

# KGG/STG Statistika pro geografy

## 12. Analýza časových řad - pokračování

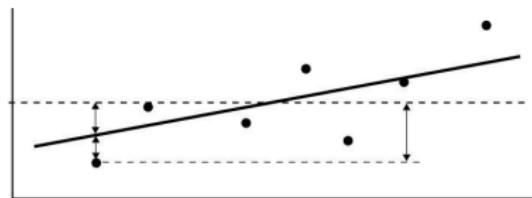
Mgr. David Fiedor  
11. května 2015

# Verifikace modelu

- zhodnocení statistické významnosti odhadnutých parametrů modelu i modelu jako celku
- podstatou metody nejmenších čtverců je fakt, že model vysvětlí vždy pouze část variability pozorovaných dat
- snažíme se zjistit (na dané hladině významnosti), zda model jako celek dává lepší vysvětlení než je možné očekávat jako důsledek náhody
- základním ukazatelem vhodnosti modelu je *koefficient determinace + analýza rozptylu*

# Analýza rozptylu

- A) rozptyl celkový  $s_y^2 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (y_t - \bar{y})^2$
- B) rozptyl vyrovnaných hodnot (*modelový*)  
 $s_{\hat{y}}^2 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (y_i - \hat{y}_t)^2$
- C) rozptyl reziduální  $s_{y-\hat{y}}^2 = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n (y_i - \hat{y}_t)^2$



# Kritéria pro volbu vhodného modelu trendové funkce

- spočívají v minimalizaci předem zvoleného kritéria (obdobně jako u regresní analýzy)
- kritériem nejčastěji bývá součet čtverců odchylek empirických hodnot  $y_t$  od hodnot vyrovnaných  $\hat{y}_t$
- konkrétní kritéria:
  - součet čtvercových chyb (SSE)
  - střední chyba odhadu (ME)
  - střední čtvercová chyba odhadu (MSE)

# Součet čtvercových chyb

$$SSE = \sum_{t=1}^n (y_t - \hat{y}_t)^2$$

- jedná se o formální kritérium (při použití např. polynomu vysokého stupně můžeme získat i nulový reziduální součet čtverců, avšak model bude zcela nepoužitelný)

# Střední chyba odhadu

- obvykle v nabídce statistického software
- M.E. (Mean Error)

$$M.E. = \frac{\sum_{t=1}^n (y_t - \hat{y}_t)}{n}$$

# Střední čtvercová chyba odhadu

- obvykle v nabídce statistického software
- M.S.E. (Mean Square Error)
- nejpoužívanější kritérium

$$M.S.E. = \frac{\sum_{t=1}^n (y_t - \hat{y}_t)^2}{n}$$

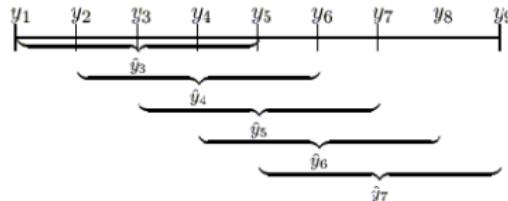
# Informativní testy

## Pro volbu vhodné trendové křivky:

Trend	Informativní test
lineární	První diference $(y_{t+1} - y_t)$ jsou přibližně konstantní
kvadratický	Druhé diference $(y_{t+2} - 2y_{t+1} + y_t)$ jsou přibližně konstantní
exponenciální	Podíly sousedních hodnot $(y_{t+1}/y_t)$ resp. První diference logaritmů tvaru $(\log y_{t+1} - \log y_t)$ jsou přibližně konstantní
logistický	Křivka prvních differencí $(y_{t+1}-y_t)$ se podobá křivce normální hustoty, podíly $(1/y_{t+2} - 1/y_{t+1})/(1/y_{t+1} - 1/y_t)$ jsou přibližně konstantní

# Mechanické vyrovnávání trendu metodami klouzavých průměrů

- v případě, že trend se mění a nelze ho vyrovnat jednou křivkou
- metoda vhodná pro neperiodické řady



- prosté i vážené
- centrované i necentrované

# Klouzavé průměry

## Prostý klouzavý průměr

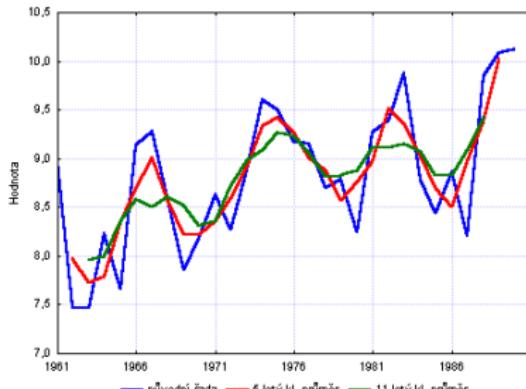
$$\frac{1}{5}(y_{t-2} + y_{t-1} + y_t + y_{t+1} + y_{t+2})$$

