Pakiet mice

Martyna Majchrzak, Agata Makarewicz, Jacek Wiśniewski

26 03 2020



Wprowadzenie

MICE - Multivariate Imputation by Chained Equations (wielowymiarowa imputacja za pomocą równań łańcuchowych)

Wykorzystanie

Pakiet mice zawiera funkcje służące do:

- generowania symulowanych niekompletnych danych (-> ampute)
- sprawdzenia wzorca brakujących danych (-> md.pattern, ...)
- imputacji brakujących danych (wielokrotnie) (-> mice)
- diagnozowania jakości imputowanych wartości (jakie funkcje?)
- analizy każdego uzupełnionego zbioru danych (?)
- zebrania wyników powtarzanych analiz (-> pool)
- przechowywania i eksportowania imputowanych danych w różnych formatach (?)
- (Incorporate custom imputation methods)?

Zbiory danych dostępne w pakiecie mice

- boys (wzrost, waga, wiek ... duńskich chłopców)
- brandsma (dane o uczniach z różnych szkół)
- pattern1,2,3,4 (proste zbiory danych z różnymi wzorcami braków danych)

Generowanie braków danych

- funkcja ampute
- generowanie brakujących danych potrzebnych do symulacji
 - określony procent danych zostaje zastąpiony NA (obserwacje są wybierane losowo)
 - różne mechanizmy: MAR (Missing At Random), MCAR (Missing Completely At Random), MNAR (Missing Not At Random)
 - określenie wzorca braków danych oraz częstotliwości jego wystąpienia

```
set.seed(1)
```

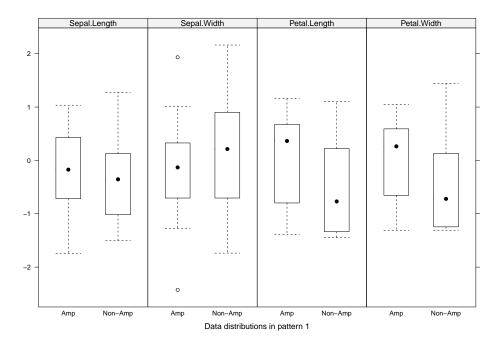
```
iris_amp <- ampute(iris[,-5], prop = 0.5, mech = "MCAR")</pre>
```

Sprawdzenie wzorca brakujących danych

Więkoszość metod do rysowania wykresów nadpisuje funkcje z pakietu lattice.

- ▶ bwplot
- md.pattern
- wyświetlenie wzorca brakujących danych w formie wykresu (oraz tabeli - w konsoli)
- ► fluxplot <- # done

```
mice::bwplot(iris_amp, which.pat = 1)
```



md.pattern(iris_amp\$amp, plot = TRUE, rotate.names = TRUE)

##	Petal Width Petal Length Sepal Length Sepal Width

##	Petal.Width Petal.Length Sepal.Length Sepa	al.Width

17

19

19 66

11

84 ## 19 ## 19 ## 17 ## 11

##

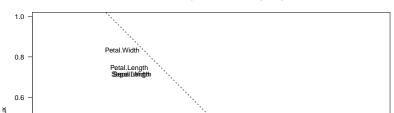
Fluxplot

Dla każdej zmiennej obliczane są 2 wartości:

- Influx liczba par zmiennych takich, że w danej jest brak a w drugiej nie, podzielona przez wszystkie obserwacje. Dane pełne: 0, Dane całkowicie brakujące:1
- Outflux liczba par zmiennych takich, że w danej jest obserwacja a w drugiej brak, podzielona przez wszystkie obserwacje. Dane pełne: 1, Dane całkowicie brakujące:0. Potencjalna użytecznośc do imputowania innych zmiennych.

fluxplot(iris_amp\$amp)

Influx-outflux pattern for iris_amp\$amp



Inne metody wizualizacji danych imputowanych

- xyplot
- densityplot
- stripplot



Zbiór danych boys

```
# zajmujemy sie boys bo maja ordered/unordered factor - n
str(boys)
  'data.frame': 748 obs. of 9 variables:
    $ age: num 0.035 0.038 0.057 0.06 0.062 0.068 0.068 0
##
    $ hgt: num 50.1 53.5 50 54.5 57.5 55.5 52.5 53 55.1 54
##
## $ wgt: num 3.65 3.37 3.14 4.27 5.03 ...
## $ bmi: num 14.5 11.8 12.6 14.4 15.2 ...
##
    $ hc: num 33.7 35 35.2 36.7 37.3 37 34.9 35.8 36.8 38
    $ gen: Ord.factor w/ 5 levels "G1"<"G2"<"G3"<...: NA NA
##
    $ phb: Ord.factor w/ 6 levels "P1"<"P2"<"P3"<...: NA NA</pre>
##
##
    $ tv : int NA ...
##
    $ reg: Factor w/ 5 levels "north", "east", ...: 4 4 4 4 4
dutch_boys<-boys
imp \leftarrow mice(dutch_boys[,-c(6,7,9)],
```

method="pmm", m=3, maxit=3)

