケージの読み込みをせずに使えるようになった。こちらを使う説明も今後増えていくと思われる
  - ショートカットで出るパイプを |> に切り替えたい場合は、RStudio の Tools > Global Options > Code > Editing > use native pipe operator にチェックを入れる
  - 現時点ではデータフレームを第一引数へ渡す形式でない関数の場合（回帰分析の lm( ) など）、工夫が必要な場合があるようなので、本書では%>% を使用

## 1.9 困ったときは

- 関数の使い方、引数の入れ方は大抵忘れるので、ヘルプの example を見て思い出す場合が多い
  - コンソールに? 関数名の用に入れて実行する（例：?rename）
  - 右下ペインの Help タブで検索する（図1.11）
- チートシートを見る
  - メニューの Help > Cheat Sheets > Browse Cheat Sheets から掲載サイトに行ける
- エラーメッセージを" " で囲んでググる
- r-wakalang の #r\_beginners チャンネルで質問する



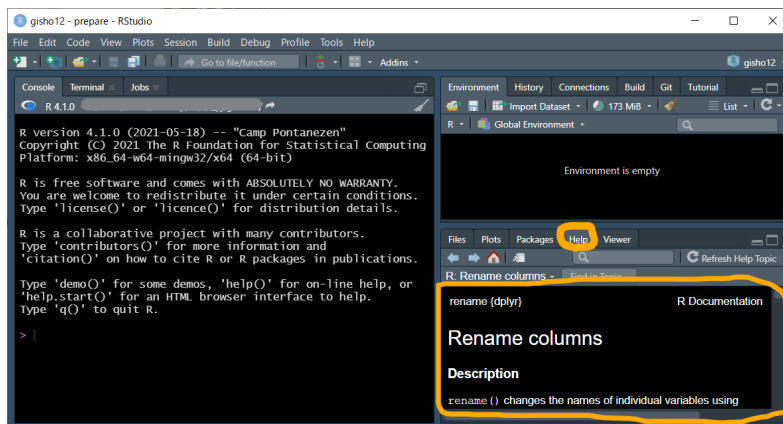


図1.11 ヘルプの確認



## 第 2 章

# 列（変数）を選ぶ：select

- 本章のポイント
  - パッケージ dplyr の関数 select( )
  - tidy な世界では「列 = 変数」
  - 変数が多い時に興味ある変数に限定したデータにしたい
  - 興味ある変数の名前を取得したい
  - 後々出てくる繰り返し作業で便利なヘルパー関数について知る

### 2.1 使用データ

- データの指定を簡単にするために、penguins データを df と読み込む
- palmerpenguins::penguins というのは、「palmerpenguins パッケージの::penguins データ」という意味

```
df <-  
palmerpenguins::penguins
```

```
# データの表示  
df
```

```
## # A tibble: 344 x 8  
##   species island    bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_  
##   <fct>    <fct>          <dbl>          <dbl>          <int>  
## 1 Adelie  Torgersen         39.1           18.7           181
```

```
## 2 Adelie Torgersen          39.5          17.4          186
## 3 Adelie Torgersen          40.3           18          195
## # ... with 341 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

- 読み込みの様々な方法については拙書『Rで読むExcelファイル』参照

## 2.2 基本

- `select()` の中に関心のある変数名を, をつけて並べる
  - 変数は1つから OK
- `%>%` についてはすでに1.8で説明したが, この後また補足を説明するのでまずは何も考えずに使ってみよう
- 以降すべて `tidyverse` パッケージを読み込んだ前提で進める (1.4参照)

```
# まだ tidyverse パッケージを読み込んでない場合は以下の # を外して実行
# library(tidyverse)

df %>%
  select(bill_length_mm, bill_depth_mm)
```

```
## # A tibble: 344 x 2
##   bill_length_mm bill_depth_mm
##           <dbl>         <dbl>
## 1           39.1           18.7
## 2           39.5           17.4
## 3           40.3           18
## # ... with 341 more rows
```

- 新しいデータフレームを作りたい場合は `<-` を使って新しいオブジェクトに格納する

```
df2 <-
  df %>% select(bill_length_mm)
```

```
df2
```

```
## # A tibble: 344 x 1
##   bill_length_mm
##             <dbl>
## 1             39.1
## 2             39.5
## 3             40.3
## # ... with 341 more rows
```

```
# 一時的に見せただけなので削除
rm(df2)
```

### 2.2.1 【補足】 %>% の意味

- 1.8で説明したパイプ演算子の実例を解説する
- 基本的に `select()` を始めとしたモダンな R の処理は、以下のように**第一引数にデータフレーム**を指定する

```
select(df, bill_length_mm)
```

```
## # A tibble: 344 x 1
##   bill_length_mm
##             <dbl>
## 1             39.1
## 2             39.5
## 3             40.3
## # ... with 341 more rows
```

- %>% の役割は、その左側にあるものを右側の関数の第一引数に入れる、ということなので、第一引数にデータフレームが来ることが決まっていれば、常に次のようにかける
- このようにすると複雑な処理を重ねていく場合も、コードの可読性が高まるので、コードを共有してチーム作業するデータ加工の過程で有用

```
df %>%
  select(bill_length_mm)
```

```
## # A tibble: 344 x 1
##   bill_length_mm
##           <dbl>
## 1           39.1
## 2           39.5
## 3           40.3
## # ... with 341 more rows
```

### 2.2.2 範囲指定

- 関心ある変数が指定された範囲に含まれていれば:(コロン) でつなげて取得できる
  - 変数の連番をまとめて指定する時などに便利 (例 変数 1: 変数 100)

```
df %>%
  select(bill_length_mm:flipper_length_mm)
```

```
## # A tibble: 344 x 3
##   bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm
##           <dbl>         <dbl>             <int>
## 1           39.1           18.7               181
## 2           39.5           17.4               186
## 3           40.3           18                  195
## # ... with 341 more rows
```

- 範囲に加えて追加の変数を追加できる
  - 飛び飛びの変数群を選びたいときに有用

```
df %>%
  select(bill_length_mm:flipper_length_mm, sex)
```

```
## # A tibble: 344 x 4
##   bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm sex
##           <dbl>         <dbl>             <int> <fct>
```

```
##           <dbl>           <dbl>           <int> <fct>
## 1           39.1           18.7             181 male
## 2           39.5           17.4             186 female
## 3           40.3           18              195 female
## # ... with 341 more rows
```

### 2.2.3 中身が文字でも動く

- 変数名が" " で囲われていると、R では文字 (character) だと認識される
- `select()` は文字の変数名を与えても動く

```
df %>%
  select("bill_length_mm", "bill_depth_mm")
```

```
## # A tibble: 344 x 2
##   bill_length_mm bill_depth_mm
##           <dbl>           <dbl>
## 1           39.1           18.7
## 2           39.5           17.4
## 3           40.3           18
## # ... with 341 more rows
```

- これは効率化を図りたいときに重要な特徴
- `select()` の中にたくさんの変数名を並べるより、事前に指定しておきベクトルとして代入した方が読みやすい
  - あらかじめ作成したベクトルとして代入するときは、`all_of()` で囲む必要がある
  - 様々なコード例でこの事前指定が多用されるので慣れるとよい

```
# あらかじめオブジェクト（ここでは vars）に引数を格納して後で使えるようにする
vars <- c("bill_length_mm", "bill_depth_mm")

df %>%
  select(all_of(vars))
```

```
## # A tibble: 344 x 2
##   bill_length_mm bill_depth_mm
##           <dbl>         <dbl>
## 1           39.1           18.7
## 2           39.5           17.4
## 3           40.3            18
## # ... with 341 more rows
```

- ここで vars は文字ベクトル (vector) のオブジェクトとなっている
- all\_of( ) の中に文字ベクトルを指定することで、それぞれの中身を変数名として認識する
  - 以前使われていた one\_of は現在は非推奨

#### 2.2.4 [練習問題]

- df データで変数 species から bill\_length\_mm までの並び、および year の計 4 列にしてデータフレームを表示させよう
- df データで変数 bill\_length\_mm から body\_mass\_g までの並びの計 4 列を文字ベクトルにしたうえで select で選んでデータフレームを表示させよう (冗長な作業に見えるがこの考え方が役に立つ時がくるはず)

### 2.3 変数の指定に便利なヘルパー関数

- selection helper と呼ばれる tidyselect パッケージの関数群
- select( ) の所で解説されることが多いが、後から出てくる across( ) と併せた活用場面が多いため、なじんでおくと後から楽になる

#### 2.3.1 変数名の最初の文字列

- bill から始まる変数を選ぶ

```
df %>%
  select(starts_with("bill"))
```



```
## # A tibble: 344 x 2
##   bill_length_mm bill_depth_mm
##           <dbl>         <dbl>
## 1           39.1           18.7
## 2           39.5           17.4
## 3           40.3            18
## # ... with 341 more rows
```

### 2.3.2 変数名の最後の文字列

- `_mm` で終わる変数を選ぶ
  - `mm` だけだと他にも含まれる場合が出てくるので、`_` も含めた方が安全

