

Τετάρτη 24/10/21

Θεώρημα Glivenko - Cantelli :

Η εμπειρική α.σ.κ συγκλίνει σχεδόν βέβαια στην $F(x)$, δηλαδή,

$$\sup_{x \in \mathbb{R}} |\hat{F}_n(x) - F(x)| \xrightarrow{a.s.} 0$$

Η σχεδόν βέβαιη σύγκλιση για την $\hat{F}_n(x)$ σημαίνει ότι

$$P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{x \in \mathbb{R}} |\hat{F}_n(x) - F(x)| = 0\right) = 1$$

Από τον ισχυρό νόμο των μεγάλων αριθμών: έχουμε ότι για οποιαδήποτε (αλλά σταθερό) $\epsilon \in \mathbb{R}$, $P(\lim_{n \rightarrow \infty} \hat{F}(X) = F(X)) = 1$.

Στην ουσία το supremum της διαφοράς μεταξύ της εμπειρικής α.σ.κ και της $F(X)$ στην εκτίμηση του Θεωρήματος είναι το μέγιστο των διαφορών $|\hat{F}(X_i) - F(X_i)|$ για πεπεσμένο αριθμό $i=1, \dots, m$.

Εφόσον η F είναι συνεχής μπορούμε να βρούμε m οντίκα τιμές $-\infty < x_0 < x_1 < \dots < x_{m-1} < +\infty$ και $F(x_j) - F(x_{j-1}) \leq \epsilon$, $j \in \{1, \dots, m\}$ για δεδομένο $\epsilon > 0$.

Έστω οποιαδήποτε σημείο $x \in \mathbb{R}$. Υπάρχει $j \in \{1, \dots, m\}$ τέτοιο $x_{j-1} \leq x \leq x_j$.

Εφόσον η Α.σ.κ είναι i μν οβιανού έχουμε ότι

$$\begin{aligned} \hat{F}(x) - F(x) &\leq \hat{F}(x_j) - F(x_j) = (\hat{F}(x_j) - F(x_j)) + F(x_j) - F(x_{j-1}) \\ &\leq (\hat{F}(x_j) - F(x_j)) + \epsilon \leq \max_{j \in \{1, \dots, m\}} |\hat{F}(x_j) - F(x_j)| + \epsilon. \end{aligned}$$

Ομοίως έχουμε

$$\begin{aligned} \hat{F}(x) - F(x) &\geq \hat{F}(x_{j-1}) - F(x_j) = (\hat{F}(x_{j-1}) - F(x_{j-1})) + (F(x_{j-1}) - F(x_j)) \\ &\leq (\hat{F}(x_{j-1}) - F(x_{j-1})) - \epsilon \geq -\max_{j \in \{1, \dots, m\}} |\hat{F}(x_{j-1}) - F(x_{j-1})| - \epsilon. \end{aligned}$$

Zusammenfassung des 2. Approximationsausschusses

$$\sup |\hat{F}(x) - F(x)| \leq \epsilon + \max_{j \in \{1, \dots, m\}} |\hat{F}(x_j) - F(x_j)|. \quad (2)$$

$$\textcircled{*} \textcircled{B} \hat{F}(x_j) - F(x_j) = \hat{F}(x_j) - F(x_j) + F(x_{j-1}) - F(x_{j-1})$$

$$x_{j-1} < x_j \Rightarrow F(x_{j-1}) < F(x_j)$$

$$\text{Apo } \hat{F}(x_j) - F(x_j) \leq \hat{F}(x_j) - F(x_j) + F(x_j) - F(x_{j-1}).$$

Η συνέχεια της συνάρτησης βασίζεται στην εγγύτητα του κορυφαίου
πόρου των μεγάλων αριθμών.

$$\text{Έστω } A_j = \left\{ \lim_{n \rightarrow \infty} |F^n(x_j) - F(x_j)| \neq 0 \right\}$$

Ξέρουμε ήδη ότι $P(A_j) = 0$ Έστω

$$A = \lim_{n \rightarrow \infty} \max_{j \in \{1, \dots, m\}} |F^n(x_j) - F(x_j)| \neq 0 \}$$

$$\text{Παρατηρούμε ότι } A = \bigcup_{j=1}^m A_j = A$$

$$P(A) = P\left(\bigcup_{j=1}^m A_j\right) \leq \sum_{j=1}^m P(A_j) = 0$$

$$\text{Άρα } \max_{j \in \{1, \dots, m\}} |F^n(x_j) - F(x_j)| \xrightarrow{a.s.} 0 \quad (3)$$

Αντικαθιστώντας την (3) στην (2) παίρνουμε ότι

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \sup_{x \in \mathbb{D}} |F^n(x) - F(x)| < \varepsilon$$

ou $\varepsilon > 0$ ισοκύβηται το ζητούμενο

Εκτίμηση της ισοκύβητης και α.σ.κ στην \mathbb{D} .

Πιο το δείγμα μεγεθύνεται τόσο πιο καλά εκτίμηση έχουμε.