Nieuporządkowane dane kategoryczne

- polyreg (Polytomous logistic regression) (domyślna)
- ▶ Ida (liniowa analiza dyskryminacyjna)

```
imp <- mice(dutch_boys[,-9], method="lda", m=3, maxit=3)</pre>
##
##
   iter imp variable
##
         1 gen phb
##
        2 gen
                phb
##
     1
        3
           gen phb
##
     2
         1
            gen phb
##
     2 2 gen phb
##
     2
        3
            gen
                phb
```

```
dutch_boys[,-9] <- complete(imp)</pre>
```

phb

gen phb

2 gen phb

gen

3

3

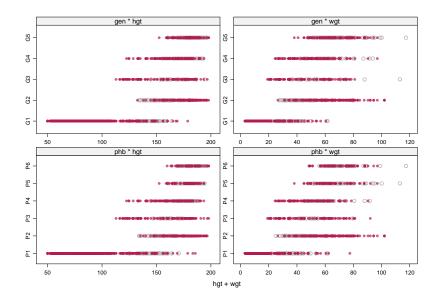
3

1

3

##

##



Uporządkowane dane kategoryczne

polr (Proportional odds model) (domyślna)

```
imp <- mice(dutch_boys, method="polr", m=3, maxit=3)</pre>
##
##
   iter imp variable
##
        1 reg
## 1 2 reg
        3 reg
## 1
##
        1 reg
    2 2 reg
##
##
        3 reg
    3
##
        1 reg
    3 2 reg
##
```

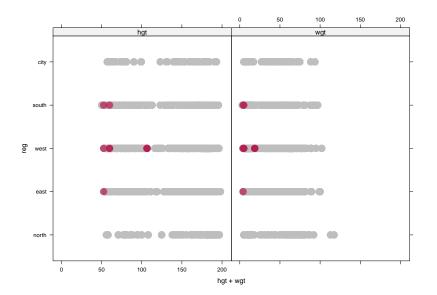
```
dutch_boys <- complete(imp)</pre>
```

reg

##

3

3



Dane binarne

- ▶ logreg (logistic regression/regresja logistyczna) (domyślna)
- ▶ logreg.boot (logistic regression with bootstrap)

```
# Ponieważ w zbiorze danych boys nie ma danych binarnych,
# usuwamy tylko w tych dwóch kolumach: vs i am
mtcars_amp<-ampute(data=mtcars,
                  patterns=rbind(
                     c(1,1,1,1,1,1,1,0,1,1,1)
                     c(1,1,1,1,1,1,1,1,0,1,1)),
                  prop = 0.5,
                  mech="MCAR") $ amp
str(mtcars amp)
   'data.frame':
                32 obs. of 11 variables:
##
   $ mpg : num 21 21 22.8 21.4 18.7 18.1 14.3 24.4 22.8
##
   $ cyl : num 6 6 4 6 8 6 8 4 4 6 ...
##
##
   $ disp: num 160 160 108 258 360 ...
##
   $ hp : num
                110 110 93 110 175 105 245 62 95 123 ...
##
   $ drat: num
                3.9 3.9 3.85 3.08 3.15 2.76 3.21 3.69 3.99
                2.62 2.88 2.32 3.21 3.44 ...
##
   $ wt : num
                16.5 17 18.6 19.4 17 ...
##
   $ qsec: num
##
   $ vs : num
                0 0 1 1 0 1 0 1 NA 1 ...
```

 $MA 1 1 \cap MA MA MA MA \cap \cap$

##

4 am • niim

```
imp <- mice(mtcars_amp[,c(8,9)], method="logreg")</pre>
```

Warning: Type mismatch for variable(s): vs
Imputation method logreg is for categorical data.

Warning: Type mismatch for variable(s): am
Imputation method logreg is for categorical data.

```
##
    iter imp variable
##
    1
        1 vs
               am
##
    1
        2 vs
               am
##
        3 vs
               am
##
     1
        4 vs
               am
##
     1
        5 vs
               am
##
     2
        1
           ٧S
               am
##
     2
        2 vs
               am
##
     2
        3 vs
               am
```

4 vs

٧s

5

am

am

##

##

##

2

2

Zebranie wyników analiz

Funkcja pool