```
df %>%
  select(ends_with("_mm"))
```

```
## # A tibble: 344 x 3
##   bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm
##           <dbl>         <dbl>             <int>
## 1           39.1           18.7               181
## 2           39.5           17.4               186
## 3           40.3            18                195
## # ... with 341 more rows
```

### 2.3.3 変数名のどこかに含まれる文字列

#### 2.3.3.1 固定した文字列

- 指定した文字列を含んだ変数名を対象とする

```
df %>%
  select(contains("length"))
```

```
## # A tibble: 344 x 2
##   bill_length_mm flipper_length_mm
```

```
##           <dbl>           <int>
## 1         39.1           181
## 2         39.5           186
## 3         40.3           195
## # ... with 341 more rows
```

### 2.3.3.2 柔軟な文字列

- 文字列で **正規表現** が使えるため柔軟な指定が可能
- ここでは, “length” または “depth” を含む変数名を対象  
 – | が「または」を意味する

```
df %>%
  select(matches("length|depth"))

## # A tibble: 344 x 3
##   bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm
##           <dbl>         <dbl>           <int>
## 1         39.1         18.7             181
## 2         39.5         17.4             186
## 3         40.3          18             195
## # ... with 341 more rows
```

### 2.3.4 上記の組み合わせ

#### 2.3.4.1 かつ

- それぞれの条件を両方満たす

```
df %>%
  select(starts_with("bill") & contains("length"))

## # A tibble: 344 x 1
##   bill_length_mm
##           <dbl>
```

```
## 1          39.1
## 2          39.5
## 3          40.3
## # ... with 341 more rows
```

#### 2.3.4.2 または

- それぞれの条件をいずれか満たす

```
df %>%
  select(starts_with("bill") | contains("length"))
```

```
## # A tibble: 344 x 3
##   bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm
##           <dbl>         <dbl>             <int>
## 1           39.1           18.7               181
## 2           39.5           17.4               186
## 3           40.3            18                195
## # ... with 341 more rows
```

#### 2.3.5 [練習問題]

- df データで"s"で終わる変数を選んでデータフレームを表示させよう

## 2.4 特定の変数を選ばない（落とす）

- 変数名の前に!をつける

```
df %>%
  select(!species)
```

```
## # A tibble: 344 x 7
##   island  bill_length_mm bill_depth_mm flipper_length_mm
##   <fct>         <dbl>         <dbl>             <int>
```

```
## 1 Torgersen      39.1      18.7      181
## 2 Torgersen      39.5      17.4      186
## 3 Torgersen      40.3      18       195
## # ... with 341 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

- 複数列を落としたい場合は, `!c()` の中に対象の列名を含める

```
df %>%
  select(!c(bill_length_mm:flipper_length_mm, sex))
```

```
## # A tibble: 344 x 4
##   species island  body_mass_g year
##   <fct>   <fct>      <int> <int>
## 1 Adelie Torgersen    3750  2007
## 2 Adelie Torgersen    3800  2007
## 3 Adelie Torgersen    3250  2007
## # ... with 341 more rows
```

- ヘルパー関数に対しても使える

```
df %>%
  select(!ends_with("_mm"))
```

```
## # A tibble: 344 x 5
##   species island  body_mass_g sex    year
##   <fct>   <fct>      <int> <fct> <int>
## 1 Adelie Torgersen    3750 male   2007
## 2 Adelie Torgersen    3800 female 2007
## 3 Adelie Torgersen    3250 female 2007
## # ... with 341 more rows
```

### 2.4.1 [練習問題]

- df データで”length” または”depth” を含む変数以外を選んでデータフレームを表示させよう

## 2.5 関心のある変数名を取得する

- データ分析の段階では、関心のある変数名を選択して、それらを代入する作業が頻出
- 変数名手打ちだと時間もかかるしミスもあるので、効率化のために必ずおさえておきたい技術

### 2.5.1 全ての変数名

```
df %>% names()
```

```
## [1] "species"          "island"            "bill_length_mm"
## [4] "bill_depth_mm"    "flipper_length_mm" "body_mass_g"
## [7] "sex"              "year"
```

### 2.5.2 選択した変数名を取得

- ベクトルとしてオブジェクトに格納

```
bill_vars <-
  df %>%
  select(starts_with("bill")) %>%
  names()

bill_vars
```

```
## [1] "bill_length_mm" "bill_depth_mm"
```

### 2.5.3 コピペに便利な形式に出力

- , で区切られた形式で出てくれば必要なものを選んでそのまま `select()` に入れられるのに...と思った方のための便利関数 `dput()`

```
df %>%  
  select(starts_with("b")) %>% # b から始まる変数名  
  names() %>%  
  dput()
```

```
## c("bill_length_mm", "bill_depth_mm", "body_mass_g")
```

- この出力から必要な変数を選んでコピペができる
  - `names()` で出てくると違い, , がついているのが地味にうれしい
- " " すらもない, という時は, 新しく r script(アイコン New File または `ctrl + shift + n`) 開いて, `dput()` の出力を貼り付けてすべて置換する力技も

## 第 3 章

# 変数名を変更する：rename

- 本章のポイント
  - パッケージ `dplyr` の関数 `rename()` + tidy な世界では「列名 = 変数名」
  - + 分かりやすい列名にすることだけでなく、本書の範囲を超えるが複数データの連結や同時処理関連で重要な役割を果たす + 文字を扱うためのパッケージ `stringr` の便利さを学ぶ

### 3.1 基本

- まずはデータにどういう変数名があるかの確認

```
df %>% names()
```

```
## [1] "species"          "island"            "bill_length_mm"
## [4] "bill_depth_mm"    "flipper_length_mm" "body_mass_g"
## [7] "sex"              "year"
```

- 変更したい変数名を `new = old` の順に入力する
  - ここでは `bill_length_mm` を `blmm` に変更してみる

```
# まだ tidyverse パッケージを読み込んでない場合は以下の # を外して実行
# library(tidyverse)
```

```
df %>%
```

```
rename(blmm = bill_length_mm)
```

```
## # A tibble: 344 x 8
##   species island blmm bill_depth_mm flipper_length_~ body_mass_g
##   <fct>   <fct> <dbl>         <dbl>             <int>         <int>
## 1 Adelie  Torge~  39.1           18.7              181          3750
## 2 Adelie  Torge~  39.5           17.4              186          3800
## 3 Adelie  Torge~  40.3           18                195          3250
## # ... with 341 more rows, and 2 more variables: sex <fct>,
## #   year <int>
```

- 複数の変数名を変更する場合は、`rename()` の中に、でつなげていく  
 – でもたくさんある場合に一つ一つ書いていくのは大変

```
df %>%
  rename(blmm = bill_length_mm,
         bdmm = bill_depth_mm)
```

```
## # A tibble: 344 x 8
##   species island blmm bdmm flipper_length_~ body_mass_g sex
##   <fct>   <fct> <dbl> <dbl>             <int>         <int> <fct>
## 1 Adelie  Torgers~  39.1  18.7              181          3750 male
## 2 Adelie  Torgers~  39.5  17.4              186          3800 fema~
## 3 Adelie  Torgers~  40.3  18                195          3250 fema~
## # ... with 341 more rows, and 1 more variable: year <int>
```

- 複数変数を扱うときは `rename_with()` が便利。以下はそれを用いた例を示していく

## 3.2 同じ語を共通の語で置き換える

- 変数名の”bill” の部分を日本語の”くちばし”に変更していく
- まずは基本の知識でできる方法



```
df %>%
  rename(くちばし_length_mm = bill_length_mm,
         くちばし_depth_mm = bill_depth_mm)

## # A tibble: 344 x 8
##   species island   くちばし_length_mm くちばし_depth_mm
##   <fct>    <fct>                <dbl>          <dbl>
## 1 Adelie  Torgersen                 39.1            18.7
## 2 Adelie  Torgersen                 39.5            17.4
## 3 Adelie  Torgersen                 40.3             18
## # ... with 341 more rows, and 4 more variables:
## #   flipper_length_mm <int>, body_mass_g <int>, sex <fct>,
## #   year <int>
```

### 3.2.1 【効率化】str\_replace( )で一括変換 (1)

- `rename_with( )` は、まず適用したい関数を示し、そのあとに該当する変数を選ぶ
- 語の置き換えに `stringr::str_replace( )` を使う
  - 第一引数に対して、その次の文字列をその後の文字列に置換する（ここでは “bill” → “くちばし”）
- 適用したい関数の中にある `.x` の部分に、その後選ぶ変数が入っていく（なおこのような単純な場合は、`だけ`でも動く）
- この場合適用したい関数の前には `~`（チルダ）が必ずつく
  - この部分の理解は今すぐできなくても使えるが、キーワードだけ示しておくと、無名関数 (anonymous function) という処理をしている

```
df %>%
  rename_with(~str_replace(.x, "bill", " くちばし"),
             starts_with("bill"))

## # A tibble: 344 x 8
##   species island   くちばし_length_mm くちばし_depth_mm
##   <fct>    <fct>                <dbl>          <dbl>
## 1 Adelie  Torgersen                 39.1            18.7
## 2 Adelie  Torgersen                 39.5            17.4
```

```
## 3 Adelie Torgersen          40.3          18
## # ... with 341 more rows, and 4 more variables:
## #   flipper_length_mm <int>, body_mass_g <int>, sex <fct>,
## #   year <int>
```

