

1

Елементи од теорија на веројатност

1.1 Случајни променливи

Нека (Ω, \mathcal{F}, P) е простор на веројатност.

- **Случајна променлива** дефинирана на (Ω, \mathcal{F}, P) е реално вредносна функција $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ која е мерлива во однос на \mathcal{F} и \mathcal{B} т.е. за сите Борелови множества $B \in \mathcal{B}$ важи $\xi^{-1}(B) = \{w : \xi(w) \in B\} \in \mathcal{F}$.
- Функцијата $P_\xi : \mathcal{B} \rightarrow \mathbb{R}$ дефинирана со $P_\xi(B) = P\{w : \xi(w) \in B\} = P(\xi^{-1}(B))$ се нарекува **закон на случајната променлива** ξ .
- Функцијата $F_\xi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ дефинирана со

$$F_\xi(x) = P_\xi((-\infty, x]) = P\{w : \xi(w) \leq x\} = P(\xi \leq x)$$

се нарекува **функција на распределба** на случајната променлива ξ .

Основни својства: F_ξ е непрекината од десно, F_ξ е неопаѓачка функција, $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_\xi(x) = 0$ и $\lim_{x \rightarrow \infty} F_\xi(x) = 1$.

- Случајната променлива ξ е **дискретна** ако множеството од сите можни вредности на ξ , односно $\xi(\Omega)$, е конечно или преброиво.

Случајната променлива I_A дефинирана со

$$I_A(w) = \begin{cases} 1, & w \in A \\ 0, & w \notin A \end{cases}$$

е пример за дискретна случајна променлива со $I_A(\Omega) = \{0, 1\}$ и се нарекува **индикатор на настанот** $A \in \mathcal{F}$.

- Случајната променлива ξ е **апсолутно непрекината** ако нејзината функција на распределба е апсолутно непрекината функција т.е. постои ненегативна функција $p_\xi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ така да

$$F_\xi(x) = \int_{-\infty}^x p_\xi(u) du$$

за сите $x \in \mathbb{R}$. Функцијата p_ξ се нарекува **густина на распределба** на ξ .

Основни својства: $p_\xi(x) \geq 0$, $\int_{-\infty}^{\infty} p_\xi(x) dx = 1$, и $P\{\xi \in B\} = \int_B p_\xi(x) dx$, за произволно Борелово множество $B \in \mathcal{B}$.

Теорема 1.1. Нека $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ се случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) и $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ е Борелова функција. Тогаш секоја функција $f(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ е исто така случајна променлива.

* * *

Нека (Ω, \mathcal{F}, P) е простор на веројатност и нека $n > 1$ е цел број.

- Функцијата $\zeta : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ се нарекува **повеќе-димензионална случајна променлива** или **случаен вектор** ако за сите Борелови множества $B \in \mathcal{B}^n$ важи $\zeta^{-1}(B) = \{w : \zeta(w) \in B\} \in \mathcal{F}$.

Покомпонентно, $\zeta(w) = (\zeta_1(w), \zeta_2(w), \dots, \zeta_n(w))$, $w \in \Omega$, каде $\zeta_i : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, $i = 1, 2, \dots, n$. Се покажува дека $\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n$ се случајни променливи ако и само ако $\zeta = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)$ е n -димензионален случаен вектор.

- Функцијата $P_\zeta : \mathcal{B}^n \rightarrow \mathbb{R}$ дефинирана со $P_\zeta(B) = P\{w : \zeta(w) \in B\} = P(\zeta^{-1}(B))$ се нарекува **закон на случајниот вектор** ζ .
- Функцијата $F_\zeta : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ дефинирана со

$$F_\zeta(x_1, x_2, \dots, x_n) = P(\zeta_1 \leq x_1, \zeta_2 \leq x_2, \dots, \zeta_n \leq x_n)$$

се нарекува **функција на распределба** на $\zeta = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)$.

- Случајниот вектор $\zeta = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)$ е од **апсолутно непрекинат тип**, ако F_ζ е апсолутно непрекината т.е. постои ненегативна функција $p_\zeta : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ така да

$$F_\zeta(x_1, x_2, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \dots \int_{-\infty}^{x_n} p_\zeta(u_1, \dots, u_n) du_1 \dots du_n$$

за сите $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$. Функцијата p_ζ се нарекува **густина на распределба** на ζ .

Ирена Стојковска

- Случајните променливи $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ велиме дека се **независни** ако за секој избор на Борелови множества $B_1, B_2, \dots, B_n \in \mathcal{B}$ имаме

$$P(\xi_1 \in B_1, \xi_2 \in B_2, \dots, \xi_n \in B_n) = P(\xi_1 \in B_1)P(\xi_2 \in B_2)\dots P(\xi_n \in B_n).$$

Случајни променливи $\{\xi_i\}_{i \in I}$, каде I е произволно индексно множество, велиме дека се **независни** ако за секое конечно множество од различни индекси $i_1, \dots, i_k \in I$ случајните променливи $\xi_{i_1}, \dots, \xi_{i_k}$ се независни.

