

V rámci tohoto příkladu si vytvoříme aplikaci Waldova a věrohodnostního testu o podílu rozptylů na reálná data. Před samotným testováním ověříme předpoklad normality obou máhodných výběrů. Ho se radání následně otestujeme dvěma třemi způsoby (krit. oborem, 1S i p-hodnotou) pro každý test. Nerapomeneme vždy uvést zdůvodněný návrh H_0 a nakonec interpretaci návrhu testování. Nakonec vyřesíme hranice a oblast 95% věrohodnostního DIS.

- V rámci příkladu máme testem porovnat (a) shodu rozptylů největší šířky morfolozny měří a řem; (b) shodu rozptylů morfologické výšky tváře měří a řem. Tuto testovací proceduru máme testy provést 2x. A tytohem nemuseli uvádět 2x tenký kód, vytvoříme si funkci `FULRtest()`, která pro radání rektorý dat X a Y a hl. výnamnosti 2 vnačí souhrnnou tabulku výsledků F-testu i věrohodnostního testu, a navíc vyřesí graf s hranicemi a oblastí 95% věroh. DIS.

```

data <- read.delim(...) ... načtení datového souboru
skull.m <- na.omit(data[,...]) ... z tabulky data vybereme pouze řádky týkající se měří a sloupec skull.pH
skull.f <- ...
face.m <- na.omit(data[,...]) ... z tabulky data vybereme pouze řádky týkající se měří a sloupec face.H
face.f <- ...
  
```

Příprava dat

```

FULRtest <- function(X, Y, alpha = 0.05, plot = T, xlim = c(0, 1), xlab = "", col.IS = 'lightseagreen') {
  X <- skull.m ; Y <- skull.f ... do X a Y si vloží data skull.m a skull.f, aby se při programování fee mohli přibližně
  ověřovat, že příkazy fungují správně a dávají správné výsledky. Po naprogramování fee FULRtest()
  řádek upravíme. =>
  
```

```

X <- na.omit(X) ... automatické odstranění NA hodnot (hodí se obecně, když vytvoříme fee, která pracuje s reálnými daty)
Y <- ...
S1 <- sd(X) ... S1
S2 <- ... S2
n1 <- length(X) ... n1 ... rozsah 1. máh. výběru
n2 <- ... n2 ... rozsah 2. máh. výběru
  
```

Příprava proměnných pro testování

Dvou výběrový F-test

```

fW <- S1^2 / S2^2 ... hodnota test. statistiky Fw
W.hh.fW <- ... F_{n1-1, n2-1} (alpha/2) ... horní hranice krit. oboru
W.dh.fW <- ... F_{n1-1, n2-1} (1-alpha/2) ... dolní hranice krit. oboru } qf(..., n1-1, n2-1)

dh.fW <- (S1^2 / S2^2) / F_{n1-1, n2-1} (1-alpha/2) ... dolní hranice 1S
hh.fW <- (S1^2 / S2^2) / F_{n1-1, n2-1} (alpha/2) ... horní hranice 1S

p.fW <- 2 * min(pf(...), 1 - pf(...)) ... p-hodnota
  
```

KO
1S
p

Test poměrem věrohodnosti

Pro testování poměrem věrohodnosti si nejprve vytvoříme fci `ULRstat()`, která pro dané hodnoty s_1, s_2, n_1, n_2 a σ_0 vrátí hodnotu test. statistiky ULR. Dále vytvoříme fci `ULRchisq()`, která pro dané hodnoty $s_1, s_2, n_1, n_2, \sigma_0$ a α vrátí hodnotu $U_{LR} - \chi^2_{1-d}$.

