R 语言编程: 基于 tidyverse

第09讲数据连接

张敬信

2022年3月20日

哈尔滨商业大学

一. 连接数据库

- R操作数据是先将数据载入内存,当数据超过内存限制时,一种解决办法是,将大数据存放在远程数据库(远程服务器或本地硬盘),然后建立与R的连接,再从R中执行查询、探索、建模等。
- dplyr 是 tidyverse 操作数据的最核心包,而 dbplyr 包是用于数据库的 dplyr 后端,能够操作远程数据库中的数据表,就像它们是内存中的数据框一样。
- DBI 包提供了通用的接口,使得能够使用相同的代码与许多不同的数据 库连用。

- 常见的主流数据库软件: SQL Server, MySQL, Oracle 等都能支持,但还需要为其安装特定的驱动,比如
 - RMariaDB 包: 连接到 MySQL 和 MariaDB
 - RPostgres 包: 连接到 Postgres 和 Redshift
 - RSQLite 包:嵌入 SQLite 数据库¹
 - odbc 包: 通过开放数据库连接协议连接到许多商业数据库
 - bigrquery 包: 连接到谷歌的 BigQuery

¹SQLlite 已经嵌入到 R包中,是不需要额外安装数据库软件就能直接用的轻量级数据库.

案例: R连接 MySQL 数据库

- (1) 配置 MySQL 开发环境 (略,可参阅知乎八咫镜: mysql 安装及配置)
- (2) 新建 MySQL 连接和数据库
 - 在 Navicat 新建 MySQL 连接,输入连接名(随便起名)和配置 MySQL 时设好的用户名及相应密码:

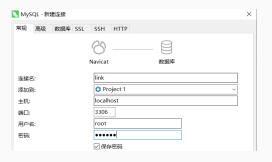


图 1: 在 Navicat 中新建 MySQL 连接

• 打开该连接,右键新建数据库,取名为 mydb,选择字符编码和排序规则:

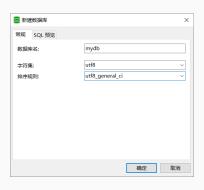


图 2: 新建数据库

(3) 建立 R与 MySQL 的连接

• 先加载 RMariaDB 包,再用 dbConnect()来建立连接,需要提供数据库后端、用户名、密码、数据库名、主机:

注: 这表明该连接下还没有数据表。

(4) 创建数据表

- 该连接下,若已有 MySQL 数据表则直接进入下一步,否则有两种方法 创建数据表:
 - 在 MySQL 端, 从 Navicat 创建表, 可从外部数据文件导入到数据表
 - 在 R 端,读取数据,再通过函数 dbWriteTable()写入到数据表;若是大数据,可以借助循环逐块地读取和追加写入。

(5) 数据表引用

• 用函数 tbl()获取数据表的引用,引用是一种浅拷贝机制,能够不做物理拷贝而使用数据,一般处理大数据都采用该策略。

```
df = tbl(con, "exam")
df
#> # Source: table<exam> [?? x 8]
#> # Database: mysql [root@localhost:NA/mydb]
#> class name sex chinese math english moral science
#> <chr> <chr> <chr> <dhl> <dhl> <dhl> <dhl> <dhl> <dhl>
#> 1 六 1 班 何娜 女
                         87 92
                                 79 9
#> 2 六 1 班 黄才菊 女
                         95 77 75
                                           8
#> 3 六 1 班 陈芳妹 女
                        79
                              87
                                 66
                                           9
#> # ... with more rows
```

• 输出数据表引用,看起来和 tibble 几乎一样,主要区别就是它是来自 远程 MySQL 数据库。

16

(6) 数据表查询

- 与数据库交互,通常是用 SQL (结构化查询语言),几乎所有的数据库都 在使用 SQL.
- dbplyr 包让 R 用户用 dplyr 语法就能执行 SQL 查询,就像用在 R 中操作数据框一样:

```
df %>%
 group by(sex) %>%
  summarise(avg = mean(math, na.rm = TRUE))
#> # Source: lazy query [?? x 2]
#> # Database: mysql [root@localhost:NA/mydb]
       avg
#> sex
#> <chr> <dbl>
#> 1 女 69.1
#> 2 男 65.2
```