Теорема 1.2. Нека $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ се независни апсолутно непрекинати случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со густини на распределба $p_{\xi_1}, p_{\xi_2}, \dots, p_{\xi_n}$ соодветно. Тогаш, $\xi = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ е апсолутно непрекинат случаен вектор со густина на распределба

$$p_{\xi}(x_1, x_2, \dots, x_n) = p_{\xi_1}(x_1)p_{\xi_2}(x_2)\dots p_{\xi_n}(x_n)$$

за сите $(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$.

* * *

Нека $\zeta = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)$ е случаен вектор дефиниран на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) .

- Ако $\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n$ се дискретни случајни променливи, **условна распределба на $(\zeta_1, \dots, \zeta_k)$ при услов $\zeta_{k+1} = x_{k+1}, \dots, \zeta_n = x_n$** се дефинира како

$$\begin{aligned} P(\zeta_1 = x_1, \dots, \zeta_k = x_k \mid \zeta_{k+1} = x_{k+1}, \dots, \zeta_n = x_n) &= \\ &= \frac{P(\zeta_1 = x_1, \dots, \zeta_k = x_k, \zeta_{k+1} = x_{k+1}, \dots, \zeta_n = x_n)}{P(\zeta_{k+1} = x_{k+1}, \dots, \zeta_n = x_n)}, \end{aligned}$$

за $P(\zeta_{k+1} = x_{k+1}, \dots, \zeta_n = x_n) > 0$, при тоа условната распределба е функција од x_1, \dots, x_k при фиксни x_{k+1}, \dots, x_n .

- Ако $\zeta = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)$ е од апсолутно непрекинат тип со густина на распределба $p_{\zeta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$, **условна распределба на $(\zeta_1, \dots, \zeta_k)$ при услов $\zeta_{k+1} = x_{k+1}, \dots, \zeta_n = x_n$** се дефинира како

$$p_{\zeta_1, \dots, \zeta_k}(x_1, \dots, x_k \mid x_{k+1}, \dots, x_n) = \frac{p_{\zeta}(x_1, \dots, x_k, x_{k+1}, \dots, x_n)}{p_{\zeta_{k+1}, \dots, \zeta_n}(x_{k+1}, \dots, x_n)},$$

за $p_{\zeta_{k+1}, \dots, \zeta_n}(x_{k+1}, \dots, x_n) > 0$, и при тоа условната распределба е функција од x_1, \dots, x_k при фиксни x_{k+1}, \dots, x_n .

Ирена Стојковска

1.1.1 Математичко очекување

Нека $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ е случајна променлива дефинирана на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) . Нека P_ξ е закон на случајната променлива ξ и F_ξ е функција на распределба на ξ .

- **Математичко очекување на ξ е Лебеговиот интеграл**

$$E\xi = \int_{\Omega} \xi(w)P(dw) = \int_{\Omega} \xi dP.$$

- Нека $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ е Борелова функција. Тогаш, $f(\xi)$ е случајна променлива и за нејзиното математичко очекување важи

$$Ef(\xi) = \int_{\Omega} f(\xi)dP = \int_{\mathbb{R}} f(x)P_\xi(dx) = \int_{\mathbb{R}} f(x)dF_\xi(x).$$

Последниот интеграл е познат како **Лебег-Стилтјесов интеграл**.

Теорема 1.3. Нека ξ е случајна променлива дефинирана на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) и нека $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ е Борелова функција.

- (а) Ако ξ е дискретна случајна променлива со закон на распределба $P\{\xi = x_i\} = p_i$, $i \in I$, и ако $\sum_i |f(x_i)|p_i < +\infty$, тогаш математичкото очекување на $f(\xi)$ постои како конечен број и се пресметува според

$$Ef(\xi) = \sum_i f(x_i)p_i.$$

- (б) Ако ξ е апсолутно непрекината случајна променлива со густина на распределба p_ξ , и ако $\int_{\mathbb{R}} |f(x)|p_\xi(x)dx < +\infty$, тогаш математичкото очекување на $f(\xi)$ постои како конечен број и се пресметува според

$$Ef(\xi) = \int_{\mathbb{R}} f(x)p_\xi(x)dx.$$

При специјални избори на функцијата f во Теорема 1.3 добиваме:

- Ако $f(x) = x$ имаме дека $E\xi = \sum_i x_i p_i$ за дискретна случајна променлива, и $E\xi = \int_{\mathbb{R}} xp_\xi(x)dx$ за апсолутно непрекината случајна променлива.
- За $f(x) = x^k$ се добива **k -тиот момент** на ξ , односно $E\xi^k$.
- Ако $E\xi$ постои и е конечно, тогаш $E(\xi - E\xi)^k$ е **k -тиот централен момент** на ξ .

