

*Modelovanie trendu: Exponenciálne zhladzovanie,  
Holt-Wintersova metóda, Hodrick-Prescottov filter*

Beáta Stehlíková  
Časové rady, FMFI UK

# Exponenciálne zhladzovanie

- Máme dáta  $x_1, \dots, x_n$  a chceme predikovať hodnotu  $x_{n+k}$
- V tejto časti predpokladáme, že dáta nemajú trend, ani sezónne efekty

- Model:

$$x_t = \mu_t + w_t,$$

kde

- $\mu_t$  je stredná hodnota procesu, môže závisieť od času  $t$
  - $w_t$  sú nezávislé náhodné odchýlky s nulovou strednou hodnotou
- Označme  $a_t$  náš odhad strednej hodnoty  $\mu_t$

# Exponenciálne zhladzovanie

- Základná myšlienka exponenciálneho zhladzovania: ďalší odhad strednej hodnoty bude váženým priemerom predchádzajúceho odhadu (teda  $a_{t-1}$ ) a realizovanej hodnoty  $x_t$ :

$$a_t = \alpha x_t + (1 - \alpha)a_{t-1},$$

pričom  $\alpha \in (0, 1)$

- Parameter  $\alpha$  - parameter zhladzovania:
  - $\alpha \approx 1$ : slabé zhladzovanie,  $a_t \approx x_t$
  - $\alpha \approx 0$ : silné zhladzovanie, malý vplyv pozorovanej hodnoty procesu  $x_t$
- Predikcie: keďže nemáme trend ani sezónnosť, vieme spraviť iba  $\hat{x}_{n+k|n} = a_n$

# Exponenciálne zhladzovanie

- Iný zápis  $a_t$ :

$$a_t = \alpha x_t + \alpha(1 - \alpha)x_{t-1} + \alpha(1 - \alpha)^2 x_{t-2} + \dots$$

- z toho názov exponenciálne zhladzovanie (váhy exponenciálne klesajú, v súčte dávajú 1)

- Pre daný parameter  $\alpha$ :
  - $a_1 = x_1$ ; ostatné rekurentne
  - predikčné chyby:  $e_t = x_t - \hat{x}_{t|t-1} = x_t - a_{t-1}$
- Optimálny parameter zhladzovania:  $\sum_{t=2}^n e_t^2 \rightarrow \min$

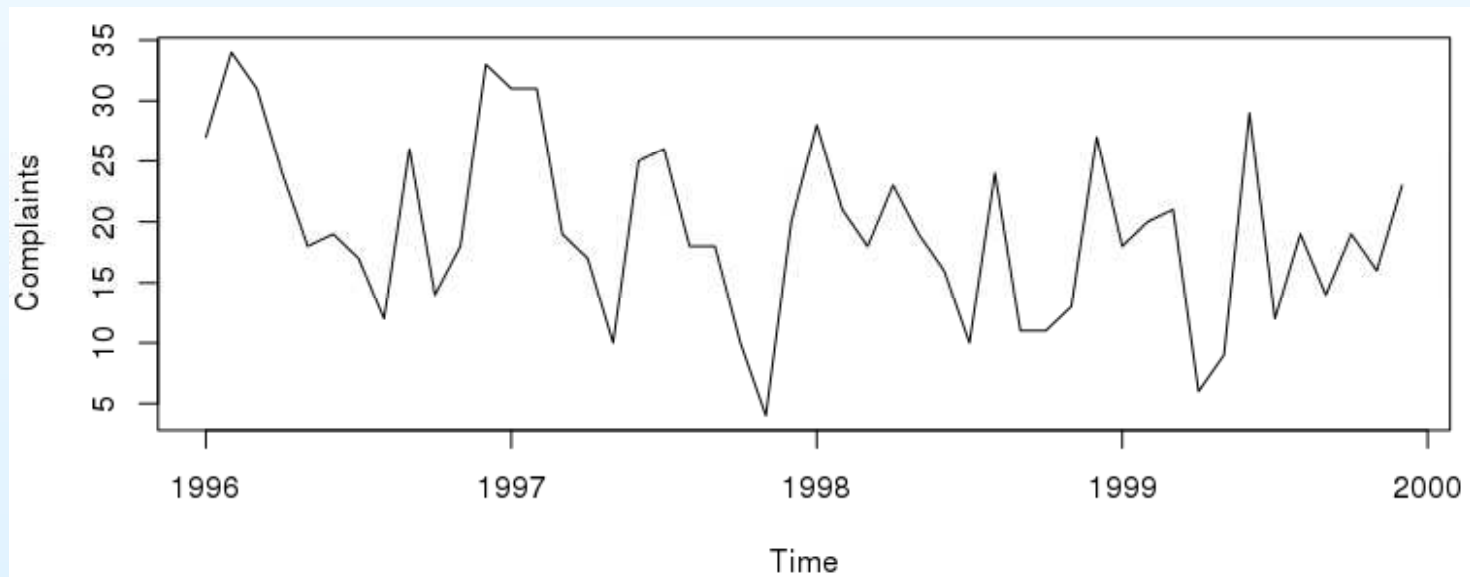
# Exponenciálne zhladzovanie v R-ku: príklad

