

# KGG/STG Statistika pro geography

## 7. Testování statistických hypotéz

Mgr. David Fiedor  
30. března 2015

# Osnova

- 1 Úvod, pojmy
- 2 Parametrické testy
- 3 Neparametrické testy

# Dělení testů

- **parametrické** - o parametrech rozdělení základního souboru (průměr, rozptyl, shoda průměrů, . . . )
  - výběr musí pocházet z normálního rozdělení
  - data musí být intervalového nebo poměrového typu
- **neparametrické** - obdoba parametrických
  - používáme v případech, kdy nelze použít test parametrický
  - i pro data ordinálního typu
  - slabší než parametrické testy

# Základní charakteristika

- úkolem je řešit úlohy o parametrech normálního rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$
- stejně jako u intervalového odhadu (metoda testování) záleží na znalosti, resp. neznalosti těchto parametrů
- z-test, t-test, F-test

# z-test

- jednovýběrový z-test
- dvouvýběrový z-test
  
- z důvodu neexistence speciální funkce pro tento test v programu STATISTICA - nebudeme uvádět pro tento test testování pomocí  $p$ -hodnoty

# Jednovýběrový z-test

Nechť  $X_1, \dots, X_n$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ , kde  $\sigma^2$  **známe**. Nechť  $n \geq 2$  a  $c$  je konstanta. Test  $H_0: \mu = c$  proti  $H_1: \mu \neq c$  se nazývá *jednovýběrový z-test*.

- oboustranná varianta testu

# Jednovýběrový z-test

## Testování pomocí intervalů spolehlivosti

Vzorce pro meze  $100(1 - \alpha)\%$  intervalů spolehlivosti pro střední hodnotu  $\mu$ , jestliže známe rozptyl  $\sigma^2$ :

- oboustranný:

$$(d, h) = \left( \bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha/2}, \bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha/2} \right)$$

- levostranný:  $(d, \infty) = \left( \bar{x} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha}, \infty \right)$

- pravostranný:  $(-\infty, h) = \left( -\infty, \bar{x} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{1-\alpha} \right)$

**Stačí rozhodnout, zda daná hodnota  $c$  leží v daném intervalu (pokud ne, zamítáme  $H_0$ ).**

# Příklad

Úřad pro ochranu životního prostředí vydal nařízení, kterým průmyslovým podnikům určuje maximální přípustnou koncentraci vinylchloridu ve vzduchu,  $50 \text{ mg}$  na kubický kilometr (a to ve vzdálenosti až dvou kilometrů od podniku). Pracovníci úřadu provedli kontrolu na různých místech vzdálených do dvou kilometrů od podniku a v různých dnech, takže bylo zazamenáno celkem 100 měření. Průměrná koncentrace vinylchloridu vypočítaná ze všech měření byla  $54 \text{ mg}$ . Můžeme tvrdit na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$ , že podnik dodržuje stanovené limity, jestliže víme, že směrodatná odchylka obsahu emitovaných látek v ovzduší je obecně při měřeních  $20 \text{ mg}$ ? Předpokládejme, že rozdělení, z něhož náhodný výběr pochází, je normální.



## Řešení

Levostranný interval spolehlivosti:

$$(d, \infty) = \left( 54 - \frac{20}{\sqrt{100}} z_{1-0,05}, \infty \right) = (54 - 3,29, \infty) = (50,71, \infty)$$

⇒ 50 neleží v intervalu spolehlivosti, proto zamítáme nulovou hypotézu na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$

# Jednovýběrový z-test

## Testování pomocí kritického oboru

- vypočteme realizaci testovacího kritéria  $t_0 = \frac{\bar{X} - c}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ ,  
kde výraz  $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$  označuje *směrodatnou chybu*
- stanovíme kritický obor  $W$
- $t_0 \in W$ ,  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme  $H_1$
- v opačném případě nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na dané hladině významnosti  $\alpha$

# Jednovýběrový z-test

Kritické obory jednotlivých variant mají následující tvary:

- oboustranný test (testujeme  $H_0: \mu = c$  proti  $H_1: \mu \neq c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (-\infty, -z_{1-\alpha/2}) \cup (z_{1-\alpha/2}, \infty)$$
- levostranný test (testujeme  $H_0: \mu = c$  (resp.  $H_0: \mu \geq c$ ) proti  $H_1: \mu < c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (-\infty, -z_{1-\alpha})$$
- pravostranný test (testujeme  $H_0: \mu = c$  (resp.  $H_0: \mu \leq c$ ) proti  $H_1: \mu > c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (z_{1-\alpha}, \infty)$$

# Příklad

Úřad pro ochranu životního prostředí vydal nařízení, kterým průmyslovým podnikům určuje maximální přípustnou koncentraci vinylchloridu ve vzduchu,  $50 \text{ mg}$  na kubický kilometr (a to ve vzdálenosti až dvou kilometrů od podniku). Pracovníci úřadu provedli kontrolu na různých místech vzdálených do dvou kilometrů od podniku a v různých dnech, takže bylo zazamenáno celkem 100 měření. Průměrná koncentrace vinylchloridu vypočítaná ze všech měření byla  $54 \text{ mg}$ . Můžeme tvrdit na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$ , že podnik dodržuje stanovené limity, jestliže víme, že směrodatná odchylka obsahu emitovaných látek v ovzduší je obecně při měřeních  $20 \text{ mg}$ ? Předpokládejme, že rozdělení, z něhož náhodný výběr pochází, je normální.

