

Harmonogram 01. t-testy 02. (One-Way) ANOVA

Dependent t-test - úvod

$$t=rac{ar{x}_D}{s_D/\sqrt{n}}$$

n is just the sample size, or the number of individuals in our sample. \bar{x}_D is the mean of the difference scores, or sum of the difference scores divided by the sample size. Finally, s_D is the standard deviation of the difference scores:

$$s_D = \sqrt{rac{\sum (x_D - ar{x}_D)^2}{n-1}}$$

In the formula for s_D , x_D are the individual difference scores and should not be confused with \bar{x}_D , which is the mean of the difference scores.

Předpoklady použití:

- The sampling distribution is normally distributed. In the dependent t-test this means that the sampling distribution of the differences between scores should be normal, not the scores themselves.
- Data are measured at least at the interval level.

Dependent t-test

```
# Bydleni_Brno <- read_excel("Bydleni_Brno.xlsx")
```

In the case of our dependent t-test, we need to specify these arguments to t.test():

?t.test

```
# x: Column of Bydleni_Brno containing prices for 2015
```

- # y: Column of Bydleni_Brno containing prices for 2016 paired: Whether we're doing a dependent (i.e.
- # paired) t-test or independent t-test. In this example, it's TRUE
- # Note that t.test() carries out a two-sided t-test by default
- # Conduct a paired t-test using the t.test function t.test(Bydleni_Brno\$Pronajem_m2_2015, Bydleni_Brno\$Pronajem_m2_2016, paired = TRUE)



Dependent t-test — Cohenovo d — Isr

```
library("lsr")
```

- # For cohensD(), we'll need to specify three arguments:
- # x: Column of wm_t containing post-training intelligence scores
- # y: Column of wm_t containing pre-training intelligence scores
- # method: Version of Cohen's d to compute, which should be "paired" in this case

?cohensD()

Dependent t-test – Cohenovo d – Isr – příklad

Calculate Cohen's d
cohensD(Bydleni_Brno\$ Pronajem_m2_2015, Bydleni_Brno\$ Pronajem_m2_2016, method = "paired")

Dependent t-test — Cohenovo d — effsize — argumenty

library("effsize")

cohen.d(x, y, pooled=TRUE, paired=TRUE, na.rm=FALSE, hedges.correction=FALSE, conf.level=0.95, noncentral=FALSE) ?cohen.d()

Dependent t-test – Cohenovo d – effsize – příklad

library("effsize")

cohen.d(Bydleni_Brno\$Pronajem_m2_2015, Bydleni_Brno\$Pronajem_m2_2016, pooled=TRUE,paired=TRUE, na.rm=FALSE, hedges.correction=FALSE, conf.level=0.95,noncentral=FALSE)

Srovnání dvou průměrů

Cohenovo d –

Guess

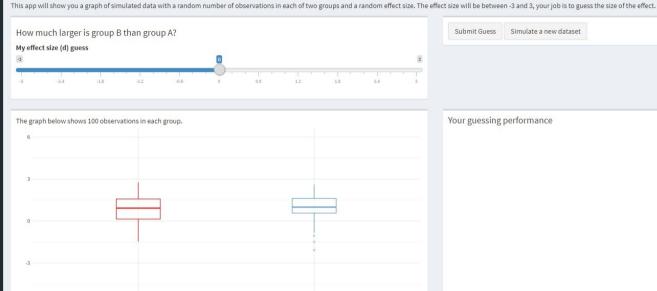
Display Options

■ Violin Plot

☑ BoxPlot

Points

This app is not storing your data



group

Submit Guess Simulate a new dataset

Your guessing performance

Independent t-test - úvod

Calculation of the observed t-value for an independent t-test is similar to the dependent t-test, but involves slightly different formulas. The t-value is now

$$t=\frac{(\bar{x_1}-\bar{x_2})}{se_p}$$

where $\bar{x_1}$ and $\bar{x_1}$ are the mean intelligence gains for group 1 and group 2, respectively. se_p is the pooled standard error, which is equivalent to

$$se_p = \sqrt{\frac{var_1}{n_1} + \frac{var_2}{n_2}}$$

Předpoklady použití:

- The sampling distribution is normally distributed.
- Data are measured at least at the interval level.
- Homogeneity of variance.
- Scores are independent (because they come from different people).