Ирена Стојковска

- Вториот централен момент на ξ се нарекува **дисперзија** (или **варијанса**), и се означува со $D\xi = E(\xi - E\xi)^2$. Квадратниот корен од дисперзијата се нарекува **стандардна девијација**, и се означува со $\sigma = \sqrt{D\xi}$.

Теорема 1.4 (Основен облик на неравенството на Чебишев). Нека ξ е ненегативна случајна променлива дефинирана на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) . Тогаш, за секој позитивен реален број $\varepsilon > 0$,

$$P\{\xi \geq \varepsilon\} \leq \frac{E(\xi)}{\varepsilon}. \quad (1.1)$$

Теорема 1.5 (Неравенство на Чебишев). Нека ξ е случајна променлива дефинирана на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со математичко очекување $E\xi < +\infty$ и дисперзија $var(\xi)$, и нека $\varepsilon > 0$ е позитивен реален број. Тогаш,

$$P\{|\xi - E\xi| \geq \varepsilon\} \leq \frac{D\xi}{\varepsilon^2}. \quad (1.2)$$

Својство 1.1. Нека ξ и μ се случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) , $E\xi$ и $E\mu$ постојат, и нека c е реален број. Тогаш важат следните тврдења:

- (а) $E(c\xi) = cE\xi$,
- (б) ако $\xi(w) \leq \mu(w)$ за секој $w \in \Omega$, тогаш $E\xi \leq E\mu$,
- (в) $|E\xi| \leq E|\xi|$,
- (г) $E(\xi + \mu) = E\xi + E\mu$,
- (д) ако ξ и μ се независни, тогаш $E(\xi\mu) = E\xi E\mu$,
- (ѕ) $D\xi = E(\xi^2) - (E\xi)^2$,
- (е) $D\xi \geq 0$,
- (ж) $D(c) = 0$ и $D(c\xi) = c^2 D\xi$,
- (з) ако $D(\xi) = 0$, тогаш $P\{\xi = c\} = 1$,
- (ш) ако ξ и μ се независни, тогаш $D(\xi + \mu) = D\xi + D\mu$.

* * *

Нека ξ и μ се случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со $0 < D\xi < +\infty$ и $0 < D\mu < +\infty$.

Ирена Стојковска

- **Коваријанса** на ξ и μ е бројот дефиниран со

$$\text{cov}(\xi, \mu) = E(\xi - E\xi)(\mu - E\mu) = E(\xi\mu) - E\xi E\mu.$$

- За случајните променливи ξ и μ важи $D(\xi \pm \mu) = D\xi \pm 2\text{cov}(\xi, \mu) + D\mu$.

- **Коефициент на корелација** на ξ и μ е бројот дефиниран со

$$\rho(\xi, \mu) = \frac{\text{cov}(\xi, \mu)}{\sqrt{\text{var}(\xi)}\sqrt{\text{var}(\mu)}}.$$

- Ако ξ и μ се независни, тогаш $\text{cov}(\xi, \mu) = 0$ и $\rho(\xi, \mu) = 0$.
- За коефициентот на корелација важи неравенството $|\rho(\xi, \mu)| \leq 1$.

* * *

Нека (Ω, \mathcal{F}, P) е простор на веројатност, и $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ е случајна променлива дефинирана на него.

- **Проширена случајна променлива** е функцијата $\mu : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \cup \{\infty\}$ за која $\mu^{-1}(B) \in \mathcal{F}$ за сите Борелови множества $B \in \mathcal{B}$.
- **Условно математичко очекување** $E(\xi|\mathcal{F}_1)$ на ξ во однос на σ -подалгебрата $\mathcal{F}_1 \subseteq \mathcal{F}$ може да се дефинира ако еден од броевите $E\xi^+$ и $E\xi^-$ е конечен (каде $\xi^+ = \max\{\xi, 0\} \geq 0$ и $\xi^- = \max\{-\xi, 0\} \geq 0$ се позитивниот и негативниот дел на ξ соодветно), и тогаш $E(\xi|\mathcal{F}_1)$ е проширена случајна променлива таква да

(i) $E(\xi|\mathcal{F}_1)$ е \mathcal{F}_1 -мерлива, и

(ii) за секој $A \in \mathcal{F}_1$

$$\int_A \xi dP = \int_A E(\xi|\mathcal{F}_1) dP \text{ a.s.,}$$

каде ако $E\xi$ постои, тогаш по дефиниција $\int_A \xi dP \stackrel{\text{def}}{=} \int_\Omega \xi I_A dP$.