## Řešení

**Testování pomocí kritického oboru**

- vypočteme realizaci testovacího kritéria

$$t_0 = \frac{\bar{x} - c}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} = \frac{54 - 50}{\frac{20}{\sqrt{100}}} = 2$$

- stanovíme kritický obor

$$W = \langle z_{1-\alpha}, \infty \rangle = \langle 1,644854, \infty \rangle$$

- $t_0 \in W$ ,  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme  $H_1$

⇒ lze konstatovat na této hladině významnosti, že podnik porušuje nařízení úřadu pro ochranu životního prostředí

# Dvouvýběrový z-test

Nechť  $X_{11}, \dots, X_{1n_1}$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$  a  $X_{21}, \dots, X_{2n_2}$  je na něm nezávislý náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , přičemž  $n_1 \geq 2$ ,  $n_2 \geq 2$  a  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  **známe**. Nechť  $c$  je konstanta. Test  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq c$  se nazývá *dvouvýběrový z-test*.

# Dvouvýběrový z-test

## Testování pomocí intervalů spolehlivosti

Vzorce pro meze  $100(1 - \alpha)\%$  intervalů spolehlivosti pro parametrické funkce  $\mu_1 - \mu_2$ , jestliže známe rozptyly  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ :

- oboustranný:  $(d, h) =$

$$\left( \bar{x}_1 - \bar{x}_2 - \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2}, \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha/2} \right)$$

- levostranný:

$$(d, \infty) = \left( \bar{x}_1 - \bar{x}_2 - \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha}, \infty \right)$$

# Dvouvýběrový z-test

- pravostranný:

$$(-\infty, h) = \left( -\infty, \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} z_{1-\alpha} \right)$$

**Stačí rozhodnout, zda daná hodnota  $c$  leží v daném intervalu (pokud ne, zamítáme  $H_0$ ).**



# Dvouvýběrový z-test

## Testování pomocí kritického oboru

- vypočteme realizaci testovacího kritéria

$$t_0 = \frac{(\bar{x}_1 - \bar{x}_2) - c}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$$

- stanovíme kritický obor  $W$
- $t_0 \in W$ ,  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme  $H_1$
- v opačném případě nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na dané hladině významnosti  $\alpha$

# Dvouvýběrový z-test

Kritické obory jednotlivých variant mají následující tvary:

- oboustranný test (testujeme  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq c$ ): kritický obor má tvar  $W = (-\infty, -z_{1-\alpha/2}) \cup (z_{1-\alpha/2}, \infty)$
- levostranný test (testujeme  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 < c$ ): kritický obor má tvar  $W = (-\infty, -z_{1-\alpha})$
- pravostranný test (testujeme  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 > c$ ): kritický obor má tvar  $W = (z_{1-\alpha}, \infty)$

# t-test

- jednovýběrový t-test
- párový t-test
- dvouvýběrový t-test

# Jednovýběrový t-test

Nechť  $X_1, \dots, X_n$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ , kde  $\sigma^2$  **neznáme**. Nechť  $n \geq 2$  a  $c$  je konstanta. Test  $H_0: \mu = c$  proti  $H_1: \mu \neq c$  se nazývá *jednovýběrový t-test*.

⇒ rozptyl neznáme - proto využití *Studentova t-rozdělení* pro  $\nu = n - 1$  stupňů volnosti

# Jednovýběrový t-test

## Testování pomocí intervalů spolehlivosti

Vzorce pro meze  $100(1 - \alpha)\%$  intervalů spolehlivosti pro střední hodnotu  $\mu$ , jestliže neznáme rozptyl  $\sigma^2$ :

- oboustranný:  $(d, h) =$

$$\left( \bar{x} - \frac{s}{\sqrt{n}} t_{1-\alpha/2}(n-1), \bar{x} + \frac{s}{\sqrt{n}} t_{1-\alpha/2}(n-1) \right)$$

- levostranný:  $(d, \infty) = \left( \bar{x} - \frac{s}{\sqrt{n}} t_{1-\alpha}(n-1), \infty \right)$

- pravostranný:  $(-\infty, h) = \left( -\infty, \bar{x} + \frac{s}{\sqrt{n}} t_{1-\alpha}(n-1) \right)$

