[R] R을 통해 시계열 그래프 만들기 (자료 분석을 위한 시각화와 실습 예제) — 나무늘 보의 개발 블로그

노트북: blog

만든 날짜: 2020-10-04 오후 7:19

URL: https://continuous-development.tistory.com/47?category=793392

R

[R] R을 통해 시계열 그래프 만들기 (자료 분석을 위한 시각화와 실습 예제)

2020. 7. 30. 22:37 수정 삭제 공개

#시계열 - 시계열(time series) 데이터는 관측치가 시간적 순서를 가진 데이터

여기서는 시간의 흐름에 따라 값이 변화하는 것을 그래프로 만드는 것을 목적으로 한다.

일단 첫 번째 iris는 시계열 데이터는 아닌 것 같다. 행으로 나눠서 행이 변화하는 것에 따라서 그래프를 그린다.

```
# 시계열(time series) - 시계열(time series) 데이터는 관측치가 시간적 순서를 가진 데이터
 # 변수간의 상관성
> # iris 시계열 데이터 만들기
    Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                                      Species
            5.1
                       3.5
                                    1.4
                                               0.2
                                                      setosa
2
3
4
5
6
7
            4.9
                       3.0
                                    1.4
                                               0.2
                                                      setosa
                                               0.2
                                                      setosa
                                                       setosa
                       3.6
                                                       setosa
                       3.9
                                    1.7
                                                       setosa
                                               0.3
            4.6
                       3.4
                                    1.4
                                                       setosa
            5.0
                       3.4
                                    1.5
                                               0.2
                                                       setosa
```

rownames로 행의 값을 추출해낸다. 처음에는 char데이터여서 이 것을 타입 변환을 해줘야 한다.

```
> rownames(iris)
[1] "I" "2" "3" "4" "5" "66 "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" [51] "51" "52" "53" "54" "55" "56" "57" "58" "59" "60" "61" "62" "63" "64" "65" "66" "67" "68" "69" "70" "71" "72" "73" "74" "75" [76] "77" "78" "79" "80" "81" "82" "83" "84" 85" "86" "88" "88" "88" "89" "90" "91" "92" "93" "94" "95" "96" "97" "98" "99" "100" [101] "101" "102" "103" "104" "105" "106" "107" "108" "109" "110" "111" "112" "113" "114" "115" "116" "117" "118" "119" "120" "121" "122" "122" "122" "122" "122" "123" "124" "125" [126] "126" "127" "128" "129" "130" "131" "132" "133" "134" "135" "136" "137" "138" "139" "140" "141" "142" "143" "144" "145" "146" "147" "148" "149" "150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150" " 150
```

타입변환 한 값을 변수에 저장하고 이 변수에 cbind로 기존에 있던 iris로 합쳐준다.

여기서 colsColor 하는 작업은 컬러 값을 주기 위해서 뽑아왔다. 이 부분은 생략해도 된다. 컬러 값을 뽑아오고 그 값들의 속성명을 irisDF의 속성 값으로 한다. 여기서 iris의 속성 값들은 2:5로 우리가 필요한 variable 값이다. 우리는 이 값들을 행의 값에 변화에 따라서 4가지 그래프를 그릴 것이다.

```
#x축은 seq
> #y 축은 -Sepcies
> colsColor ← topo.colors(4, alpha = .4) # rgb코드값을 랜덤하게 뽑아온다. 그다음 alpha는 투명도를 나타낸다.
[1] "#4C00FF66" "#00E5FF66" "#00FF4D66" "#FFFF0066"
> names(colsColor) ← names(irisDF)[2:5]
    seq Sepal.Length Sepal.Width Petal.Length Petal.Width
                                                              Species
                                                               setosa
                                                       0.2
                                                               setosa
                             3.2
                                                               setosa
                                                       0.2
                             3.1
                                                               setosa
5
6
7
8
9
10
                 5.0
                             3.6
                                                       0.2
                                                               setosa
                                                       0.4
                             3.9
                                                               setosa
                              3.4
                                                               setosa
                             3.4
                 5.0
                                                               setosa
                 4.4
                             2.9
                                           1.4
1.5
1.5
                                                       0.2
0.1
                                                               setosa
     10
                 4.9
                             3.1
                                                               setosa
     11
                             3.7
                                                               setosa
     12
                                           1.6
                 4.8
                              3.4
                                                               setosa
                                                               setosa
```