Dependent t-test

```
# Bydleni_Brno <- read_excel("Bydleni_Brno.xlsx")
```

```
# In the case of our dependent t-test, we need to specify these arguments to t.test():

?t.test
```

```
# x: Column of Bydleni_Brno containing prices for 2015
```

- # y: Column of Bydleni_Brno containing prices for 2016 paired: Whether we're doing a dependent (i.e.
- # paired) t-test or independent t-test. In this example, it's TRUE
- # Note that t.test() carries out a two-sided t-test by default

```
# Conduct a paired t-test using the t.test function
t.test(Bydleni_Brno$Pronajem_m2_2015, Bydleni_Brno$Pronajem_m2_2016, paired = TRUE)
```

Srovnání dvou průměrů

Independent t-test

```
# View the dataset
view(dfSummary(Bydleni Brno))
# Create subsets
Sidliste <- Bydleni Brno %>%
     select(c("Sidliste", "Pronajem_m2_2016")) %>%
     filter(Sidliste == 1, Pronajem m2 2016 > 0)
Rodinne Domy <- Bydleni Brno %>%
select(c("Sidliste", "Pronajem_m2_2016")) %>%
filter(Sidliste == 0, Pronajem m2 2016 > 0)
# Summary statistics
Sidliste view <- view(dfSummary(Sidliste))
Rodinne Domy view <- view(dfSummary(Rodinne Domy))
# Create a boxplot
Bydleni Brno Najem <- Bydleni Brno %>%
filter(Pronajem m2 2016 > 0) % > %
ggplot(aes(x = factor(Sidliste), y = Pronajem_m2_2016, fill = factor(Sidliste))) + geom_boxplot()
```

Srovnání dvou průměrů

Independent t-test - base

```
# Levene's test
library(car) # install.packages("car")
Bydleni_Brno_Najem_Levene <- Bydleni_Brno %>%
filter(Pronajem_m2_2016 > 0)
 leveneTest(Bydleni_Brno_Najem_Levene$Pronajem_m2_2016 ~
factor(Bydleni Brno Najem Levene$Sidliste))
# Conduct an independent t-test
 t.test(Sidliste$Pronajem_m2_2016, Rodinne_Domy$Pronajem_m2_2016, var.equal = FALSE)
```

Independent t-test - Cohen's d

$$t=rac{ar{x_1}-ar{x_2}}{se_n}$$

where $\bar{x_1}$ and $\bar{x_1}$ are the mean intelligence gains for group 1 and group 2, respectively, and se_p is the pooled standard error.

The formula for Cohen's d for independent t-tests is

$$d=rac{ar{x_1}-ar{x_2}}{sd_n}$$

where sd_p is the pooled standard deviation, which in turn is equal to

$$sd_p=rac{sd_1+sd_2}{2}$$

where sd_1 and sd_2 are the standard deviations of the first and second groups, respectively.

Srovnání dvou průměrů

Dependent t-test – Cohenovo d – effsize – příklad

```
# Calculate Cohen's d
cohen.d(Sidliste$Pronajem_m2_2016, Rodinne_Domy$Pronajem_m2_2016,
pooled=FALSE,paired=FALSE,
na.rm=FALSE, hedges.correction=F,
conf.level=0.95,noncentral=FALSE)
```

ANOVA

Úvod

ANOVA = **AN**alysis **O**f **VA**riance

- Slouží pro srovnání skupinových průměrů napříč 3 a více skupinami/podmínkami
- Dvě výchozí varianty:
 - Between design: oddělené, na sobě nezávislé skupiny (ANOVA, ANCOVA, faktoriální ANOVA atd.)
 - Liší se jednotlivé kraje v ČR z hlediska průměrné mzdy?
- Within design: srovnání skupinového průměru napříč různými podmínkami (Repeated Measures ANOVA)
 - Lišily se průměrné výdaje domácností na pohonné hmoty během posledních 5 let?