**Stačí rozhodnout, zda daná hodnota  $c$  leží v daném intervalu (pokud ne, zamítáme  $H_0$ ).**

# Jednovýběrový t-test

## Testování pomocí kritického oboru

- vypočteme realizaci testovacího kritéria  $t_0 = \frac{\bar{X} - c}{\frac{s}{\sqrt{n}}}$
- stanovíme kritický obor  $W$
- $t_0 \in W$ ,  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme  $H_1$
- v opačném případě nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na dané hladině významnosti  $\alpha$

# Jednovýběrový t-test

Kritické obory jednotlivých variant mají následující tvary:

- oboustranný test (testujeme  $H_0: \mu = c$  proti  $H_1: \mu \neq c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (-\infty, -t_{1-\alpha/2}(n-1)) \cup (t_{1-\alpha/2}(n-1), \infty)$$
- levostranný test (testujeme  $H_0: \mu = c$  proti  $H_1: \mu < c$ ): kritický obor má tvar  $W = (-\infty, -t_{1-\alpha}(n-1))$
- pravostranný test (testujeme  $H_0: \mu = c$  proti  $H_1: \mu > c$ ): kritický obor má tvar  $W = (t_{1-\alpha}(n-1), \infty)$

# Jednovýběrový t-test

## Testování pomocí $p$ -hodnoty

Význam  $p$ -hodnoty spočívá v tom, že nám určí nejnižší možnou hladinu významnosti, při které ještě zamítáme nulovou hypotézu  $H_0$ , tedy:

- Je-li  $p \leq \alpha$ , pak zamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti  $\alpha$ .
- Je-li  $p > \alpha$ , pak nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti  $\alpha$ .

Proměnná	Test průměrů vůči referenční konstantě (hodnotě) (Volební účast ORP Jablunkov)							
	Průměr	Sm.odch.	N	Sm.chyba	Referenční konstanta	t	SV	p
Účast u voleb 2010	55,73364	2,755733	11	0,830885	62,60000	-8,26392	10	0,000009

**Obrázek:** Tabulka výsledků jednovýběrového t-testu s vyznačenou  $p$ -hodnotou



# Příklad

Data obsahují procentuální hodnoty účastí voličů u parlamentních voleb v roce 2010 v jednotlivých obcích ORP Jablunkov. Testujte hypotézu na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$ , že voliči v ORP Jablunkov jsou méně zodpovědnými občany než voliči v celé České republice (za úroveň zodpovědnosti voličů vezměte procentuální účast u voleb v jednotlivých obcích a srovnajte tuto hodnotu s celorepublikovým průměrem, který činil 62,6 %).

## Příklad

Název obce	Účast u parlamentních voleb 2010 (%)
Bocanovice	55,26
Bukovec	60,43
Dolní Lomná	55,68
Horní Lomná	52,32
Hrádek	56,66
Hrčava	51,23
Jablunkov	55,62
Milíkov	59,26
Mosty u Jablunkova	53,76
Návsí	57,76
Písek	55,09

## Řešení

- hypotéza  $H_0$ , kterou budeme testovat, bude tvaru  $H_0: \mu = 62,6$  proti alternativní hypotéze  $H_1: \mu < 62,6$
- levostranná varianta t-testu
- první možnost je vypočítat si výběrový průměr a směrodatnou odchylku a hodnoty zadat do testu rozdílů, který získáme takto: *Statistiky – Základní statistiky/tabulky – Testy rozdílů: r, %, průměry – OK*; uprostřed máme volbu *Rozdíly mezi dvěma průměry (normální rozdělení)*, ve které vypíšeme hodnoty *Pr1:  $\bar{x}$ , SmOd1: s, N1: n, Pr2: c* a zaškrtneme *Jednostr. a Výběrový průměr vs. střední hodnota*
- druhá cesta vedoucí k výsledku je následující: *Statistiky – Základní statistiky/tabulky – t-test, samost. vzorek – OK*

## Párový t-test

- párový test se obecně vyznačuje vzájemnou spojitostí obou výběrů
- oba výběry spolu nejenom souvisí, ale mají také stejný rozsah
- náhodné veličiny proto můžeme zapsat takto:  
 $(Y_1, Z_1), \dots, (Y_n, Z_n)$ , kde  $n \geq 2$
- předmětem našeho zájmu je zjistit, zda rozdíl středních hodnot je roven nějaké konstantě, resp. porovnat tento rozdíl s nějakou hodnotou

# Párový t-test

- lze vytvořit tzv. *rozdílový náhodný výběr*  
 $X_1 = Y_1 - Z_1, \dots, X_n = Y_n - Z_n$
- střední hodnota  $\mu$  tohoto rozdílového náhodného výběru je rovna rozdílu středních hodnot veličin  $Y$  a  $Z$ , tj.  $\mu = \mu_1 - \mu_2$

⇒ redukce na jeden výběr - použití vzorce pro jednovýběrový t-test

# Příklad

Máme k dispozici data obsahující průměrné denní teploty v červenci 2010 a 2011 na stanici Botanická zahrada (Brno). Pokuste se zjistit, zda existuje rozdíl mezi teplotami naměřenými v červenci roku 2010 a v červenci roku 2011. Nulovou hypotézu o shodě středních hodnot průměrných denních teplot testujte na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$ .

