Data Analytics και Ευφυή Συστήματα Πρόβλεψης Δεδομένων σε Χρονοσειρά

Εφαρμογή στον Εναρμονισμένο Δείκτη Τιμών Καταναλωτή

13ο Φοιτητικό Συνέδριο Διοικητικής Επιστήμης και Τεχνολογίας 12 Μαΐου 2016

OUTLINE



Εναρμονισμένος Δείκτης Τιμών Καταναλωτή & Data Analytics Χρονοσειρών • Περί Εναρμονισμένου Δείκτη Τιμών Καταναλωτή • Αυτοσυσχέτιση και Αυτοπαλινδρόμηση • Data Analytics Χρονοσειρών • Contribution



Αλγόριθμοι Τεχνικών Προβλέψεων

- NNETAR -Τεχνητά Νευρωνικά Δίκτυα Αυτοπαλινδρόμισης (NNAR)
- auto.arima Μοντέλα ARIMA



Αποτελέσματα

- Charts & Analysis
- Infographic Αποτελεσμάτων

Περί Εναρμονισμένου Δείκτη Τιμών Καταναλωτή

- Έχει ως σκοπό να παρέχει συγκρίσιμα στοιχεία για την εκτίμηση του κριτηρίου σύγκλισης της σταθερότητας των τιμών στο πλαίσιο των υποχρεώσεων των χωρών της Ε.Ε.
- Υπολογίζεται βάσει των καταναλωτικών δαπανών, που πραγματοποιούνται στην οικονομική επικράτεια κάθε κράτους.

Συγκεκριμένα συμπεριλαμβάνονται

- 1. οι δαπάνες των ιδιωτικών νοικοκυριών
- 2. οι δαπάνες των ατόμων που διαμένουν σε ίδρυμα

*Εξαιρούνται οι δαπάνες των μόνιμων κατοίκων, όταν βρίσκονται στο εξωτερικό

Αυτοσυσχέτιση και Αυτοπαλινδρόμηση

Αυτοσυσχέτιση ονομάζεται η ιδιότητα των παρατηρήσεων μιας χρονοσειράς να εξαρτώνται από τις προηγούμενές τους.

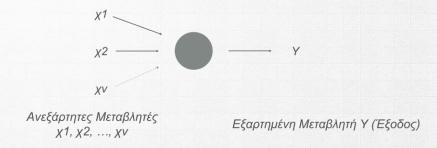
Για την ανάλυση αυτοσυσχετιζόμενων χρονοσειρών χρησιμοποιούνται οι τιμές υστέρησης (lag values).

Προκύπτουν με μετατόπιση των τιμών της χρονοσειράς κατά ένα αριθμό θέσεων προς τα εμπρός.

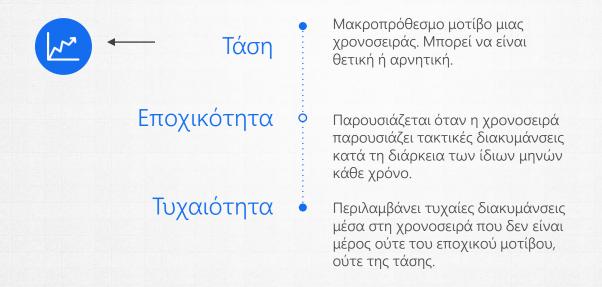
Αυτοσυσχέτιση και Αυτοπαλινδρόμηση

Στις περιπτώσεις που κάποιος (ή κάποιοι) συντελεστής αυτοσυσχέτισης είναι σημαντικός μπορεί να χρησιμοποιηθεί ένα μοντέλο αυτοπαλινδρόμησης.

Τα μοντέλα αυτά στηρίζονται σε μια εξίσωση παλινδρόμησης με ανεξάρτητες μεταβλητές, τις τιμές υστέρησης.



Data Analytics Χρονοσειρών



Data Analytics Χρονοσειρών

Κατάλοιπα (Residuals)

Τα κατάλοιπα από ένα μοντέλο παλινδρόμησης υπολογίζονται ως η διαφορά μεταξύ των πραγματικών και των προσαρμοσμένων στο μοντέλο παρατηρήσεων.