## PRÍKLAD:

P. S. P.Cowpertwait, A. V. Metcalfe: Introductory Time Series with R. Springer, 2009.

**Complaints to a motoring organization**, pp. 56-58.

- **Dáta:**
  - `motor.txt` na stránke
  - počet sťažností, mesačné dáta, 1996/01 - 1999/12
- **Priebeh:**



# Exponenciálne zhladzovanie v R-ku: príklad

- Samotné exponenciálne zhladzovanie:

```
model1 = HoltWinters(x, beta=FALSE, gamma=FALSE)
```

(lebo je špeciálny to prípad všeobecnejšieho modelu, pre ktorý máme funkciu `HoltWinters` - uvedieme neskôr)

```
> model1=HoltWinters(x, beta=FALSE,gamma=FALSE)
> model1
Holt-Winters exponential smoothing without trend and without seasonal component

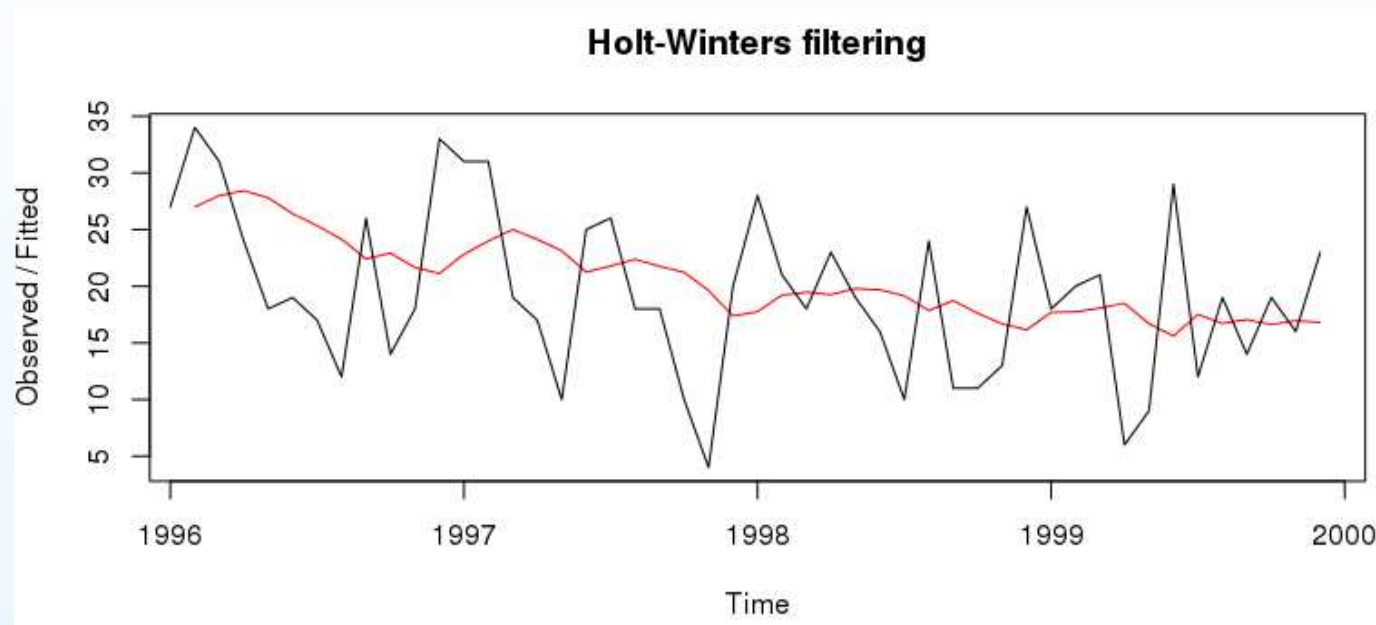
Call:
HoltWinters(x = x, beta = FALSE, gamma = FALSE)

Smoothing parameters:
alpha: 0.1429622
beta : FALSE
gamma: FALSE

Coefficients:
      [,1]
a 17.70343
```