## Řešení

- teploty měřeny na stejné stanici a rozsah obou výběrů je stejný ( $n = 31$ )  $\Rightarrow$  párový test
- rozdílový náhodný výběr - otestujeme normalitu - použijeme t-test
- *Statistiky – Základní statistiky/tabulky – t-test, závislé vzorky – OK*
- na kartě *Detailní výsledky* máme možnost upravit možné zvýraznění  $p$ -hodnoty i určit meze intervalu spolehlivosti

# Řešení

t-test pro závislé vzorky: Průměrné denní červencové t...

Proměnné:

První seznam: 1  
 Druhý seznam: 2

Základní výsledky | Detailní výsledky

Výpočet: t-testy  
 Krabicový graf

Zobrazení  
 Matice t-testů  Detailní výsledky

Zobrazit dlouhá jména proměnných

p-hodnota pro zvýraznění: .05

Meze spol. pro odhady 95.00 %

Výpočet  
 Storno  
 Možnosti  
 Anal.skup...  
 SELECT CASES f v  
 Váž. momenty  
 SV =  
 W-1  N-1  
 ChD vynechána  
 Celé případy  
 Párově



# Dvouvýběrový t-test

Nechť  $X_{11}, \dots, X_{1n_1}$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu_1, \sigma^2)$  a  $X_{21}, \dots, X_{2n_2}$  je na něm nezávislý náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu_2, \sigma^2)$ , přičemž  $n_1 \geq 2$ ,  $n_2 \geq 2$  a  $\sigma^2$  **neznáme**. Nechť  $c$  je konstanta. Test  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq c$  se nazývá *dvouvýběrový t-test*.

# Dvouvýběrový t-test

- nejpoužívanější parametrický test
- již z definice ovšem plynou omezení použití tohoto testu - výběry pochází z normálních rozdělání, jsou nezávislé a ačkoliv neznáme  $\sigma^2$ , víme, že je shodný

⇒ shodu rozptylů ověřujeme **F-testem**

# Dvouvýběrový t-test

## Testování pomocí intervalů spolehlivosti

Vzorce pro meze  $100(1 - \alpha)\%$  intervalů spolehlivosti pro parametrické funkce  $\mu_1 - \mu_2$ , jestliže neznáme rozptyly  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ , ale víme, že jsou shodné:

- oboustranný:

$$(d, h) = \left( \bar{x}_1 - \bar{x}_2 - s_* \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2), \right.$$

$$\left. \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + s_* \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2) \right)$$

- levostranný:  $(d, \infty) =$

$$\left( \bar{x}_1 - \bar{x}_2 - s_* \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{1-\alpha}(n_1 + n_2 - 2), \infty \right)$$

# Dvouvýběrový t-test

- pravostranný:  $(-\infty, h) = \left( -\infty, \bar{x}_1 - \bar{x}_2 + s_* \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}} t_{1-\alpha}(n_1 + n_2 - 2) \right)$

**Stačí rozhodnout, zda daná hodnota  $c$  leží v daném intervalu (pokud ne, zamítáme  $H_0$ ).**

# Dvouvýběrový t-test

V intervalech spolehlivosti se vyskytl neznámý symbol  $s_*$ , který vychází z již dříve zavedeného váženého průměru výběrových rozptylů a který tudíž vypočítáme takto:

$$s_* = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$$

# Dvouvýběrový t-test

## Testování pomocí kritického oboru

- vypočteme realizaci testovacího kritéria

$$t_0 = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - c}{s_* \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$$

- stanovíme kritický obor  $W$
- $t_0 \in W$ ,  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme  $H_1$
- v opačném případě nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na dané hladině významnosti  $\alpha$

# Dvouvýběrový t-test

Kritické obory jednotlivých variant mají následující tvary:

- oboustranný test (testujeme  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 \neq c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (-\infty, -t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)) \cup (t_{1-\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2), \infty)$$
- levostranný test (testujeme  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 < c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (-\infty, -t_{1-\alpha}(n_1 + n_2 - 2))$$
- pravostranný test (testujeme  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = c$  proti  $H_1: \mu_1 - \mu_2 > c$ ): kritický obor má tvar  
$$W = (t_{1-\alpha}(n_1 + n_2 - 2), \infty)$$

# Dvouvýběrový t-test

## Testování pomocí $p$ -hodnoty

Význam  $p$ -hodnoty spočívá v tom, že nám určí nejnižší možnou hladinu významnosti, při které ještě zamítáme nulovou hypotézu  $H_0$ , tedy:

- a) Je-li  $p \leq \alpha$ , pak zamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti  $\alpha$ .
- b) Je-li  $p > \alpha$ , pak nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti  $\alpha$ .