### 3.2.1.1 【別解】

- select のように単に c( ) の中に変数を指定していただけても動く

```
df %>%
  rename_with(~str_replace(., "bill", "くちばし"),
              c(bill_length_mm, bill_depth_mm))
```

```
## # A tibble: 344 x 8
##   species island   くちばし_length_mm くちばし_depth_mm
##   <fct>   <fct>             <dbl>             <dbl>
## 1 Adelie Torgersen         39.1             18.7
## 2 Adelie Torgersen         39.5             17.4
## 3 Adelie Torgersen         40.3             18
## # ... with 341 more rows, and 4 more variables:
## #   flipper_length_mm <int>, body_mass_g <int>, sex <fct>,
## #   year <int>
```

### 3.2.2 [練習問題]

- df データで”\_mm” で終わる変数の名前の”\_mm” 部分を”\_ミリ” に一括で変換しよう

## 3.3 同じ語を削除する

- “\_mm” を取り除きたい場合、それを削除した変数名を指定すればよいが、たくさんあると大変

```
df %>%
  rename(bill_length = bill_length_mm,
         bill_depth = bill_depth_mm,
         flipper_length = flipper_length_mm)

## # A tibble: 344 x 8
##   species island   bill_length bill_depth flipper_length
##   <fct>   <fct>         <dbl>       <dbl>         <int>
## 1 Adelie  Torgersen         39.1        18.7           181
## 2 Adelie  Torgersen         39.5        17.4           186
## 3 Adelie  Torgersen         40.3         18            195
## # ... with 341 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

### 3.3.1 【効率化】str\_replace( ) で一括変換 (2)

- str\_replace( ) で変換先に空白"" を指定すると削除できる

```
df %>%
  rename_with(~str_replace(., "_mm", ""),
             ends_with("mm"))

## # A tibble: 344 x 8
##   species island   bill_length bill_depth flipper_length
##   <fct>   <fct>         <dbl>       <dbl>         <int>
## 1 Adelie  Torgersen         39.1        18.7           181
## 2 Adelie  Torgersen         39.5        17.4           186
## 3 Adelie  Torgersen         40.3         18            195
## # ... with 341 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

#### 3.3.1.1 【別解】

- stringr::str\_remove( ) の方が直接的

– 第一引数についてその次に来る文字列を取り除く

```
df %>%
  rename_with(~str_remove(., "_mm"),
              ends_with("mm"))

## # A tibble: 344 x 8
##   species island   bill_length bill_depth flipper_length
##   <fct>   <fct>         <dbl>         <dbl>         <int>
## 1 Adelie  Torgersen         39.1          18.7          181
## 2 Adelie  Torgersen         39.5          17.4          186
## 3 Adelie  Torgersen         40.3           18          195
## # ... with 341 more rows, and 3 more variables:
## #   body_mass_g <int>, sex <fct>, year <int>
```

### 3.3.2 [練習問題]

- df データで” “を含む変数の名前から, ”” をすべて取り除こう (ヒント\*1)

## 3.4 同じ接尾辞をつける

- 変数 year で 2007 年のみのデータに限定し, くちばし (bill) と翼 (flipper) の変数名の末に”\_2007”をつける
- rename の中に全部書いていけばできるが数が多いと大変

```
df %>%
  filter(year == 2007) %>%
  select(bill_length_mm:flipper_length_mm, year) %>%
  rename(bill_length_mm_2007 = bill_length_mm,
         bill_depth_mm_2007 = bill_depth_mm,
         flipper_length_mm_2007 = flipper_length_mm)
```

\*1 str\_replace( ) も str\_remove( ) も適用は最初の 1 つだけなので, 複数ある場合は str\_replace\_all( ) または str\_remove\_all( ) を使う

```
## # A tibble: 110 x 4
##   bill_length_mm_2007 bill_depth_mm_2007 flipper_length_mm~ year
##           <dbl>           <dbl>           <int> <int>
## 1             39.1             18.7             181  2007
## 2             39.5             17.4             186  2007
## 3             40.3              18             195  2007
## # ... with 107 more rows
```

### 3.4.1 【効率化】str\_c( ) で一括指定

- 適用したい関数の中にある. の部分に、その後選ぶ変数が入っていく
- `stringr::str_c()` で指定した語をくつつける
- ここでは変数 `year` 以外すべてなので、`year` に! をつけることで変数を指定できる

```
df %>%
  filter(year == 2007) %>%
  select(bill_length_mm:flipper_length_mm, year) %>%
  rename_with(~str_c(., "_2007"),
              !year)
```

```
## # A tibble: 110 x 4
##   bill_length_mm_2007 bill_depth_mm_2007 flipper_length_mm~ year
##           <dbl>           <dbl>           <int> <int>
## 1             39.1             18.7             181  2007
## 2             39.5             17.4             186  2007
## 3             40.3              18             195  2007
## # ... with 107 more rows
```

#### 3.4.1.1 【別解】

- 変数を選ぶときに該当する単語を持つ変数を選びたいければ、ヘルパー関数 `matches()` で正規表現を使って柔軟に選べる

```
df %>%
  filter(year == 2007) %>%
    rename_with(~str_c(., "_2007"),
                 matches("bill|flipper"))

## # A tibble: 110 x 8
##   species island   bill_length_mm_2007 bill_depth_mm_2007
##   <fct>   <fct>             <dbl>             <dbl>
## 1 Adelie  Torgersen                39.1                18.7
## 2 Adelie  Torgersen                39.5                17.4
## 3 Adelie  Torgersen                40.3                 18
## # ... with 107 more rows, and 4 more variables:
## #   flipper_length_mm_2007 <int>, body_mass_g <int>, sex <fct>,
## #   year <int>
```

### 3.4.2 [練習問題]

- df データの変数 year で 2008 年のみのデータに限定し、くちばし (bill) と翼 (flipper) で始まる変数以外の変数名の頭に "year08\_" をつけてみよう

## 第 4 章

# 行（ケース）を選ぶ：filter

- パッケージ dplyr の関数 filter()
- tidy な世界では「行 = ケース, 個人 (wide 形式の場合)」
- ケースが多い時に興味あるケースに限定したデータにしたい
- データフレームとして出力した結果を限定して見るときに使うことが多い気がする

### 4.1 使用データ

- dplyr::starwars データを使用
  - スターウォーズのキャラクターのデータ。filter( ) のヘルプでも例に使用されている
  - 身長や質量 (mass) の連続量データに加え, 色や種 (species) など豊富なカテゴリを持つ変数がある

```
starwars
```

```
## # A tibble: 87 x 14
##   name      height  mass hair_color skin_color eye_color birth_year
##   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>      <dbl>
## 1 Luke S~    172    77 blond      fair        blue         19
## 2 C-3PO      167    75 <NA>      gold        yellow       112
## 3 R2-D2      96    32 <NA>      white, bl~ red         33
## # ... with 84 more rows, and 7 more variables: sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>, species <chr>, films <list>,
```

```
## #   vehicles <list>, starships <list>
```

- 例示しやすくするため種を先頭にしたデータを作成

```
df_st <-
  starwars %>%
  select(species, name:homeworld)
```

## 4.2 基本

- `filter()` の引数に論理式 (TRUE or FALSE になるもの) を入れる
  - 論理式の部分について、最初の内は `select()` に入れるものと違って混乱するかもしれない
- 例：種 (species) が "Droid" のケースのみ選ぶ
  - イコールを表すときは `=` を 2 つつなげる

```
df_st %>%
  filter(species == "Droid")
```

```
## # A tibble: 6 x 11
##   species name    height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>   <int> <dbl> <chr>         <chr>    <chr>
## 1 Droid   C-3P0      167    75 <NA>         gold      yellow
## 2 Droid   R2-D2       96    32 <NA>         white, blue red
## 3 Droid   R5-D4       97    32 <NA>         white, red red
## 4 Droid   IG-88      200   140 none         metal      red
## 5 Droid   R4-P17      96    NA none         silver, red red, blue
## 6 Droid   BB8        NA    NA none         none       black
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

- 例：身長 (height) が 200 以上のケースのみ選ぶ

```
df_st %>%
  filter(height >= 200)
```



```
## # A tibble: 11 x 11
##   species name      height mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>    <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Human   Darth ~    202   136 none      white      yellow
## 2 Wookiee Chewba~    228   112 brown     unknown    blue
## 3 Droid    IG-88     200   140 none      metal      red
## 4 Gungan   Roos T~    224    82 none      grey       orange
## 5 Gungan   Rugor ~    206    NA none      green      orange
## 6 Quermian Yarael~    264    NA none      white      yellow
## 7 Kaminoan Lama Su    229    88 none      grey       black
## 8 Kaminoan Taun We    213    NA none      grey       black
## 9 Kaleesh  Griev~    216   159 none      brown, whi~ green, y~
## 10 Wookiee Tarfful    234   136 brown     brown      blue
## 11 Pau'an  Tion M~    206    80 none      grey       black
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

