R 语言编程: 基于 tidyverse

第 29 讲 (附录) Excel 任务, 非等连接, R 爬虫

张敬信

2022年12月6日

哈尔滨商业大学

附录 C R 实现 Excel 中的 VLOOKUP 与透视表

在用 Office 系列日常办公中,经常需要批量重复地做的一些事情,都值得用 R 或 Python 写成程序代码实现自动化,这样可以一劳永逸为你节省大量的时间,还有就是 R 或 Python 代码所能处理的数据量和处理速度都远远超过 Excel.

C.1 VLOOKUP 查询

Excel 中的 VLOOKUP, Index + Match 是让很多人头痛的话题。

实际上 VLOOKUP 在**数据思维**下来看,无非就是:筛选行、选择列,数据连接(若从较大的表查询),如果查询完还涉及修改,就再加上修改列。

数据思维,才是解决数据问题的正确思维、简洁思维,一看就懂,一用就会。

比如有如下的 Excel 数据表:

No	销售员	性别	销量	地区
1	王东	男	100	北京
2	小西	男	56	上海
3	小南	女	98	苏州
4	小北	女	66	上海
5	小中	男	87	天津
6	小王	女	99	上海
7	小李	男	20	上海

图 1: Excel 查询示例数据

先加载 tidyverse 包并读入数据:

library(tidyverse)
library(readxl)
df = read_xlsx("data/VL00KUP 综合.xlsx")

先来看各种查询,其实就是构建筛选条件筛选行,想保留哪些列再选择列。

■ 单条件查询:根据销售员查找销量

```
df %>%
filter(销售员 == " 王东") %>% # 筛选行
select(销售员, 销量) # 选择列

#> # A tibble: 1 x 2

#> 销售员 销量

#> <chr> <dbl> #> 1 王东 100
```

注: 查询多个销售员姓名, 还可以用%in% (属于) 写查询条件。

```
根据另一个表(比如 df2) 里的销售员姓名查询,把筛选行改成右连接即可:
df %>%
right_join(df2, by = " 销售员") %>% # 右连接
select(销售员,销量) # 选择列
```

■ 多条件查询: 查询销售员在某地区的销量

```
df %>% # 根据两个条件筛选行
filter(销售员 == " 王东", 地区 == " 北京") %>%
select(销售员, 地区, 销量)

#> # A tibble: 1 x 3

#> 销售员 地区 销量

#> <chr> <chr> <chr> <chr>   < 1 王东 北京 100
```

■ 多列查询: 查询销售员的所有信息

```
df %>%
filter(销售员 == " 王东")

#> # A tibble: 1 x 6

#> No 销售员 性别 销量 地区 备注

#> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <dbl> <chr> I 王东 男 100 北京 NA
```

■ 从右向左查询: 查询某销量的销售员

```
df %>% # 数据思维不用分左右
filter(销量 == 66) %>%
select(销量,销售员)
#> # A tibble: 1 x 2
#> 销量 销售员
#> <dbl> <chr> #> 1 66 小北
```

■ 使用通配符查询:查询姓名包含"中"

```
df %>% # 是否检测到"中"字,支持正则表达式filter(str_detect(销售员,"中"))%>% select(销售员,销量)
#> # A tibble: 1 x 2
#> 销售员 销量
#> <chr> <dbl> ** 1 小中 87
```

■ 划分区间等级¹:按销量划分等级

```
df %>%
 mutate(销量等级 = case when( # 修改列
   销量 < 60 ~ " 不及格".
   销量 < 85 ~ " 及格",
   TRUE ~ " 优秀"))
#> # A tibble: 7 x 7
#> No 销售员 性别 销量 地区 备注 销量等级
#> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <dbl> <chr> <
#> 1 1 王东 男
                   100 北京 NA 优秀
#> 2 2 小西 男 56 上海 NA 不及格
#> 3 3 小南 女 98 苏州 NA 优秀
#> # ... with 4 more rows
```

¹对变量重新编码、连续变量离散化

C.2 数据透视表

数据透视表就是透过数据看到汇总的信息,其实就是分组汇总。比如有如下 Excel 数据表:

地区	城市	公司名称	类别名称	产品名称	订购日期	数量	单价	销售额
华北	天津	高上补习	饮料	苹果汁	1996-08-20	45	14. 4	648
华东	温州	学仁贸易	饮料	苹果汁	1996-08-30	18	14. 4	259
华北	天津	正太实业	饮料	苹果汁	1996-09-30	20	14. 4	288
华北	天津	凯旋科技	饮料	苹果汁	1996-11-07	15	14. 4	216
华北	天津	就业广兑	饮料	苹果汁	1996-11-14	12	14. 4	173
华北	天津	浩天旅行	饮料	苹果汁	1996-12-03	15	14. 4	216
华北	北京	留学服务	饮料	苹果汁	1997-01-07	10	14. 4	144
华北	天津	池春建设	饮料	苹果汁	1997-01-14	24	14. 4	346
华北	张家口	康毅系统	饮料	苹果汁	1997-03-17	15	14. 4	216

图 2: Excel 透视表示例数据

想透过数据得到各年份分地区的销售额,这就是按年份、地区分组,对销售额做加和汇总。

方法一: 分组汇总 + 长变宽 df = read_xlsx("data/数据透视表.xlsx") library(lubridate) pt = df %>% group by(年份 = year(订购日期), 地区) %>% summarise(销售额 = sum(销售额)) pt #> # A tibble: 36 x 3 #> # Groups: 年份 [6] #> 年份 地区 销售额 #> <dbl> <chr> <dbl> #> 1 1996 东北 16984 #> 2 1996 华北 95935

#> 3 1996 华东 51792 #> # ... with 33 more rows Excel 透视表一般不是这样的整洁长表,而是更具可读性的宽表,再对地区列来个长变宽:

```
pt = pt %>%
 pivot wider(names from = 地区, values from = 销售额)
pt
#> # A tibble: 6 x 7
#> # Groups: 年份 [6]
#> 年份 东北 华北 华东 华南 西北 西南
#> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <dbl> <
#> 1 1996 16984 95935 51792 38761 1883 20950
#> 2 1997 36984 260084 141214 129679 7683 93889
#> 3 1998 2847 157555 99536 87778 2965 94574
#> # ... with 3 more rows
```

Excel 透视表一般还增加按行、按列的加和:

#>

2000

```
library(janitor)
pt %>%
 adorn_totals(where = c("row", "col")) # 也可以只用一个
    年份
          东北
                 华北
                       华东 华南
                                   西北
                                         西南
                                               Total
#>
#>
    1996
          16984 95935 51792 38761
                                   1883
                                         20950
                                               226305
#>
    1997
          36984 260084 141214 129679
                                   7683
                                         93889
                                               669533
    1998 2847 157555
                                   2965
#>
                      99536
                             87778
                                         94574
                                               445255
    1999
                65997 160557 170917 178
#>
           861
                                          6271
                                               404781
```

#> 2001 100461 12625 104357 117102 178 106326 441049 #> Total 158998 702433 586013 726154 13065 408281 2594944

861 110237 28557 181917 178

#> 10000 400201 200404

以上是为了展示中间结果,也可以四步管道操作直接到最终透视表。

408021

86271

方法二: tidyquant::pivot_table()

tidyquant 包是做量化金融的包,顺便实现了大部分的 Excel 函数, pivot_table 就是其中之一,它类似于 Excel 中做透视表,选择行分组、 列分组的变量或表达式,以及汇总函数。

■ 相当于将方法一中的前三步一步到位,只是要增加行和、列和,仍需要接 adorn_totals():

方法三: pivottabler 包

pivottabler 包是专为做数据透视表而生,强大到无以复加:可以任意精细定制、导出各种格式。

```
library(pivottabler)
df %>%
mutate(年份 = year(订购日期)) %>%
qpvt(rows = " 年份", columns = " 地区",
calculations = "sum(销售额)") # 结果同上 (略)
```