# F-test

Nechť  $X_{11}, \dots, X_{1n_1}$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$  a  $X_{21}, \dots, X_{2n_2}$  je na něm nezávislý náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , přičemž  $n_1 \geq 2, n_2 \geq 2$  a  $\sigma_1^2, \sigma_2^2$  **neznáme**. Test  $H_0: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1$  proti  $H_1: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq 1$  se nazývá *F-test*.

⇒ využívat budeme Fisher-Snedecorova rozdělení pro  $(\nu_1, \nu_2) = (n_1 - 1, n_2 - 1)$  stupňů volnosti

# F-test

## Testování pomocí intervalů spolehlivosti

Vzorce pro meze  $100(1 - \alpha)\%$  intervalů spolehlivosti pro

podíl rozptylů  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ :

- oboustranný:  $(d, h) =$

$$\left( \frac{\frac{s_1^2}{s_2^2}}{F_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)}, \frac{\frac{s_1^2}{s_2^2}}{F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)} \right)$$

- levostranný:  $(d, \infty) = \left( \frac{\frac{s_1^2}{s_2^2}}{F_{1-\alpha}(n_1 - 1, n_2 - 1)}, \infty \right)$

# F-test

- pravostranný:  $(0, h) = \left( 0, \frac{\frac{s_1^2}{s_2^2}}{F_\alpha(n_1 - 1, n_2 - 1)} \right)$

**Stačí rozhodnout, zda číslo 1 leží v daném intervalu (pokud ne, zamítáme  $H_0$ ).**

# F-test

## Testování pomocí kritického oboru

- vypočteme realizaci testovacího kritéria  $t_0 = \frac{s_1^2}{s_2^2}$
- stanovíme kritický obor  $W$
- $t_0 \in W$ ,  $H_0$  zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme  $H_1$
- v opačném případě nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na dané hladině významnosti  $\alpha$

# F-test

Kritické obory jednotlivých variant mají následující tvary:

- oboustranný test (testujeme  $H_0: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1$  proti  $H_1:$

$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \neq 1$ ): kritický obor má tvar  $W =$

$$(0, F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)) \cup (F_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1), \infty)$$

- levostranný test (testujeme  $H_0: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1$  proti  $H_1:$

$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} < 1$ ): kritický obor má tvar

$$W = (0, F_{\alpha}(n_1 - 1, n_2 - 1))$$

- pravostranný test (testujeme  $H_0: \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} = 1$  proti  $H_1:$

# F-test

## Testování pomocí $p$ -hodnoty

Význam  $p$ -hodnoty spočívá v tom, že nám určí nejnižší možnou hladinu významnosti, při které ještě zamítáme nulovou hypotézu  $H_0$ , tedy:

- Je-li  $p \leq \alpha$ , pak zamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti  $\alpha$ .
- Je-li  $p > \alpha$ , pak nezamítáme nulovou hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti  $\alpha$ .

t-testy; grupováno:Grupovací proměnná - okres (Podíl věřících)											
Skup. 1: 1											
Skup. 2: 2											
Proměnná	Průměr 1	Průměr 2	t	sv	p	Poč.plat 1	Poč.plat. 2	Sm.odch. 1	Sm.odch. 2	F-poměr Rozptýly	p Rozptýly
Podíl katolíků na celkovém počtu obyvatel (%)	46,10702	67,19388	-7,45369	162	0,000000	77	87	16,54307	19,33868	1,366537	0,165620

**Obrázek:** Tabulka výsledků dvouvýběrového t-testu společně s F-testem s vyznačenými  $p$ -hodnotami

# Příklad

Zajímavá data nám poskytuje také sčítání lidu z roku 2001. Z dat věnujících se náboženskému vyznání se zaměříme na počty římských katolíků v jednotlivých obcích okresů Frýdek-Místek a Zlín. Na hladině významnosti 0,05 testujte hypotézu, že se střední hodnoty podílů počtu katolíků na celkovém počtu obyvatel jednotlivých obcí za okresy Frýdek-Místek a Zlín neliší. (Při ověřování normality dat zjistíte mírné porušení, přesto použijte k ověření parametrický test.)