## Vážený klouzavý průměr

$$\frac{1}{8}(y_{t-2} + 2y_{t-1} + 2y_t + 2y_{t+1} + y_{t+2})$$

# Volba řádu klouzavých průměrů

- subjektivní posouzení charakteru dat
- délka klouzavých průměrů by měla odpovídat periodě sezónních či cyklických změn
- obsahuje-li řada sezónní složku, je vhodné volit řád klouzavých průměrů tak, aby zahrnoval celou délku periody sezónní složky



# Centrované klouzavé průměry

- především se využívají klouzavé průměry lichého rádu
- u časových řad s klouzavým průměrem sudého rádu využijeme „centrování“ - průměr dvou sousedních klouzavých průměrů lichého rádu

# Příklad

U časové řady teplot vzduchu chceme zvolit shlazení klouzavými průměry řádu 12.

## Řešení

- nutno vypočítat průměr dvou sousedních klouzavých průměrů liché délky, tedy:

$$\hat{y} = \frac{1}{2} \left( \frac{1}{12} (y_{t-6} + y_{t-5} + \cdots + y_{t+5}) + \frac{1}{12} (y_{t-5} + y_{t-4} + \cdots + y_{t+6}) \right) = \\ \frac{1}{24} (y_{t-6} + 2y_{t-5} + 2y_{t-4} + \cdots + 2y_{t+5} + y_{t+6})$$

# Analýza sezónní složky časových řad

- ① klasický přístup k sezónní dekompozici
- ② úvod do autokorelační analýzy

- sezónní složka je typická pro časové řady, jejichž interval pozorování je kratší než jeden rok (týden, měsíc, roční období)
- jak v časových řadách ekonomických (tržby, produkce, . . .), tak např. meteorologických (teplota vzduchu, . . .)

# Obecný model řady při sezónním „očišťování“

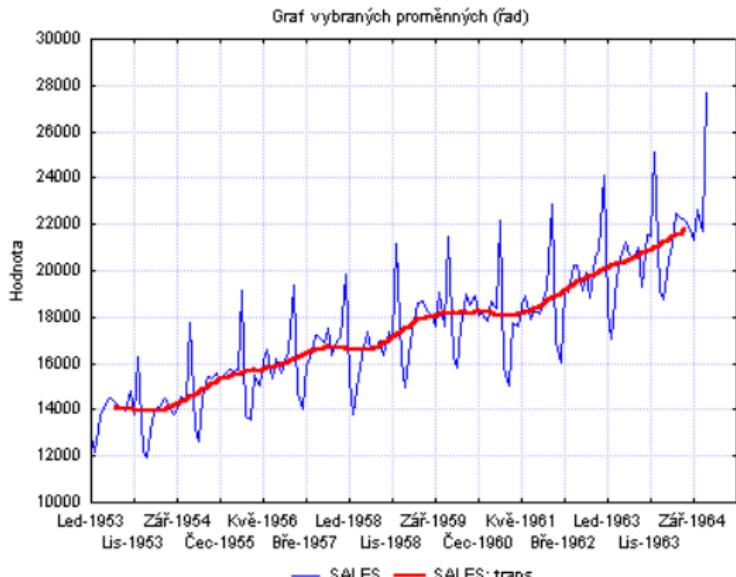
- trendovou a cyklickou složku považujeme za jeden celek, tedy:

$$Y_t = TC_t + S_t + \epsilon_t,$$

kde  $Y_t$  je pozorovaná hodnota časové řady v čase  $t$

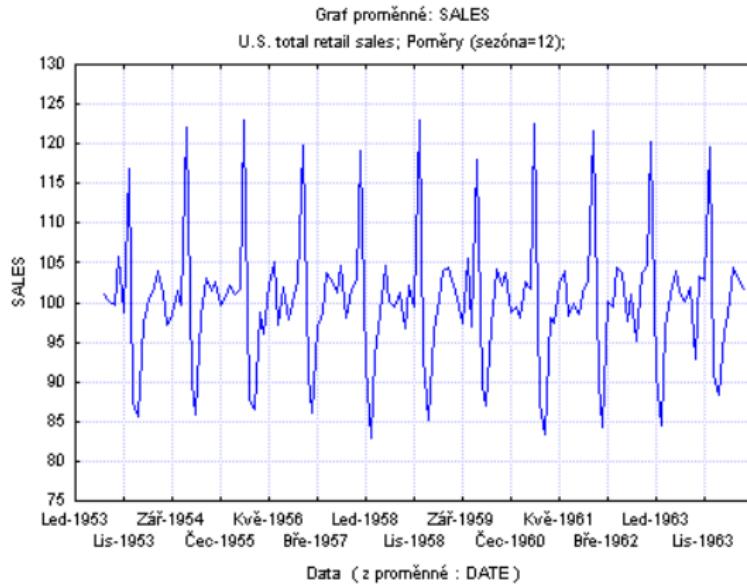
# Jednotlivé kroky analýzy sezónní složky