普通数据框与远程数据库查询之间最重要的区别:

- R 代码被翻译成 SQL 并在远程服务器上的数据库中执行,而不是在本地 机器上的 R 中执行。当与数据库一起工作时,dplyr 试图尽可能地懒惰:
 - ・除非明确要求 (接 collect()), 否则它不会把数据拉到 R 中
 - 它把任何工作都尽可能地推迟到最后一刻: 把想做的所有事情合在一起, 然后一步送到数据库中
- dbplyr包还提供了将dplyr代码翻译成SQL查询代码的函数 show_query().可以进一步用于MySQL,或dbSendQuery(), dbGetQuery():

```
df %>%
  group_by(sex) %>%
  summarise(avg = mean(math, na.rm = TRUE)) %>%
  show_query()
#> <SQL>
#> SELECT `sex`, AVG(`math`) AS `avg`
#> FROM `exam`
#> GROUP BY `sex`
```

• 最后, 关闭 R与 MySQL 的连接

dbDisconnect(con)

二. 关系数据库

- · 数据分析经常会涉及相互关联的多个数据表,称为关系数据库。关系数据库通用语言是 SQL (结构化查询语言), dplyr 包提供了一系列类似 SQL 语法的函数,可以很方便地操作关系数据库。
- 关系是指两个数据表之间的关系,更多数据表之间的关系总可以表示为两两之间的关系。
- 一个项目的数据,通常都是用若干数据表分别存放,它们之间通过"键" 连接在一起,根据数据分析的需要,通过键匹配进行数据连接。

• 以纽约机场航班数据的关系结构为例:

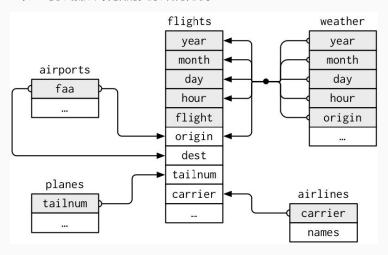


图 3: 数据库中数据表的关系结构示意图

- · 想要考察天气状况对航班的影响,就需要先将数据表 flights 和 weather 根据其键值匹配连接为一个新数据表。
- 键列(可以不止1列),能够唯一识别自己或别人数据表的每一个观测。 可以这样判断某(些)列是否是键列:

```
load("datas/planes.rda")
planes %>%
  count(tailnum) %>%
  filter(n > 1)
#> # A tibble: 0 x 2
#> # ... with 2 variables: tailnum <chr>, n <int>
```

```
load("datas/weather.rda")
weather %>%
  count(year, month, day, hour, origin) %>%
  filter(n > 1)
#> # A tibble: 0 x 6
#> # ... with 6 variables: year <int>, month <int>, day <int>
#> # origin <chr>, n <int>
```

注:不唯一匹配的列,也可以作为键列进行数据连接,只是当有"一对多"关系时,会按"多"重复生成观测,有时候这恰好是需要的。

三. 合并行与合并列

#> 5

bind_rows()合并行:下方堆叠新行,根据列名匹配列,注意列名相同,否 则作为新列 (NA 填充)

bind_cols()合并列:右侧拼接新列,根据位置匹配行,行数必须相同。

```
bind rows(
 sample_n(iris, 2), # 随机抽取 2 个样本 (行)
  sample n(iris, 2),
  sample n(iris, 2))
```

5.4

6.8

Spe	Petal.Width	Petal.Length	Sepal.Width	Sepal.Length		#>
virgi	2.0	6.7	2.8	7.7	1	#>
versio	1.5	4.9	2.5	6.3	2	#>
virgi	1.9	6.1	2.8	7.4	3	#>
se	0.2	1.5	3.7	5.4	4	#>

