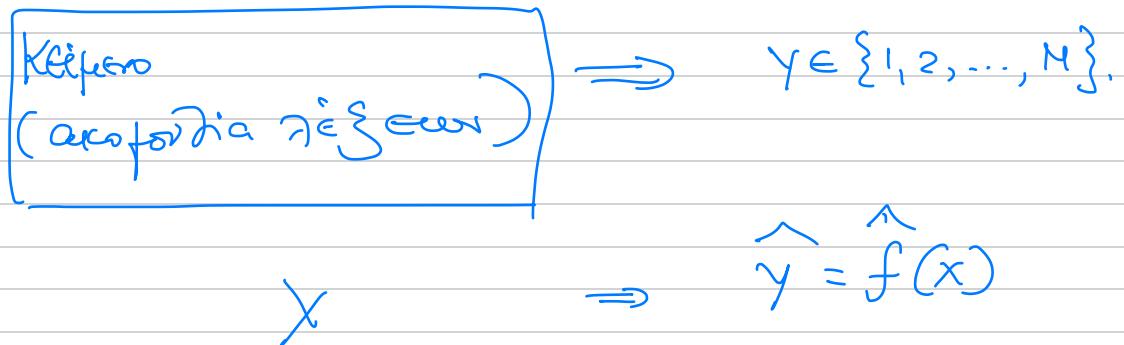


16 - 5 - 2025

Document Classification

Kataxeia



→ 1) Bag of Words

2) Recurrent Neural Networks (Χειρότερη Εποποιία)

1) Λόγοι γέγονα $\Rightarrow w_1, w_2, \dots, w_L$

Λόγω γέγονα των
κεφαλών

Αναπάραση γέγονα.

Dictionary $D = \{ \text{Σύνδεση αντικειμένου} \}$

Μετατροπή γέγονού
(επιτελείται)

Κατασκευή : Επίδειξη αντικειμένου
Κεφαλά οι Μ ποσοτήτες
των έχοντων αριθμητικής

$$D = \{ w_1, w_2, \dots, w_M \}$$

$$w_1 = e_1, w_2 = e_2, \dots, w_M = e_M$$

e_1, \dots, e_M μοναδική διαίρεση $\in \mathbb{R}^M$

κάθε ηίγη του κεφαλού να δημιουργείται στο D

Αποτελείται από ένα διάνυσμα e_j

κέφαλο L ηίγειν

$$\begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & \dots & M \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ L \end{matrix} & \left[\begin{matrix} 1 & 0 & & & & \\ 0 & 1 & & & & \\ 0 & & \ddots & & & \\ \vdots & & & \ddots & & \\ 1 & 0 & & & & \end{matrix} \right] \end{matrix} \begin{matrix} \leftarrow W_1 \\ ; \\ ; \\ ; \\ \leftarrow W_L \end{matrix}$$

$$\text{Κεφαλό} \implies X_1, \dots, X_L = \underline{\underline{X}}$$

$$\left(\begin{matrix} \uparrow & \dots & \uparrow \\ W_1 & \dots & W_L \end{matrix} \right)$$