- Нека ξ_1 и ξ_2 се случајни променливи. **Условно математичко очекување** $E(\xi_1|\xi_2)$ на ξ_1 при услов ξ_2 се дефинира како

$$E(\xi_1|\xi_2) \stackrel{\text{def}}{=} E(\xi_1|\sigma(\xi_2)),$$

каде $\sigma(\xi_2)$ е σ -алгебра генерирана од ξ_2 т.е. најмалата σ -алгебра која ги содржи сите множества $\{w : \xi_2(w) \leq x\}$ за сите $x \in \mathbb{R}$.

Ирена Стојковска

- Нека $A \in \mathcal{F}_1 \subseteq \mathcal{F}$ е настан. **Условна веројатност** $P(A|\mathcal{F}_1)$ на A во однос на \mathcal{F}_1 се дефинира како

$$P(A|\mathcal{F}_1) \stackrel{def}{=} E(I_A|\mathcal{F}_1).$$

Својство 1.2. Нека (Ω, \mathcal{F}, P) е простор на веројатност, $\mathcal{F}_1 \subseteq \mathcal{F}$ е σ -подалгебра од σ -алгебрата \mathcal{F} и нека ξ и μ се случајни променливи такви да $E\xi$ и $E\mu$ постојат. Тогаш важат следните тврдења:

- (а) ако C е константа и $\xi = C$ а.с., тогаш $E(\xi|\mathcal{F}_1) = C$ а.с.,
- (б) ако $\xi \leq \mu$ а.с., тогаш $E(\xi|\mathcal{F}_1) \leq E(\mu|\mathcal{F}_1)$ а.с.,
- (в) $|E(\xi|\mathcal{F}_1)| \leq E(|\xi|\mathcal{F}_1)$ а.с.,
- (г) за сите $a, b \in \mathbb{R}$, $E(a\xi + b\mu|\mathcal{F}_1) = aE(\xi|\mathcal{F}_1) + bE(\mu|\mathcal{F}_1)$ а.с.,
- (д) нека $\mathcal{F}_0 = \{\emptyset, \Omega\}$, тогаш $E(\xi|\mathcal{F}_0) = E\xi$ а.с.,
- (е) $E(\xi|\mathcal{F}) = \xi$ а.с.,
- (ж) $E(E(\xi|\mathcal{F}_1)) = E\xi$,
- (з) ако \mathcal{F}_1 и \mathcal{F}_2 се σ -подалгебри од σ -алгебрата \mathcal{F} такви што $\mathcal{F}_2 \subseteq \mathcal{F}_1 \subseteq \mathcal{F}$, тогаш $E(E(\xi|\mathcal{F}_1)|\mathcal{F}_2) = E(\xi|\mathcal{F}_2)$ а.с.,
- (з) ако μ е \mathcal{F}_1 -мерлива, $E|\xi| < +\infty$ и $E|\xi\mu| < +\infty$, тогаш $E(\xi\mu|\mathcal{F}_1) = \mu E(\xi|\mathcal{F}_1)$ а.с.

* * *

Нека ξ е случајна променлива дефинирана на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со функција на распределба F_ξ .

- **Карактеристична функција** на случајната променлива ξ е функцијата $\varphi_\xi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ дефинирана со

$$\varphi_\xi(t) = E(e^{it\xi}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} dF_\xi(x).$$

Основни својства:

- (а) $|\varphi_\xi(t)| \leq \varphi_\xi(0) = 1$,
- (б) $\varphi_{a\xi+b}(t) = \varphi_\xi(at)e^{itb}$, за $a, b = const$,
- (в) $E\xi^k = \frac{\varphi_\xi^{(k)}(0)}{i^k}$, за $k = 0, 1, \dots, n$.
- (г) Ако ξ_1, \dots, ξ_n се независни случајни променливи, тогаш $\varphi_{\xi_1+\xi_2+\dots+\xi_n}(t) = \varphi_{\xi_1}(t)\varphi_{\xi_2}(t)\dots\varphi_{\xi_n}(t)$,

Ирена Стојковска

1.2 Некои поважни распределби на веројатност

1.2.1 Дискретни распределби

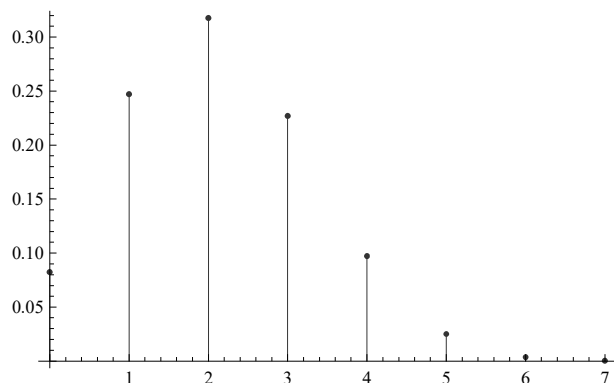
1. Биномна распределба $X \sim \mathcal{B}(n, p)$, $n \in \mathbb{N}$, $0 < p < 1$

