

מטרה: תזו: אמת

רקע

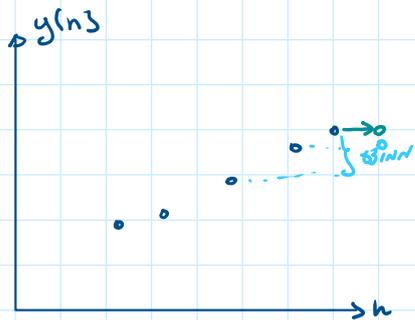
שיטת סטריט

* ערך האמון / ממוצע של ערכים האחרונים

$$\hat{y}[n] = \frac{1}{M} \sum_{i=0}^M y[n-i]$$

* ממוצע של כל הערכים

$$\hat{y}[n] = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n-1} y[i]$$



Exponential Smoothing

התורה

(כז)

עצמות ממוצע מובנה של ערכים

ערך הסטטיסטי יקבל משקל נמוך יותר כאשר ממוצע בעבר נמוך יותר

אורך תזו:

$$\begin{aligned} \hat{y}[n+1] &= y[n]\alpha + y[n-1]\alpha(1-\alpha) + y[n-2]\alpha(1-\alpha)^2 + \dots + y[n-k]\alpha(1-\alpha)^k + \dots \end{aligned}$$

* סכום המשקלים = 1
* עניין נמוך יותר משקל נמוך יותר

הסיס מתמטי:

The sequence is of the form

$$\sum_{k=0}^{\infty} (1-\alpha)^k = \frac{1}{\alpha}, \quad 0 < \alpha < 1$$

תנאי התכונות

For example, for $\alpha = \frac{1}{2}$,

$$1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8} + \dots = 2$$

סדרה אמרמנת 8 סכומים = 1

$$\sum_{k=0}^{\infty} \alpha(1-\alpha)^k = \alpha + \alpha(1-\alpha) + \alpha(1-\alpha)^2 + \dots + \alpha(1-\alpha)^k + \dots = 1$$

סיכום:

* אורך

$$\hat{y}[n+1] = \alpha y[n] + (1-\alpha)y[n-1]$$

* memory decay rate

$\alpha = 1 \Leftarrow$ אורך של ערך הקודם

α קרוב ל-1 \Leftarrow שכחה מהירה

α קרוב ל-0 \Leftarrow הרבה ערכים משתתפים

(SES)

simple exponential smoothing

* ערך של α נמוך מסביר

פני לחיור:

$$\arg \min_{\alpha} \sum_{i=2}^L \mathcal{L}(y[i], \hat{y}[i])$$

סיכום ניקוזי MSE

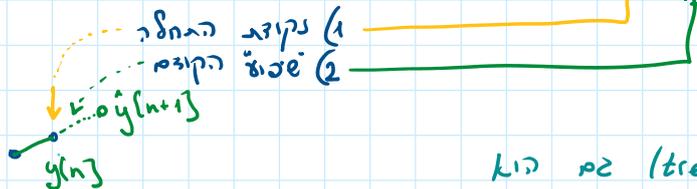
$$\mathcal{L}(y[i], \hat{y}[i]) = (y[i] - \hat{y}[i])^2$$

Double Smoothing

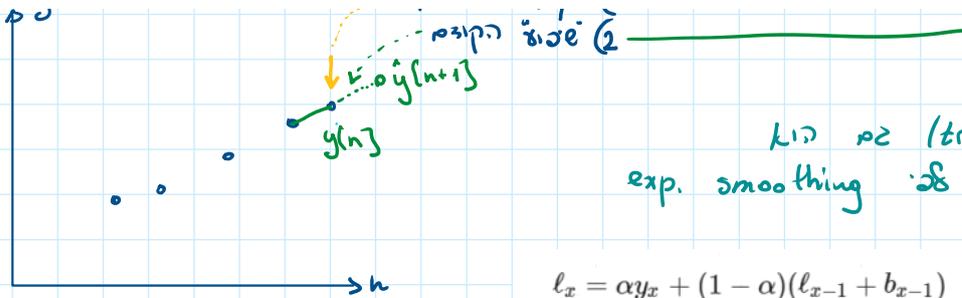
Exponential

$$\hat{y}[n+1] = l_n + b_n$$

y[n]