# Exponenciálne zhladzovanie v R-ku: príklad

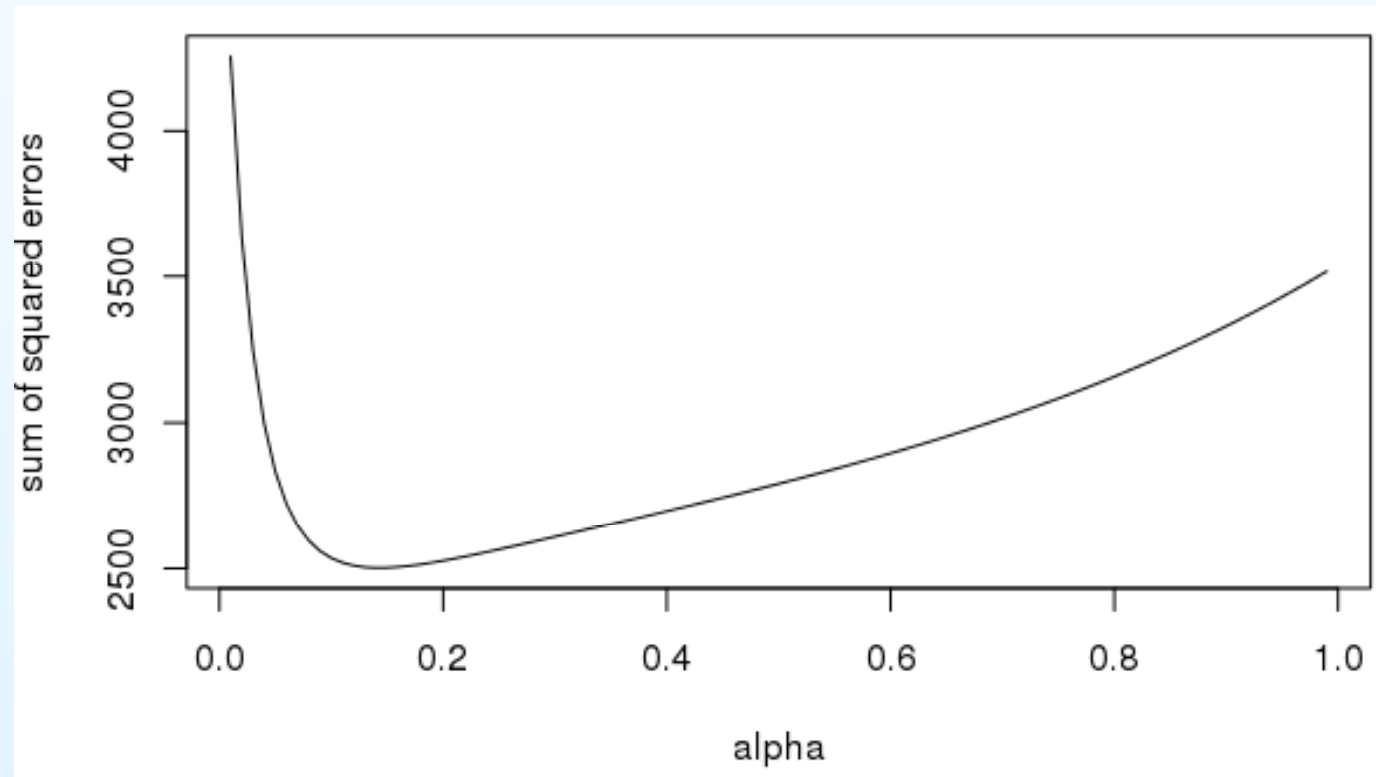
- Vykreslenie: `plot(model1)`



- Prístup k hodnote *sum of squared errors*, podľa ktorej sa vyberala optimálna  $\alpha$ : príkazom `model1$SSE`
- Ak chceme použiť našu hodnotu  $\alpha$ : napr. `model1 = HoltWinters(x, alpha=0.2, beta=FALSE, gamma=FALSE)`

# Exponenciálne zhladzovanie v R-ku: príklad

- NA CVIČENÍ:  
Vykreslíme závislosť SSE od parametra  $\alpha$  pre tieto dáta.  
Výpočet má potvrdiť optimálnu hodnotu  $\alpha$ , ktorú našlo R-ko.





# Holt-Wintersova metóda

- Charakteristiky časového radu:
  - $a_t = \text{level}$  - sezónne očistená stredná hodnota
  - $b_t = \text{slope}$  - zmena hodnoty *level* z jednej periódy na druhú (zachytáva rôzne, aj krátkodobé trendy)
  - $s_t = \text{seasonal component}$  - sezónna zložka (závisí napr. od mesiaca)
- Predikcia pri aditívnej sezónnosti:

$$\hat{x}_{n+k|n} = a_n + kb_n + s_{n+k-p}$$

pre  $k \leq p$  (napr. pre mesačné dáta je  $p = 12$ )

- Pri mutiplikatívnej sezónnosti:

$$\hat{x}_{n+k|n} = (a_n + kb_n)s_{n+k-p}$$

# Holt-Wintersova metóda

- Algoritmus pre aditívnu sezónnosť:

$$a_t = \alpha(x_t - s_{t-p}) + (1 - \alpha)(a_{t-1} + b_{t-1}),$$

$$b_t = \beta(a_t - a_{t-1}) + (1 - \beta)b_{t-1},$$

$$s_t = \gamma(x_t - a_t) + (1 - \gamma)s_{t-p},$$

pričom  $\alpha, \beta, \gamma \in (0, 1)$ .