$$p_k = P\{X = k\} = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

$$EX = np, \quad DX = np(1-p), \quad \varphi_X(t) = (1-p + pe^{it})$$

За $n = 1$, распределбата $\mathcal{B}(1, p)$ се нарекува **Бернулиева распределба**, додека случајната променлива $Y \sim \mathcal{B}(1, p)$ се нарекува **индикатор на настанот** A чија веројатност за успех е p т.е. важи $P(A) = p$, и се означува со $Y = I_A$. Тогаш,

$$P\{I_A = 0\} = 1 - P(A) = 1 - p, \quad P\{I_A = 1\} = P(A) = p.$$



Слика 1.1: Биномна распределба $\mathcal{B}(7; 0, 3)$

За $p = 0,5$ Биномната распределба е симетрична, за $p < 0,5$ таа е позитивно асиметрична (Слика 1.1), а за $p > 0,5$ таа е негативно асиметрична.

2. Поасонова распределба $X \sim \mathcal{P}(a)$, $a > 0$

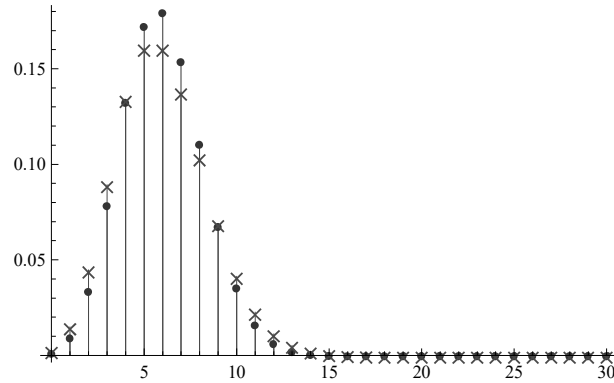
$$p_k = P\{X = k\} = \frac{a^k}{k!} e^{-a}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

$$EX = a, \quad DX = a, \quad \varphi_X(t) = e^{a(e^{it} - 1)}$$

Ирена Стојковска

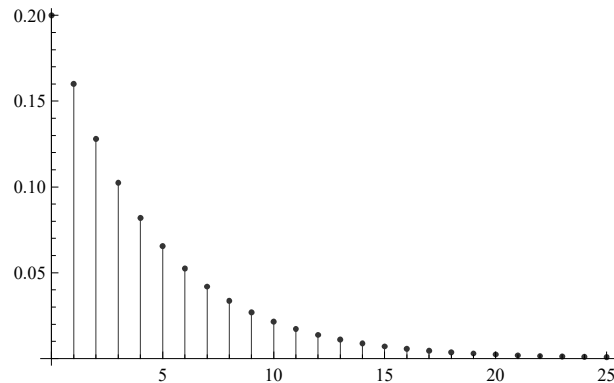
Својство 1.3. Врската меѓу Поасонова и Биномна распределба е следната

$$\lim_{n \rightarrow \infty, np \rightarrow a} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \frac{a^k}{k!} e^{-a}.$$



Слика 1.2: Биномна распределба $\mathcal{B}(30; 0, 2)$ (кругчиња) и Поасонова распределба $\mathcal{P}(6)$ (крстчиња)

Претходното својство покажува дека за големи вредности на n и мали вредности на p , Биномната распределба се апроксимира со Поасонова распределба (Слика 1.2).



Слика 1.3: Геометриска распределба $Geo(0, 2)$

3. Геометриска распределба $X \sim Geo(p)$, $0 < p < 1$

$$p_k = P\{X = k\} = p(1-p)^k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

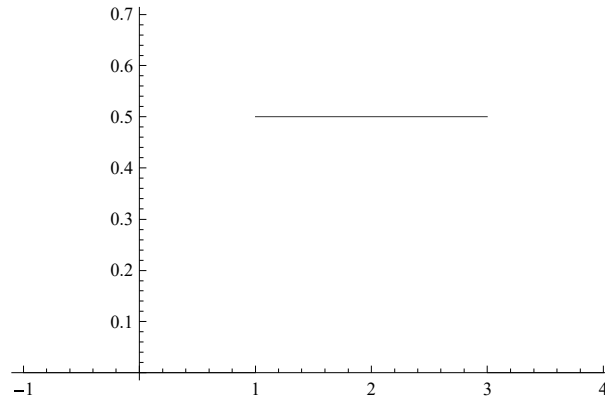
$$EX = \frac{1-p}{p}, \quad DX = \frac{1-p}{p^2}, \quad \varphi_X(t) = \frac{p}{1-(1-p)e^{it}}$$