# Řešení

- nový datový soubor, do kterého zkopírujeme hodnoty celkového počtu obyvatel a počtu římských katolíků za jednotlivé obce obou okresů
- hodnoty vložíme pod sebe a vytvořením nové proměnné určíme pomocí čísel 0 a 1 příslušnost k okresům Frýdek-Místek (0) a Zlín (1) - *grupovací proměnná*
- do dlouhého jména nové proměnné vložíme vzorec k určení procentuálních hodnot výsledků
- *Statistiky – Základní statistiky/tabulky – t-test, nezávislé, dle skupin<sup>1</sup> – OK*

---

<sup>1</sup>Kdybychom neměli data vložená pod sebou odlišená grupovací proměnnou, ale vedle sebe, použili bychom *t-test, nezávislé, dle proměn.*



# Řešení

- zadáme proměnnou (podíl katolíků na celkovém počtu obyvatel) a grupovací proměnnou (hodnoty 1 a 2)
- na kartě *Možnosti* příležitost k volbě konkrétní hladiny významnosti (označeno symbolem  $p$ )
- varianta dvouvýběrového t-testu se separovanými proměnnými, kterou užíváme, pokud se rozptýly obou výběrů liší a nechceme použít neparametrickou variantu tohoto testu
- na kartě *Detailní výsledky* si můžeme nechat vykreslit různé grafy, včetně N-P plotu a box plotu

## Řešení - interpretace testu

Proměnná	t-testy, grupováno: Grupovací proměnná - okres (Podíl věřících)										
	Průměr 1	Průměr 2	t	sv	p	Poč. plat 1	Poč. plat 2	Sm.odch. 1	Sm.odch. 2	F-poměr Rozptyly	p Rozptyly
Podíl katolíků na celkovém počtu obyvatel (%)	46,10702	67,19388	-7,45369	162	0,000000	77	87	16,54307	19,33868	1,366537	0,165620

- zkontrolovat  $p$ -hodnotu F-testu, kterou nám systém automaticky poskytl pod názvem  $p$  *Rozptyly* - musí být větší než zvolená hladina významnosti
- $p$ -hodnota je rovna 0,000000, proto zamítáme hypotézu o shodě středních hodnot a můžeme konstatovat, že na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$  se střední hodnoty podílů římských katolíků jednotlivých obcí v těchto okresech liší

# Neparametrické testy - vlastnosti

- využíváme v případech, kdy neznáme rozdělení základního souboru, z něhož daný náhodný výběr pochází
- v případech, kdy náhodný výběr nepochází z normálního rozdělení
- nebo v případě, kdy zkoumáme data ordinálního typu
- mají obecně menší sílu, tj. nepravdivou hypotézu zamítají s menší pravděpodobností než testy parametrické

# Neparametrické testy - vlastnosti

Většina zde uvedených testů patří do skupiny *pořadových*, tzn. že při provádění testů budeme určovat pořadí hodnot, které bude sloužit k výpočtu testovacího kritéria namísto původních hodnot.

Jestliže máme dána reálná čísla  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , pak *pořadím* čísla  $x_i$  nazveme počet těch čísel  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , která jsou menší nebo rovna číslu  $x_i$ . V případě rovnosti hodnot několika čísel zavádíme *průměrné pořadí*, které je rovno aritmetickému průměru pořadí čísel, jejichž hodnoty jsou si rovny.

# Neparametrické testy

Vybrané neparametrické testy, jimiž se budeme zabývat:

- Wilcoxonův test
- K-S test
- Kruskalův-Wallisův test (K-W test) a mediánový test

# Wilcoxonův test

- **neparametrický ekvivalent t-testu**
- budeme předpokládat spojitost rozdělení, z něhož daný náhodný výběr pochází
- data aspoň ordinálního typu, tj. ordinální, intervalové nebo poměrové
- uvedeme pouze variantu testování pomocí kritického oboru pro všechny typy tohoto testu (jednovýběrový, párový i dvouvýběrový)

# Jednovýběrový Wilcoxonův test

Nechť  $X_1, X_2, \dots, X_n$  je náhodný výběr ze spojitého rozdělení o rozsahu  $n$ . Budeme testovat hypotézu  $H_0$ :  $Med(x) = c$ , kde  $c$  je reálná konstanta, proti jedné z těchto variant:

- oboustranná alternativa  $H_1: Med(x) \neq c$
- levostranná alternativa  $H_1: Med(x) < c$
- pravostranná alternativa  $H_1: Med(x) > c$

# Jednovýběrový Wilcoxonův test

## Postup provedení testu

- Nejprve utvoříme rozdíly  $Y_i = X_i - c$  (pro  $i = 1, 2, \dots, n$ ). Nastane-li případ, že jsou některé rozdíly rovny nule, pak je vyloučíme a za  $n$  již bereme pouze počet nenulových hodnot.
- Absolutní hodnoty rozdílů, tedy  $|Y_i|$ , uspořádáme vzestupně podle velikosti a určíme jejich pořadí, resp. průměrné pořadí, pokud jsou si některé hodnoty  $|Y_i|$  rovny.
- Zavedeme důležité označení statistik:
  - $S_W^+$  – označuje součet pořadí přes kladné hodnoty  $Y_i$
  - $S_W^-$  – označovat součet pořadí přes záporné hodnoty  $Y_i$

Přitom musí platit vztah:  $S_W^+ + S_W^- = \frac{n(n+1)}{2}$ .