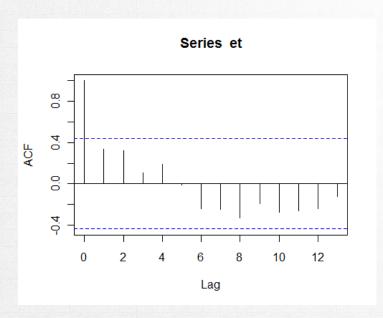
Κάθε κατάλοιπο είναι η μη προβλέψιμη συνιστώσα της αντίστοιχης παρατήρησης.

Είναι της μορφής...

$$e_i = y_i - \hat{y}_i$$

Data Analytics Χρονοσειρών

Κατάλοιπα (Residuals)



Τα κατάλοιπα παρουσιάζουν πιο χρήσιμες πληροφορίες μέσα από την Συνάρτηση Αυτοσυσχέτισης (ACF).

Εκεί θα αναδειχθεί εάν υπάρχει αυτοσυσχέτιση καταλοίπων υποδεικνύοντας ότι υπάρχουν δεδομένα τα οποία δεν έχουν ληφθεί υπόψιν για τη δημιουργία του μοντέλου.

Data Analytics Χρονοσειρών

Κατάλοιπα (Residuals)

2 στατιστικοί ελέγχοι καταλοίπων

Box-Ljung Q Statistic

Ο στατιστικός έλεγχος Ljung-Box, (ή τροποποιημένος έλεγχος Box-Pierce) είναι η συνάρτηση των συσσωρευμένων αυτοσυσχετίσεων rj σε οποιοδήποτε σημείο τιμής υστέρησης m. Συναρτήσει του m, εκφράζεται ως:

$$Q(m) = n(n+2) \sum_{j=1}^{m} \frac{r_j^2}{n-j}$$

n = ο αριθμός σημείων δεδομένων που μπορεί να χρησιμοποιηθεί έπειτα από διαδικασίες διαφόρισης

Durbin-Watson Statistic

Ο στατιστικός έλεγχος Durbin Watson είναι ένας αριθμός που δοκιμάζει εάν υπάρχει αυτοσυσχέτιση στα κατάλοιπα από την ανάλυση παλινδρόμησης. Εκφράζεται ως:

$$d = \frac{\sum_{t=2}^{T} (e_t - e_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^{T} e_t^2}$$

 $e_t = το κατάλοιπο της χρονικής στιγμής t$ T = ο αριθμός των παρατηρήσεων

Contribution

Στόχος μας είναι να

- προσφέρουμε μια αναφορά για το ποια είναι τα σημεία αναφοράς της ανάλυσης δεδομένων χρονοσειρών
- παρουσιάσουμε μια σύγκριση της αποτελεσματικότητας των επιλεγμένων μοντέλων πρόβλεψης χρονοσειρών με τη χρήση δεικτών σφαλμάτων

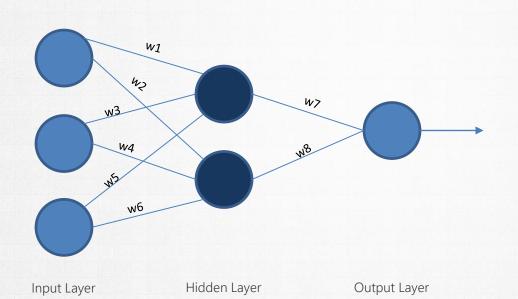
auto.arima - Μοντέλα ARIMA

- Επιστρέφει το καλύτερο δυνατό μοντέλο σύμφωνα με την τιμή ενός από τα κριτήρια ΑΙC, ή ΒΙC.
- Η λειτουργία του εμπεριέχει μια αναζήτηση σε όλα τα δυνατά μοντέλα μέσα στα όρια των μέγιστων τιμών των κριτηρίων.

 Ένα από τα μεγαλύτερα πλεονεκτήματα του αλγορίθμου είναι ο χρόνος εξαγωγής ενός ολοκληρωμένου μοντέλου.