- ~以外を表すときは!をつけ、この場合は=は1つでよい
- 例：種が Human のケース以外を選ぶ

```
df_st %>%
  filter(species != "Human")
```

```
## # A tibble: 48 x 11
##   species name      height mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>    <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Droid   C-3P0     167    75 <NA>      gold       yellow
## 2 Droid   R2-D2      96    32 <NA>      white, blue red
## 3 Droid   R5-D4      97    32 <NA>      white, red red
## # ... with 45 more rows, and 4 more variables: birth_year <dbl>,
## #   sex <chr>, gender <chr>, homeworld <chr>
```

### 4.2.1 欠損値（NA）の扱い

- 現実のデータでは、データが入手できない対象が発生することも多く、変数の値の中にデータがない変数の行（excel 風というとセル）が発生する
- R ではデータのない部分、いわゆる欠損値は NA で表される
- 例：種が NA のケースを選ぶ
  - NA かどうかを判定する論理式は `is.na()`

```
df_st %>%
  filter(is.na(species))
```

```
## # A tibble: 4 x 11
##   species name      height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 <NA>    Ric Olie      183    NA brown      fair        blue
## 2 <NA>    Quarsh Pa~    183    NA black      dark        brown
## 3 <NA>    Sly Moore     178    48 none       pale        white
## 4 <NA>    Captain P~    NA      NA unknown   unknown    unknown
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

### 4.2.2 [練習問題]

- `df_st` のデータから変数“hair\_color”の値が“white”のケースを選ぼう
- `df_st` のデータから変数“mass”の値が 40 未満のケースを選ぼう

## 4.3 複数条件

- 例：種が Droid または Human のケースを選ぶ
  - `|` は「または」を表す

```
df_st %>%
  filter(species == "Droid" | species == "Human")

## # A tibble: 41 x 11
##   species name      height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Human   Luke Skyw~    172    77 blond      fair        blue
## 2 Droid    C-3PO        167    75 <NA>      gold        yellow
## 3 Droid    R2-D2         96    32 <NA>      white, bl~ red
## # ... with 38 more rows, and 4 more variables: birth_year <dbl>,
## #   sex <chr>, gender <chr>, homeworld <chr>
```

- 種が Droid かつ身長が 100 未満のケースのみ選ぶ  
 – & は「かつ」を表す

```
df_st %>%
  filter(species == "Droid" & height < 100)

## # A tibble: 3 x 11
##   species name      height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Droid    R2-D2         96    32 <NA>      white, blue red
## 2 Droid    R5-D4         97    32 <NA>      white, red  red
## 3 Droid    R4-P17        96    NA none      silver, red red, blue
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

#### 4.3.1 【効率化】

- 選びたいものが増えると、書くのが大変。“species ==” とかをいちいち書きたくない
- 例: 種で “Aleena” または “Dug” または “Yoda’s species” を選びたいとき

```
df_st %>%
  filter(species == "Aleena" | species == "Dug" | species == "Yoda's species")

## # A tibble: 3 x 11
##   species    name    height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>      <chr>    <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Yoda's sp~ Yoda      66    17 white      green      brown
## 2 Dug        Sebulba   112    40 none       grey, red  orange
## 3 Aleena     Ratts ~   79    15 none       grey, blue unknown
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

- %in% で解決

```
df_st %>%
  filter(species %in% c("Aleena", "Dug", "Yoda's species"))

## # A tibble: 3 x 11
##   species    name    height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>      <chr>    <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Yoda's sp~ Yoda      66    17 white      green      brown
## 2 Dug        Sebulba   112    40 none       grey, red  orange
## 3 Aleena     Ratts ~   79    15 none       grey, blue unknown
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

- 例: 種で”Droid”, “Human” 以外を選びたいとき
  - この場合, & が必須

```
df_st %>%
  filter(species != "Droid" & species != "Human")

## # A tibble: 42 x 11
##   species name    height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>  <chr>    <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Wookiee Chewbacca  228    112 brown      unknown    blue
```

```
## 2 Rodian Greedo      173    74 <NA>      green      black
## 3 Hutt Jabba De~    175  1358 <NA>      green-tan,~ orange
## # ... with 39 more rows, and 4 more variables: birth_year <dbl>,
## #   sex <chr>, gender <chr>, homeworld <chr>
```

- 変数の前に!をつけるだけで省略できる

```
df_st %>%
  filter(!species %in% c("Droid", "Human"))
```

```
## # A tibble: 46 x 11
##   species name      height mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Wookiee Chewbacca    228   112 brown      unknown    blue
## 2 Rodian Greedo      173    74 <NA>      green      black
## 3 Hutt Jabba De~    175  1358 <NA>      green-tan,~ orange
## # ... with 43 more rows, and 4 more variables: birth_year <dbl>,
## #   sex <chr>, gender <chr>, homeworld <chr>
```

### 4.3.2 [練習問題]

- df\_st のデータから変数”species” の値が”Human” かつ変数”sex” の値が”female” のケースを選ぼう
- df\_st のデータから変数”eye\_color” の値が”blue-gray” または”dark” または”gold” または”pink” のケースを効率化した方法で選ぼう

## 4.4 キーワードによる検索

- 手元で特定の名前の行のデータを見たいときに便利
- キーワード検索には、正規表現の結果を TRUE or FALSE で返す関数 `stringr::str_detect()` を使う
- 例: 変数 name に”Luke” を含む行を見たい

```
df_st %>%
  filter(str_detect(name, "Luke"))
```

```
## # A tibble: 1 x 11
##   species name      height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Human   Luke Skyw~    172    77 blond      fair        blue
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

- 例：変数 name が”R” で始まる行を見たい
  - 正規表現で ^ はその次の文字から始まる文字列という意味

```
df_st %>%
  filter(str_detect(name, "^R"))
```

```
## # A tibble: 9 x 11
##   species name      height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>   <chr>      <int> <dbl> <chr>      <chr>      <chr>
## 1 Droid   R2-D2         96    32 <NA>      white, bl~ red
## 2 Droid   R5-D4         97    32 <NA>      white, red red
## 3 Gungan  Roos Tarp~    224    82 none      grey        orange
## 4 Gungan  Rugor Nass    206    NA none      green        orange
## 5 <NA>    Ric Olie      183    NA brown     fair        blue
## 6 Aleena  Ratts Tye~    79    15 none      grey, blue unknown
## 7 Droid   R4-P17        96    NA none      silver, r~ red, blue
## 8 Human   Raymus An~    188    79 brown     light        brown
## 9 Human   Rey           NA    NA brown     light        hazel
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

- 例：変数 name が”Y” または”L” で始まる行を見たい
  - 正規表現で 「または」 は " | " の中に入れる

```
df_st %>%
  filter(str_detect(name, "^Y|^L"))
```

```
## # A tibble: 8 x 11
```

```
##   species   name      height  mass hair_color skin_color eye_color
##   <chr>    <chr>    <int> <dbl> <chr>      <chr>    <chr>
## 1 Human    Luke Sk~    172  77   blond     fair     blue
## 2 Human    Leia Or~    150  49   brown     light    brown
## 3 Yoda's s~ Yoda        66  17   white     green    brown
## 4 Human    Lando C~    177  79   black     dark     brown
## 5 Human    Lobot       175  79   none      light    blue
## 6 Quermian Yarael ~    264  NA    none      white    yellow
## 7 Mirialan Luminar~    170  56.2 black    yellow    blue
## 8 Kaminoan Lama Su    229  88   none      grey     black
## # ... with 4 more variables: birth_year <dbl>, sex <chr>,
## #   gender <chr>, homeworld <chr>
```

#### 4.4.1 [練習問題]

- df\_st のデータから変数”name” の値が数字で終わるケースを選ぼう（ヒント\*1）

---

\*1 ~で終わる文字の指定は, “a\$” のように, 文字 \$ とする; 正規表現で数値の指定は”[0-9]”または”[:digit:]”を使う





## 第 5 章

# 新しい変数（列）の作成：mutate

- 本章のポイント
  - パッケージ `dplyr` の関数 `mutate()`
  - 後の分析に使うために新しい変数の列を作成する
  - 効率化のために非常に重要な `across()` について学ぶ

### 5.1 使用データ

- `psychTools` パッケージに入っている国際パーソナリティ項目プールからの 2800 名分のデータ
- 質問項目が 25 問あり、5 つの構成概念（ここでは因子という）に対応する項目への回答を足し合わせたスコアを計算する
- 性、教育歴、年齢の変数もあり
- 項目に対し想定される因子（因子名の頭文字が変数名と対応）
  - Agree A1 から A5
  - Conscientious C1 から C5
  - Extraversion E1 から E5
  - Neuroticism N1 から N5
  - Openness O1 から O5
- 回答選択肢
  - 1 Very Inaccurate まったくあてはまらない
  - 2 Moderately Inaccurate あてはまらない
  - 3 Slightly Inaccurate ややあてはまらない
  - 4 Slightly Accurate ややあてはまる