여기서 melt를 사용한다. melt는 가로축의 데이터를 세로축으로 만드는 함수이다. 여기서 가로축으로 된 데이터 Sepal.Length, Sepal.Width, Pet

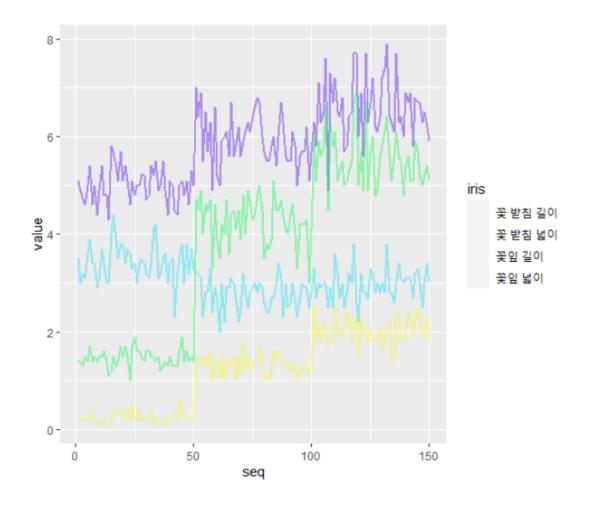
al.length, Petal.Width를 세로축으로 바꿔주는 작업을 한다. 그때 기준을 seq(행 번호)와 Species을 기준으로 잡는다. 우리가 그릴 그래프는 Species(종)에 따라서 다양한 variable이 바뀌는 것을 보기 위함이기 때문이다.

```
> library(reshape2)
› # melt 함수를 이용해서 기준 seq, species
› # 나머지 컬럼을 variable 해서 wide → long
 # melt 가로로 된걸 세로로 길게 만든다.
> # cast(dcast, acast) - 동일한 결과를 리턴하는데 array 또는 data.frame으로 만드는 함수
> ?melt
 # melt(데이터를 구분하는 식별자, 측정대상 변수 , 측정치)
> iris_melt ← melt(irisDF, id=c("seq","Species"))
> iris_melt
          Species
                     variable value
           setosa Sepal.Length
                              5.1
          setosa Sepal.Length
                               4.9
          setosa Sepal.Length
                               4.7
          setosa Sepal.Length
                              4.6
           setosa Sepal.Length
                               5.0
           setosa Sepal.Length
                               5.4
           setosa Sepal.Length
```

데이터를 생성한 후 ggplot에 그래프를 그린다.

seq가 변화함에 따라 종의 변화를 보는 것 이기 때문에 x 축을 seq로 잡고 각각의 variable에 따라 색을 주는 것으로 구분을 하기 때문에 col 값을 variable로 만든다. 그다음 꺾은선그래프를 만들기 위해 geom_line을 사용했다.

```
296 library(ggplot2)
297
298 #시간이 지남에 따라 값이 바뀌는 걸 볼 수있다.
299 g<-ggplot(iris_melt, aes(x=seq,y=value, col=variable))+ #col로 색을 넣는다. 이걸로 묶어서 나오게 한다
300 geom_line(cex=0.8, show.legend = T) #cex 선 두께 legend는 범례이다.
301 g
```



#문자 변수 날짜 변수로 변환(시계열을 위한 준비 작업)

날짜 데이터가 char 형태로 되어 있는 경우가 있다. 이경우에는 날짜 데이터 타입으로 바꿔줘야 시계열 작업이 가능함으로 이런 식으로 바꿔준다.

```
> # 날짜

> # 문자변수를 날짜 변수로 변환

> # R의 날짜 데이터 타입 "POSIXct"

> # as.POSIXct()

> str_date ← "200730 13:40"

> as.POSIXct(str_date, format="%y%m%d %H:%M")

[1] "2020-07-30 13:40:00 KST"

> str_date ← "2020-07-30 13:40:01 PM"

> as.POSIXct(str_date, format = "%Y-%m-%d %H:%M:%S")

[1] "2020-07-30 13:40:01 KST"

> str_date ← "07/30/20 13:40:01"

> as.POSIXct(str_date, format = "%m/%d/%y %H:%M:%S")

[1] "2020-07-30 13:40:01 KST"

> |
```

