

1. Ας υποθέσουμε ότι η ΤΜ  $Y$  είναι πάντα  $\leq B$ . Δείξτε ότι αν  $a < B$  ισχύει

$$\mathbb{P}[Y \leq a] \leq \frac{\mathbb{E}[B - Y]}{B - a}.$$

**Λύση:** Από την υπόθεση έχουμε  $B - Y \geq 0$ , άρα μπορούμε να εφαρμόσουμε την ανισότητα Markov για την ΤΜ  $B - Y$ . Έχουμε

$$\mathbb{P}[Y \leq a] = \mathbb{P}[B - Y \geq B - a] \leq \frac{\mathbb{E}[B - Y]}{B - a}.$$

2. Η ΤΜ  $X$  ακολουθεί την ομοιόμορφη κατανομή στο διάστημα  $[0, 10]$ . Υπολογίστε τη μέση τιμή και τη διασπορά της καθώς και την πιθανότητα  $\mathbb{P}[X \geq 8]$ . Έπειτα βρείτε τα άνω φράγματα για αυτή την πιθανότητα που προκύπτουν από τις ανισότητες Markov και Chebyshev.

**Λύση:** Λόγω συμμετρίας η μέση τιμή είναι ακριβώς 5. Έχουμε επίσης

$$\mathbb{E}[X^2] = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_X(x) dx = \int_0^{10} \frac{1}{10} x^2 dx = \frac{1}{10} \left. \frac{x^3}{3} \right|_0^{10} = \frac{1}{10} \frac{10^3}{3} = \frac{100}{3},$$

άρα

$$\sigma^2(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 = \frac{100}{3} - 25 = \frac{25}{3}.$$

Επίσης

$$\mathbb{P}[X \geq 8] = \int_8^{10} f_X(x) dx = \frac{1}{10} \cdot 2 = \frac{1}{5}.$$

Από την ανισότητα Markov έχουμε

$$\mathbb{P}[X \geq 8] \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{8} = \frac{5}{8} = 0.625,$$

ενώ από την ανισότητα Chebyshev έχουμε (το  $1/2$  λόγω της συμμετρίας της κατανομής γύρω από το 5)

$$\mathbb{P}[X \geq 8] = \frac{1}{2} \mathbb{P}[|X - 5| \geq 3] \leq \frac{1}{2} \frac{\sigma^2(X)}{9} = \frac{25}{54} = 0.4629.$$

3. Η ΤΜ  $X$  ακολουθεί εκθετική κατανομή με παράμετρο 1, δηλ.  $f_X(t) = \mathbb{1}(t \geq 0) e^{-t}$ . Υπολογίστε τη μέση τιμή και τη διασπορά της καθώς και την πιθανότητα  $\mathbb{P}[X \geq 3]$ . Έπειτα βρείτε τα άνω φράγματα για αυτή την πιθανότητα που προκύπτουν από τις ανισότητες Markov και Chebyshev.

**Λύση:** Έχουμε (με ολοκλήρωση κατά μέρη)

$$\mathbb{E}[X] = \int_0^{\infty} t e^{-t} dt = \int_0^{\infty} t(-e^{-t})' dt = -te^{-t} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-t} dt = 0 - \int_0^{\infty} (e^{-t})' dt = 1,$$

και

$$\mathbb{E}[X^2] = \int_0^{\infty} t^2 e^{-t} dt = \int_0^{\infty} t^2(-e^{-t})' dt = -t^2 e^{-t} \Big|_0^{\infty} + 2 \int_0^{\infty} t e^{-t} dt = 0 + 2 = 2,$$

άρα  $\sigma^2(X) = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 = 2 - 1^2 = 1$ .

Έχουμε επίσης

$$\mathbb{P}[X \geq 3] = \int_3^{\infty} e^{-t} dt = -e^{-t} \Big|_3^{\infty} = e^{-3} = 0.049787.$$

Από την ανισότητα Markov παίρνουμε

$$\mathbb{P}[X \geq 3] \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{3} = \frac{1}{3} = 0.3333,$$

και από την ανισότητα Chebyshev έχουμε (λαμβάνοντας υπόψιν ότι πάντα  $X \geq 0$ )

$$\mathbb{P}[X \geq 3] = \mathbb{P}[|X - \mathbb{E}[X]| \geq 2] \leq \frac{\sigma^2(X)}{4} = \frac{1}{4} = 0.25.$$

4. Η ΤΜ  $X$  ακολουθεί τη διωνυμική κατανομή  $B(n, p)$ . Αν  $p < \alpha < 1$  βρείτε ένα άνω φράγμα, με την ανισότητα Markov, για την  $\mathbb{P}[X \geq \alpha n]$  και υπολογίστε το για  $p = 1/2$  και  $\alpha = 3/4$ .

**Λύση:** Έχουμε  $\mathbb{E}[X] = pn$  άρα εφαρμόζοντας την ανισότητα του Markov παίρνουμε (για  $p = 1/2$  και  $\alpha = 3/4$ )

$$\mathbb{P}[X \geq \alpha n] = \mathbb{P}\left[X \geq \frac{\alpha}{p}pn\right] \leq \frac{p}{\alpha} = \frac{1/2}{3/4} = \frac{2}{3}.$$

5. Επαναλάβετε το Πρόβλημα 4 αλλά τώρα χρησιμοποιείτε την ανισότητα Chebyshev.

