
Ροπογεννήτρια

Ορισμός 0.0.5. Έστω X τυχαία μεταβλητή. **Ροπογεννήτρια** (moment-generating function (mgf)) της X καλείται η συνάρτηση

$$M_X : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \quad \mu\epsilon \quad M_X(t) = E[e^{tx}],$$

για όλα εκείνα τα t για τα οποία $E[e^{tx}] < +\infty$.

► Στην περίπτωση που η X είναι συνεχής τυχαία μεταβλητή, η ροπογεννήτρια είναι η

$$M_X(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f_X(x) dx$$

ενώ αν είναι διακριτή με πεδίο ορισμού το $\{x_k : k \in \mathbb{N}\}$,

$$M_X(t) = \sum_{k=1}^{\infty} e^{tx_k} f_X(x_k).$$

Παραδείγματα 0.0.1.

[1] Έστω $X \sim B(n, p) \Rightarrow f_X(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}$, $x = 0, 1, 2, \dots, n$.

Έχουμε:

$$\begin{aligned} M_X(t) &= E[e^{tx}] = \sum_{x=0}^n e^{tx} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \\ &= \sum_{x=0}^n \binom{n}{x} (e^t p)^x (1-p)^{n-x} \\ &\stackrel{\text{Newton}}{=} [e^t p + (1-p)]^n. \end{aligned}$$

[2] Έστω $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ ($\lambda > 0$) $\Rightarrow f_X(x) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!}$, $x = 0, 1, 2, \dots$.

Έχουμε:

$$\begin{aligned} M_X(t) &= E[e^{tx}] = \sum_{x=0}^{\infty} e^{tx} \frac{\lambda^x e^{-\lambda}}{x!} \\ &= e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^t)^x}{x!} \\ &= e^{-\lambda} e^{\lambda e^t} = e^{\lambda(e^t - 1)}, \end{aligned}$$

όπου χρησιμοποιήσαμε το ανάπτυγμα κατά Maclaurin της $y = e^x$: $e^x = \sum_{x=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$.

[3] Έστω $X \sim \text{Exp}(\theta)$ ($\theta > 0$) $\Rightarrow f_X(x) = \theta e^{-\theta x} \chi_{[0, +\infty)}(x)$.

Έχουμε:

$$\begin{aligned} M_X(t) &= E[e^{tx}] = \int_0^{\infty} e^{tx} \theta e^{-\theta x} dx \\ &= \theta \int_0^{\infty} e^{(t-\theta)x} dx. \end{aligned}$$

Αν $t = \theta$, τότε το ανωτέρω ολοκλήρωμα αποκλίνει.

Αν $t \neq \theta$, τότε

$$\theta \int_0^{\infty} e^{(t-\theta)x} dx = \frac{\theta}{t-\theta} \left[e^{(t-\theta)x} \right]_0^{\infty}.$$

Αν $t > \theta \Rightarrow t - \theta > 0$, τότε $\lim_{x \rightarrow +\infty} e^{(t-\theta)x} = +\infty$ και άρα το ανωτέρω ολοκλήρωμα αποκλίνει, ενώ αν $t < \theta \Rightarrow t - \theta < 0$, τότε $\lim_{x \rightarrow +\infty} e^{(t-\theta)x} = 0$ και άρα το πιο πάνω ολοκλήρωμα ισούται

$$\text{με } -\frac{\theta}{t-\theta} = \frac{\theta}{\theta-t}.$$

Συνεπώς,

$$M_X(t) = \frac{\theta}{\theta-t} = \frac{1}{1-\frac{t}{\theta}}, \quad \frac{t}{\theta} < 1 \Leftrightarrow t < \theta.$$

[4] Έστω $Z \sim N(0, 1) \Rightarrow f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2} \chi_{\mathbb{R}}(z)$.

Έχουμε:

$$\begin{aligned} M_Z(t) &= E[e^{tz}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tz} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2} dz \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(z^2-2tz)} dz \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(z^2-2tz+t^2)} e^{t^2/2} dz \\ &= e^{t^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(z-t)^2} dz \\ &= e^{t^2/2}, \end{aligned}$$

αφού

$$Y \sim N(t, 1) \Rightarrow \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(z-t)^2} dz = 1.$$

■

Το επόμενο Θεώρημα αιτιολογεί την ονομασία της M_X ως ροπογεννήτρια (:γεννήτρια ροπών).

Θεώρημα 0.0.7. Εάν για μια τυχαία μεταβλητή X η ροπογεννήτρια M_X υπάρχει για $|t| \leq \rho$ ($\rho > 0$), τότε:

(i) Οι $E[X^n]$ υπάρχουν για κάθε $n \in \mathbb{N}$.