默认增加行和、列和,相当于参数 totals = c(" 年 %", " 地区"),可以只留一个,或 totals = "" 两个都不留。

数据透视表的进一步定制格式和美化导出可借助 openxlsx 包,或者在 Excel 中再做。

附录 D 非等连接与滚动连接

D.1 非等连接

通常的数据连接是相等连接,即只有所匹配列的值相等,才认为匹配成功,再将匹配成功的其他列连接进来。

很多时候需要非等连接,相当于按条件连接,即匹配列的值不要求必须相等, 只要满足一定条件就认为是匹配成功,再将匹配成功的其他列连接进来。

```
library(data.table )
Houses = fread("data/Houses.csv")
Renters = fread("data/Renters.csv")
Deals = fread("data/Deals.csv")
```

Hou	ses		#房源作	言息		
#>		id	district	address	bedrooms	rent
#>	1:	1	South	Rose Street, 5	4	3000
#>	2:	2	North	Main Street, 12	3	2250
#>						
#>	<i>6:</i>	6	South	Little Street, 7	4	3000
#>	7:	7	North	Main Street, 8	3	2100

Rente	rs	# 租客信息					
#>	id	name	preferred	min_bedi	rooms m	in_rent mo	ix
<i>#> 1:</i>	1	Helen Boss	South		3	2500	
<i>#> 2:</i>	2	Michael Lane	West		2	1500	
<i>#> 3:</i>	3	Susan Sanders	West		4	2500	
<i>#> 4:</i>	4	Tom White	North		3	2200	
<i>#> 5:</i>	5	Sofia Brown	North		3	1800	
Deals		# 已租赁信息	息				
#>	id	date ren	ter_id hous	se_id age	ent_fee		
<i>#> 1:</i>	1	2020/1/30	1	1	600		
<i>#> 2:</i>	2	2020/2/3	2	4	350		
<i>#> 3:</i>	3	2020/3/12	3	5	700		
<i>#> 4:</i>	4	2020/4/10	4	2	450		

找出可以合租的人,即考虑租客具有相同的首选区域这是 Renters 表的自连接,根据首选区域进行相等匹配,通过非等匹配 (id < id) 避免相同租客组合的重复出现:

```
Renters[Renters, on = .(preferred, id < id)][,
    .(name, preferred, i.name)
] %>% na.omit()

#> name preferred i.name

#> 1: Michael Lane West Susan Sanders

#> 2: Tom White North Sofia Brown
```

同样的操作,还可以用来识别重复,比如找出重复登记房屋 (即地址相同)的情况,可以通过不同的房屋 id 来判断。

再比如,找出满足租客要求的可用房源,需要满足以下条件:

- 是租客的首选区域
- 在租客接受的价格范围内
- 卧室数量满足租客所需
- 房屋还没有被租赁 (即不在 Deals 表中)。

以 Renters 为左表,连接表是未被租赁筛选后的 Houses 表,租客要求的条件体现在非等匹配中,即房屋地区等值匹配租客首选地区,房屋租金介于租客能接受的最低租金和最高租金之间,房屋卧室数大于租客需要的最小数值。

#> 2: 6 South Little Street, 7 3 1 Helen Bo. #> 3: 7 North Main Street, 8 3 5 Sofia Brown

D.2 滚动连接

滚动连接往往涉及日期时间,常用来处理在时间上有先后关联的两个事件。基本语法如下:

```
x[y, on = .(id=id, date=date), roll = TRUE] # <math>\Box roll=inf
```

根据 id 等值匹配行, date 是滚动匹配, 匹配与左表中 y 日期最接近的前一个日期, 把匹配成功的列合并进来, roll = -inf 则用于匹配最接近的后一个日期。

```
website = fread("data/website.csv")
paypal = fread("data/paypal.csv")
# 为了便于观察, 增加分组 id 列
website[, session_id := .GRP, by = .(name, session_time)]
paypal[, payment_id := .GRP, by = .(name, purchase_time)]
website # 网页会话数据
        name session_time session_id
#>
#> 1: Isabel 2016-01-01 03:01:00
#> 2: Isabel 2016-01-02 00:59:00
#> ---
#> 15: Vivian 2016-01-01 01:10:00
                                       15
#> 16: Vivian 2016-01-08 18:15:00
                                       16
```

```
# 支付数据
paypal
#>
                  purchase time payment id
        n_{a} me
#> 1: Isabel 2016-01-08 11:10:00
#> 2: Sally 2016-01-03 02:06:00
#> ---
#> 7: Erica 2016-01-03 00:02:00
#> 8: Mom 2015-12-02 09:58:00
# 创建用于连接的单独时间列
website[, join_time:=session_time]
paypal[, join_time:=purchase_time]
# 设置 key
setkey(website, name, join_time)
setkey(paypal, name, join_time)
```