시계열 예제

데이터를 뽑아온 후에 as.POSIXcs 를 통해서 날짜 데이터 타입으로 바꾼다.

```
354 # 시계열 - 코스피 예제

355 cospi_time ← read.csv(file.choose()) #데이터를 읽고

356

357 # 여기서 날짜를 시간으로 사용해야 되기 때문에 문자로 되어 있는 날짜를 날짜형식으로 바꾼다.

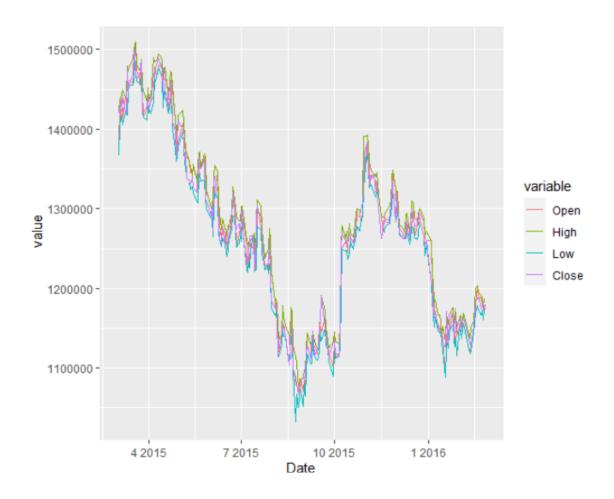
358 cospi_time$Date←as.POSIXct(cospi_time$Date, format = "%Y-%m-%d")

359 cospi_time
```

```
> cospi_time
                                         Close Volume
                  Open
                          High
                                   Low
    2016-02-26 1180000 1187000 1172000 1172000 176906
1
    2016-02-25 1172000 1187000 1172000 1179000 128321
3
    2016-02-24 1178000 1179000 1161000 1172000 140407
4
    2016-02-23 1179000 1189000 1173000 1181000 147578
5
    2016-02-22 1190000 1192000 1166000 1175000 174075
6
    2016-02-19 1187000 1195000 1174000 1190000 175889
7
    2016-02-18 1203000 1203000 1178000 1187000 211795
8
    2016-02-17 1179000 1201000 1169000 1185000 245929
9
    2016-02-16 1158000 1179000 1157000 1168000 179087
   2016-02-15 1154000 1160000 1144000 1154000 182471
    2016-02-12 1130000 1151000 1122000 1130000 254115
   2016-02-11 1118000 1137000 1118000 1130000 304899
```

여기서 melt를 통해서 data와 볼륨에 따른 variable 값을 가지게 만든다. 우리가 찾을 것은 시간의 변화에 따른 variable(open,high,low,close)를 구하는 것이다.

```
> # 여기서 variable을 만들어야된다. melt로 data와 volume을 기준으로 잡고 나머지 4가지 값인 open, high, low, close가 필요하다.
> # 그래서 melt로 id 와 volume 을 제외한 나머지 가로값을 세로값으로 묶기위해 melt를
> # 사용하고 나오는 결과값을 보면 date에 따른 open, high, low, close 이 생긴다.(Volume을 같이 묶은 이유는
> # 여기서는 나머지 4개의 값을 variable로 쓰기위해서이다.)
> cospi_time_melt ← melt(cospi_time, id=c("Date","Volume"))
> cospi time melt
             Date Volume variable value
02-26 176906 Open 1180000
                                           value
     2016-02-26 176906
     2016-02-25 128321
                                   Open 1172000
     2016-02-24 140407
                                   Open 1178000
                                  Open 1179000
Open 1190000
     2016-02-23 147578
     2016-02-22 174075
     2016-02-19 175889
                                   Open 1187000
     2016-02-18 211795 2016-02-17 245929
                                   Open 1203000
        #이걸 여기에 넣어주는데 x에 날짜를 넣고 y축에는 value를 넣어준다. 모든값에 대한 value 이다 그다음 색으로 나머지를 묶어
        #표현해준다.
ggplot(cospi_time_melt, aes(x=Date,y=value,col=variable ))+
 369
 370
 371
           geom line()
        # 이걸 여기에 넣어주는데 x에는 시계열 이니 시간의 흐름에 따라 변화를 보기 위해
# 날짜를 넣고 y축에는 variable에 대한 값을 보기 위해서 value를 넣어준다.
# 그다음 col 를 variable 을 사용함으로써 group으로 묶어주는 효과와 동시에 같은 값끼리 같은 색을 나타나게
369
371
        # 표현해준다.
372
        ggplot(cospi_time_melt, aes(x=Date,y=value,col=variable ))+
373
374
           geom line()
375
376
```



