

Procvičování 10

1. Nainportujte do **R** dataframy *spe* a *env* z excelového souboru *dat09.xls* ve studijních materiálech (cv09).

```
spe<- read.delim('D:/My Dropbox/predmety/uvod do R/2014/cv09/spe.txt', row.names=1)
env<- read.delim('D:/My Dropbox/predmety/uvod do R/2014/cv09/env.txt', row.names=1)
```

2. Vytvořte sekvenci celých čísel od -5 do 5 (*vec*). Pomocí smyčky vynásobte každou hodnotu vektoru *vec* -1 a výsledné hodnoty uspořádejte do vektoru *res2*.

```
vec<- -5:5
res2<- numeric(length(vec))

for(i in 1:length(vec)){
  res2[i]<- vec[i] * -1
}
res2

## [1]  5  4  3  2  1  0 -1 -2 -3 -4 -5
```

3. Pomocí smyčky upravte hodnoty vektoru *vec* následovně: $x^2 - x$.

```
res3<- numeric(length(vec))

for(i in 1:length(vec)){
  res3[i]<- vec[i]^2 - vec[i]
}
res3

## [1] 30 20 12  6  2  0  0  2  6 12 20
```

4. Pomocí smyčky spočítejte kumulativní sumy vektoru *vec*. V základní instalaci **R** je funkce, která kumulativní sumy počítá. Najděte ji, na vektor *vec* použijte a výsledek porovnejte.

```
# nekolik (hodně) možností, např.:
# a)
res4a<- numeric(length(vec))
res4a[1]<- vec[1]

for(i in 2:length(vec)){
  res4a[i]<- res4a[i-1] + vec[i]
}
res4a

## [1] -5 -9 -12 -14 -15 -15 -14 -12 -9 -5  0
```

```
# b)
res4b<- numeric(length(vec))

for(i in 1:length(vec)){
  res4b[i] <- c(0, res4b)[i] + vec[i]
}
res4b

## [1] -5 -9 -12 -14 -15 -15 -14 -12 -9 -5  0

# c) to vymyslel Honza Krausko
res4c<- numeric(length(vec))

for(i in 1:length(vec)){
  res4c[i] <- res4c[i - 1*(i>1)] + vec[i]
}
res4c

## [1] -5 -9 -12 -14 -15 -15 -14 -12 -9 -5  0

# cumsum()
cumsum(vec)

## [1] -5 -9 -12 -14 -15 -15 -14 -12 -9 -5  0
```

5. Pomocí smyčky spočítejte pro každou lokalitu dataframu *spe*, kolik druhů na ní bylo zaznamenáno.

```
n.spe<- numeric(nrow(spe))
names(n.spe)<- rownames(spe)

for(i in rownames(spe)){
  n.spe[i] <- sum(spe[i, ] > 0)
}
n.spe

## s01 s02 s03 s04 s05 s06 s07 s08 s09 s10 s11 s12 s13 s14 s15 s16 s17 s18
## 22 27 19 19 26 25 26 17 23 19 21 24 29 22 30 17 16 31
## s19 s20 s21 s22 s23 s24 s25 s26 s27
## 27 20 28 20 15 31 19 31 28
```

6. Pomocí smyčky spočítejte pro každý druh dataframu *spe* jeho celkovou abundanci.

```
abund<- numeric(ncol(spe))
names(abund)<- names(spe)

for(i in names(spe)){
  abund[i] <- sum(spe[,i])
}
abund
```

```

## ablabesp apsetrif brilmode brilflav cladotsp corysp. cricannu cricbici
##      6      25      12      22     205      381       7      8
## cricbigr crictrgr critriia cromussp demisp. diplcult eukibrev eukicoer
##      68      32       5      29       1       1      30      22
## eukideil eukigrgr eukilobi eukimino eukisimi hetemarc mictrasp micrchrgr
##      94       2      69       3       1       3     419     809
## nanoreag natasp. nilodubi orthrigr orthrubi orthfrig orthobum orththie
##     184       4      24     115      614       4     798      13
## paracrsp parastyl paratasp paraalgr pararufi phaepssp polyconv polylagr
##      2       9       4       3      16       6       8     200
## polyscgr pottgaed pottlong prodoliv rheofusc rheotasp stembrgr synosemi
##      39       1      57     147     172     897       3    1305
## tanybrun tanytasp thellasp thiegrge tvetbaca tvetdive
##     174     242     203     486     623     471