前滚连接: 查看有哪些客户在每次支付前进行了网页会话

#> 1: Francis 2016-01-03 11:22:00

#> 5: Sally 2016-01-03 02:00:00

#> 6: Sally 2016-01-03 02:00:00

#> 1: 2016-01-03 11:28:00 *#>* 2: 2016-01-08 12:33:00

#> 5: 2016-01-03 02:06:00

#> ---

#>

#> ---

id, 若同一 id 的支付时间之前有网页会话时间,则匹配成功,合并右表的

```
新列进来
```

website[paypal, roll = TRUE] %>% na.omit()

#>

name session time session id

purchase time payment id

#> 2: Francis 2016-01-08 12:22:00 10 2016-01-08 1

5

10

26

8 2016-01-03 1

6 2016-01-03 0

6 2016-01-03 0

由于已经设置了键,故可以省略 on 语句。以 paypal 为左表,先等值匹配

后滚连接:哪些客户网页会话之后产生了支付

#> 11: 2016-01-03 02:00:00

以 website 为左表,先等值匹配 id, 若同一 id 在网页会话时间之后有

```
支付时间,则匹配成功,把右表的新列合并讲来
paypal[website, roll = -Inf] %>% na.omit()
#>
                purchase_time payment_id
         name
#> 1: Francis 2016-01-03 11:28:00
#> 2: Francis 2016-01-03 11:28:00
#> ---
```

#> 10: Isabel 2016-01-08 11:10:00 #> 11: Sally 2016-01-03 02:06:00 2 2016-01-03 0 #> session time session id #> 1: 2016-01-02 05:09:00 *#>* 2: 2016-01-03 11:22:00 8 #> ---*#>* 10: 2016-01-08 11:01:00 5

10 4 2016-01-02 0 4 2016-01-03 1 1 2016-01-08 1

27

附录 ER网络爬虫

网络爬虫,简单来说就是通过编程让机器批量地从网页获取数据,主要分为三步:批量请求和抓取目标网页、解析并提取想要的数据、保存为本地数据文件。但是越来越多的网站都有了各种反爬机制能够识别、禁止机器浏览网页,所以又需要破解各种反爬虫,这涉及设置代理 IP、cookie 登录、伪装 Headers、GET/POST 表单提交、Selenium 模拟浏览器等复杂技术。

在网络爬虫领域,Python 无疑是更强大、资料也更多。但上述各种爬虫与反爬虫技术,在 R 里也都能实现。

E.1 rvest 爬取静态网页

打开一个目标网页,右键**查看网页源代码**可以在 HTML 结构中原原本本地看到想要抓取的数据,这就是**静态网页。**

对于静态网页, rvest 包提供了一套简洁和完整的数据抓取方案, 主要函数:

- read_html(): 下载并解析网页
- html_nodes(): 定位并获取节点信息
- html_elements(): 提取节点元素信息
- html_text2(): 提取节点文本信息
- html_attr(): 提取节点的属性信息, 比如链接
- html_table(): 提取表格代码转化成数据框

另外,爬虫往往都是批量爬取若干网页,这就涉及循环迭代;对提取的文本数据做进一步的解析和提取,这就涉及正则表达式。

案例: 爬取豆瓣读书 Top250。

1. 获取要批量爬取的网址

搜索并打开目标网页https://book.douban.com/top250, 先观察网页规律以构建要批量爬取的网址。总共 10 页, 这是首页, 依次点开第 2,3,...页观察网址规律, 发现网址分别多了后缀: ?start=25, ?start=50, ...数值是等间隔。