1.3

4.8

SE

0.4

1.4 versio

3.9

2.8

注:用 purrr包中 map_dfr()和 map_dfc()可以在批量生成数据的同时做合并行/合并列。

四. 根据值匹配合并数据框

最常用的六种合并: **左连接、右连接、全连接、内连接、半连接、反连接**²

```
left_join(x, y, by)
right_join(x, y, by)
full_join(x, y, by)
inner_join(x, y, by)
semi_join(x, y, by)
anti_join(x, y, by)
```

²前四种连接又称为**修改连接**,后两种连接又称为**过滤连接**

• 演示数据集

```
band = band_members
band

#> # A tibble: 3 x 2

#> name band

#> <chr> <chr>
#> 1 Mick Stones

#> 2 John Beatles

#> 3 Paul Beatles
```

```
instrument = band_instruments
instrument

#> # A tibble: 3 x 2

#> name plays

#> <chr> <chr>
#> 1 John guitar

#> 2 Paul bass

#> 3 Keith guitar
```

1. **左连接**: left_join()

• 外连接至少保留一个数据表中的所有观测,分为左连接、右连接、全连接,其中最常用的是左连接:保留 x 所有行,合并匹配的 y 中的列。

```
band %>%
  left_join(instrument, by = "name")
#> # A tibble: 3 x 3
#> name band plays
#> <chr> <chr> <chr> #> 1 Mick Stones <NA>
#> 2 John Beatles guitar
#> 3 Paul Beatles bass
```

- 若两个表中的键列列名不同,用 by = c("name1" = "name2");若根据多个键列匹配,用 by = c("name1", "name2").

ba	band		instrument					
name	band		name	plays		name	band	plays
Mick	Stones		John	guitar	_	Mick	Stones	<na></na>
John	Beatles		Paul	bass	-	John	Beatles	guitar
Paul	Beatles		Keith	guitar		Paul	Beatles	bass

图 4: 左连接示意图

2. 右连接: right_join()

• 保留 y 所有行, 合并匹配的 x 中的列。

```
band %>%
    right_join(instrument, by = "name")
#> # A tibble: 3 x 3
#> name band plays
#> <chr> <chr> <chr> #> 1 John Beatles guitar
#> 2 Paul Beatles bass
#> 3 Keith <NA> guitar
```

band			instru	ıment				
name	band		name	plays		name	band	plays
Mick	Stones	_	John	guitar	_	John	Beatles	guitar
John	Beatles	Т.	Paul	bass	_	Paul	Beatles	bass
Paul	Beatles		Keith	guitar		Keith	<na></na>	guitar

图 5: 右连接示意图

3. **全连接:** full_join()

• 保留 x 和 y 中的所有行, 合并匹配的列。

```
hand %>%
 full join(instrument, by = "name")
#> # A tibble: 4 x 3
#> name band plays
#> <chr> <chr> <chr>
#> 1 Mick Stones <NA>
#> 2 John Beatles guitar
#> 3 Paul Beatles bass
#> # ... with 1 more row
```

ba	band		instrument					
name	band		name	plays		name	band	plays
Mick	Stones	+	John	guitar	=	Mick	Stones	<na></na>
John	Beatles	Т.	Paul	bass	_	John	Beatles	guitar
Paul	Beatles		Keith	guitar		Paul	Beatles	bass
						Keith	<na></na>	guitar

图 6: 全连接示意图

4. **内连接**: inner_join()

• 内连接是保留两个数据表中所共有的观测: 只保留 x 中与 y 匹配的行, 合并匹配的 y 中的列。

```
band %>%
  inner_join(instrument, by = "name")
#> # A tibble: 2 x 3
#> name band plays
#> <chr> <chr> <chr> #> 1 John Beatles guitar
#> 2 Paul Beatles bass
```

band			instrument					
name	band		name	plays		name	band	plays
Mick	Stones	+	John	guitar	_	John	Beatles	guitar
John	Beatles		Paul	bass	_	Paul	Beatles	bass
Paul	Beatles		Keith	guitar				

