

CVIČENÍ 18.3.2013

DATA. Data `kurzy.csv` obsahují časovou řadu průměrných měsíčních kurzů eura vůči koruně od ledna 1999 do února 2013.

1. Načtěte si data `kurzy.csv`. Nejprve sdělíme R, že máme řadu měsíčních pozorování od ledna 1999 a necháme si nakreslit obrázek.

```
attach(kurzy)
EUR=ts(EUR,start=1999,freq=12)
```

```
plot(EUR)
```

Formát `ts` slouží pro pravidelné časové řady. Na objekt typu `ts` lze použít funkce jako např.

```
tsp(EUR)
time(EUR)
window(EUR,start=c(2012,1),end=c(2012,12))
plot(window(EUR,start=c(2008,1)))
```

KLOUZAVÉ PRŮMĚRY. Předpokládáme, že máme časovou řadu $\{y_t, t = 1, \dots, n\}$, kde $y_t = T_t + e_t$. Klouzávký průměr délky $2m + 1$ má obecný tvar

$$\hat{T}_t = \sum_{j=-m}^m w_j y_{t+j},$$

kde $\{w_j\}$ jsou váhy takové, že $\sum_{j=-m}^m w_j = 1$. Jestliže $w_j = w_{-j}$, mluvíme o symetrickém klouzávkém průměru.

2. Vyrovnajte časovou řadu pomocí jednoduchých klouzávkých průměrů, tj. uvažujte $w_j = \frac{1}{2m+1}$.

- (a) Uvažujte různé hodnoty m a sledujte míru vyhlazení řady.

Např. jednoduchý klouzávký průměr délky 3 spočítáme a zobrazíme následovně:

```
f1=filter(EUR,filter=rep(1/3,3))
lines(f1,col="red")
```

Podobně proveďte pro další volby m (větší), dokud nedosáhnete nejlepšího vyrovnání.

- (b) Na základě vybraného modelu proveďte predikci o jedno období dopředu (použijte koeficienty známé z přednášky nebo knihy prof. Cipry).

3. Nyní uvažujte klouzávké průměry délky m , které zachovají polynom stupně r (viz přednáška).

- (a) Připomeňte si, o jaké klouzávké průměry se jedná.

- (b) Proveďte proložení např. pro $2m + 1 = 13$ a $r = 3$.

- (c) Zvolte optimálně parametr r dle kritéria V_k z přednášky, kde

$$V_k = \frac{\sum_{t=k+1}^n (\Delta^k y_t)^2}{\binom{2k}{k} (n-k)}.$$

V R diference k -tého řádu získáte pomocí `diff(EUR,k)`, kombinační číslo jako `choose(2*k,k)`.

- (d) Pro takto zvolené r najděte „ideální“ m a znázorněte si proložení.
- (e) Zkonstruuje predikce na jedno období dopředu a srovnejte ji s predikcí získanou pomocí jednoduchých klouzavých průměrů.
4. Vyrovnajte řadu pomocí centrovaných klouzavých průměrů.
5. Dále lze uvažovat další vyhlazovací techniky
- (a) Klouzavé mediány: Např. přes 5 měsíců získáme pomocí
- ```
library(zoo)
med=rollapply(EUR,5,median)
lines(med,col="red")
```
- Podobně pro jiné délky období.
- (b) Lokální vyhlazení pomocí polynomů (loess, lowess ...).
- (c) Vyhlazení pomocí splinů (smooth.spline).
- (d) Hodrick-Prescott filter (např. hpfiler z balíku mFilter).

DATA: Uvažujme roční úhrny srážek (v inch) v Londýně od roku 1813 do roku 1912 obsažené v souboru `srazkyLondyn.txt`. Načtěte si data a uvedenou časovou řadu nastavte do formátu `ts`.