想要批量爬取的网址都是有规律的(或者网页源码是按同样标签结构存放能够全部提取出来),有规律就能构造:

2. 批量下载并解析网址

批量下载并解析这 10 个网页,用 map 循环迭代依次将 read_html()作用在每个网址上。

但是直接这样做(同一 IP 瞬间打开 10 个网页)太容易触发网站的反爬虫机制,最简单(反爬机制稍强就会失效)的做法是增加一个随机等待时间:

```
library(rvest)
read_url = function(url){
   Sys.sleep(sample(5,1)) # 休眠随机 1~5 秒
   read_html(url)
}
htmls = map(urls, read_url)
```

3. 批量提取想要的内容并保存为数据框

这步是爬虫的最关键步骤:从 HTML 源码结构中找到相应位置、提取并保存想要的内容。只要对 HTML 有一点点粗浅了解,再结合浏览器插件SelectorGadget 就足够。

在浏览器打开其中一个网址,点击 SelectorGadget,则页面处于等待选择状态,用鼠标点击想要提取的内容之一,比如书名"人间词话",则该内容被标记为绿色,同时所有同类型的内容都被选中并被标记为黄色,但有些内容是识别错误的,点击它(变成红色)取消错误的黄色选择,浏览整个页面,确保只有你想要的书名被选中。



图 3: 用 SelectGadget 识别网页元素

右下角 CSS 选择器显示内容.p12 a 就是我们想要提取的书名所对应的节点,于是写代码提取它们:

```
book = html_nodes(html, ".pl2 a") %>%
html_text2()
```

同样的操作,分别对"作者/出版社/出版日期/定价"、"评分"、"评价数"、 "描述"进行识别、提取、存放为向量,再打包到数据框。

注意,该过程是需要逐个调试的,提取的文本内容可能需要做简单的字符串处理和解析成数值等。

把从一个网页提取保存各个内容到保存为数据框的过程, 定义为函数:

```
get html = function(html) {
  tibble(
    book = html_nodes(html, ".pl2 a") %>%
      html text2(),
    info = html nodes(html, "p.pl") %>%
      html text2(),
    score = html nodes(html, ".rating nums") %>%
      html text2() %>%
      parse number(),
    comments = html nodes(html, ".star .pl") %>%
      html text2() %>%
      parse_number(),
```

```
description = html_elements(html, "td") %>%
   html_text2() %>%
   stringi::stri_remove_empty() %>%
   str_extract("(?<=\\)\n\n).*"))
}</pre>
```

注意,"描述"不是每本书都有的,所以不能像其它内容那样写代码(因行数对不上而报错),改用从更大的结构标签提取,再进行一系列的字符串处理。

然后用 map_dfr 依次将该函数应用到每个网页同时按行合并到一个结果数据框:

books_douban = map_dfr(htmls, get_html)

这就将 250 本书的信息都爬取下来,并保存在一个数据框 (部分):

*	book	info ÷	score [‡]	comments ÷	description
- 1	红機梦	[清] 曹雪芹 著 / 人民文学出版社 / 1996-12 / 59.70元	9.6	343998	都云作者痴,進解其中味?
2	活着	余华/作家出版社/2012-8-1/20.00元	9.4	615919	生的困难与伟大
3	百年孤独	(哥伦比亚) 加西亚-马尔克斯 / 范晔 / 南海出版公司 / 2011-6	9.3	345237	魔幻现实主义文学代表作
4	1984	[英] 乔治·奥威尔 / 刘绍铭 / 北京十月文艺出版社 / 2010-4-1 /	9.4	189192	栗树荫下,我出卖你,你出卖我
5	39.	[美国] 玛格丽特米切尔 / 李美华 / 译林出版社 / 2000-9 / 40	9.3	181660	革命时期的發情,隨风而逝
6	三体全集:地球往事三部曲	刘趙欣/重庆出版社/2012-1-1/168.00元	9.4	102780	地球往事三部曲
7	三国演义(全二册)	[明] 罗贯中 / 人民文学出版社 / 1998-05 / 39.50元	9.3	139908	是非成败转头空