(ii) Ισχύει

$$M_X(t) = E \left[\sum_{n=0}^{\infty} \frac{(tx)^n}{n!} \right] = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{t^n E[X^n]}{n!}. \quad (17)$$

Επιπλέον, για $|t| \leq \rho$, η $M_X(t)$ έχει παραγώγους για κάθε $n \in \mathbb{N}$ και η σύγκλιση είναι ομοιόμορφη (ως δυναμοσειρά) και

$$\left. \frac{d^n M_X(t)}{dt^n} \right|_{t=0} = E[X^n].$$

Απόδειξη. Έστω ότι η X είναι διακριτή τυχαία μεταβλητή με πεδίο ορισμού το σύνολο $A = \{x_k : k \in \mathbb{N}\}$ και έστω $t \in [-\rho, \rho]$ σταθεροποιημένο. Θεωρούμε την ακολουθία συναρτήσεων $(f_n)_n$ με

$$f_n(x) = \sum_{k=0}^n \frac{(tx)^k}{k!} f(x), \quad x \in A.$$

Η ακολουθία $(f_n)_n$ συγκλίνει κατά σημείο στη συνάρτηση $g(x) = e^{tx} f(x)$: για $x \in A$,

$$\lim_n f_n(x) = \lim_n \sum_{k=0}^n \frac{(tx)^k}{k!} f(x) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(tx)^k}{k!} f(x) = f(x) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(tx)^k}{k!} = e^{tx} f(x).$$

(Χρησιμοποιήσαμε το ανάπτυγμα McLaurin της $h(x) = e^x$)

Επίσης, κάθε f_n είναι φραγμένη από ποσότητα ανεξάρτητη του n : για κάθε $n \in \mathbb{N}$ και για κάθε $x \in A$,

$$\begin{aligned} |f_n(x)| &= \left| \sum_{k=0}^n \frac{(tx)^k}{k!} f(x) \right| \leq \sum_{k=0}^n \frac{|tx|^k}{k!} |f(x)| \\ &\leq \sum_{k=0}^{\infty} \frac{|tx|^k}{k!} |f(x)| = |f(x)| \sum_{k=0}^{\infty} \frac{|tx|^k}{k!} \\ &= |f(x)| e^{|tx|} = |f(x)| e^{t|x|} \\ &\leq |f(x)| e^{\rho|x|}. \end{aligned}$$

Άρα,

$$\begin{aligned} \sum_{k \in \mathbb{N}} |f_n(x_k)| &\leq \sum_{k=0}^{\infty} |f(x_k)| e^{\rho|x_k|} = \sum_{\substack{x_k \in A \\ x_k \leq 0}} |f(x_k)| e^{-\rho x_k} + \sum_{\substack{x_k \in A \\ x_k > 0}} |f(x_k)| e^{\rho x_k} \\ &\leq \sum_{x \in A} |f(x)| e^{-\rho x} + \sum_{x \in A} |f(x)| e^{\rho x} \\ &= M_X(-\rho) + M_X(\rho) < +\infty, \end{aligned}$$

αφού από υπόθεση η ροπογεννήτρια M_X υπάρχει για $|t| \leq \rho$.

Από γνωστό Θεώρημα της Ανάλυσης, η ακολουθία $(f_n)_n$ συγκλίνει ομοιόμορφα στην $g(x) = e^{tx} f(x)$ και άρα

$$\sum_{x \in A} f_n(x) \rightarrow \sum_{x \in A} e^{tx} f(x) = M_X(t).$$

Αλλά

$$\sum_{x \in A} f_n(x) = \sum_{x \in A} \sum_{k=0}^n \frac{t^k}{k!} x^k f(x) = \sum_{k=0}^n \frac{t^k}{k!} \sum_{x \in A} x^k f(x) = \sum_{k=0}^n \frac{t^k}{k!} E[X^k]$$

και το συμπέρασμα έπεται.

Ομοίως η περίπτωση που η X είναι συνεχής τυχαία μεταβλητή. □

Εύρεση των κεντρικών ροπών με τη βοήθεια της ροπογεννήτριας

Το Θεώρημα 0.0.7 μας δίνει τρόπο υπολογισμού των κεντρικών ροπών της τυχαίας μεταβλητής X και αυτό οφείλεται, όπως είδαμε στην απόδειξη του Θεωρήματος, στην ομοιόμορφη σύγκλιση της αντίστοιχης δυναμοσειράς (στο συμπαγές διάστημα $[-\rho, \rho]$):

$$M_X(t) = E[e^{tX}] = \sum_{n=0}^{\infty} E[X^n] \frac{t^n}{n!}.$$

Συνεπώς, η n -οστή κεντρική ροπή $E[X^n]$ της τ.μ. X είναι ο συντελεστής του όρου $\frac{t^n}{n!}$ στην πιο πάνω δυναμοσειρά. Κατ' επέκτασιν, για να βρούμε τις ροπές $E[X^n]$, αναπτύσσουμε την $M_X(t)$ σε δυναμοσειρά:

$$M_X(t) = \sum_{n=0}^{\infty} c_n t^n$$

και εξισώνουμε συντελεστές:

$$c_n = \frac{E[X^n]}{n!} = \frac{M_X^{(n)}(0)}{n!}, \quad n \in \mathbb{N},$$

ισοδύναμα,

$$E[X^n] = M_X^{(n)}(0) = n!c_n, \quad n \in \mathbb{N}.$$

► **Παράδειγμα 0.0.8.**

Έστω $X \sim N(0, \sigma^2)$. Θα υπολογίσουμε τις ροπές $E[X^n]$, $n = 1, 2, \dots$. Έχουμε

$$\begin{aligned} M_X(t) &= e^{t \cdot 0} M_X(\sigma t) = M_X(\sigma t) = e^{\frac{(\sigma t)^2}{2}} = e^{\frac{\sigma^2 t^2}{2}} \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\sigma^2 t^2}{2}\right)^k}{k!} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\sigma^{2k}}{2^k k!} t^{2k} \\ &= 1 + 0t + \frac{\sigma^2}{2 \cdot 1} t^2 + 0t^3 + \frac{\sigma^4}{2^2 \cdot 2!} t^4 + \dots \\ &= E[X]t + \frac{E[X^2]}{2!} t^2 + \frac{E[X^3]}{3!} t^3 + \frac{E[X^4]}{4!} t^4 + \dots, \end{aligned}$$

δηλαδή

$$E[X^n] = \begin{cases} (2k)! \frac{\sigma^{2k}}{2^k k!}, & n = 2k \\ 0, & n = 2k + 1 \end{cases}.$$

■

Η ακόλουθη ιδιότητα της ροπογεννήτριας είναι ιδιαίτερα χρήσιμη στις εφαρμογές:

Πρόταση 0.0.5. Έστω X μια τυχαία μεταβλητή με ροπογεννήτρια $M_X(t)$ και έστω σταθερές a και b . Τότε η ροπογεννήτρια της τυχαίας μεταβλητής $Y = aX + b$ είναι η

$$M_Y(t) = e^{bt} M_X(at). \quad (18)$$

Απόδειξη.

$$M_{aX+b}(t) = E[e^{t(aX+b)}] = e^{tb} E[e^{(ta)x}] = e^{bt} M_X(at).$$

□

Έπεται ότι (αν X τυχαία μεταβλητή) $M_X(0) = 1$ και $M_X'(0) = \left. \frac{dM_X(t)}{dt} \right|_{t=0} = E[X]$.

► **Παράδειγμα 0.0.9.**

Είδαμε ότι αν $Z \sim N(0, 1)$, τότε $M_Z(t) = e^{t^2/2}$. Άρα, $X := \sigma Z + \mu \sim N(\mu, \sigma^2)$ και από την (18),

$$M_X(t) = e^{t\mu} e^{\frac{\sigma^2 t^2}{2}} = e^{t\mu + \frac{\sigma^2 t^2}{2}}.$$

■

► Παράδειγμα 0.0.10.

Έστω $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ ($\lambda > 0$). Είδαμε ότι $M_X(t) = e^{\lambda(e^t-1)}$. Έχουμε:

$$M'_X(t) = \frac{d}{dt} \left[e^{\lambda(e^t-1)} \right] = \lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)}$$

$$M''_X(t) = \frac{d}{dt} \left[\lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)} \right] = \lambda e^t e^{\lambda(e^t-1)} + \lambda^2 e^{2t} e^{\lambda(e^t-1)}$$

και άρα

$$E[X] = M'_X(0) = \lambda e^0 e^{\lambda(e^0-1)} = \lambda$$

$$E[X^2] = M''_X(0) = \lambda e^0 e^{\lambda(e^0-1)} + \lambda^2 e^0 e^{\lambda(e^0-1)} = \lambda + \lambda^2 .$$

Από τα πιο πάνω, συμπεραίνουμε εύκολα τη διασπορά της X :

$$V(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = \lambda + \lambda^2 - \lambda^2 = \lambda.$$

■

Βιβλιογραφία

- [1] Χ. Χαραλαμπίδη, *Θεωρία Πιθανοτήτων και εφαρμογές*, Τεύχος 1, 2η Έκδοση, Εκδόσεις Συμμετρία, Αθήνα, 2000
- [2] Χ. Χαραλαμπίδη, *Θεωρία Πιθανοτήτων και εφαρμογές*, Τεύχος 2, Εκδόσεις Συμμετρία, Αθήνα, 1999
- [3] Χ. Χαραλαμπίδη, *Ασκήσεις Πιθανοτήτων*, Τεύχος 1, Εκδόσεις Συμμετρία, Αθήνα, 1993
- [4] Χ. Χαραλαμπίδη, *Συνδυαστική*, Τεύχος 1, 2η Έκδοση, Εκδόσεις Συμμετρία, Αθήνα, 2000
- [5] P. L. Meyer, *Introductory Probability and Statistical applications*, Addison-Wesley Publishing Company, Inc., 1970