# Jednovýběrový Wilcoxonův test

- d) Až po tuto chvíli byl postup testování oboustranné hypotézy i jednostranných hypotéz stejný. Nyní je potřeba rozlišit chování testových statistik pro jednotlivé případy, proto:
- pro oboustrannou hypotézu se testová statistika rovná menší z hodnot  $S_W^+$ ,  $S_W^-$
  - pro levostrannou hypotézu se testová statistika rovná  $S_W^+$
  - pro pravostrannou hypotézu se testová statistika rovná  $S_W^-$
- e) Nulovou hypotézu  $H_0$  zamítáme na zvolené hladině významnosti  $\alpha$ , když je testová statistika menší nebo rovna kritické hodnotě, kterou nalezneme v tabulkách (tato hodnota závisí na rozsahu  $n$  a hladině významnosti  $\alpha$ ).

# Párový Wilcoxonův test

- postup jako u párového t-testu (převod na jednovýběrový test)
- vytvoříme *rozdílový náhodný výběr*  
 $X_1 = Y_1 - Z_1, \dots, X_n = Y_n - Z_n$
- testujeme hypotézu  $H_0: Med(y) - Med(z) = c$ , proti alternativní hypotéze  $H_1: Med(y) - Med(z) \neq c$ , resp. proti jednostranným alternativám

# Příklad

Hodnota indexu stáří<sup>a</sup> pro celou Českou republiku na konci roku 2010 byla rovna 107,8. Na hladině významnosti  $\alpha = 0,1$  testujte hypotézu, že medián hodnot indexů stáří pro okresy Středočeského kraje se neliší od hodnoty 107,8. Zjištěná data jsou uvedena v tabulce.

---

<sup>a</sup>Počet 65 letých a starších na 100 obyvatel ve věku 0 – 14.

# Příklad

Název okresu	Index stáří (%)
Benešov	105,7
Beroun	98,6
Kladno	101,4
Kolín	107,6
Kutná Hora	119,2
Mělník	96,8
Mladá Boleslav	97,9
Nymburk	96,1
Praha-východ	71,5
Praha-západ	67,2
Příbram	108,1
Rakovník	108,6

## Řešení

- po ověření normality zjistíme, že nelze použít parametrický test
- jednovýběrový Wilcoxonův test - není přímo implementován v systému STATISTICA
- obejdeme situaci tím, že použijeme párový Wilcoxonův test
- *Statistiky – Neparametrická statistika – Porovnání dvou závislých vzorků (proměnné) – OK*

		Wilcoxonův párový test (Index stáří Středočeský kraj)			
		Označené testy jsou významné na hladině $p < ,10000$			
Dvojice proměnných		Počet platných	T	Z	p-hodn.
Index stáří & Index stáří ČR		12	14,00000	1,961161	0,049861

# Řešení

## Nedopustili jsme se chyby?

- systém STATISTICA pracuje s asymptotickou variantou testu - my jsme však měli pouze dvanáct pozorování
- je zapotřebí ověřit naše počínání - můžeme však použít vypočtenou hodnotu testovacího kritéria (označeno písmenem  $T = 14$ )
- z tabulek zjistíme kritickou hodnotu: 13
- na hladině významnosti  $\alpha$  zamítáme nulovou hypotézu o shodě mediánu hodnot indexů stáří a konstanty 107,8

## Dvouvýběrový Wilcoxonův test

- v programu STATISTICA pod názvem *test Mann-Whitney*
- obdobně jako dvouvýběrový t-test je nejpoužívanějším neparametrickým testem

Nechť  $X_1, \dots, X_n$  a  $Y_1, \dots, Y_m$  (příčemž rozsahy  $n$  a  $m$  jsou obecně různé) jsou dva nezávislé náhodné výběry ze dvou spojitých rozdělení, jejichž distribuční funkce se mohou lišit pouze posunutím = musí „vypadat stejně“. Označme  $Med(x)$ , resp.  $Med(y)$  medián prvního, resp. druhého rozdělení. Testujeme hypotézu, že mediány těchto dvou rozdělení jsou shodné proti alternativě, že jsou rozdílné, tj.:  $H_0: Med(x) - Med(y) = 0$  proti  $H_1: Med(x) - Med(y) \neq 0$ .

# Test Mann-Whitney

## Postup provedení testu

- Všechny hodnoty uspořádáme vzestupně podle velikosti ( $n + m$  hodnot).
- Sečteme pořadí všech hodnot  $X_1, \dots, X_n$  a označíme  $\sum R_1$ . Obdobně sečteme pořadí všech hodnot  $Y_1, \dots, Y_m$  a označíme  $\sum R_2$ .
- Vypočítáme testová statistiky  $U_1$  a  $U_2$  podle následujících vzorců, přičemž platí vztah  $U_1 + U_2 = mn$ :

$$U_1 = nm + \frac{n(n+1)}{2} - \sum R_1$$

$$U_2 = nm + \frac{m(m+1)}{2} - \sum R_2$$



# Test Mann-Whitney

- d) Pokud je menší z hodnot  $U_1$ ,  $U_2$  menší nebo rovna než kritická hodnota, kterou nalezneme v tabulkách (v závislosti na rozsazích výběrů a hladině významnosti  $\alpha$ ), pak nulovou hypotézu o shodě mediánů obou rozdělení zamítáme na dané hladině významnosti  $\alpha$  a přijímáme alternativní hypotézu.