Τευκότερη Επίπεδη

Ακαδημαϊκά ηίγειν \Leftarrow οχι αντί μικρώτων

Εργαζομένη λύπης ή χρονοδιέρεις

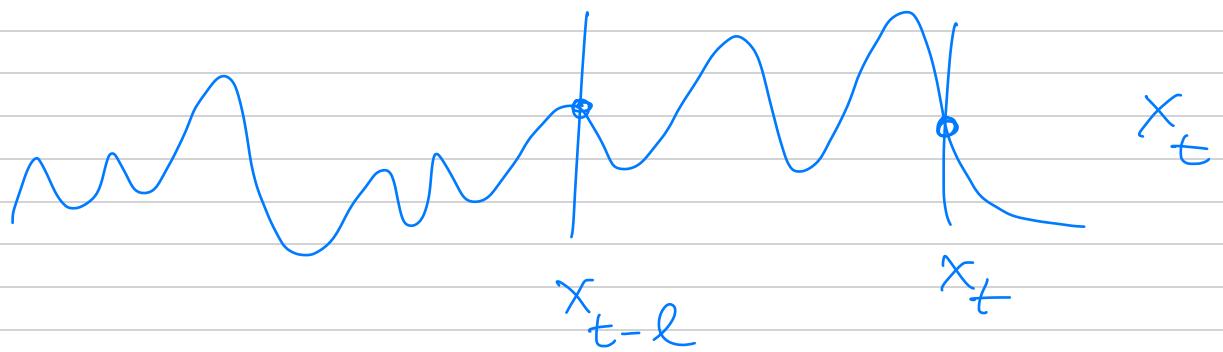
$\{x_1, x_2, \dots\}$ ακαδημαϊκά ηίγειν

μεταβλητής x_t

t : χρόνος

Αυτόνομη διέρευση

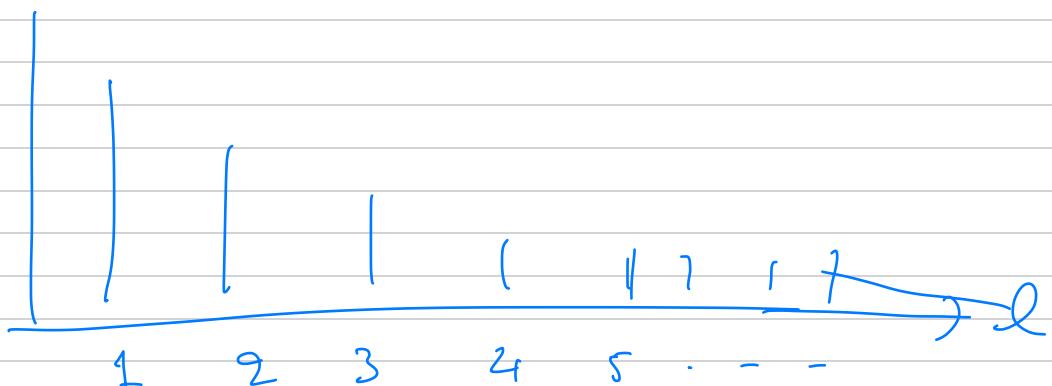
$$r_{t,l} = f(x_t, x_{t-l})$$



Quando $r_{t,l}$ é constante \Rightarrow estacionário

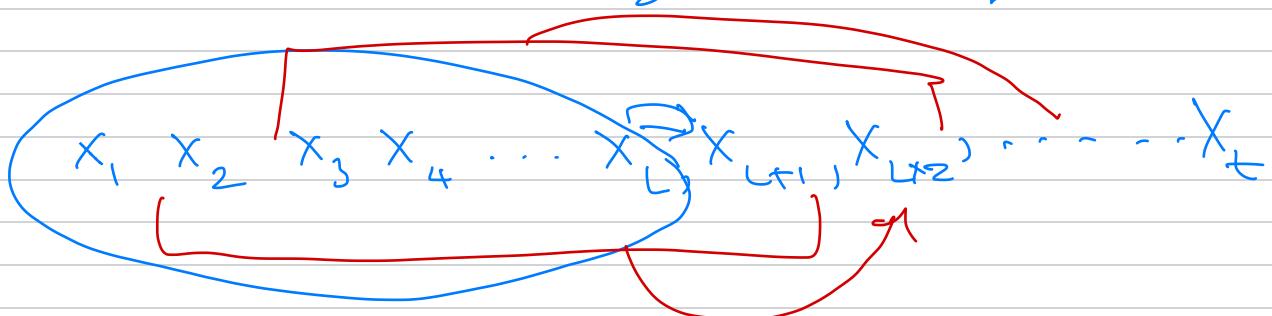
r_l : variação auto-correlativa (autocorrelation function)

Envia-se r_l diversa de zero \Leftrightarrow l.



Autoregressivo (AR) model raízes L

$$x_t = \beta_0 + \beta_1 x_{t-1} + \beta_2 x_{t-2} + \dots + \beta_L x_{t-L}$$

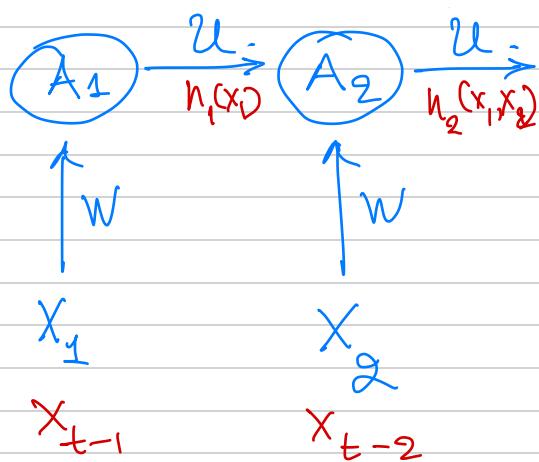
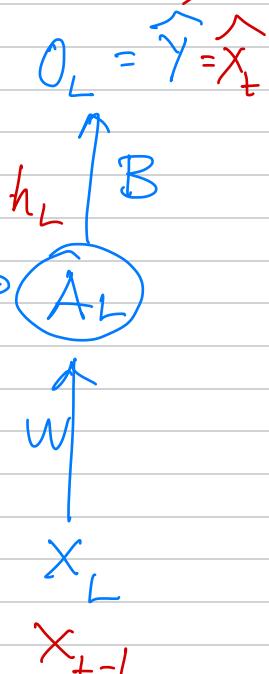


Recurrent Neural Network

{ "neural network
per autocorrelations" }

Αναδρομική

$$\hat{x}_t = D \cdot h_L$$



$$h_1 = g(W^T \cdot X_1)$$

$$h_2 = g\left(u^T \cdot h_1 + W^T \cdot X_2\right)$$

$$h_k = g\left(u^T \cdot h_{k-1} + W^T \cdot X_k\right)$$

αναδρομή (recurrence)

σχέση

Εφαρμογή : Προβλέψη στοιχ. ουσιαστών

Dataset. $X_t = \begin{pmatrix} v_t \\ r_t \\ z_t \end{pmatrix}$, $v_t = \log(\text{trading volume})$
 $r_t = \log(\text{DowJones return})$
 $z_t = \log(\text{volatility})$

Trading Volume : στοιχ. ουσιαστών (average number)

DowJones return (απόδοση)

Sow ferom zuui S_t ziv nüapa t .

% Anroðan óxelraði þe zew nreorðum : $\frac{S_t - S_{t-1}}{S_{t-1}} = R_t$

$$R_t = \frac{S_t}{S_{t-1}} - 1 \Rightarrow \left(\frac{S_t}{S_{t-1}} \right) = (R_t + 1) = W_t \geq 0$$

$$r_t = \log(W_t) = \log\left(\frac{S_t}{S_{t-1}}\right) = \log(S_t) - \log(S_{t-1})$$

arribus und. $B(t)$ kiven Brown

$$W_t = e^{B(t)} \Rightarrow \text{Geometric Brownian motion}$$

$$B(t) \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2 t)$$

volatility