**Λύση:** Για  $p = 1/2$  η κατανομή της  $X$  είναι συμμετρική γύρω από την μέση τιμή της  $n/2$  άρα

$$\mathbb{P}\left[X \leq \frac{3}{4}n\right] = \frac{1}{2}\mathbb{P}\left[|X - \mathbb{E}[X]| \geq \left(\frac{3}{4} - \frac{1}{2}\right)n\right] = \frac{1}{2}\mathbb{P}\left[|X - \mathbb{E}[X]| \geq \frac{1}{4}n\right] \leq \frac{\sigma^2(X)}{n^2/16},$$

Αλλά  $\sigma^2(X) = np(1-p) = n/4$  άρα το άνω φράγμα που παίρνουμε τώρα είναι  $4/n$ .

6. Έστω  $k$  φυσικός αριθμός και υποθέστε ότι υπάρχει η μέση τιμή  $M = \mathbb{E}[|X - \mu|^k]$  για την ΤΜ  $X$  με μέση τιμή  $\mu = \mathbb{E}[X]$ . Χρησιμοποιώντας την ανισότητα Markov δείξτε ότι

$$\mathbb{P}[|X - \mu| \geq \lambda] \leq \frac{M}{\lambda^k},$$

για  $\lambda > 0$ .

**Λύση:**

$$\mathbb{P}[|X - \mu| \geq \lambda] = \mathbb{P}[|X - \mu|^k \geq \lambda^k] \leq \frac{\mathbb{E}[|X - \mu|^k]}{\lambda^k} = \frac{M}{\lambda^k}.$$

7. Έστω  $X$  μια ΤΜ με  $\mathbb{E}[X] = \mu$  και  $\sigma^2(X) = \sigma^2$  και ας είναι  $a > 0$ . Δείξτε τις ανισότητες

$$\mathbb{P}[X \geq \mu + a] \leq \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + a^2}, \quad \mathbb{P}[X \leq \mu - a] \leq \frac{\sigma^2}{\sigma^2 + a^2}.$$



Ορίστε την ΤΜ  $Y = X - \mu$  που έχει μέση τιμή 0 και  $\sigma^2(Y) = \sigma^2$ . Αν  $t$  είναι μια πραγματική παράμετρος,  $t > -a$ , βρείτε άνω φράγμα για την πιθανότητα

$$\mathbb{P}[Y \geq a] = \mathbb{P}[Y + t \geq a + t] = \mathbb{P}\left[\frac{Y + t}{a + t} \geq 1\right]$$

χρησιμοποιώντας την ανισότητα του Markov. Το φράγμα αυτό ισχύει για κάθε  $t$  οπότε αυτό που απομένει να γίνει είναι να επιλέξετε εκείνο το  $t$  που δίνει το μικρότερο άνω φράγμα.

**Λύση:** Ακολουθούμε την υπόθεση αλλά τετραγωνίζουμε και στο τέλος ώστε να εκμεταλλευτούμε την πληροφορία που έχουμε για τη διασπορά. Έτσι έχουμε (προσέξτε ότι  $a + t > 0$ )

$$\mathbb{P}[Y \geq a] = \mathbb{P}[Y + t \geq a + t] = \mathbb{P}\left[\frac{Y + t}{a + t} \geq 1\right] = \mathbb{P}\left[\frac{(Y + t)^2}{(a + t)^2} \geq 1\right] \leq \mathbb{E}\left[\frac{(Y + t)^2}{(a + t)^2}\right] = \frac{\sigma^2 + t^2}{(a + t)^2}.$$

Η ανισότητα που έχουμε αποδείξει

$$\mathbb{P}[Y \geq a] \leq \frac{\sigma^2 + t^2}{(a + t)^2}$$

ισχύει για οποιοδήποτε  $t > -a$ , άρα επιλέγουμε εκείνο το  $t$  που ελαχιστοποιεί το δεξί μέλος, που είναι το  $t = \sigma^2/a$  οπότε παίρνουμε ως δεξί μέλος την ποσότητα

$$\frac{\sigma^2}{\sigma^2 + a^2},$$

που είναι η επιθυμητή. Η άλλη ανισότητα αποδεικνύεται ομοίως ή εφαρμόζοντας την προηγούμενη για την ΤΜ  $-X$  στη θέση της  $X$ .

8. Αν  $X$  είναι μια πραγματική ΤΜ η ροπογεννήτρια συνάρτηση της  $X$  είναι η συνάρτηση

$$M_X(t) = \mathbb{E}[e^{tX}], \quad \text{για τα } t \in \mathbb{R} \text{ για τα οποία υπάρχει η μέση τιμή.}$$

(1) Παρατηρείστε ότι αν η  $X$  είναι φραγμένη (ικανοποιεί δηλ.  $|X| \leq B$  για κάποιο  $B > 0$ ) τότε η  $M_X(t)$  ορίζεται για όλα τα  $X$ . Μπορείτε να υποθέσετε γνωστό ότι η μέση τιμή μιας φραγμένης ΤΜ υπάρχει.