- Pre multiplikatívnu sezónnosť analogicky, napr. V R-ku `help(HoltWinters)`
- Parametre  $\alpha, \beta, \gamma$  sa určia minimalizáciou SSE

# Holt-Wintersova metóda v R-ku: príklad

## PRÍKLAD:

P. S. P.Cowpertwait, A. V. Metcalfe: Introductory Time Series with R. Springer, 2009.

Sales of Australian wine, pp. 60-62

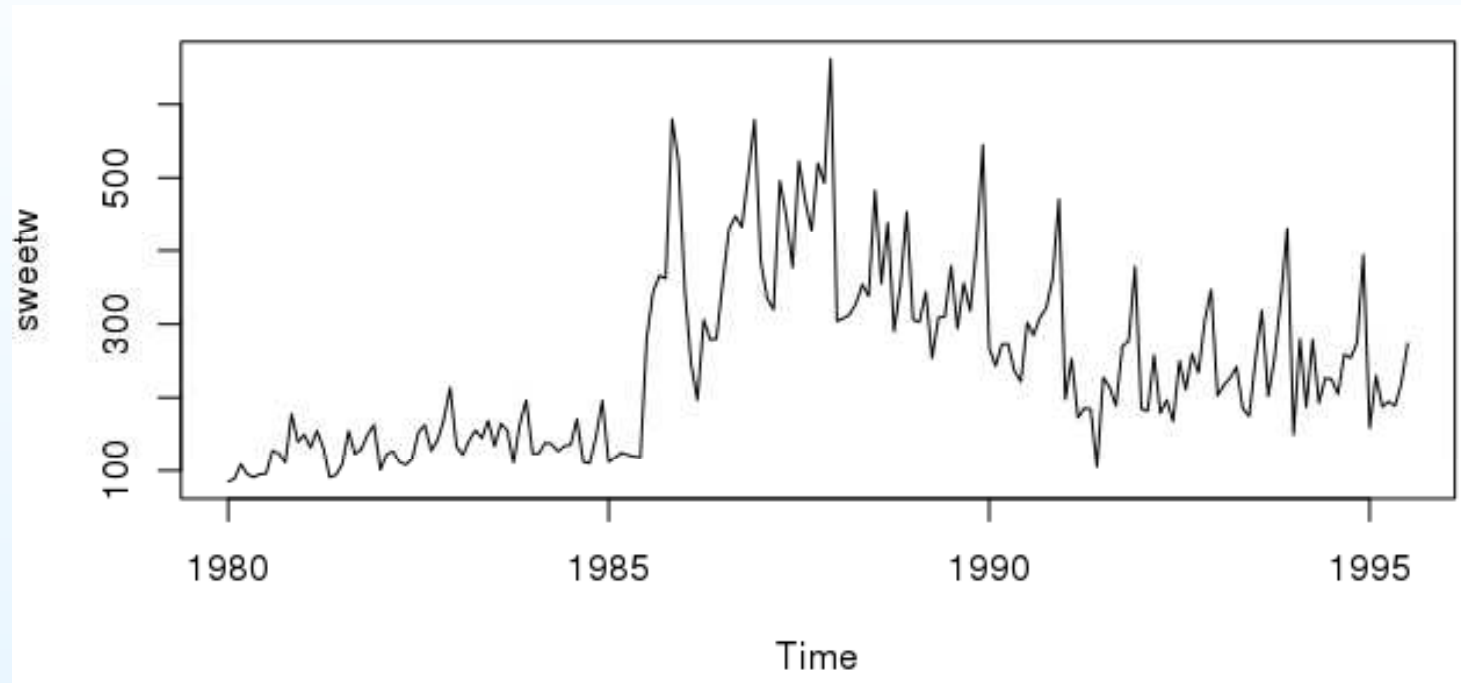
- Dáta:
  - `wine.txt` na stránke
  - predaj austrálskeho vína v tisícoch litrov, mesačné dáta, 1980/01 - 1995/07

```
> wine=read.table("wine.txt", header=T)
> attach(wine)
>
> wine
  winet fortw dryw sweetw  red  rose spark
1      1  2585 1954     85  464  112 1686
2      2  3368 2302     89  675  118 1591
3      3  3210 3054    109  703  129 2304
4      4  3111 2414     95  887   99 1712
```

a spravíme z toho časový rad: `sweetw=ts(sweetw, ...)`

# Holt-Wintersova metóda v R-ku: príklad

- Priebeh:



- Očakávame multiplikatívnu sezónnosť

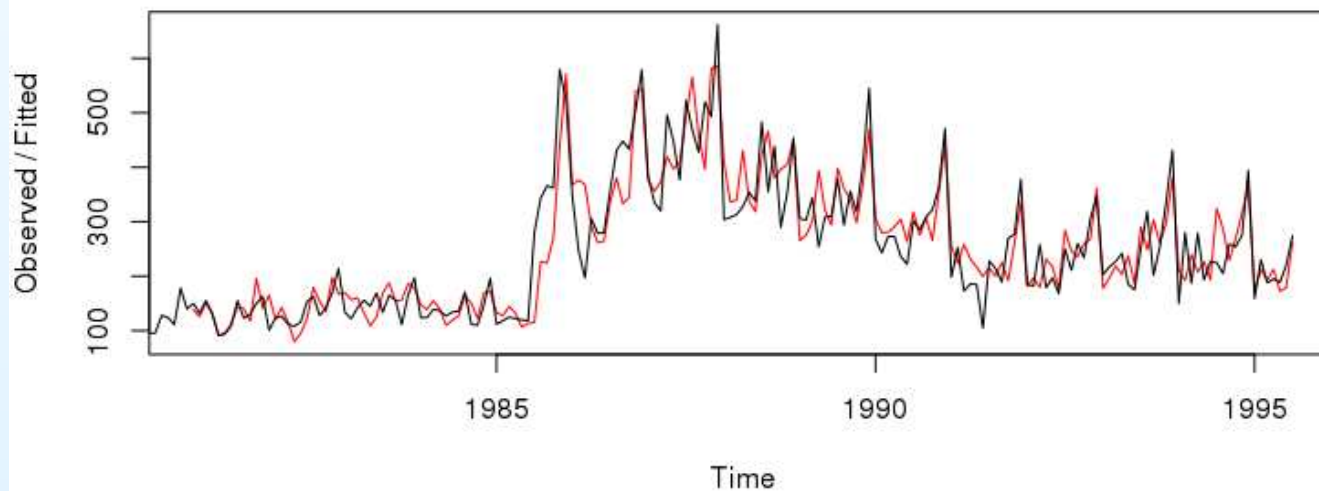
# Holt-Wintersova metóda v R-ku: príklad

```
> HWSweet=HoltWinters(sweetw, seasonal="mult")
> HWSweet
Holt-Winters exponential smoothing with trend and multiplicative seasonal component.

Call:
HoltWinters(x = sweetw, seasonal = "mult")

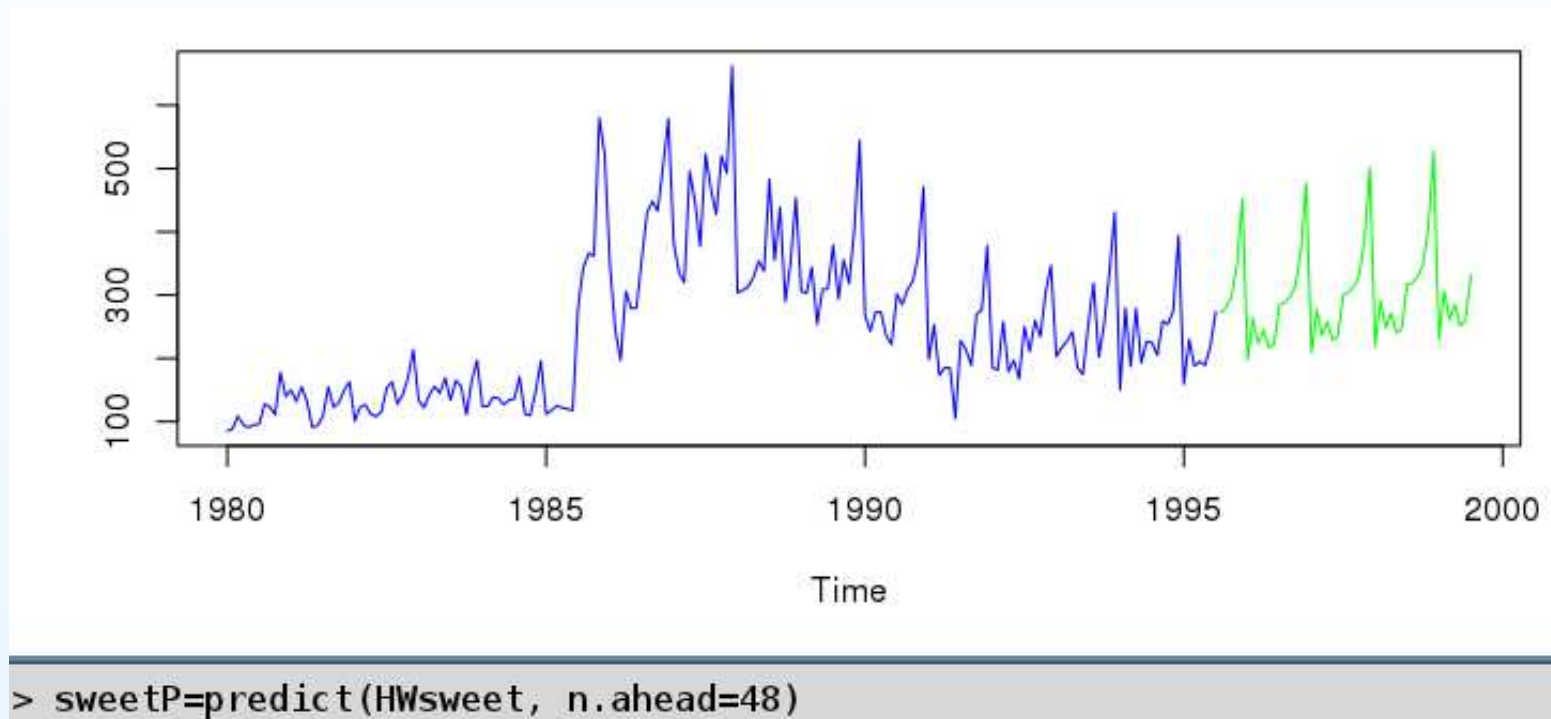
Smoothing parameters:
alpha: 0.4086698
beta : 0
gamma: 0.4929402
```