图 4: 豆瓣读书 Top250 爬虫数据 (未清洗)

4. 进一步清洗数据框,并保存到数据文件

爬虫总是伴随着文本数据清洗,而这通常要用到正则表达式。

前面得到的数据框, info 列包含作者、出版社、出版日期、定价信息, 它们在网页识别的时候是一个整体没办法区分开。

现在用字符串函数 + 正则表达式来做2。

²注意直接根据/分割是不行的,作者不一定几个.

```
books_douban = books_douban %>%

mutate(author = str_extract(info, ".*(?=/.*/ \\d{4})"),

press = str_extract(info, "(?<=/ )[^/]*(?=/ \\d{4})"),

Date = str_extract(info, "(?<=/ )[\\d-].*(?= /)"),

price = str_extract(info, "(?<=/)[^/]*$") |>

parse_number()) %>%

select(-info)

write_csv(books_douban, file = " 豆瓣读书 TOP250.csv")
```

最终的数据表 (部分) 如下:

1	book	score	comments	description	author	press	Date	price
2	红楼梦	9.6	343875	都云作者痴, 谁解其中味?	[清] 曹雪芹 著	人民文学出版社	1996-12	59. 7
3	活着	9.4	615690	生的苦难与伟大	余华	作家出版社	2012-8-1	20
4	百年孤独	9.3	345117	魔幻现实主义文学代表作	[哥伦比亚] 加西亚·马尔克斯 / 范	南海出版公司	2011-6	39. 5
5	1984	9.4	189097	栗树荫下, 我出卖你, 你出卖我	[英] 乔治·奥威尔 / 刘绍铭	北京十月文艺出版	2010-4-1	28
6	ill.	9.3	181609	革命时期的爱情, 随风而逝	[美国] 玛格丽特·米切尔 / 李美华	译林出版社	2000-9	40
7	三体全集	9.4	102683	地球往事三部曲	刘慈欣	重庆出版社	2012-1-1	168

图 5: 豆瓣读书 Top250 爬虫数据 (已清洗)

E.2 httr 爬取动态网页

动态网页,是基于 AJAX (异步 JavaScript 和 XML) 技术动态加载内容, 浏览到的内容是由服务器端根据时间、环境或数据库操作结果而动态生成,直接查看网页源码是看不到想要爬取的信息的。

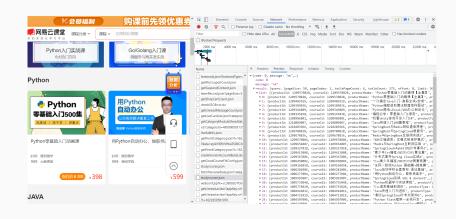
爬取动态网页就需要先发送请求,对请求到的结果再做解析、提取、保存,rvest 包就无能为力了。RCurl 包或者其简化版的 httr 包可以爬取动态网页。

案例: 爬取网易云课堂编程与开发类课程

1. 找到要爬取的内容

打开网易云课堂, 登录账号, 选择编程与开发, 进入目标页面。

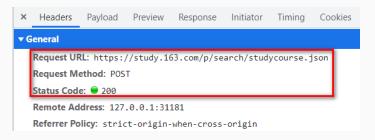
右键"检查", 依次点击"Network", "fetch/HXR", 刷新网页, 则右下窗口出现很多内容, 浏览找到 studycourse.json, 点开, 在 preview 下可以找到想要抓取的内容:



2. 构造请求 Headers, 用 POST 方法请求网页内容

点开 Headers, 重点关注:

■ General 下的: Request URL, Request Method, Status Code

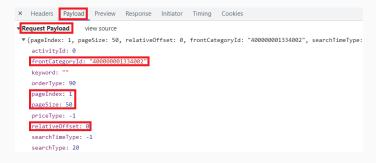


■ Request Headers 下的: accept, edu-script-token, cookie³, user-agent



³注意,Cookie 代表您账号登录信息,是有时效性的.