- Z originální řady obsahující sezónní složku je vypočtena řada klouzavých průměrů s řádem klouzavých průměrů rovným délce sezónní složky:



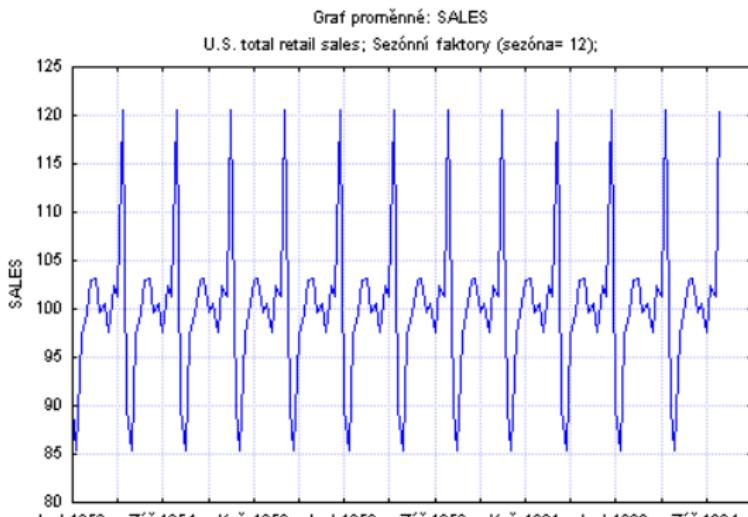
# Jednotlivé kroky analýzy sezónní složky

- 2) Vytvoření nové řady odečtením řady shlazené od řady původní:



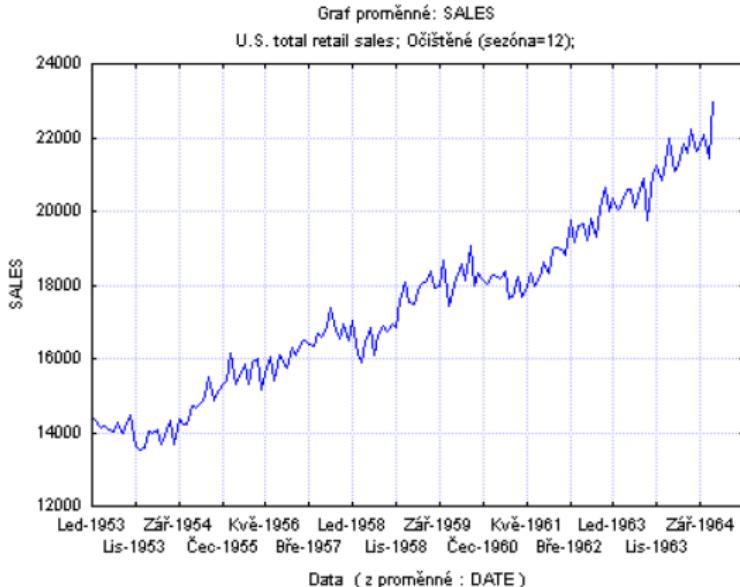
# Jednotlivé kroky analýzy sezónní složky

- 3) Sezónní komponenty jsou vypočteny jako průměr pro každý člen v rámci sezóny (výsledné hodnoty představují průměrnou sezónní složku v časové řadě):



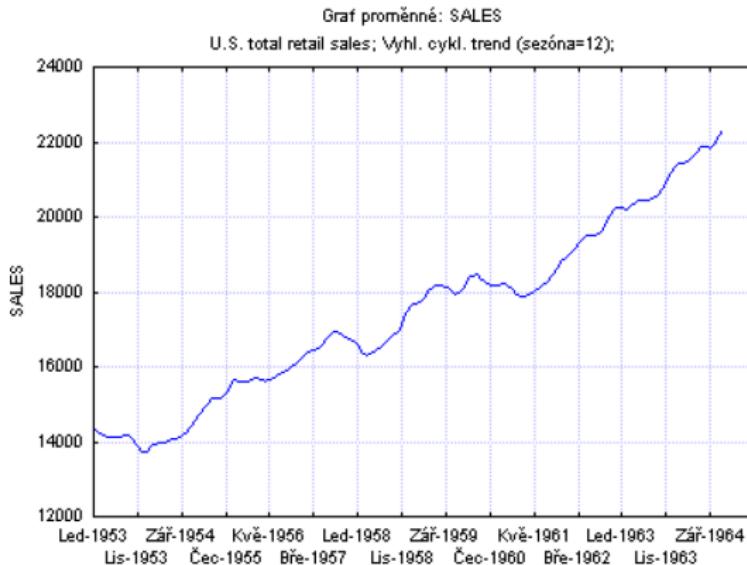
# Jednotlivé kroky analýzy sezónní složky