Data

- Faktor převažující kategorie vzdělání u obyvatel v dané brněnské čtvrti (*základní,* středoškolské, vysokoškolské)
 - **Závislá proměnná** průměrná cena za byt o rozměru 60 metrů čtverečních v roce 2016 dle městské části v Brně
 - Nulová hypotéza:
 - Všechny skupiny mají shodný průměr (i.e. V Brně není rozdíl v průměrné ceně bytu o rozloze 60 metrů čtverečních pro čtvrti s obyvateli s převažujícím základním, středoškolským a vysokoškolským stupněm vzdělání.)

Alternativní hypotéza:

S převažujícím vyšším stupněm vzdělání v městských částech Brna se pojí vyšší průměrná cena bytu o rozloze 60 metrů čtverečních.

Κόα

Bydleni_Brno\$Vzdelani = factor(Bydleni_Brno\$Vzdelani, order = TRUE, levels = c(0, 1, 2), labels = c("Základní", "Středoškolské", "Vysokoškolské"))

Bydleni_Brno_60m2_2016 <- Bydleni_Brno %>% filter(Prodej_60m2_2016 > 0)

F-test a F-Ratio

- Null hypothesis: all groups are equal
 - ANOVA provides a significance test
 - Můžeme určit kritickou hodnotu (na určité hladině významnosti) a testovat, zda ji hodnota F v našem výzkumu překračuje, tj. testovat statistickou významnost nalezených rozdílů mezi skupinami
- Test statistic is the F-test (or F-ratio)

- Poměr toho, co model vysvětlit dokáže, ku tomu, co vysvětlit nedokáže
 Large F-ratio indicates significant effect
 - Čím vyšší F, tím více záleží na rozdělení lidí do jednotlivých skupin, tj. tím více se skupiny od sebe liší v závislé proměnné

F-test a F-Ratio

Jak získáme příslušnou p-hodnotu?

- Obdoba t-testu a "rodině" t-rozložení
 - "Rodina" **F-rozložení** se odvíjí od:
 - Počtu pozorování (případů) ve vzorku
 - Počtu srovnávaných skupin

F-test a F-Ratio

```
# Create the vector x
x < - seq(from = 0, to = 10, length = 2000)
# Evaluate the densities
y_1<- df(x, 3, 100)
y 2 < -df(x, 1, 1)
y_3 < -df(x, 2, 100)
y_4 < -df(x, 3, 30)
y = 5 < -df(x, 3, 500)
y_6 < -df(x, 3, 50)
y_7 < -df(x, 6, 1000)
# Plot the densities
plot(x, y_1, col = 1, type = "l")
lines(x, y 2, col = 2)
lines(x, y_3, col = 3)
lines(x, y_4, col = 4)
lines(x, y_5, col = 5)
lines(x, y_6, col = 6)
lines(x, y_7, col = 7)
```

```
# Add the legend
legend("topright", title = "F distributions",
c("df = (3, 100)", "df = (1, 1)", "df = (2, 100)", "df = (3, 30)",
"df = (3, 500)", "df = (3, 50)", "df = (6, 1000)"),
col = c(1, 2, 3, 4, 5, 6, 7), lty = 1)
```

Summary Table

One-Way ANOVA Table

An <u>ANOVA table</u> is often used to record the sums of squares and to organize the rest of the calculations. *Format for the ANOVA Table:*

Source of Variation	SS	df	MS	F ratio
Between Samples	SSB	k - 1	$MSB = \frac{SSB}{k-1}$	$F = \frac{MSB}{MSW}$
Within Samples	ssw	n - k	$MSW = \frac{SSW}{n - k}$	
Total	SST = SSB+SSW	n - 1		

The sums of squares and the degrees of freedom must check SS(factor) + SS(error) = SS(total) or SSB + SSW = SST df(factor) + df(error) = df(total) or df(between) + df(within) = df(total)

F-test a F-Ratio

Prozkoumání dat

```
# Summary statistics by group
library(psych)
describeBy(Bydleni Brno 60m2 2016$Prodej 60m2 2016, group = Bydleni Brno 60m2 2016$Vzdelani)
# Boxplot
library(ggplot2)
bp1 = ggplot(Bydleni_Brno_60m2_2016, aes(Vzdelani, Prodej_60m2_2016))
bp1 + geom boxplot(aes(fill=Vzdelani), alpha=I(0.5)) +
 geom point(position="jitter", alpha=0.5) +
 geom_boxplot(outlier.size=0, alpha=0.5) +
 theme(
  axis.title.x = element text(face="bold", color="black", size=12),
  axis.title.y = element text(face="bold", color="black", size=12),
  plot.title = element text(face="bold", color = "black", size=12)) +
 labs(x="Převažující kategorie vzdělání",
   v = "Cena za byt o rozloze 60 metrů čtverečních (v Kč)",
   title= "Cena za byt o rozloze 60 metrů čtverečních (v Kč) dle převažující kategorie vzdělání") +
theme(legend.position='none')
```