σ_0 je zkrácený symbol pro $\sigma_0 = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$

```

ULRstat <- function(s1, s2, n1, n2, sigma0=1) {
  ULR <- -2 * (-n1/2 * ln(n1/(n1+n2) + (n2*s2^2*sigma0)/(s1^2*(n1+n2))) - n2/2 * ln(n1*s1^2/(sigma0*s2^2*(n1+n2)) + n2/(n1+n2)))
  return(ULR)
}
ULRchisq <- function(s1, s2, n1, n2, sigma0, alpha=0.05) {
  ULR.chisq <- ULRstat(s1, s2, n1, n2, sigma0) - qchisq(..., df=1, lower.tail=FALSE)
  return(ULR)
}

```

Příprava fci pro ULR

KO
IS
P

`ULR <- ...` hodnota test. stat. ULR
`W.dh.ULR <- ...` χ^2_{1-d} ... dolní hranice krit. oboru
`s1s2 <- s1^2/s2^2 ...` $\frac{s_1^2}{s_2^2}$
`dh.ULR <- uniroot(..., c(dh.fw-0.3, s1s2), ...)$root` ... dolní hranice IS
`hh.ULR <- uniroot(..., c(s1s2, hh.fw+0.3), ...)$root` ... horní hranice IS
`p.ULR <- 1 - pchisq(...)` ... p-hodnota

Graf

```

if(plot==T) {
  sigma0.i <- seq(...) ... postupně od 0.01 do xlim[2] o dílu minimálně 1000
  ULR.i <- ULRstat(..., sigma0.i) ... vektor test. statistik ULR.i pro G0i (1000)
  if(1 < hh.ULR & 1 > dh.ULR) {col <- 'royalblue'} ... odlišná situace, kdy G0^2 = 1 ∈ IS (modrá)
  if(1 > hh.ULR | 1 < dh.ULR) {col <- 'red'} ... a situace, kdy G0^2 = 1 ∉ IS (červená)
  plot(sigma0.i, ULR.i, ylim=c(0,15), xlim=xlim, ...) ... ✓
  mtext(expression(...), ...) ... popisek 'G1^2/G2^2'
  mtext(xlab, ...) ... popisek s názvem proměnné na ose x
  abline(...) ... referenční čára (čárka) u hodnotě χ^2_{1-d}
  lines(..., col=col.IS, ...) ... ✓
  abline(..., col=col, ...) ... referenční čára (směla) u hodnotě G0^2 = G1^2/G2^2 = 1 ... barva podle toho, zda 1 ∈ IS či 1 ∉ IS
  points(1, ULRstat(..., sigma0=1), ...) ... bod se souřadnicemi [G0^2=1, ULR(G0^2=1)] ... barva -11-
}
tab <- data.frame(...) ... souhrnná tabulka výsledků
return(tab)
}

```

2.a Nyní provedeme test normality pro (a) největší šířku markovovy měří a řin:

```

# Hom:
# H1m:
# HoF:
# H1F:

```

`lillie.test(...)` nebo `shapiro.test(...)`
`lillie.test(...)` nebo `shapiro.test(...)`

```

# Závěr pro muže:
# Závěr pro ženy:

```

Interpretace výsledku testu normality pro muže:

-11- -11- pro ženy:

2.b Nyní provedeme test H_0 re nádaní pro (a) a vykreslíme graf 95% věrohodnostního emp. DIS

FULRtest (skull.m, skull.f, ...)

Závěr pro F-test: Vyberte 1 písmo (KO, IS, P) a pomoci něj stanovte závěr o H_0 .

Závěr pro ULR: Vyberte 1 písmo (KO, IS, P) a pomoci něj stanovte závěr o H_0 .

Interpretace výsledků: Uveďte antropologický závěr.

3.a Analogicky jako v 2.a provedli testy normality pro (b) morfologickou výšku tváře.

3.b Analogicky jako v 2.b provedli test H_0 re nádaní pro (b) a vykreslili graf 95% věrohod. emp. DIS.