- 5 Moderately Accurate あてはまる
- 6 Very Accurate 非常にあてはまる

```
# パッケージが入ってなければ下記の #を外して実行
# install.packages("psychTools")

# まだ tidyverse パッケージを読み込んでない場合は以下の #を外して実行
# library(tidyverse)

df_bfi <-
  psychTools::bfi %>%
  as_tibble()          # 表示に便利な tibble 形式に
```

## 5.2 基本

- データフレームに新しい列を計算して追加するまたは置き換える関数
- `mutate()` の中に新しく作成する変数名を入れ、`=` でつないで計算式を入れる
- ここでは、まず変数 A1 の平均値（全ケース同じ値が入る）を計算し、個々のケースの値の差分を新しく列として追加する例を示す

```
df_bfi %>%
  select(A1) %>%          # A1のみを残す
  mutate(
    mean_a1 = mean(A1, na.rm = TRUE), # A1の平均値を作成 (NAは除外)
    dif_a1_mean = A1 - mean_a1)      # 各個体の A1 と平均値の差分を計算
```

```
## # A tibble: 2,800 x 3
##       A1 mean_a1 dif_a1_mean
##   <int>   <dbl>     <dbl>
## 1     2     2.41     -0.413
## 2     2     2.41     -0.413
## 3     5     2.41      2.59
## # ... with 2,797 more rows
```

- `mean_a1` 列には A1 の平均値がすべて同じ値で入る（平均値だけの計算がしたけ

れば6章を参照)

- `dif_a1_mean` 列は, A1 列から `mean_a1` 列を引いた値が入る

### 5.2.1 [練習問題]

- `df_bfi` データの変数 A1 と A2 だけを選んで, A2 から A1 を引いた新しい変数 "A2\_1" を作成しよう

## 5.3 変数の型の変換

- 変数には型の情報が伴い, 統計解析やデータ加工の際に適切な型を求められることがあるため理解が必要
  - 小数も扱う数値 (double-precision) `<dbl>`
  - 整数 `<int>`
  - 文字 `<chr>`
  - 因子 `<fct>`
- 変数の型の確認は色々方法があるが, tibble 形式のデータフレームなら `select()` で OK

```
df_bfi %>%  
  select(gender, education)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 2  
##   gender education  
##   <int>     <int>  
## 1       1         NA  
## 2       2         NA  
## 3       2         NA  
## # ... with 2,797 more rows
```

- tibble 形式でない普通のデータフレームでも, 最後に `glimpse()` で出力することで型を確認可能

```
df_bfi %>%
  select(gender, education) %>%
  glimpse()
```

```
## Rows: 2,800
## Columns: 2
## $ gender    <int> 1, 2, 2, 2, 1, 2, 1, 1, 1, 2, 1, 1, 2, 1, 1, ~
## $ education <int> NA, NA, NA, NA, NA, 3, NA, 2, 1, NA, 1, NA, N~
```

- `glimpse()` の結果はデータフレームの表示が行列入れ替わっており、変数の情報が行ごとに出力される
- `gender, education` 列が `<int>` になっているので整数型になっている

### 5.3.1 型の変換

- ここでは、2つの数値型変数 `gender, education` を因子型に変換する例を示す
- それぞれ `factor()` で因子型に変換

```
df_bfi %>%
  select(gender, education) %>%
  mutate(gender = factor(gender),
         education = factor(education))
```

```
## # A tibble: 2,800 x 2
##   gender education
##   <fct>   <fct>
## 1 1      <NA>
## 2 2      <NA>
## 3 2      <NA>
## # ... with 2,797 more rows
```

- `gender, education` 列が `<fct>` になっているので整数型になっている

### 5.3.2 【効率化】複数の変数に対し一度の指定で実行

- 変換したい変数が大量にあるときは上記の方法では大変
- across( ) を使うと、指定した変数に対して同じ内容の処理なら **1 回**ですむようになる
  - かつては mutate\_at( ), mutate\_if( ), mutate\_all( ) など別々の関数だったが、across( ) の登場で統一的に mutate( ) 内で扱えるようになった

```
df_bfi %>%
  mutate(across(c(gender, education),
                 factor)) %>%
  select(gender, education)  # 結果表示のため冗長だが変わった変数だけ select
```

```
## # A tibble: 2,800 x 2
##   gender education
##   <fct>   <fct>
## 1 1      <NA>
## 2 2      <NA>
## 3 2      <NA>
## # ... with 2,797 more rows
```

### 5.3.3 [練習問題]

- df\_bfi データの変数 A1, A2, A3, A4, A5 を因子型に変換し、この 5 つの変数に選択してデータフレームを表示させよう

## 5.4 across( ) の特徴

- 変数の指定に 2.3 で解説したヘルパー関数が見える

```
df_bfi %>%
  mutate(across(starts_with("n"),
```

```

        factor)) %>%
select(starts_with("n")) # 結果表示のため

```

```

## # A tibble: 2,800 x 5
##   N1     N2     N3     N4     N5
##   <fct> <fct> <fct> <fct> <fct>
## 1 3     4     2     2     3
## 2 3     3     3     5     5
## 3 4     5     4     2     3
## # ... with 2,797 more rows

```

- 同じく2.2.3で解説した文字型の変数名も指定に使える

```

vars <- c("N1", "N2", "N3", "N4", "N5")

df_bfi %>%
  mutate(across(all_of(vars),
                 factor)) %>%
  select(starts_with("n")) # 結果表示のため

```

```

## # A tibble: 2,800 x 5
##   N1     N2     N3     N4     N5
##   <fct> <fct> <fct> <fct> <fct>
## 1 3     4     2     2     3
## 2 3     3     3     5     5
## 3 4     5     4     2     3
## # ... with 2,797 more rows

```

#### 5.4.1 【重要知識】新しい変数名にして追加

- ここはこの後色々なところで出てくる方法のため理解しておきたい
- 適用する関数をリストにする（list()に入れる）ことで、変数名を変更して追加できる
- list()に入れるときはこれまでと異なる書き方が必要になる
  - 関数名の前に～（チルダ）が必要（3.2.1参照）

- list 内の関数 () 内に .x が必要。この .x に across() の第一引数に指定した変数が入っていくという意味
- 例：gender と education の型を因子型に変換し、変換前後で変わっているかどうか確認

```
df_bfi %>%
  mutate(across(c(gender, education),
                  list(f = ~factor(.x)))) %>%
  select(matches("gender|education"))
```

```
## # A tibble: 2,800 x 4
##   gender education gender_f education_f
##   <int>      <int> <fct>      <fct>
## 1         1        NA 1          <NA>
## 2         2        NA 2          <NA>
## 3         2        NA 2          <NA>
## # ... with 2,797 more rows
```

- 因子型に変換した変数の末尾に \_f がつく

#### 5.4.2 [練習問題]

- df\_bfi データの変数 N1, N2, N3, N4, N5 だけをすべて因子型に変換して変数名末尾に "\_fct" を付けた変数を追加し、ヘルパー関数を使って選んで示そう

## 5.5 合計点の作成

- 変数の四則演算の式を入れれば合計得点として計算された列をデータフレームに追加できる

```
df_bfi_n <-
  df_bfi %>%
  select(N1:N5) %>%
  mutate(neuroticism = N1 + N2 + N3 + N4 + N5)
```

```
df_bfi_n
```

```
## # A tibble: 2,800 x 6
##       N1     N2     N3     N4     N5 neuroticism
##   <int> <int> <int> <int> <int>      <int>
## 1     3     4     2     2     3         14
## 2     3     3     3     5     5         19
## 3     4     5     4     2     3         18
## # ... with 2,797 more rows
```

- 別解として、変数の逆転項目を反映させた後に、5.9 で異なるやり方で合計した例を解説する
  - 項目数が多い場合などはこちらの方が効率化できる場合も

### 5.5.1 足し上げる変数に欠損値があるとうなるか

- 欠損値については4.2.1参照
- 合計得点の計算の場合、対象となる変数の内1つでも NA があれば合計点も NA となる

```
df_bfi_n %>%
  filter(is.na(neuroticism))      # neuroticismがNAなケースに限定
```

```
## # A tibble: 106 x 6
##       N1     N2     N3     N4     N5 neuroticism
##   <int> <int> <int> <int> <int>      <int>
## 1     4     5     3     2   NA         NA
## 2    NA     2     1     2     2         NA
## 3     1     2     1     2   NA         NA
## # ... with 103 more rows
```