**Holt-Winters filtering**



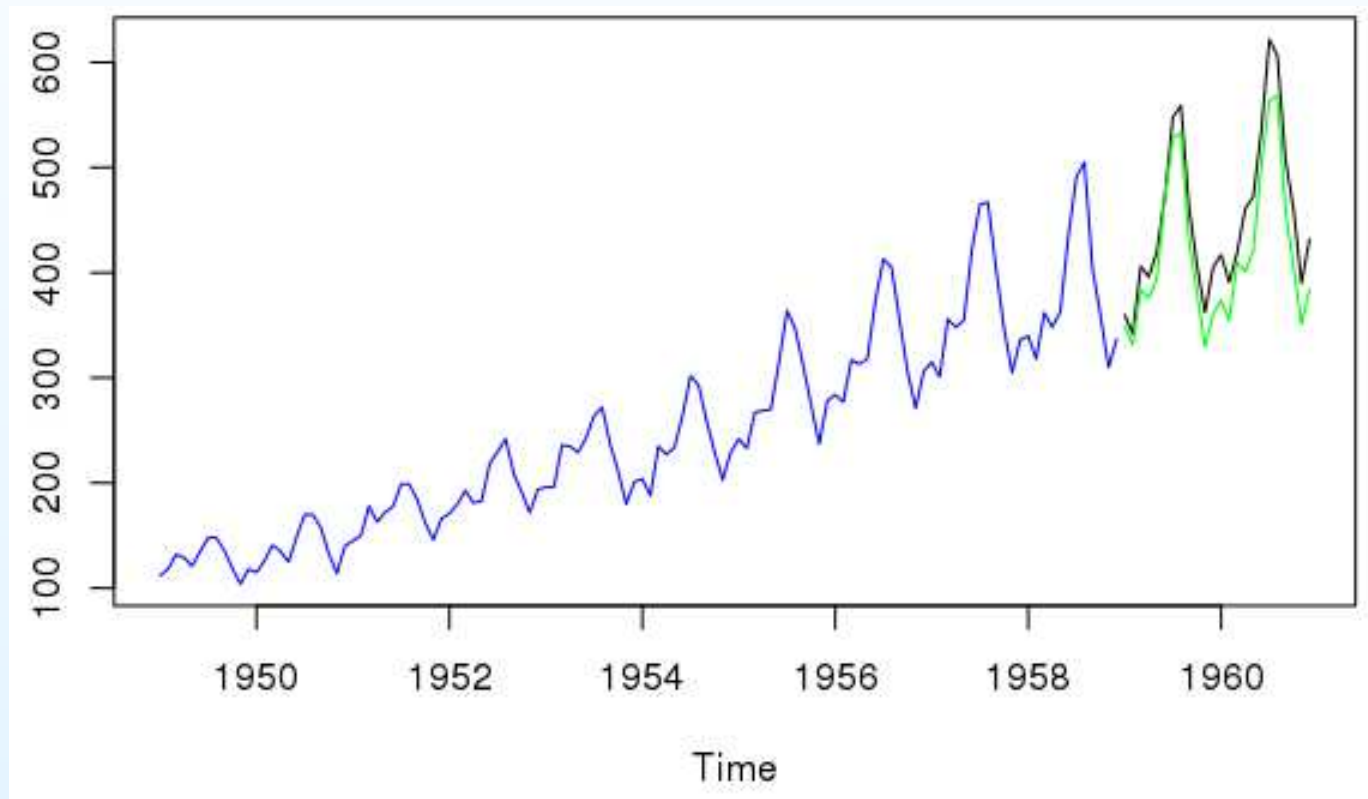
# Holt-Wintersova metóda v R-ku: príklad

Konštrukcia predikcií - funkcia `predict`:



# Holt-Wintersova metóda v R-ku: cvičenie

NA CVIČENÍ: Zoberieme dáta o počtoch cestujúcich aerolinkami, vynecháme posledné hodnoty a porovnáme ich s predikciou získanou Holt-Wintersovou metódou:



# Hodrick-Prescottov filter

- PREDPOKLAD: V dátach nie je sezónnosť
- CIEL': znovu chceme vyhladiť dáta a získať trend
- Myšlienka: potrebujeme dosiahnuť dve kritériá, ktoré sú v protiklade:
  - vyhladené hodnoty by mali byť bízko skutočných
  - hladkosť, malá krivosť grafu vyhladených hodnôt (nie veľké fluktuácie), tú vieme merať druhými diferenciami (analógia s druhou deriváciou)
- priradíme im váhy
- Optimalizačná úloha ( $y_1, \dots, y_n$  sú dáta,  $\lambda$  parameter):

$$\sum_{t=1}^n (y_t - \tilde{y}_t)^2 + \lambda \sum_{t=2}^{n-1} (\tilde{y}_{t+1} - 2\tilde{y}_t + \tilde{y}_{t-1})^2 \rightarrow \min_{\tilde{y}_1, \dots, \tilde{y}_n}$$

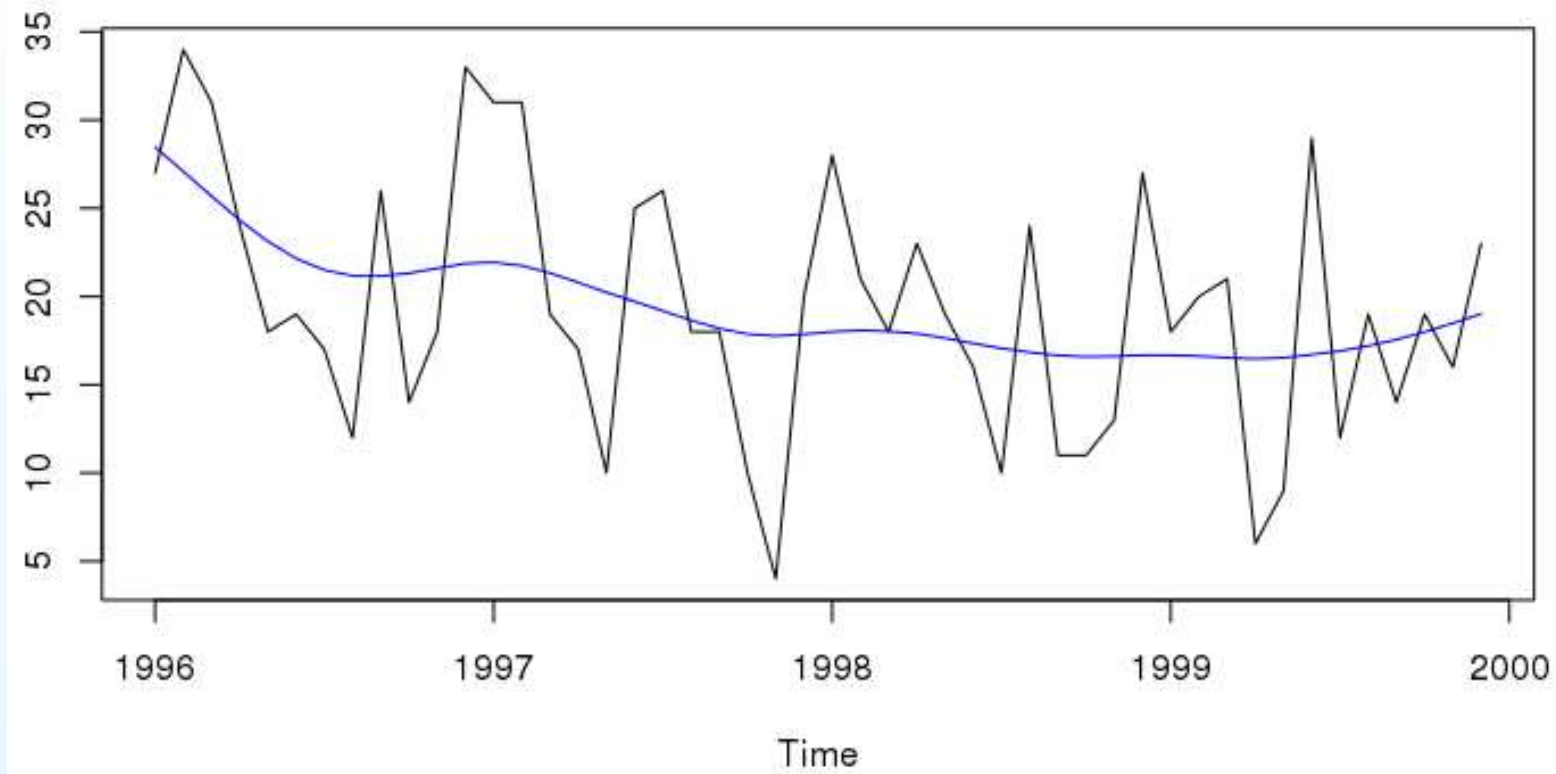


# Hodrick-Prescottov filter v R-ku: príklad

---

- Hodrick-Prescottov filter v R-ku:
  - knižnica `library(mFilter)`
  - potom napr. `hpf1=hpfilter(x,freq=100)`, kde `freq` je parameter  $\lambda$
  - odhadnutý trend: `hpf1$trend`
- Vplyv parametra  $\lambda$ :
  - zoberme dáta o počte sťažností
  - použime HP-filter napr. takto: `hpf1=hpfilter(x,freq=100)`
  - a vykreslime: `lines(hpf1$trend)`