그 결과는 이렇게 나온다.

캐글 실습 예제

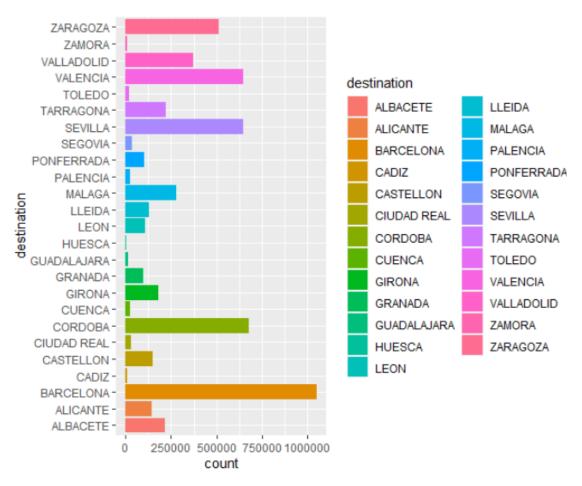
```
396
       # 1.
  397
       # 데이터 내에 결측치 여부를 확인한다.
       # NA값이 310681개 있는 것을 확인할 수 있다.
  398
  399
  400
       sum(is.na(trains))
  401
       str(trains)
403
404
     # filter와 !is.na함수를 통해 결측치를 모두 제거했다.
405
     trainsNa←na.omit(trains)
406
407
     sum(is.na(trainsNa))
    # 마드리드 출발
410
   # 마드리드에서 출발하는 열차 데이터만을 떼어내 madrid_origin이라는 변수로 저장하고
# 우선, 마드리드에서 출발하는 열차 데이터만을 이용해 비교해보기로 한다.
411
412
413
414
    head(trainsNa)
415
     str(trainsNa)
     madrid_origin ← subset(trainsNa, origin='MADRID')
416
417
     madrid_origin$origin
418
 419
       # 4.
       # summary함수를 통해 <mark>일반적 데이터 정보를 다시 확인한다.</mark>
 420
```