JEDNODUCHÉ EXPONENCIÁLNÍ VYROVNÁVÁNÍ používáme pro řady  $\{y_t\}$ , které lze lokálně považovat za konstantní. Pak

$$\hat{y}_t = \alpha \sum_{j=0}^{\infty} (1 - \alpha)^j y_{t-j},$$

kde  $0 < \alpha < 1$  je vyrovnávací konstanta. V praxi se používá rekurentní vztah

$$\hat{y}_t = \alpha y_t + (1 - \alpha) \hat{y}_{t-1}.$$

- (a) Vyrovnajte zkoumanou řadu pomocí jednoduchého exponenciálního vyrovnávání pro  $\alpha = 0.1$ .
- ```
e1=HoltWinters(srazky,alpha=0.1,beta=FALSE,gamma=FALSE)
e1
e1$fitted
plot(e1)
```
- Vyzkoušejte i jiné hodnoty pro α a sledujte, jak se mění míra vyhlazení.
- (b) Nyní necháme parametr α nalézt „optimálně“ pomocí minimalizace SSE.
- ```
e2=HoltWinters(srazky,beta=FALSE,gamma=FALSE)
e2
plot(e2)
```
- Jaká je hodnota optimálního parametru? Jak se liší SSE pro  $\alpha = 0.1$  a optimální  $\alpha$ ?
- (c) Spočtete predikci na jedno období dopředu
- ```
predict(e2, ahead=1)
```
- Vzpomeňte si, jak se predikce konstruuje (viz přednáška). Znázornění predikce v grafu:
- ```
points(predict(e2, ahead=1), col="red", pch=19)
```
- (d) Jiné zajímavé grafické znázornění predikce (s využitím balíků `forecast`) a intervalová předpověď:

```
#install.packages("forecast")
je-li potřeba doinstalovat
library(forecast)
plot(forecast.HoltWinters(e2, h=1))
```

Oranžová oblast odpovídá 80% předpovědnímu intervalu a žlutá oblast 90% intervalu. Jak se změní obrázek, když budeme predikovat na 5 období dopředu?

HOLTOVA METODA se používá pro řady, u kterých lze trend považovat lokálně za lineární. Metoda používá dvě vyrovnávací konstanty  $\alpha$  a  $\beta$  pro vyrovnání úrovně  $L_t$  a směrnice  $T_t$ :

$$L_t = \alpha y_t + (1 - \alpha)(L_{t-1} + T_{t-1}),$$

$$T_t = \beta(L_t - L_{t-1}) + (1 - \beta)T_{t-1}.$$

Pak  $\hat{y}_t = L_t$  a  $\hat{y}_{t+j}(t) = L_t + T_t \cdot j$ .

- (a) Uvažujte opět časovou řadu eurových kurzů a vyrovnejte ji pomocí Holtovy metody.

```
h1=HoltWinters(EUR,gamma=FALSE)
h1
plot(h1)
```

Jaká je hodnota optimálních parametrů? O čem to vypovídá?

- (b) Použijte Holtovu metodu s jinou volbou  $\alpha$  a  $\beta$  a sledujte, jak se mění vyhlazení řady.

- (c) Proveďte predikci na jedno období dopředu a nechte si vykreslit graf.

- (d) Jak se změní graf intervalové predikce, když budeme predikovat např. na pět období dopředu?

DVOJITÉ EXPONENCIÁLNÍ VYROVNÁVÁNÍ je speciálním případem Holtovy metody pro

$$\alpha = a(2 - a), \quad \beta = \frac{a}{2 - a},$$

kde  $a$  je vyhlazovací parametr dvojitého exponenciálního vyrovnání.

- (a) Použijte dvojitě exponenciální vyrovnávání na řadu eurových kurzů. Zvolte vyhlazovací parametr roven 0.1 a 0.2.

- (b) Optimální vyhlazovací parametr lze nalézt následovně:

```
dvoj.exp=function(y,amin=0,amax=0.3){
 #y je zadana rada
 SEEdvoj.exp=function(a){
 HoltWinters(y,alpha=a*(2-a),beta=a/(2-a),gamma=FALSE)$SSE
 }
 minSSE=optimize(SEEdvoj.exp,c(amin,amax))
 # a je optimalni parametr z intervalu (amin, amax)
 a=minSSE$minimum
 print(a)
 dvoj.exp=HoltWinters(y,alpha=a*(2-a),beta=a/(2-a),gamma=FALSE)
}
```

```
d1=dvoj.exp(EUR)
```

```
d1
plot(d1)
```