图 7: 内连接示意图

5. **半连接**: semi_join()

• 根据在 y 中, 来筛选 x 中的行。

```
band %>%
  semi_join(instrument, by = "name")
#> # A tibble: 2 x 2
#> name band
#> <chr> <chr>
#> 1 John Beatles
#> 2 Paul Beatles
```

ba	ind		instru	ıment			
name	band		name	plays		name	band
Mick	Stones	_	John	guitar	_	John	Beatles
John	Beatles	Т.	Paul	bass	-	Paul	Beatles
Paul	Beatles		Keith	guitar			

图 8: 半连接示意图

6. **反连接**: anti_join()

• 根据不在 y 中, 来筛选 x 中的行。

```
band %>%
  anti_join(instrument, by = "name")
#> # A tibble: 1 x 2
#> name band
#> <chr> <chr>
#> 1 Mick Stones
```

ba	nd		instru	ıment			
name	band		name	plays		name	band
Mick	Stones	_	John	guitar	_	Mick	Stones
John	Beatles	+	Paul	bass	-		
Paul	Beatles		Keith	guitar			

图 9: 反连接示意图

- 前面的都是连接两个数据表,若要连接多个数据表,将连接两个数据表的函数结合 purrr::reduce()使用即可。
- ・比如 achieves 文件夹有 3 个 Excel 文件, 想要批量读取它们, 再依次做全连接(做其他连接也是类似的)。
- reduce()可以实现先将前两个表做全连接,再将结果表与第三个表做 全连接(更多表就依次这样做下去)

```
library(readxl)
files = list.files("datas/achieves/", pattern = "xlsx",
                 full.names = TRUE)
map(files, read_xlsx) %>%
 reduce(full_join, by = " 人名") # 读入并依次做全连接
#> # A tibble: 7 x 4
#> 人名 `3 月业绩` `4 月业绩` `5 月业绩`
#> <chr> <dbl>
                      <fdb> <fdb>
#> 1 小明
                80
                         NA
                                  NA
#> 2 小李
                85
                         NA
                                 80
#> 3 小张
                90
                         50
                                 NA
#> # ... with 4 more rows
```

• 同样的数据, 在一个工作簿的多个工作表中, 批量读取并依次做全连接:

```
path = "datas/3-5 月业绩.xlsx"
map(excel_sheets(path),
    ~ read_xlsx(path, sheet = .x)) %>%
reduce(full_join, by = " 人名") # 读入并依次做全连接
```

五. 集合运算

集合运算有时候很有用,都是针对所有行,通过比较变量的值来实现。这就需要数据表 x 和 y 具有相同的变量,并将观测看成是集合中的元素:

```
intersect(x, y)  # 返回 x 和 y 共同包含的观测;
union(x, y)  # 返回 x 和 y 中所有的(唯一) 观测;
setdiff(x, y)  # 返回在 x 中但不在 y 中的观测。
```

本篇主要参阅(张敬信, 2022), (Hadley Wickham, 2017), (Amelia McNamara, 2020), (Desi Quintans, 2019), 以及 RStudio 博文, 模板感谢(黄湘云, 2021), (谢益辉, 2021).

多考文献

Amelia McNamara, H. W. (2020). *Introduction to Data Science in the Tidyverse*. rstudio::conf 2020.

Desi Quintans, J. P. (2019). Working in the Tidyverse. HIE Advanced R workshop.

Hadley Wickham, G. G. (2017). *R for Data Science*. O' Reilly, 1 edition. ISBN 978-1491910399.

张敬信 (2022). R 语言编程:基于 tidyverse. 人民邮电出版社,北京.

谢益辉 (2021). rmarkdown: Dynamic Documents for R.

黄湘云 (2021). Github: R-Markdown-Template.