- 4) „Sezónně očištěná řada“ se vyjádří jako rozdíl řady originální a sezónní komponenty:



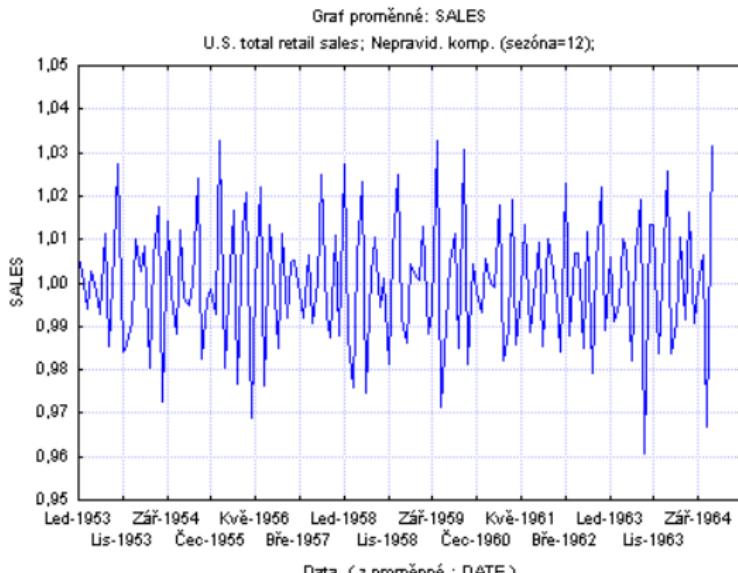
# Jednotlivé kroky analýzy sezónní složky

- 5) Složka  $TC_t$  se většinou approximuje řadou shlazenou váženým klouzavým průměrem řádu 5 se symetrickými vahami (1, 2, 3, 2, 1):



# Jednotlivé kroky analýzy sezónní složky

- 6) Obdobně lze také izolovat náhodnou složku jako rozdíl řady sezónně očištěné a řady se zvýrazněnou složkou  $TC_t$ :



# Autokorelace časových řad

- metoda, kterou lze zkoumat vzájemné vztahy mezi hodnotami jedné časové řady
- může se využít jako metoda k definování sezónní a cyklické složky časových řad
- základem je výpočet autokorelačního koeficientu, resp. autokorelační funkce

# Autokorelační koeficient $r_k$

- relativní míra proměnlivosti členů časové řady posunutých o určitou hodnotu  $k$
- definuje vztah mezi členy časové řady  $y_t$  a  $y_{t+k}$
- posun  $k$  se z angličtiny označuje jako *lag*
- jedná se o korelační koeficient vypočtený mezi jednotlivými členy časové řady, mezi kterými je  $k - 1$  jiných pozorování a označujeme jej jako autokorelační koeficient  $k$ -tého rádu

# Zavedené pojmy

- rozptyl (variance) - míra variability statistického znaku  $x$
- kovariance - absolutní míra vzájemné variability dvou statistických znaků  $x; y$
- korelace - relativní míra vzájemné variability dvou statistických znaků  $x; y$

# Základní vztahy

- autokovariance - absolutní míra proměnlivosti členů časové řady  $y$  posunutých o určitou hodnotu  $k$

$$c_k = \frac{\sum_{i=1}^{n-k} (y_i - \bar{y})(y_{i+k} - \bar{y})}{n - k - 1}$$

- autokorelace - relativní míra proměnlivosti členů časové řady  $y$  posunutých o určitou hodnotu  $k$

$$r_y(k) = \frac{c_k}{c_0} = \frac{c_k}{s_y^2}$$

# Autokorelační funkce

- závislost mezi hodnotami autokorelačního koeficientu a hodnotami posunu  $k$
- vyjadřuje se formou grafu - korelogramu (na ose x jsou hodnoty  $\text{lag}(k)$ , na ose y hodnoty autokorelačního koeficientu)
- vhodný nástroj k posouzení, zda časová řada obsahuje cyklickou či periodickou složku a také zda je či není řadou náhodných čísel

# Děkuji za pozornost...