V rámci tohoto příkladu si vykorisime aplikaci (1) Waldova ; (2) skóre ; (3) vřrohodnostního testu na reálná data. Ho se rodání deskyjeme všemi třemi nřpisobř (krit. oborem, IS i p-hodnotou) pro každý test. Nerapomeneme vřdy uvřst odřvodněný nřvřer H_0 a nakonec interpretaci nřvřru testování. Nakonec vyřesřme hranice a oblast 95% vřrohodnostního DIS.

```

Připrava hodnot
n <- ... 0,1,...,5 ... vektor n (dřlka = 6)
mn <- ... 109, 65, ..., 0 vektor mn (6)
X <- rep(n, mn) ... vektor s počřty uvřrř v 200 přřpadech = 0, ..., 0, 1, ..., 1, ..., 5, ..., 5
N <- ... dřlka vektoru X (čřslo)
m <- mean(X) ...  $\bar{x}$  (čřslo)
lambda0 <- ...  $\lambda_0$ 
alpha <- ...  $\alpha$ 
  
```

Waldovř test

```

# H0:
# H1:
zW <- (x_bar - lambda0) / sqrt(x_bar / N) ... test. statistika zW
W.hh.zW <- ...  $u_{1-\alpha/2}$  ... hornř hranice krit. oboru
W.dh.zW <- ...  $u_{1-\alpha/2}$  ... dolnř hranice krit. oboru
# zavrř:
dh.zW <- x_bar - u_{1-\alpha/2} * sqrt(x_bar / N) ... dolnř hranice IS
hh.zW <- x_bar + u_{1-\alpha/2} * sqrt(x_bar / N) ... hornř hranice IS
# zavrř:
p.zW <- 2 * min(pnorm(...), 1 - pnorm(...)) ... p-hodnota
# zavrř:
  
```

Skóre test

```

# H0:
# H1:
US <- ((x_bar - lambda0)^2) / (lambda0 / N) ... skóre test. statistika Us
W.dh.US <- ...  $\chi^2_{1-\alpha}$  ... dolnř hranice krit. oboru
# zavrř:
q <- qnorm(...)
dh.US <- x_bar + 1/2 * (u_{1-\alpha/2}^2 / N) - u_{1-\alpha/2} * sqrt(1/N * (x_bar + (u_{1-\alpha/2}^2 / (4*N)))) ... dolnř hranice IS
hh.US <- x_bar + 1/2 * (u_{1-\alpha/2}^2 / N) + u_{1-\alpha/2} * sqrt(1/N * (x_bar + (u_{1-\alpha/2}^2 / (4*N)))) ... hornř hranice IS
# zavrř:
p.US <- 1 - pchisq(...) ... p-hodnota
# zavrř:
  
```

Vřrohodnostnř test:

```

ULRstat <- function(N, X, lambda0) {
  ULR <- 2 * N * (x_bar * ln(x_bar / lambda0) - x_bar + lambda0)
  # -ln(lambda(x*))
  return(ULR)
}
ULRchisq <- function(N, X, lambda0, alpha = 0.05) {
  ULR.chisq <- ULRstat(...) - qchisq(...)
  #  $\chi^2_{1-\alpha}$ 
  return(ULR.chisq)
}
  
```

Připrava fci pro ULR test

KO
IS
P

`ULR <- ULRstat(...)` ... test statistika ULR
`W.dh.uLR <- ...` $\chi^2_1(1-\alpha)$... dolní hranice krit. oboru
#Závěr:

`dh.uLR <- uniroot(..., c(0, m), ...)$root` ... dolní hranice IS
`hh.uLR <- uniroot(..., c(m, 1), ...)$root` ... horní hranice IS
#Závěr:

`p.uLR <- 1-pchisq(...)` ... p-hodnota
#Závěr:

`tab <- data.frame(...)` ... seřazená tabulka výsledků

#Interpretace výsledků: Uveďte praktický návrh výsledků testování. Co jsme se dozvěděli o λ a co nám říká o počtu invazí hospodářských kořálů?

příprava
na
graf
Graf

`lambda0.i <- seq(...)` ... posl. $\lambda_{0,i}$ od 0.2 do 1 a dělec min. 1000
`ULR.i <- ULRstat(...)` ... vektor test. statistik ULR_i (1000)
`par(...)` $\begin{matrix} \uparrow \\ \square \\ \downarrow \end{matrix}$
`plot(lambda0.i, ULR.i, ylim=c(0, 15), ...)` ... \cup
`lines(...)` ... \cup
`abline(...)` ... horiz. referenční čára v hodnotě $\chi^2_1(1-\alpha)$