```

7. Pomocí smyčky zjistěte pro každý druh dataframu *spe*: počet nulových abundancí (počet lokalit, na kterých chyběl), minimální, mediánovou a maximální abundanci nenulových hodnot. Zjištěné hodnoty uspořádejte do matice s počtem řádků rovným počtu druhů a čtyřmi sloupcí. Řádky i sloupce matice si rozumně pojmenujte.

```

# samozrejme opet nekolik moznosti
spe.stat<- matrix(NA, nrow= ncol(spe), ncol= 4)
dimnames(spe.stat)<- list(names(spe), c("zeros", "min", "median", "max"))

for(i in names(spe)){
  abund_i<- spe[, i]
  # abund_i obsahuje vytazene abundance i-teho druhu
  nuly_i<- abund_i == 0
  # nuly_i označuje nulove abundance i-teho druhu
  spe.stat[i, "zeros"]<- sum(nuly_i)
  spe.stat[i, "min"]<- min(abund_i[!nuly_i])
  spe.stat[i, "median"]<- median(abund_i[!nuly_i])
  spe.stat[i, "max"]<- max(abund_i[!nuly_i])
}
spe.stat

##          zeros min median max
## ablabesp    23   1    1.0   3
## apsetrif    19   1    2.0   9
## brilmode    24   1    2.0   9
## brilflav    16   1    1.0   4
## cladotsp    10   1    3.0  73
## corysp.     1    1   14.0  43
## cricannu    22   1    1.0   2
## cricbici    20   1    1.0   2
## cricbigr    11   1    2.5  13
## crictrgr    15   1    2.0   8
## critriia    24   1    1.0   3
## cromussp    18   1    2.0   7
## demisp.     26   1    1.0   1

```

| | | | | |
|-------------|----|---|------|-----|
| ## diplcult | 26 | 1 | 1.0 | 1 |
| ## eukibrev | 16 | 1 | 2.0 | 11 |
| ## eukicoer | 14 | 1 | 1.0 | 5 |
| ## eukideil | 14 | 1 | 2.0 | 25 |
| ## eukigrgr | 26 | 2 | 2.0 | 2 |
| ## eukilobi | 8 | 1 | 2.0 | 14 |
| ## eukimino | 25 | 1 | 1.5 | 2 |
| ## eukisimi | 26 | 1 | 1.0 | 1 |
| ## hetemarc | 25 | 1 | 1.5 | 2 |
| ## mictrasp | 1 | 1 | 6.5 | 217 |
| ## micrchgr | 13 | 1 | 25.0 | 287 |
| ## nanoreag | 6 | 1 | 3.0 | 58 |
| ## natasp. | 23 | 1 | 1.0 | 1 |
| ## nilodubi | 15 | 1 | 1.5 | 8 |
| ## orthrigr | 12 | 1 | 2.0 | 32 |
| ## orthrubi | 3 | 1 | 21.0 | 96 |
| ## orthfrig | 24 | 1 | 1.0 | 2 |
| ## orthobum | 0 | 1 | 22.0 | 133 |
| ## orththie | 18 | 1 | 1.0 | 3 |
| ## paracrsp | 25 | 1 | 1.0 | 1 |
| ## parastyl | 21 | 1 | 1.5 | 2 |
| ## paratasp | 25 | 1 | 2.0 | 3 |
| ## paraalgr | 25 | 1 | 1.5 | 2 |
| ## pararufi | 18 | 1 | 1.0 | 6 |
| ## phaepssp | 25 | 2 | 3.0 | 4 |
| ## polyconv | 22 | 1 | 1.0 | 4 |
| ## polylagr | 9 | 1 | 5.0 | 48 |
| ## polyscgr | 17 | 1 | 3.0 | 11 |
| ## pottgaed | 26 | 1 | 1.0 | 1 |
| ## pottlong | 13 | 1 | 2.5 | 16 |
| ## prodoliv | 23 | 5 | 5.5 | 131 |
| ## rheofusc | 4 | 1 | 4.0 | 28 |
| ## rheotasp | 4 | 1 | 4.0 | 283 |
| ## stembrgr | 24 | 1 | 1.0 | 1 |
| ## synosemi | 0 | 1 | 32.0 | 183 |
| ## tanybrun | 3 | 1 | 4.5 | 32 |
| ## tanytasp | 3 | 1 | 4.5 | 47 |
| ## thellasp | 3 | 1 | 5.0 | 34 |
| ## thiegrge | 2 | 1 | 6.0 | 127 |
| ## tvetbaca | 5 | 1 | 4.5 | 177 |
| ## tvetdive | 5 | 1 | 5.0 | 116 |

8. Pro všechny druhy zaznamenané alespoň na třetině lokalit (9) zjistěte Adjusted R Squared lineárního modelu závislosti $\log(x + 1)$ abundance na Froudeho čísle. Použijte polynom druhého řádu:

```
m1<- lm(log.abundance ~ poly(froude,2))
```