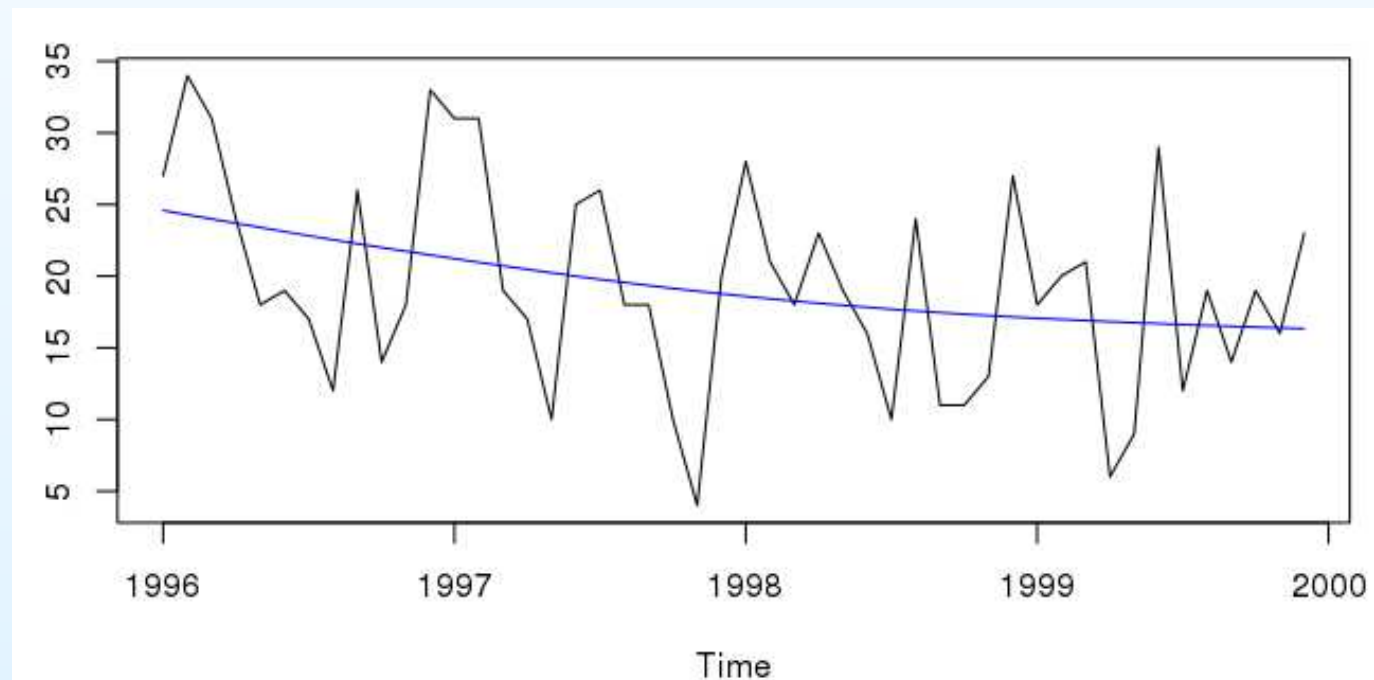
# Hodrick-Prescottov filter v R-ku: príklad



INTUÍCIA: Čo sa deje pre  $\lambda \rightarrow 0$  a pre  $\lambda \rightarrow \infty$ ? Prečo?

# Hodrick-Prescottov filter v R-ku: príklad

- Obvyklé hodnoty parametra  $\lambda$ :
  - $\lambda = 100$  pre ročné dáta
  - $\lambda = 1600$  pre kvartálne dáta
  - $\lambda = 14400$  pre mesačné dáta
- V našom prípade:



# Hodrick-Prescottov filter: aplikácia

---

- Potenciálny HDP a produkčná medzera:
  - potenciálny HDP: maximálny výstup, ktorý vie ekonomika pri daných faktoroch vyprodukovať bez inflačných tlakov
  - skutočný HDP osciluje okolo potenciálneho (hospodárske cykly)
  - produkčná medzera: rozdiel medzi potenciálnym a reálnym výstupom
- Aplikácia HP filtra na skúmanie produkčnej medzery:
  - trendom HP filtra odhadneme potenciálny HDP
  - je to jeden z prístupov z nedávnej diplomovej práce  
<http://www.iam.fmph.uniba.sk/studium/efm/diplomovky/2012/silanic/diplomovka.pdf>
  - spravíme na cvičení