## 5.6 変数の値を数値から文字列に変える

- 一度因子型に変換してから `forcats` パッケージの `fct_recode()` 関数を使うと簡単
- 例：gender の値 1,2 をそれぞれ male, female という文字に置き換える
- ちゃんと変換の対応がついているかどうかを `dplyr` パッケージの `count()` 関数で確認
  - 適切に変換されていないと、1 = male, 2 = female 以外の組み合わせも発生するため
  - `count()` の強みは、出力がデータフレームで出てくる点なので、結果が扱いやすい

```
df_bfi %>%
  mutate(gender = factor(gender),
         gender_c = fct_recode(gender,
                               male = "1",
                               female = "2")) %>%
  count(gender, gender_c)
```

```
## # A tibble: 2 x 3
##   gender gender_c    n
##   <fct>  <fct>    <int>
## 1 1      male      919
## 2 2      female   1881
```

### 5.6.1 [練習問題]

- `df_bfi` データの変数 `education` を数値の値 1~5 を、それぞれ対応する “HS”, “finished HS”, “some college”, “college graduate”, “graduate degree” に変換して、ちゃんと変換されているかどうか `count` で確認しよう

## 5.7 連番から ID の作成

- `dplyr::row_number()` で行番号から ID を作成

```
df_bfi_n %>%
  mutate(id = row_number())
```

```
## # A tibble: 2,800 x 7
##       N1     N2     N3     N4     N5 neuroticism    id
##   <int> <int> <int> <int> <int>      <int> <int>
## 1     3     4     2     2     3         14     1
## 2     3     3     3     5     5         19     2
## 3     4     5     4     2     3         18     3
## # ... with 2,797 more rows
```

### 5.7.1 【別解】行の名前を直接変数化

- 実は `mutate` を使わなくてもできて、データの最初に持ってこれる便利関数がある
- `tibble::rowid_to_column()`
  - `var` = で変数名を指定

```
df_bfi_n %>%
  rowid_to_column(var = "id")
```

```
## # A tibble: 2,800 x 7
##       id     N1     N2     N3     N4     N5 neuroticism
##   <int> <int> <int> <int> <int> <int>      <int>
## 1     1     3     4     2     2     3         14
## 2     2     3     3     3     5     5         19
## 3     3     4     5     4     2     3         18
## # ... with 2,797 more rows
```

```
# この先使わないのでデータフレーム削除
```

```
rm(df_bfi_n)
```

## 5.8 逆転項目を作る

- 心理尺度などの場合、質問内容に対する回答選択肢の意味が、項目間で逆になるように設定されることがあり、合計点などを作る際に尺度の意味を適切に表すように、取りうる数値の範囲内で値を入れ替える作業が発生することがある
  - たとえば、感情の状態を項目を合計してたずねる尺度で、「いつも楽しい」という項目と、「いつも悲しい」という聞き方をしていたら、それぞれの回答を得点化したときに意味が反対になるため、同じ方向になるようにする必要がある  
例：「1. まったくあてはまらない ←→ 6. 非常にあてはまる」のルールを「いつも悲しい」項目に適用し、1 の回答を 6 に置き換えれば、「いつも楽しい」とポジティブな方向で点数の意味がそろふ

### 5.8.1 逆転：recode

#### 5.8.1.1 逆転項目の確認

- bfi データの場合、どの項目を逆転する必要があるかを示す情報（-変数名で表現）がパッケージに含まれている
  - `psychTools::bfi.keys` で確認可能
- したがって、“-A1”, “-C4”, “-C5”, “-E1”, “-E2”, “-O2”, “-O5” が対象

#### 5.8.1.2 変数 1 つを逆転

- `dplyr::recode()` を使用
- 対象の変数を `recode()` の第一引数に、入れ替えたい値を `old = new` で並べていく
  - この等式の順番が他 (`mutate` など) と逆になるため、`recode()` は将来引退する可能性ありとされている
  - また、下記のように考慮すべき点があるから、後述の5.8.2【別解】を使う方がよいかもしれない
- 値の指定で考慮すべき点

- old の数値はで囲む必要がある
- new の数値に L がつくのは、型を整数のままにするため

```
df_bfi %>%
  mutate(A1_r = recode(A1, `1` = 6L, `2` = 5L, `3` = 4L,
                        `4` = 3L, `5` = 2L, `6` = 1L)) %>%
  select(A1, A1_r)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 2
##       A1  A1_r
##   <int> <int>
## 1     2     5
## 2     2     5
## 3     5     2
## # ... with 2,797 more rows
```

### 5.8.1.3 変数2つ以上を逆転

- A1 と同様に同じ形をくり返し変数名だけ変えていけばできるが、コードが長くなりミスも生じやすくなる

```
df_bfi %>%
  mutate(A1_r = recode(A1, `1` = 6L, `2` = 5L, `3` = 4L,
                        `4` = 3L, `5` = 2L, `6` = 1L),
         C4_r = recode(C4, `1` = 6L, `2` = 5L, `3` = 4L,
                        `4` = 3L, `5` = 2L, `6` = 1L)) %>%
  select(A1, A1_r, C4, C4_r)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 4
##       A1  A1_r    C4  C4_r
##   <int> <int> <int> <int>
## 1     2     5     4     3
## 2     2     5     3     4
## 3     5     2     2     5
## # ... with 2,797 more rows
```

## 5.8.1.4 【効率化】変数 2 つ以上を逆転

- 5.4.1 で解説した list に関数を入れる方法
  - これで対象となる across( ) 内変数に \_r の接尾辞が付いた逆転項目が追加される

```
df_bfi %>%
  mutate(across(c(A1, C4),
    list(r = ~recode(.x, `1` = 6, `2` = 5, `3` = 4,
                      `4` = 3, `5` = 2, `6` = 1)))) %>%
  select(A1, A1_r, C4, C4_r)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 4
##       A1  A1_r    C4  C4_r
##   <int> <dbl> <int> <dbl>
## 1     2     5     4     3
## 2     2     5     3     4
## 3     5     2     2     5
## # ... with 2,797 more rows
```

## 5.8.2 【別解】逆転（公式）

- 項目を反転する公式が「(max + min) - 回答値」であることを利用
  - psych::reverse.code() の help 参照
  - 例：最小値 1, 最大値 4 の場合, max + min = 5 となり, 回答値が 2 の場合, 5 - 2 = 3 となり反転された結果となる

```
min <- 1
max <- 6

df_bfi %>%
  mutate(A1_r = max + min - A1,
    C4_r = max + min - C4) %>%
  select(A1, A1_r, C4, C4_r)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 4
##       A1  A1_r    C4  C4_r
##   <int> <dbl> <int> <dbl>
## 1     2     5     4     3
## 2     2     5     3     4
## 3     5     2     2     5
## # ... with 2,797 more rows
```

#### 5.8.2.1 【効率化】変数2つ以上を逆転

- ~の後に計算式がきても動く
- ここでは、`max + min - .x`の`.x`に`across()`内に置かれた変数が入っていく

```
df_bfi %>%
  mutate(across(c(A1,C4),
                 list(r = ~ max + min - .x))) %>%
  select(A1, A1_r, C4, C4_r)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 4
##       A1  A1_r    C4  C4_r
##   <int> <dbl> <int> <dbl>
## 1     2     5     4     3
## 2     2     5     3     4
## 3     5     2     2     5
## # ... with 2,797 more rows
```

#### 5.8.3 [練習問題]

- `df_bfi` データですべての逆転項目を逆転して `df_bfi` に格納しよう
  - これ以降で使用するため、正解コードを非表示にしてここで実行のみしておく

### 5.9 【別解】合計点の作成

- 5.5の別解として、ここですべての合計点を作成する

- `base::rowSums()`
  - データフレームで行の単位で総計するので、行（ケース）ごとに合計点を作成できる
- まず総計の対象となる変数名を2.2.3で解説したように文字ベクトルにしておく
- `rowSums()`の中で `across()` が使えるので、あとは定義した項目のオブジェクトを指定していくだけ

#### # 合計する項目の定義

```
Ag <-  
df_bfi %>%  
  select(A1_r, A2:A5) %>%  
  names()  
  
Co <-  
df_bfi %>%  
  select(C1:C3, C4_r, C5_r) %>%  
  names()  
  
Ex <-  
df_bfi %>%  
  select(E1_r, E2_r, E3:E5) %>%  
  names()  
  
Ne <-  
df_bfi %>%  
  select(N1:N5) %>%  
  names()  
  
Op <-  
df_bfi %>%  
  select(O1, O2_r, O3, O4, O5_r) %>%  
  names()  
  
df_bfi <-
```

```
df_bfi %>%
  mutate(
    Agree      = rowSums(across(all_of(Ag))),
    Conscientious = rowSums(across(all_of(Co))),
    Extraversion = rowSums(across(all_of(Ex))),
    Neuroticism  = rowSums(across(all_of(Ne))),
    Openness     = rowSums(across(all_of(Op)))
  )
```