# Příklad

Ze souboru *Průmysl 1987* vyberte podniky v okrese Karviná a Most (jak víte, oba okresy jsou těžebně zaměřeny) a vytvořte ukazatel spočívající v podílu celkového obrátu podniku (podle klasifikace CZ-NACE spadajících do kategorie 10) a počtu všech zaměstnanců. Existuje rozdíl mezi mediány „výnosností“ podniků zaměřených na těžbu v obou regionech? Testujte tuto hypotézu na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$ .

# Řešení

- grafické i početní metody ověřování normality dat svědčí v tomto případě o porušení tohoto předpokladu pro použití parametrických metod
- otevřeme si připravený soubor, kde proměnná *Rozdělení podniků podle okresů* je tzv. grupovací proměnnou
- *Statistiky – Neparametrická statistika – Porovnání dvou nezávislých vzorků (skupiny) – OK*
- zvolíme proměnné (proměnná *Obrat přepočtený na jednoho pracovníka* bude závisle proměnnou; grupovací proměnnou jsme již zmínili výše) a hladinu významnosti testu
- zvolíme ikonu *Mann-Whitneyův U test* (použít lze i dvouvýběrový K-S test)

# Řešení - interpretace testu

Mann-Whitneyův U test (Průmyslové podniky)										
Dle proměn. Rozdělení podniků podle okresu										
Označené testy jsou významné na hladině $p \leq 0,0000$										
Proměnná	Sčet por. skup. 1	Sčet por. skup. 2	U	Z	p-hodn.	Z upravené	p-hodn.	N platn. skup. 1	N platn. skup. 2	2*1str. přesné p
Obrat prepočtený na jednoho pracovníka	129,0000	131,0000	49,00000	-1,07331	0,283132	-1,07331	0,283132	15	9	0,289503

- vystupují zde dvě  $p$ -hodnoty
- pod symbolem  $U$  vystupuje hodnota testové statistiky, což je menší z hodnot  $U_1, U_2$
- symbol  $Z$  označuje asymptotickou hodnotu testové statistiky, pro kterou vystupuje  $p$ -hodnota pod názvem *Úroveň  $p$*
- pro rozsahy výběrů pod 30 porovnáváme s hladinou významnosti  $\alpha$  přesnou  $p$ -hodnotu (2\*1 str. přesné  $p$ ), která je určena pro testovou statistiku  $U$
- $p$ -hodnota = 0,289503, proto na hladině významnosti  $\alpha = 0,05$  nezamítáme nulovou hypotézu o shodě mediánů obou výběrů

# K-S test

- použití nejenom pro testování normality dat
- v případě, kdy nelze použít test Mann-Whitney (distribuční funkce se neliší pouze posunutím)
- $X_1, \dots, X_n$  a  $Y_1, \dots, Y_m$  jsou dva nezávislé náhodné výběry ze dvou spojitých rozdělení - testujeme hypotézu, že distribuční funkce rozdělení, z nichž náhodné výběry pocházejí, jsou shodné
- hodnota testové statistiky udává největší absolutní rozdíl mezi hodnotami výběrových distribučních funkcí pro jakékoliv reálné  $x$
- čím větší hodnota, tím větší pravděpodobnost zamítnutí  $H_0$

# K-W test a mediánový test

- oba testy patří mezi vícevýběrové (aspoň dva nezávislé náhodné výběry o obecně různých rozsazích) neparametrické testy
- neparametrická obdoba parametrických testů založených na analýze rozptylu jednoduchého, resp. dvojného třídění
- K-W test je nepatrně silnější

# K-W test a mediánový test

Nechť je dáno  $m \geq 2$  nezávislých náhodných výběrů o rozsazích  $n_1, n_2, \dots, n_m$ . Předpokládejme, že tyto výběry pocházejí ze spojitých rozdělání a označme jejich celkový rozsah  $n = n_1 + n_2 + \dots + n_m$ . Na dané hladině významnosti  $\alpha$  testujeme hypotézu, že všechny tyto náhodné výběry pocházejí z téhož rozdělání.

- K-W test patří mezi pořadové testy
- mediánový test pracuje s mediánem určeným ze všech  $n$  hodnot a testová statistika je pak založena na počtu hodnot jednotlivých výběrů, které jsou větší nebo rovny mediánu
- testové statistiky těchto testů se řídí rozděláním  $\chi^2(m-1)$ , když  $H_0$  platí

# Děkuji za pozornost...