1.2.2 Непрекинати распределби

1. Рамномерна распределба $X \sim \mathcal{U}(a, b)$, $a < b$

$$p_X(x) = \frac{1}{b-a}, \quad a < x < b$$

$$EX = \frac{a+b}{2}, \quad DX = \frac{(b-a)^2}{12}, \quad \varphi_X(t) = \frac{e^{itb} - e^{ita}}{it(b-a)}$$



Слика 1.4: Рамномерна распределба $\mathcal{U}(1, 3)$

2. Нормална (Гаусова) распределба $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

$$p_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot \sigma} \cdot e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in \mathbb{R}$$

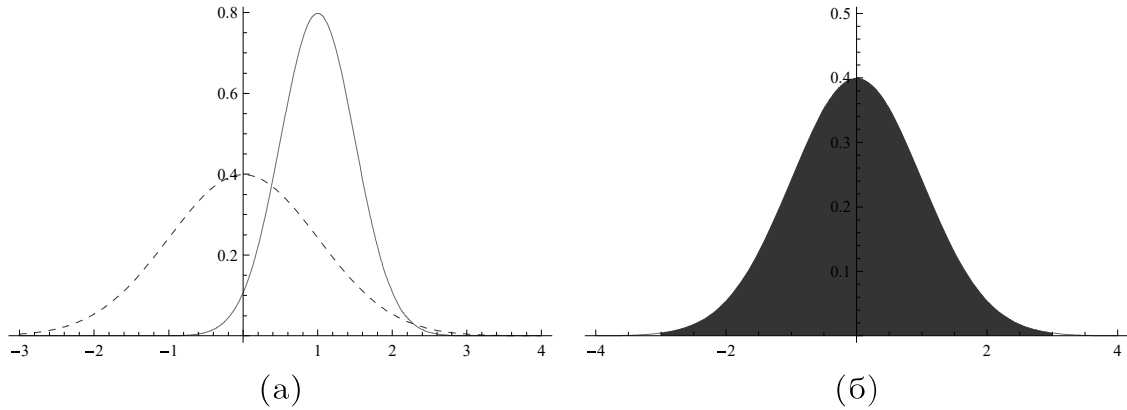
$$EX = \mu, \quad DX = \sigma^2, \quad \varphi_X(t) = e^{ita - \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$$

За $\mu = 0$ и $\sigma = 1$ нормалната распределба $\mathcal{N}(0, 1)$ се нарекува **стандардна нормална распределба** или **нормална нормирана распределба** (Слика 1.5(a)).

Својство 1.4. Ако случајната променлива X има $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ распределба, тогаш случајната променлива $Y = \frac{X-\mu}{\sigma}$ има $\mathcal{N}(0, 1)$ распределба.

Својство 1.5. За случајната променлива $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ важи **правилото на три сигми**, односно

$$P\{\mu - 3\sigma \leq X \leq \mu + 3\sigma\} = 0,9973 = 99,7\%.$$



Слика 1.5: (а) Нормална (Гаусова) распределба $\mathcal{N}(1, 0.5^2)$ (црвена полна линија) и $\mathcal{N}(0, 1)$ (сина испрекината линија), (б) Правило на три сигми илустрирано за $\mathcal{N}(0, 1)$ распределба (обоениот син дел определен со интервалот $[-3, 3]$ е 99,7% од плоштината под кривата)

Интерпретација на последното Својство 1.5 е такво да при нормална распределба $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ со интервалот $[\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma]$ е опфатено скоро целокупното веројатносно оптеретување (99,7%), Слика 1.5(б).

Својство 1.6. Ако $X_i \sim \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2)$, $i = 1, 2, \dots, n$ се независни случајни променливи, тогаш $Y = a_1X_1 + \dots + a_nX_n \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ каде $\mu = a_1\mu_1 + \dots + a_n\mu_n$ и $\sigma^2 = a_1^2\sigma_1^2 + \dots + a_n^2\sigma_n^2$.

3. Гама распределба $X \sim \Gamma(\alpha, \beta)$, $\alpha > 0$, $\beta > 0$

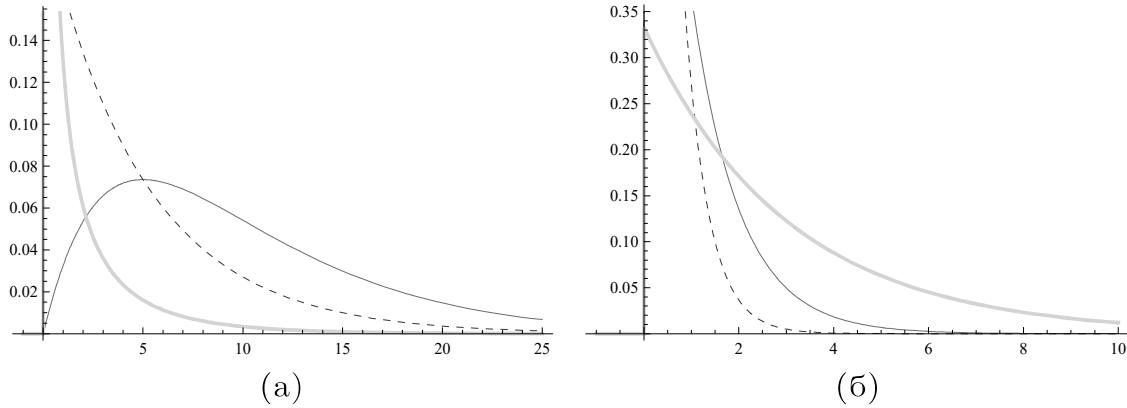
$$p_X(x) = \frac{x^{\alpha-1}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} \cdot e^{-\frac{x}{\beta}}, \quad x \geq 0,$$