### 5.9.1 【確認】

- 変数の中に NA が入る場合は合計も NA になる。
- `rowSums(across(all_of(Op)), na.rm = TRUE)` と引数を追加すれば、NA を無視して合計できる

```
df_bfi %>% select(all_of(Ag), Agree)
```

```
## # A tibble: 2,800 x 6
##   A1_r    A2    A3    A4    A5 Agree
##   <dbl> <int> <int> <int> <int> <dbl>
## 1     5     4     3     4     4    20
## 2     5     4     5     2     5    21
## 3     2     4     5     4     4    19
## # ... with 2,797 more rows
```

```
df_bfi %>%
  select(all_of(Ex), Extraversion) %>%
  filter(is.na(Extraversion))
```

```
## # A tibble: 87 x 6
##   E1_r  E2_r    E3    E4    E5 Extraversion
##   <dbl> <dbl> <int> <int> <int>          <dbl>
## 1     2     4    NA     4     3            NA
## 2     6     6     4     4    NA            NA
## 3     2    NA     3     2     3            NA
```



```
## # ... with 84 more rows
```

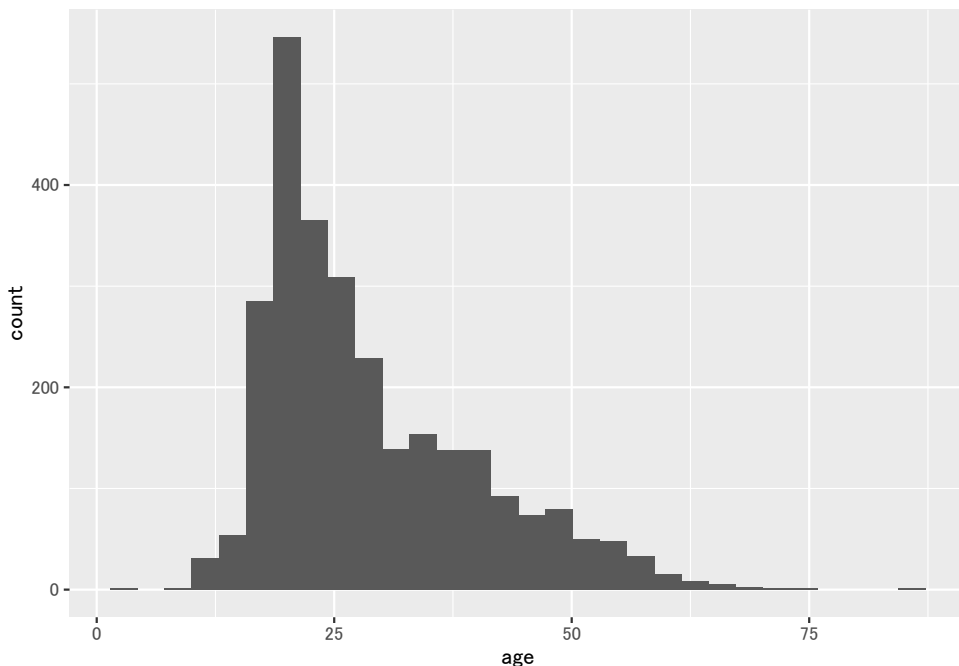
- `rowSums()` を `base::rowMeans()` に変えれば平均値も計算できる

## 5.10 連続変数をカテゴリに区分する

### 5.10.1 分布の把握

- 変数 `age` のヒストグラムを描き、分布を確認する
- グラフ作成パッケージ `ggplot2` でどんなグラフが作れるかは著者作成の辞書参照
  - `ggplot2` の辞書

```
ggplot(df_bfi) +                # ここにデータフレーム  
  geom_histogram(aes(age))      # aes() の中に対象変数
```



- さっと中央値だけ見たいのであれば、従来の R の書き方が早い
  - 役に立つ場面が多いので、慣れたら従来の書き方を学んでおくとよい

- データフレーム \$ 変数名と指定することで変数（実際はベクトルになる）として扱える

```
# 中央値
median(df_bfi$age)
```

```
## [1] 26
```

```
# モダンな方法だと少し長くなる
# df_bfi %>%
#   summarise(median(age))
```

### 5.10.2 2 区分

- `dplyr::if_else()` で条件式（TRUE または FALSE を返すもの）によって値を2区分する
- 構造：`if_else(条件式, TRUE の場合の値, FALSE の場合の値)`
  - TRUE の場合の値, FALSE の場合の値はそれぞれ文字型を入れることもできる（例: “27 歳以上”, “27 歳未満”）

```
res_age2 <-
  df_bfi %>%
  mutate(age2 = if_else(age >= 27, 1, 0)) %>%
  select(age, age2)

res_age2 %>% count(age2)
```

```
## # A tibble: 2 x 2
##   age2      n
##   <dbl> <int>
## 1     0 1495
## 2     1 1305
```

## 5.10.2.1 確認

- `age >= 27` が 1, 27 未満が 0 にコーディングされているか `filter()` で限定して確認

```
res_age2 %>%
  filter(age >= 20 & age <= 30) %>%
  count(age, age2) %>%
  print(n = 11)
```

```
## # A tibble: 11 x 3
##   age age2   n
##   <int> <dbl> <int>
## 1    20     0  212
## 2    21     0  144
## 3    22     0  122
## 4    23     0  138
## 5    24     0  105
## 6    25     0  113
## 7    26     0   99
## 8    27     1   97
## 9    28     1   86
## 10   29     1   78
## 11   30     1   65
```

- 念のため最初 3 行 (1-3 行目) と最後 3 行 (n-2 行目から n 行目) も確認
  - `dplyr::slice()` で 1:3 行目と最後の 3 行を表示させる

```
res_age2 %>%
  count(age, age2) %>%
  slice(1:3, (n()-2):n())
```

```
## # A tibble: 6 x 3
##   age age2   n
##   <int> <dbl> <int>
```

```
## 1      3      0      1
## 2      9      0      1
## 3     11      0      3
## 4     72      1      1
## 5     74      1      1
## 6     86      1      1
```

#### 5.10.2.2 【別解】確認

- 長くなるがこちらの方が覚えやすいかも

```
res_age2 %>%
  count(age, age2) %>%
  slice_head(n = 3)
```

```
## # A tibble: 3 x 3
##   age age2   n
##   <int> <dbl> <int>
## 1     3     0     1
## 2     9     0     1
## 3    11     0     3
```

```
res_age2 %>%
  count(age, age2) %>%
  slice_tail(n = 3)
```

```
## # A tibble: 3 x 3
##   age age2   n
##   <int> <dbl> <int>
## 1    72     1     1
## 2    74     1     1
## 3    86     1     1
```

```
rm(res_age2)
```

## 5.10.3 3 区分以上

- 年齢層を 10 歳区切りでカテゴリ化

```
res_age6 <-  
  df_bfi %>%  
  mutate(age6 = case_when(  
    age < 20 ~ "20 歳未満",  
    age >= 20 & age < 30 ~ "20-29 歳",  
    age >= 30 & age < 40 ~ "30-39 歳",  
    age >= 40 & age < 50 ~ "40-49 歳",  
    age >= 50 & age < 60 ~ "50-59 歳",  
    age >= 60 ~ "60 歳以上"  
  ))  
  
# 確認するには以下のコードの最初の 2 行だけでよいが,  
# 出力が長いのでランダムに 10 件抽出し age の昇順にしてある  
  
res_age6 %>%  
  count(age, age6) %>%  
  slice_sample(n = 10) %>% # ランダムに 10 件抽出  
  arrange(age)             # age をキーに行を昇順にソート
```

```
## # A tibble: 10 x 3  
##       age age6      n  
##   <int> <chr> <int>  
## 1    15 20歳未満    26  
## 2    33 30-39歳    50  
## 3    36 30-39歳    50  
## 4    41 40-49歳    32  
## 5    49 40-49歳    16  
## 6    50 50-59歳    34  
## 7    57 50-59歳     9  
## 8    59 50-59歳     5
```

```
## 9    65 60歳以上    1
## 10   70 60歳以上    1
```

```
rm(res_age6)
```

#### 5.10.4 [練習問題]

- df\_bfi データの年齢層を以下の基準でカテゴリ化した変数”age4”を作成しよう
  - “10代”, “20\_30代”, “40\_50代”, “60代”, その他は NA

## 第 6 章

# 要約値を作る：summarise

- 本章のポイント
  - パッケージ dplyr の関数 summarise( )
  - 結果をデータフレームとして出力するため、扱いが便利
  - データを知るうえで要約作業は頻繁に行うことが想定される
  - 便利な要約パッケージが色々あるものの、summarise( ) は柔軟な出力が可能なので使いこなせると役に立つ

### 6.1 基本

- summarise( ) の中に出力したい変数名を書き、= の後に計算する関数を入れる
- 例：bill\_length\_mm の平均値を算出する

```
# まだ tidyverse パッケージを読み込んでない場合は以下の # を外して実行
# library(tidyverse)

df %>%
  summarise(blm_平均値 = mean(bill_length_mm, na.rm = TRUE))
```

```
## # A tibble: 1 x 1
##   blm_平均値
##       <dbl>
## 1       43.9
```