 Request Payload 下的: pageIndex, pageSize, relativeOffset, rontCategoryId



获取这些信息之后, 就可以在 R 中构造 Headers:

```
library(httr)
## 构造请求头
mvCookie = '您的最新 Cookie'
myUserAgent = 'Mozilla/5.0 (Windows NT 10.0; Win64; x64)
               AppleWebKit/537.36 (KHTML, like Gecko)
               Chrome/92.0.4515.159 Safari/537.36'
headers = c('accept' = 'application/json',
  'edu-script-token' = '38830026a471405eb9327d14d51eeda4',
            'User-Agent' = myUserAgent,
            'cookie' = myCookie)
```

然后,就可以伪装成浏览器,发送 POST 请求获取数据:

```
## POST 方法执行单次请求
result = POST(url, add_headers(.headers = headers),
body = payload, encode = "json")
```

3. 提取想要的结果

前面爬虫得到的 result 是 json 数据生成的复杂嵌套列表,需要把想要的数据提取出来,并创建成数据框。

批量从一系列相同结构的列表提取某个成分下的内容,非常适合用 map 映射成分名,对于内容为空的,设置参数.null = NA,以保证数据框各列等长:

```
# 50 个课程信息列表的列表
lensons = content(result)$result$list
df = tibble(
  ID = map_chr(lensons, "courseId"),
 title = map_chr(lensons, "productName"),
 provider = map_chr(lensons, "provider"),
  score = map dbl(lensons, "score"),
  learnerCount = map_dbl(lensons, "learnerCount"),
  lessonCount = map_dbl(lensons, "lessonCount"),
 lector = map_chr(lensons, "lectorName", .null = NA))
```

4. 批量爬取所有页

这次不同页面是通过修改 Payload 参数实现的,总共 11 页,同样将爬取一页并保存到数据框过程定义为函数,自变量为第几页的序号:

```
get_html = function(p) {
 Sys.sleep(sample(5, 1))
 payload = list('pageIndex' = p, 'pageSize' = 50,
                 'relativeOffset' = 50*(p-1),
                 'frontCategoryId' = "480000003131009")
  # POST 方法执行单次请求
 result = POST(url, add headers(.headers = headers),
               body = payload, encode = "json")
  lensons = content(result)$result$list
```

```
tibble(
  ID = map_chr(lensons, "courseId"),
  title = map chr(lensons, "productName"),
  provider = map_chr(lensons, "provider"),
  score = map dbl(lensons, "score"),
  learnerCount = map_dbl(lensons, "learnerCount"),
  lessonCount = map_dbl(lensons, "lessonCount"),
  lector = map chr(lensons, "lectorName", .null = NA))
```

用 map_dfr 依次将该函数应用到每页序号向量,同时按行合并到一个结果数据框,再根据学习人数递降排序,保存到数据文件:

```
wy_lessons = map_dfr(1:11, get_html) %>%
    arrange(-learnerCount)
write.csv(wy_lessons,
    file = " 网易云课堂编程开发类课程.csv")
```

最终, 共爬取到 550 个课程的信息, 结果 (部分) 如下:

1	ID	title	provider	score	learnerCount	lessonCount	lector
2	1003425004	老九零基础学编程系列之C语言	老九学堂	5	376440	102	徐嵩 等
3	302001	疯狂的Python:零基础小白入门	pythonercn	4.7	283680	101	邹琪鲜
4	1004987028	免费Python全系列教程全栈工程师	北京图灵学院	5	205746	100	图灵学院刘英
5	343001	Java课程 Java300集大型视频教程	北京尚学堂	4.9	177489	350	高淇 等
6	271005	面向对象程序设计-C++	翁恺	4.9	175049	41	翁恺
7	1367011	C/C++黑客编程项目实战课程	长沙择善教育	4.8	139907	75	Tony老师

图 6: 网易云课堂编程与开发类课程的爬虫结果

另外,动态网页还可以用 RSelenium 包模拟浏览器行为爬取,或者 V8 包 能将 rvest 包提取的 JavaScript 代码渲染出来得到想要爬取的数据。

本篇主要参阅 (张敬信, 2022), 以及包文档, 以及包文档, 模板感谢 (黄湘云, 2021), (谢益辉, 2021).

参考文献

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.