F-test a F-Ratio

Funkce aov

- aov(dependent_var ~ independent_var) summary()
- # Apply the aov function anova_BydleniBrno <- aov(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016)
- # Look at the summary table of the result summary(anova_BydleniBrno)

F-test a F-Ratio Velikost **ú**činku

$$\eta^2 = \frac{SS_b}{SS_t}$$

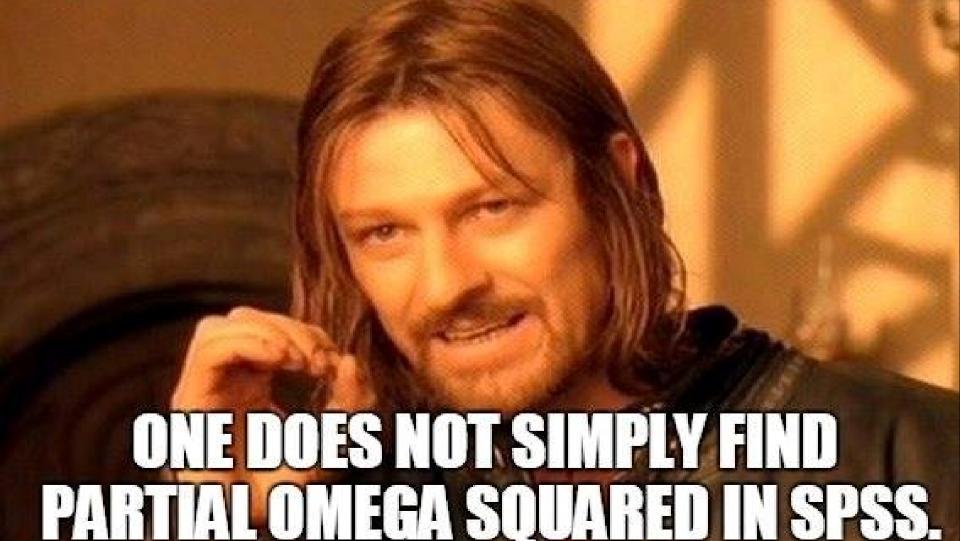
library(|sr)

anova = FALSE)

 $\omega^2 = \frac{SS_b - df_b MS_w}{SS_t + MS_w}$

anova_wm2 <- lm(iq ~ condition2, data =ANOVA) r2(anova wm2, n = NULL)

library(**sistats**)



Předpoklady použití

Povaha proměnných

"Závislá" proměnná kardinální úrovně měření

Normalita rozložení závislé proměnné

- V rámci každé sledované skupiny
- Narušení nepředstavuje závažný problém, pokud jsou skupiny stejně velké + mají velikost alespoň okolo 30
- Neparametrická alternativa <u>Kruskal-Wallisův</u> test

Homogenita rozptylu

- Sledujeme Levenův F-test, nulová hypotéza hovoří o homogenitě napříč skupinami
 - Pokud Levenův F-test vychází statisticky signifikantní:
- Sledujeme poměr rozptylu u skupin s největším a nejmenším rozptylem, přičemž chceme, aby byl tento poměr menší než 3
- Narušení by nemělo vadit, pokud jsou **skupiny stejně velk**é
- Při narušení lze použít Welchovo F

Nezávislost pozorování

Předpoklady použití

library("car")

If you don't specify additional arguments, the deviation scores are calculated by comparing each score to its group median.