Adjusted R Squared najdete v `summary(m1)`, musíte jen přejít na to, jak si pro něj sáhnout. (R^2 představuje podíl variability modelované proměnné vysvětlené daným modelem)

```

# nejprve vytahneme ty druhy vyskytujici se aspon na tretine lokalit
spe9<- spe[, colSums(spe>0) >= nrow(spe)/3]
dim(spe9)

## [1] 27 31

# zjistime, jak sahnout na Adjusted R2: nejprve si ulozime jeden model, prohlidneme
# strukturu jeho summary a tam najdeme hledane Adjuster R2:
m1<- lm(log1p(spe9[,1]) ~ poly(froude,2), data= env)
str(summary(m1))

## List of 11
## $ call      : language lm(formula = log1p(spe9[, 1]) ~ poly(froude, 2), data = env)
## $ terms     :Classes 'terms', 'formula' length 3 log1p(spe9[, 1]) ~ poly(froude, 2)
## ... .- attr(*, "variables")= language list(log1p(spe9[, 1]), poly(froude, 2))
## ... .- attr(*, "factors")= int [1:2, 1] 0 1
## ... .- .- attr(*, "dimnames")=List of 2
## ... .- .- .$. : chr [1:2] "log1p(spe9[, 1])" "poly(froude, 2)"
## ... .- .- .$. : chr "poly(froude, 2)"
## ... .- .- attr(*, "term.labels")= chr "poly(froude, 2)"
## ... .- .- attr(*, "order")= int 1
## ... .- .- attr(*, "intercept")= int 1
## ... .- .- attr(*, "response")= int 1
## ... .- .- attr(*, ".Environment")=<environment: R_GlobalEnv>
## ... .- .- attr(*, "predvars")= language list(log1p(spe9[, 1]), poly(froude, 2, coefs = structure
## ... .- .- attr(*, "dataClasses")= Named chr [1:2] "numeric" "nmatrix.2"
## ... .- .- attr(*, "names")= chr [1:2] "log1p(spe9[, 1])" "poly(froude, 2)"
## $ residuals : Named num [1:27] -0.384 0.322 -0.383 -0.435 0.262 ...
## ..- attr(*, "names")= chr [1:27] "s01" "s02" "s03" "s04" ...
## $ coefficients : num [1:3, 1:4] 0.4099 0.0572 0.212 0.1143 0.5941 ...
## ..- attr(*, "dimnames")=List of 2
## ... $. : chr [1:3] "(Intercept)" "poly(froude, 2)1" "poly(froude, 2)2"
## ... $. : chr [1:4] "Estimate" "Std. Error" "t value" "Pr(>|t|)"
## $ aliased     : Named logi [1:3] FALSE FALSE FALSE
## ..- attr(*, "names")= chr [1:3] "(Intercept)" "poly(froude, 2)1" "poly(froude, 2)2"
## $ sigma       : num 0.594
## $ df          : int [1:3] 3 24 3
## $ r.squared   : num 0.00566
## $ adj.r.squared: num -0.0772
## $ fstatistic  : Named num [1:3] 0.0683 2 24
## ..- attr(*, "names")= chr [1:3] "value" "numdf" "dendf"
## $ cov.unscaled: num [1:3, 1:3] 3.70e-02 -2.67e-18 -1.34e-17 -2.67e-18 1.00 ...
## ..- attr(*, "dimnames")=List of 2
## ... $. : chr [1:3] "(Intercept)" "poly(froude, 2)1" "poly(froude, 2)2"
## ... $. : chr [1:3] "(Intercept)" "poly(froude, 2)1" "poly(froude, 2)2"
## - attr(*, "class")= chr "summary.lm"

# vidime, ze vysledkem summary(m1) je list s 11 elementy, mezi nimiz ten hledany
# je adj.r.squared.
# dosahneme na nej pomocí $
summary(m1)$adj.r.squared

## [1] -0.0772

```

```

# tento kód vytvoří obrazový objekt, který pomocí snyčky naplníme R2
# modelu kazdeho druhu.
lm.R2<- numeric(ncol(spe9))
names(lm.R2)<- names(spe9)

for(i in names(spe9)){
  temp.model<- lm(log1p(spe9[, i]) ~ poly(froude,2), data= env)
  lm.R2[i]<- summary(temp.model)$adj.r.squared
}
lm.R2

##    brilflav    cladotsp    corysp.    cricbigr    crictrgr    cromussp
## -0.0772013  0.3437445  0.1285199  0.3884363  0.1422570  0.3487249
##    eukibrev    eukicoer    eukideil    eukilobi    mictrasp    micrchg
## -0.0502644  0.0290665  0.2585866  0.3004862  0.0682080  0.6292255
##    nanoreag    nilodubi    orthrigr    orthrubi    orthobum    orththie
## -0.0468079 -0.0650330  0.3514860  0.3140007  0.1441471  0.4162083
##    pararufi    polylagr    polyscgr    pottlong    rheofusc    rheotasp
## -0.0517413  0.1277036  0.3907850  0.2395388 -0.0006437  0.2257360
##    synosemi    tanybrun    tanytasp    thellasp    thiegrge    tvetbaca
##  0.1433001  0.2509443  0.3562075  0.0996563  0.5887470  0.3202542
##    tvetdive
##  0.4685363

```

9. Pro 10 druhů s nejvyšším Adjusted R Squared zobrazte bodový graf zavislosti jeho $\log(x + 1)$ abundance na Froudeho čísle.

```

# nejprve bychom meli vybrat tech 10 druhu s nejvyssim R2:
spe.best10<- spe9[, order(-lm.R2)[1:10]]

# a tento pro kazdy druh z noveho dataframu namalujeme graf.
# prednim si jeste nastavim graficke okno.
par(mfrow=c(5,2), mar= c(4,4,3,2))

for(i in names(spe.best10)){
  plot(log1p(spe.best10[, i]) ~ froude, data= env, main= i,
       xlab= 'froude', ylab= 'log(x+1) abundance')
}

```