421

422

summary(madrid origin)

```
# 5.
424 # 마드리드 출발 열차의 빈도 수
425 # 마드리드를 출발하는 기차의 도착 도시별 운행빈도 수를 바형태로 나타내보자
426 ggplot(madrid_origin,aes(x=destination,fill=destination))+
427 geom_bar()+
428 coord_flip()
```



```
# 6.

431 # 6.

432 # 마드리발 도착지별 가격 박스플롯으로

433 # 티켓가격의 높은 순을 확인해보자

434 str(madrid_origin)

435

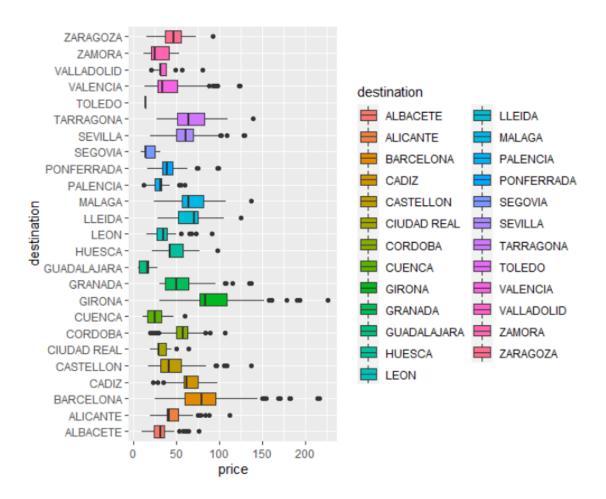
436 ggplot(madrid_origin, aes(x=destination,y=price,fill=destination))+

437 geom_boxplot()+

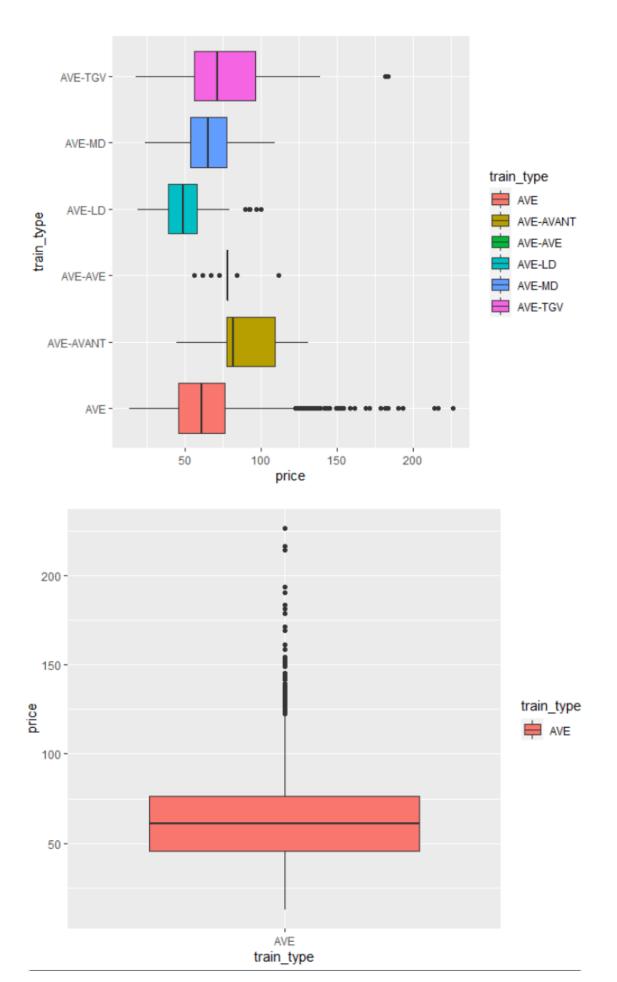
438 coord_flip()|

439

440
```