каде $\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx$, $\alpha > 0$ е **Гама функција** со својства

- 1) $\forall \alpha > 0$, $\Gamma(\alpha + 1) = \alpha \cdot \Gamma(\alpha)$
- 2) $\forall n \in \mathbb{N}$, $\Gamma(n + 1) = n!$, $\Gamma(n + \frac{1}{2}) = \frac{(2n-1)!!}{2^n} \sqrt{\pi}$
- 3) $\forall \alpha \in (0, 1)$, $\Gamma(\alpha) \cdot \Gamma(1 - \alpha) = \frac{\pi}{\sin \alpha \pi}$

$$EX = \alpha\beta, \quad DX = \alpha\beta^2, \quad \varphi_X(t) = (1 - it\beta)^{-\alpha}$$

Својство 1.7. Ако X_i , $i = 1, 2, \dots, n$ се независни случајни променливи така што $X_i \sim \Gamma(\alpha_i, \beta)$, $i = 1, 2, \dots, n$, тогаш $Y = X_1 + \dots + X_n \sim \Gamma(\alpha, \beta)$ каде $\alpha = \alpha_1 + \dots + \alpha_n$.



Слика 1.6: (а) Гама распределба $\Gamma(2, 5)$ (црвена тенка линија), $\Gamma(1, 5)$ (сина испрекината линија) и $\Gamma(0.2, 5)$ (зелена дебела линија), (б) Експоненцијална распределба $\mathcal{E}(1)$ (црвена тенка линија), $\mathcal{E}(0.5)$ (сина испрекината линија) и $\mathcal{E}(3)$ (зелена дебела линија)

4. Експоненцијална распределба $X \sim \mathcal{E}(\beta)$, $\beta > 0$

$$p_X(x) = \frac{1}{\beta} \cdot e^{-\frac{x}{\beta}}, \quad x \geq 0$$

$$EX = \beta, \quad DX = \beta^2, \quad \varphi_X(t) = 1 - it\beta$$

Да забележиме дека експоненцијалната распределба $\mathcal{E}(\beta)$ се добива од Гама распределбата $\Gamma(\alpha, \beta)$ за $\alpha = 1$ т.е. $\Gamma(1, \beta) \equiv \mathcal{E}(\beta)$, $\beta > 0$.

5. Хи-квадрат распределба $X \sim \chi_n^2$, $n \in \mathbb{N}$

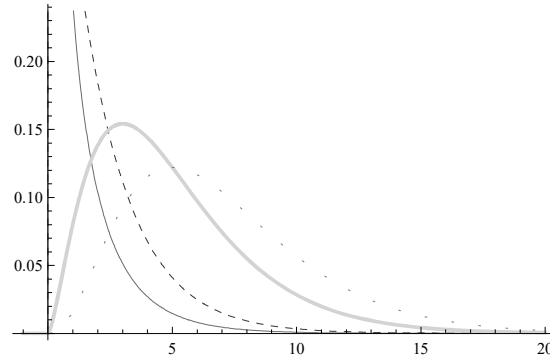
$$p_X(x) = \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{2^{\frac{n}{2}}\Gamma(\frac{n}{2})} \cdot e^{-\frac{x}{2}}, \quad x \geq 0$$

$$EX = n, \quad DX = 2n, \quad \varphi_X(t) = (1 - 2it)^{-n/2}$$

Да забележиме дека хи-квадрат распределбата χ_n^2 се добива од Гама распределбата $\Gamma(\alpha, \beta)$ за $\alpha = \frac{n}{2}$ и $\beta = 2$ т.е. $\Gamma(\frac{n}{2}, 2) \equiv \chi_n^2$, $n \in \mathbb{N}$.

Својство 1.8. Ако $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, тогаш $Y = X^2 \sim \chi_1^2$.

Својство 1.9. Ако X_i , $i = 1, 2, \dots, n$ се независни и еднакво распределени случајни променливи со $\mathcal{N}(0, 1)$ распределби, тогаш $Y = X_1^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi_n^2$.