- (2) Υπολογίστε τη ροπογεννήτρια συνάρτησης μιας ΤΜ  $X$  που ακολουθεί κατανομή Bernoulli με παράμετρο  $p$  (αυτό σημαίνει ότι  $X = 1$  με πιθανότητα  $p$  και  $X = 0$  με πιθανότητα  $1 - p$ ). Το ίδιο για μια ΤΜ που ακολουθεί διωνυμική κατανομή με παραμέτρους  $n, p$ .
- (3) Υποθέστε ότι η ΤΜ  $X$  είναι τέτοια ώστε η ροπογεννήτριά της να υπάρχει για όλα τα  $t \in \mathbb{R}$ . Χρησιμοποιώντας τον τύπο  $e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$  που συγκλίνει για όλα τα  $x \in \mathbb{R}$ , και υποθέτοντας ότι η γραμμικότητα της μέσης τιμής ισχύει και για άπειρες σειρές (σε αυτή την περίπτωση ισχύει) όπως επίσης και ότι μπορείτε να παραγωγίσετε μια δυναμοσειρά κατά όρους δείξτε ότι
- $$M_X(0) = 1, M'_X(0) = \mathbb{E}[X], M''_X(0) = \mathbb{E}[X^2], \dots$$
- (4) Αν  $S = X_1 + \dots + X_n$  και οι  $X_1, \dots, X_n$  είναι ανεξάρτητες δείξτε ότι
- $$M_S(t) = M_{X_1}(t)M_{X_2}(t) \cdots M_{X_n}(t).$$
- Χρησιμοποιείστε αυτό για να υπολογίσετε ξανά τη ροπογεννήτρια της διωνυμικής κατανομής μέσω της ροπογεννήτριας της κατανομής Bernoulli.

**Λύση:**

- (1) Αν  $|X| \leq B$  για κάποιο  $B > 0$  έχουμε  $|e^{tX}| \leq e^{|t|B}$  άρα η μέση τιμή της  $e^{tX}$  υπάρχει αφού η ΤΜ είναι φραγμένη.
- (2) Αν  $X$  είναι Bernoulli με παράμετρο  $p$ , παίρνει δηλ. την τιμή 1 με πιθανότητα  $p$  και την τιμή 0 με πιθανότητα  $1 - p$  τότε

$$M_X(t) = \mathbb{E}[e^{tX}] = \mathbb{P}[X = 0] \cdot e^{t \cdot 0} + \mathbb{P}[X = 1] \cdot e^{t \cdot 1} = 1 - p + pe^t,$$

ενώ αν η  $Y$  ακολουθεί τη διωνυμική  $B(n, p)$  τότε (χρησιμοποιώντας το διωνυμικό θεώρημα)

$$M_Y(t) = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} e^{tk} = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (pe^t)^k (1-p)^{n-k} = (1-p + pe^t)^n.$$

- (3) Προφανώς ισχύει

$$M_X(0) = \mathbb{E}[e^{0 \cdot X}] = \mathbb{E}[1] = 1.$$

Επίσης

$$M_X(t) = \mathbb{E}[e^{tX}] = \mathbb{E}\left[\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} X^n t^n\right] = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} \mathbb{E}[X^n] t^n,$$

και παραγωγίζοντας παίρνουμε

$$M'_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} \mathbb{E}[X^n] n t^{n-1} = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{(n-1)!} \mathbb{E}[X^n] t^{n-1} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \mathbb{E}[X^{k+1}] t^k$$

όπου κάναμε την αλλαγή μεταβλητής  $k = n - 1$ . Θέτοντας  $t = 0$  μένει μόνο ο πρώτος όρος ( $k = 0$ ) και παίρνουμε  $M'_X(0) = \mathbb{E}[X]$ . Οι ανώτερες δυνάμεις βγαίνουν με όμοιο τρόπο.

- (4) Αφού οι  $X_j$  είναι ανεξάρτητες τότε και οι  $e^{tX_j}$  είναι ανεξάρτητες άρα

$$M_S(t) = \mathbb{E}[e^{tS}] = \mathbb{E}[e^{tX_1} e^{tX_2} \dots e^{tX_n}] = \mathbb{E}[e^{tX_1}] \mathbb{E}[e^{tX_2}] \dots \mathbb{E}[e^{tX_n}] = M_{X_1}(t) \cdots M_{X_n}(t).$$

Αν οι  $X_1, \dots, X_n$  είναι ανεξάρτητες Bernoulli με παράμετρο  $p$  τότε γνωρίζουμε ότι το άθροισμά τους  $S = X_1 + \dots + X_n$  είναι διωνυμική  $B(n, p)$ , οπότε

$$M_S(t) = M_{X_1}(t) \cdots M_{X_n}(t) = (M_{X_1}(t))^n = (1 - p + pe^t)^n$$

και ξαναβρήκαμε τον τύπο για τη ροπογεννήτρια της διωνυμικής χρησιμοποιώντας τον τύπο για τη ροπογεννήτρια της Bernoulli.