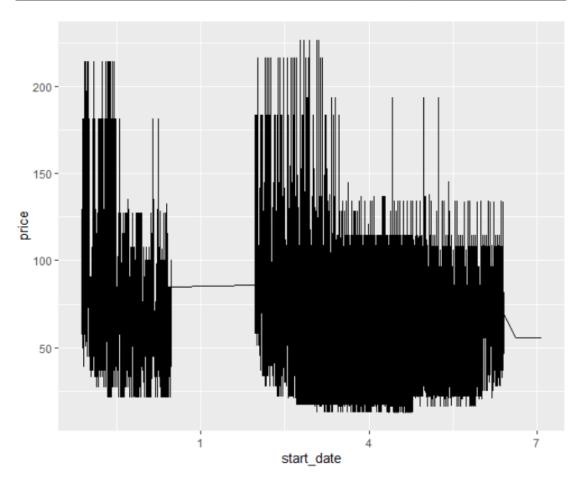
```
442
      # AVE의좌석 등급별 가격박스플롯이 시각화
# 똑같은 열차와 똑같은 좌석등급, 똑같은 도착지라 하더라도 가격이 차이가 나는 것을 확인할 수 있다.
443
444
445
446
      ggplot(madrid_origin, aes(x=train_type ,y=price,fill=train_type))+
447
        geom_boxplot()+
448
        coord_flip()
449
      #AVE로 시작되는 종류의 좌석 등급별 타입
ggplot(train_types, aes(x=train_type ,y=price,fill=train_type))+
450
451
452
        geom_boxplot()+
coord_flip()
453
454
455
       #AVE의 좌석 등급별 타입
      bgplot(train_type_one, aes(x=train_type ,y=price,fill=train_type))+
    geom_boxplot()
456
457
458
459
460
461
      subset(madrid_origin, train_type = c('AVE','AVE-AVANT','AVE-AVE','AVE-LD','AVE-MD','AVE-TGV'))
462
      train_types<-subset(madrid_origin, train_type = 'AVE'|train_type = 'AVE-AVANT' | train_type = 'AVE-AVE' | train_type = 'AVE-LD' | train_type = 'AVE-MD' | train_type = 'AVE-TGV' )
463
464
465
466
       train_type_one←subset(madrid_origin, train_type = 'AVE')
```



```
# 8.
# 이 차이를 이해하고 싶어 시계열로 데이터를 만들어보았다.
str(train_type_one)

train_type_one$start_date ←as.POSIXct(train_type_one$start_date, format = "%Y-%m-%d %H:%M:%S")

ggplot(train_type_one, aes(x=start_date ,y=price,fill=start_date))+
geom_line()
# 9.
#날짜 데이터 변환.as.POSIXct는 factor형식의 날짜 사용가능
```



```
# 11.

487 # 도착지별, 트레인 클래스별로 가격을 박스플롯형태로 나타낼 수도 있다.

488 ggplot(train_type_one, aes(x=train_type ,y=price,fill=train_type))+

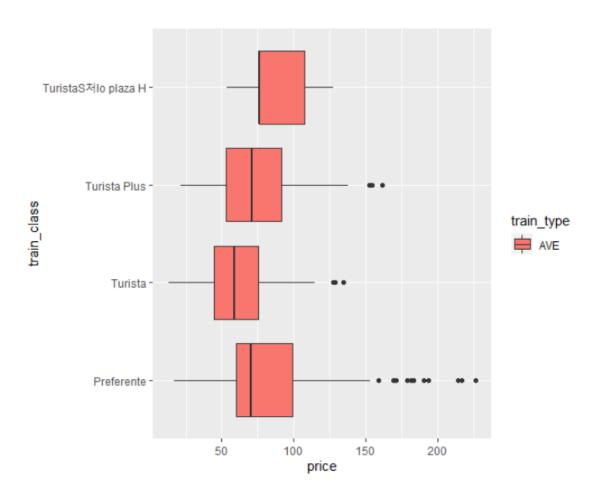
489 geom_boxplot()

490

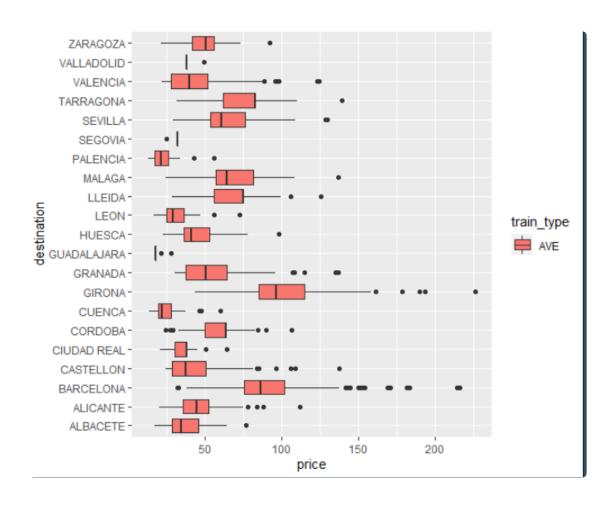
491 ggplot(train_type_one, aes(x=destination ,y=price,fill=train_type))+

492 geom_boxplot()
```

트레인 클래스별



목적지별 가격



'R' 카테고리의 다른 글□

- [R] R에서 Database 사용하기 / DB 기본적인 구문 사용하기 🗆
- [R] 예제를 통한 데이터 전처리 작업

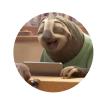
[R] R을 통해 시계열 그래프 만들기 (자료 분석을 위한 시각화와 실습 예제) 🗆

- [R] 같은 형태의 ggplot 과 barplot 만들기 (차이 비교)□
- [R] ggplot2 패키지 설치 에러시 해결 방법□
- [R] R 을 활용한 데이터 탐색(Exploratory Data Analysis) 🗆

R 시계열 그래프

R 시계열 그래프 만들기 시계열 그래프

시계열 그래프 그리기



꾸까꾸 혼자 끄적끄적하는 블로그 입니다.