## 6.2 複数の計算

- 複数の変数について平均値と標準偏差（SD）と人数（n）を出したいときは、基本知識では全部書くので長くなる
  - SD は `sd()` 関数, n は変数内の欠損のない行以外の数の合計で算出

```
df %>%
  summarise(blm_mean = mean(bill_length_mm, na.rm = TRUE),
            bdm_mean = mean(bill_depth_mm, na.rm = TRUE),
            blm_sd = sd(bill_length_mm, na.rm = TRUE),
            bdm_sd = sd(bill_depth_mm, na.rm = TRUE),
            blm_n = sum(!is.na(bill_length_mm)),
            bdm_n = sum(!is.na(bill_depth_mm)))
```

```
## # A tibble: 1 x 6
##   blm_mean bdm_mean blm_sd bdm_sd blm_n bdm_n
##   <dbl>    <dbl>  <dbl>  <dbl> <int> <int>
## 1    43.9     17.2   5.46   1.97  342   342
```

### 6.2.1 【効率化】

- 5.3.2で出てきた `across()` がここでも有用
- `across()` の第一引数に指定したい変数名ベクトル, またはヘルパー関数を入れる
- 実行したい関数を `list` 内に名前（接尾辞）をつけて列挙し, 関数の前に `~` をつける
- `sum(!is.na(.x))` は, NA のない行の数を総計するので, 平均値や SD の計算に用いた人数を取得できる

```
df %>%
  summarise(across(c(bill_length_mm, bill_depth_mm),
                    list(mean = ~mean(.x, na.rm = TRUE),
                         sd = ~sd(.x, na.rm = TRUE),
                         n = ~sum(!is.na(.x))))))
```

```
## # A tibble: 1 x 6
```



```
##   bill_length_mm_mean bill_length_mm_sd bill_length_mm_n
##               <dbl>             <dbl>             <int>
## 1               43.9               5.46               342
## # ... with 3 more variables: bill_depth_mm_mean <dbl>,
## #   bill_depth_mm_sd <dbl>, bill_depth_mm_n <int>
```

- `across()` ではヘルパー関数が見える

```
df %>%
  summarise(across(starts_with("bill"),
                    list(mean = ~mean(.x, na.rm = TRUE),
                         sd = ~sd(.x, na.rm = TRUE),
                         n = ~sum(!is.na(.x))))))
```

```
## # A tibble: 1 x 6
##   bill_length_mm_mean bill_length_mm_sd bill_length_mm_n
##               <dbl>             <dbl>             <int>
## 1               43.9               5.46               342
## # ... with 3 more variables: bill_depth_mm_mean <dbl>,
## #   bill_depth_mm_sd <dbl>, bill_depth_mm_n <int>
```

### 6.2.2 【並び替え】

- 上記の出力は横に長い見にくい
- `tidyr::pivot_longer()` で、データフレームの行列入れ替えができる
- 引数を `names_pattern` と `names_to` を下記のように指定することで、変数の接尾辞を列名にできる
- 下記コードの `summarise()` 部分の構造は前のチャンクと変数名以外同じ

```
df %>%
  summarise(across(bill_length_mm:body_mass_g,
                    list(mean = ~mean(.x, na.rm = TRUE),
                         sd = ~sd(.x, na.rm = TRUE),
                         n = ~sum(!is.na(.x)))) %>%
  pivot_longer(everything(),
```

```
names_to = c("items", ".value"), # ".value" の部分を列名に
names_pattern = "(.*)_(.*)")      # 正規表現
```

```
## # A tibble: 4 x 4
##   items          mean      sd      n
##   <chr>        <dbl>  <dbl> <int>
## 1 bill_length_mm    43.9    5.46   342
## 2 bill_depth_mm    17.2    1.97   342
## 3 flipper_length_mm 201.    14.1   342
## 4 body_mass_g     4202.   802.   342
```

### 6.2.3 [練習問題]

- df データの変数名に”length” を含む変数に対して平均値と SD と n を計算したデータフレームを作成して”res” オブジェクトに格納しよう
- 次に作成したデータフレームを pivot\_longer( ) を使って見やすいように縦に変換しよう

## 6.3 層別（グループ別）集計

- group\_by( ) にグループを表す変数を指定するとできる

```
df %>%
  group_by(species) %>%
  summarise(across(c(bill_length_mm, bill_depth_mm),
                    list(mean = ~mean(.x, na.rm = TRUE),
                        sd = ~sd(.x, na.rm = TRUE))))
```

```
## # A tibble: 3 x 5
##   species  bill_length_mm_mean bill_length_mm~ bill_depth_mm_m~
##   <fct>          <dbl>          <dbl>          <dbl>
## 1 Adelie          38.8            2.66           18.3
## 2 Chinstrap       48.8            3.34           18.4
## 3 Gentoo          47.5            3.08           15.0
```

```
## # ... with 1 more variable: bill_depth_mm_sd <dbl>
```

- グループを重ねることも可能

```
df %>%
  group_by(species, sex) %>%
  summarise(across(c(bill_length_mm, bill_depth_mm),
                    list(mean = ~mean(.x, na.rm = TRUE),
                        sd = ~sd(.x, na.rm = TRUE))))
```

```
## # A tibble: 8 x 6
## # Groups:   species [3]
##   species sex    bill_length_mm_mean bill_length_mm_sd
##   <fct>   <fct>          <dbl>          <dbl>
## 1 Adelie female          37.3            2.03
## 2 Adelie male           40.4            2.28
## 3 Adelie <NA>           37.8            2.80
## 4 Chinstrap female      46.6            3.11
## 5 Chinstrap male        51.1            1.56
## 6 Gentoo female         45.6            2.05
## 7 Gentoo male           49.5            2.72
## 8 Gentoo <NA>           45.6            1.37
## # ... with 2 more variables: bill_depth_mm_mean <dbl>,
## #   bill_depth_mm_sd <dbl>
```

### 6.3.1 [練習問題]

- df データの変数”bill\_length\_mm”, “bill\_depth\_mm” について, 3 変数 (species, island, sex) の層別平均値（変数名に”\_ 平均” の接頭辞をつける）を計算しよう

## 6.4 【効率化】関数にする

### 6.4.1 基本

- 自分で名づける関数名 `<- function(引数){ 計算式やコード }` で関数を定義できる
- 例：関数の引数に数値を入れると +1 した値を返す関数

```
add_one <-  
function(x){  
  x + 1  
}  
  
add_one(2)
```

```
## [1] 3
```

### 6.4.2 複数変数の平均値と SD と n を計算する関数

- `{{ }}` は curly curly と読み、関数を作成するときに、代入先の変数名の場所を指定する時などに活躍
  - 下記の例の場合、`{{ }}` を外すと動かない
- 例：引数にデータフレーム（data）と変数（vars）を入れると平均値と SD と n を返す関数

```
mean_sd_n <- function(data, vars){  
data %>%  
  summarise(across({{vars}},  
                    list(mean = ~mean(.x, na.rm = TRUE),  
                          sd = ~sd(.x, na.rm = TRUE),  
                          n = ~sum(!is.na(.x)))))  
}
```

- ここで定義した関数 `mean_sd_n( )` にデータフレームと変数を入れると結果が表

示される

```
mean_sd_n(df, bill_length_mm)
```

```
## # A tibble: 1 x 3
##   bill_length_mm_mean bill_length_mm_sd bill_length_mm_n
##               <dbl>             <dbl>             <int>
## 1              43.9              5.46              342
```

- `vas` の部分は `across( )` の第一引数に入れるものと同じ指定ができるため、変数ベクトルやヘルパー関数が入る

# 変数ベクトル

```
mean_sd_n(df, c(flipper_length_mm, body_mass_g))
```

```
## # A tibble: 1 x 6
##   flipper_length_mm_mean flipper_length_mm_sd flipper_length_mm_n
##               <dbl>             <dbl>             <int>
## 1              201.              14.1              342
## # ... with 3 more variables: body_mass_g_mean <dbl>,
## #   body_mass_g_sd <dbl>, body_mass_g_n <int>
```

# 文字でも可能

```
# mean_sd_n(df, c("flipper_length_mm", "body_mass_g"))
```

# ヘルパー関数

```
mean_sd_n(df, starts_with("bill"))
```

```
## # A tibble: 1 x 6
##   bill_length_mm_mean bill_length_mm_sd bill_length_mm_n
##               <dbl>             <dbl>             <int>
## 1              43.9              5.46              342
## # ... with 3 more variables: bill_depth_mm_mean <dbl>,
## #   bill_depth_mm_sd <dbl>, bill_depth_mm_n <int>
```



## あとがき

前作の『Rで読むExcelファイル』

本当は、複数データセットの複数変数をいっぺんに加工，集計，視覚化！みたいなのをまとめたかったが，そこに入るための事前知識が思っていたより多かったため，まずはそれらを解説することに徹した

本書の執筆にあたり、今回も同人誌制作の先輩である天川榎 @EnokiAmakawa 氏から背中押し&多くの助言をいただきました。この場を借りてお礼申し上げます。

著者：やわらかクジラ  
発行：2022年1月26日  
サークル名：ヤサイゼリー  
twitter：@matsuchiy  
印刷：電子出版のみ