שיעור (trend) גם הוא למדען של exp. smoothing



שינוי (trend) זה הוא
 למתבסס על exp. smoothing

<https://grisha.org/blog/2016/02/16/triple-exponential-smoothing-forecasting-part-ii/>

$$\begin{aligned} \ell_x &= \alpha y_x + (1 - \alpha)(\ell_{x-1} + b_{x-1}) && \text{level } \alpha \\ b_x &= \beta(\ell_x - \ell_{x-1}) + (1 - \beta)b_{x-1} && \text{trend } \beta \\ \hat{y}_{x+1} &= \ell_x + b_x && \text{forecast} \end{aligned}$$

שינוי 'הקצ' (rate of change)

<https://www.itl.nist.gov/div898/handbook/pmc/section4/pmc433.htm>

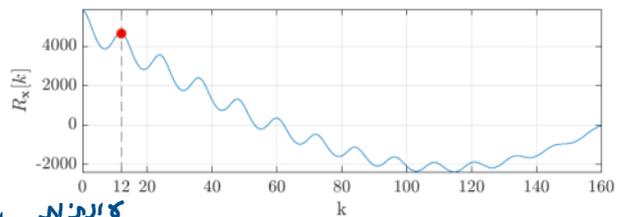
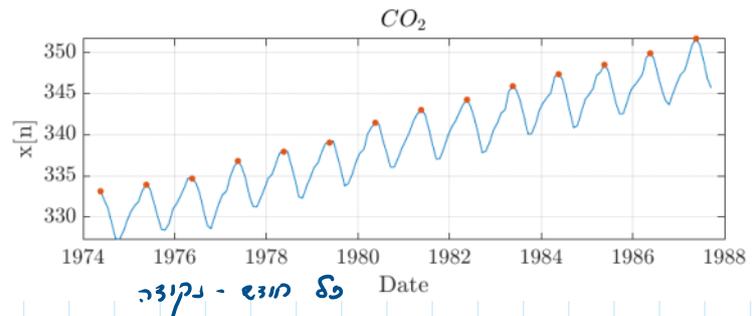
- תנאי התחלה: 3 אפשרויות
- 1) $b_1 = y_2 - y_1$
 - 2) $b_1 = \frac{1}{3}[(y_2 - y_1) + (y_3 - y_2) + (y_4 - y_3)]$
 - 3) $b_1 = \frac{y_n - y_1}{n - 1}$

Triple Exponential Smoothing

Seasonality

עונתיות

* רכיב מחזורי - קצב
 * רכיב עונתי - חודש



עונתיות של של חודש

שם נוסף א' שילה:
 ג-ב-א

מטרה: הוספת רכיב עונתי עם exp. smooth.

<https://grisha.org/blog/2016/02/17/triple-exponential-smoothing-forecasting-part-iii/>

$$\begin{aligned} \ell_x &= \alpha(y_x - s_{x-L}) + (1 - \alpha)(\ell_{x-1} + b_{x-1}) && \text{level } \alpha \\ b_x &= \beta(\ell_x - \ell_{x-1}) + (1 - \beta)b_{x-1} && \text{trend } \beta \\ s_x &= \gamma(y_x - \ell_x) + (1 - \gamma)s_{x-L} && \text{seasonal } \gamma \\ \hat{y}_{x+m} &= \ell_x + mb_x + s_{x-L+1+(m-1) \bmod L} && \text{forecast} \end{aligned}$$

L - אורך 'העונה'

$$b_0 = \frac{1}{L} \left(\frac{y_{L+1} - y_1}{L} + \frac{y_{L+2} - y_2}{L} + \dots + \frac{y_{L+L} - y_L}{L} \right)$$

יתרון: חיסור לעבר של 'העונתיות'