Τεχνικές Προβλέψεων

NNETAR - Τεχνητά Νευρωνικά Δίκτυα Αυτοπαλινδρόμησης (NNAR)



Το μοντέλο NNAR ακολουθεί τα πρότυπα ενός δικτύου Feed Forward

Δείκτες Σφαλμάτων

01 RMSE: Root Mean Squared Error Μέσο Τετραγωνικό Σφάλμα

$$RMSE = \sqrt{mean(e_i^2)}$$

$$ei = Πραγματική Τιμή - Προβλεπόμενη Τιμή $(y_i - \hat{y}_i)$$$

MAPE: Mean Absolute Percentage Error Μέσο Απόλυτο Ποσοστιαίο Σφάλμα

$$MAPE = mean(|p_i|)$$

Ποσοστιαίο σφάλμα πρόβλεψης: $p_i = 100e_i/y_i$

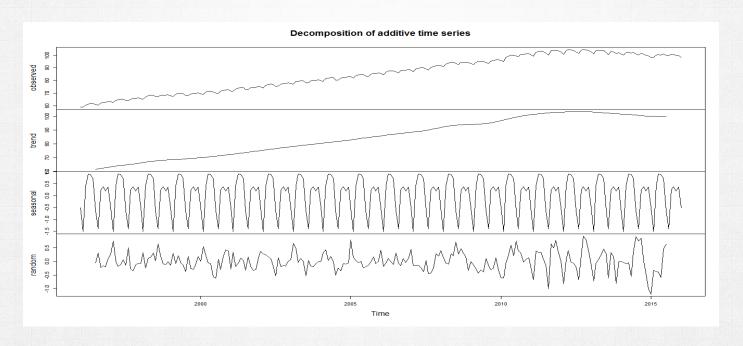
$$MASE = mean(|q_j|)$$

Κανονικοποιημένο σφάλμα:

$$q_{j} = \frac{e_{j}}{\frac{1}{T - m} \sum_{t=m+1}^{T} |y_{t} - y_{t-m}|}$$

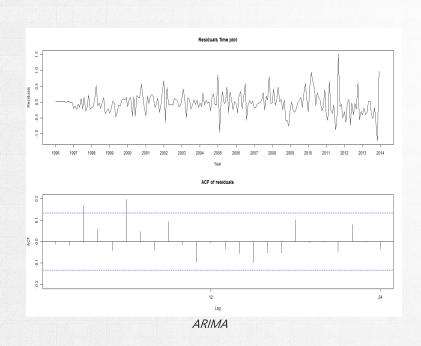
CHARTS & ANALYSIS

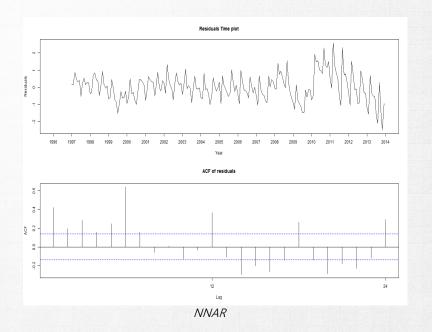
Ανάλυση Χρονοσειράς



CHARTS & ANALYSIS

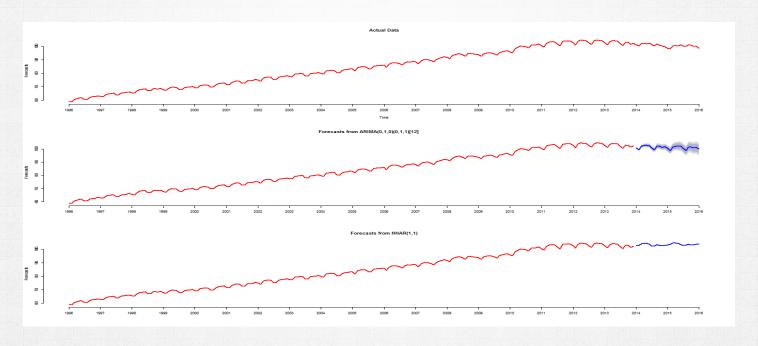
Σύγκριση καταλοίπων και διαγραμμάτων ΑCF





CHARTS & ANALYSIS

Σύγκριση Πρόβλεψης ARIMA, NNAR με τις πραγματικές παρατηρήσεις



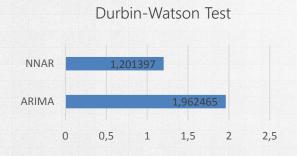


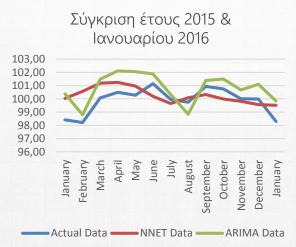






Β Γων καταλοίπων, του μοντέλου NNAR, παρουσιάζουν συσχέτιση με p-value < 0,00022 ακόμα και μετά από διόρθωση σφαλμάτων





Ευχαριστούμε για το χρόνο σας