- This is the default behaviour, even though they are typically calculated by comparing each score to its group mean.
- If you want to use means and not medians, add an argument center = mean. Do this now and compare the results to the first test.

```
# Levene's test
leveneTest(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016)
```

Předpoklady použití

Welchův F-test

anova_wm_VNE = oneway.test(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016, var.equal=FALSE) anova_wm_VNE

anova_wm_VE = oneway.test(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016, var.equal=TRUE) anova_wm_VE

Allow for multiple pairwise comparisons without an increase in the probability of a Type I error

Používáme, pokud nemáme dopředu jasné hypotézy

- Srovnávají vše se vším každou skupinu s každou (ale neumí slučovat skupiny jako kontrasty)
- Z principu jsou oboustranné

Je jich mnoho – liší se v několika parametrech:

- Konzervativní (Ch. II. typu) versus Liberální (Ch. I. typu)
 - Most liberal = no adjustment
 - Most conservative = adjust for every possible comparison that could be made
- Ne/vhodné pro rozdílně velké skupiny
- Ne/vhodné pro rozdílné skupinové rozptyly

Doporučení podle Fielda

Stejně velké skupiny a skupinové rozptyly (ideální situace):

- REGWO
- Tukey

Pokud si chceme být jistí, že **P chyby I. typu** nepřekročí zvolenou hladinu:

Bonferroni

Pokud jsou **velikosti skupin** trochu/hodně rozdílné:

- Gabriel
- Hochberg GT2

Pokud pochybujeme o shodnosti skupinových rozptylů:

Games-Howell

Tukey

```
# Conduct ANOVA
anova_BydleniBrno = aov(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016)
```

View summary summary(anova_BydleniBrno)

Conduct Tukey procedure tukey <- TukeyHSD(anova_BydleniBrno)

Plot confidence intervals plot(tukey)

Bonferroni

The Bonferroni correction compensates for that increase by testing each individual hypothesis at a significance level of α/m , where α is the desired *overall alpha level* and m is the *number of hypotheses*.

For example, if a trial is testing m = 20 hypotheses with a desired α = 0.05, then the Bonferroni correction would test each individual hypothesis at α = 0.05/20 = 0.0025.

```
# Pairwise t-test
pairwise.t.test(Bydleni_Brno_60m2_2016$Prodej_60m2_2016,
Bydleni_Brno_60m2_2016$Vzdelani, p.adjust = "bonferroni")
```



Kontrasty

Umožňují porovnat jednotlivé skupiny v jednom kroku bez nutnosti korigovat hladinu významnosti (bez snížení síly testu)

- Jen kdyż máme dopředu hypotézy
- Kontrastů lze provést tolik, kolik je počet skupin 1

Každý kontrast **srovnává 2 průměry**

- Průměr skupiny nebo průměr více skupin dohromady
- Např. "Základní" vs. "Středoškolské"

Ortogonální (nezávislé) kontrasty

Skupina použitá v jednom srovnání není použitá v dalším

Neortogonální kontrasty

Kontrasty

```
c1 = c(-1,0,1)

c2 = c(0,-1,1)

mat <- cbind(c1,c2)

contrasts(Bydleni_Brno_60m2_2016$Vzdelani) <- mat

model1 <- lm(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016)

summary(model1)
```

```
options(contrasts = c("contr.helmert", "contr.poly"))
contrasts(Bydleni_Brno_60m2_2016$Vzdelani) <- "contr.helmert"
model1 <- Im(Prodej_60m2_2016 ~ Vzdelani, data = Bydleni_Brno_60m2_2016)
summary(model1)
```

Zdroje

Conway, A. (n.d.) Intro to Statistics with R: Student's T-test. Dostupné online na: https://www.datacamp.com/courses/intro-to-statistics-with-r-students-t-test

Effect size (n.d.). In Wikipedia: Staženo dne 10. 10. 2016 z https://en.wikipedia.org/wiki/Effect_size

Field, A., Miles, J., & Field, Z. (2012). Discovering Statistics Using R. Sage: UK.

Navarro, D. J. (2014). Learning statistics with R: A tutorial for psychology students and other beginners. Available online: http://health.adelaide.edu.au/psychology/crs/teaching/lsr/

Standard error (n.d.). In Wikipedia: Staženo dne 10. 10. 2016 z https://en.wikipedia.org/wiki/Standard_error

Student's t-test (n.d.). In Wikipedia: Staženo dne 10. 10. 2016 z https://en.wikipedia.prg/wiki/Student%27s_t-test