Слика 1.7: Хи-квадрат распределба χ_n^2 , за $n = 1$ (црвена тенка линија), за $n = 2$ (сина испрекината линија), за $n = 5$ (зелена дебела линија) и за $n = 7$ (виолетова точкаста линија)

Забелешка 1.1. Бројот n во хи-квадрат распределбата χ_n^2 се нарекува **број на степени на слобода**. Со други зборови, бројот на степени на слобода го означува бројот на линеарно независни случајни променливи меѓу случајните променливи X_1, X_2, \dots, X_n во изразот за случајната променлива $Y = X_1^2 + \dots + X_n^2$. Така на пример, ако меѓу случајните променливи X_1, X_2, \dots, X_n постои една линеарна врска, на пример $X_1 + X_2 + \dots + X_n = 0$, тогаш бројот на степени на слобода се намалува за еден, т.е $Y = X_1^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi_{n-1}^2$.

6. Студентова распределба $X \sim t_n$, $n \in \mathbb{N}$

$$p_X(x) = \frac{(1 + \frac{x^2}{n})^{-\frac{n+1}{2}}}{B(\frac{1}{2}, \frac{n}{2})\sqrt{n}}, x \in \mathbb{R},$$

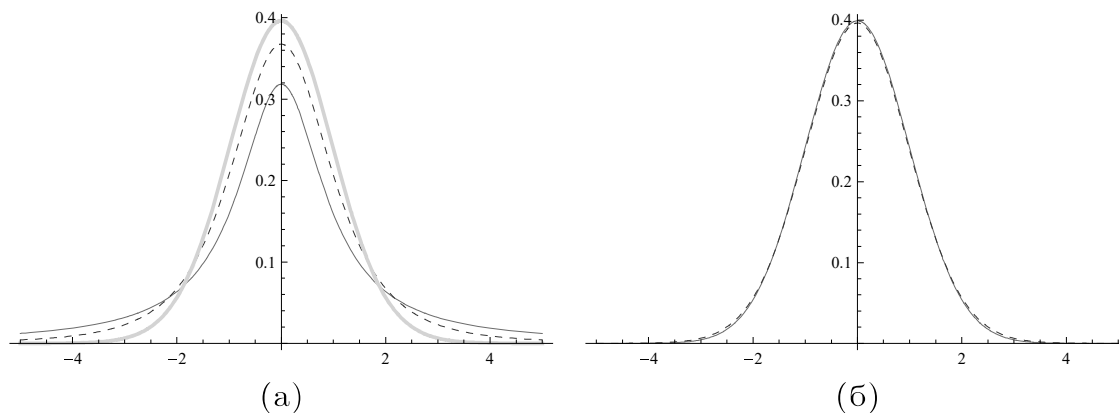
каде $B(\alpha, \beta) = \int_0^1 x^{\alpha-1}(1-x)^{\beta-1}dx$, $\alpha > 0$, $\beta > 0$ е **Бета функција**. Позната е следната врска помеѓу Бета и Гама функцијата

$$\forall \alpha, \beta > 0, B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)}.$$

$$EX = 0 \text{ за } n > 1, DX = \frac{n}{n-2} \text{ за } n > 2$$

И овде, бројот n во студентовата t_n распределба се нарекува **број на степени на слобода**. Да забележиме дека за $n = 1$ се добива Кошиева распределба, односно густина на распределба $p_X(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$. Додека пак во пракса за $n > 30$, студентовата распределба може да се апроксимира со стандардна нормална распределба, имено важи $p_X(x) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$ кога $n \rightarrow \infty$ (Слика 1.8(б)).

Својство 1.10. Ако $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ и $Y \sim \chi_n^2$ се независни случајни променливи, тогаш $Z = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t_n$.



Слика 1.8: (а) Студентова распределба t_n , за $n = 1$ (црвена тенка линија), за $n = 3$ (сина испрекината линија) и за $n = 36$ (зелена дебела линија), (б) Стандардна нормална распределба $\mathcal{N}(0, 1^2)$ (црвена тенка линија) и студентова гаспределба t_n за $n = 36$ (сина испрекината линија)

7. Фишерава распределба $X \sim F_{n_1, n_2}$, $n_1, n_2 \in \mathbb{N}$

$$p_X(x) = \frac{\binom{n_1}{n_2}^{\frac{n_1}{2}} x^{\frac{n_1}{2}-1}}{B\left(\frac{n_1}{2}, \frac{n_2}{2}\right) \left(1 + \frac{n_1 x}{n_2}\right)^{\frac{n_1+n_2}{2}}}, x > 0$$

$$EX = \frac{n_2}{n_2-2} \text{ за } n_2 > 2, \quad DX = \frac{2n_2^2(n_1+n_2-2)}{n_1(n_2-2)^2(n_2-4)} \text{ за } n_2 > 4$$

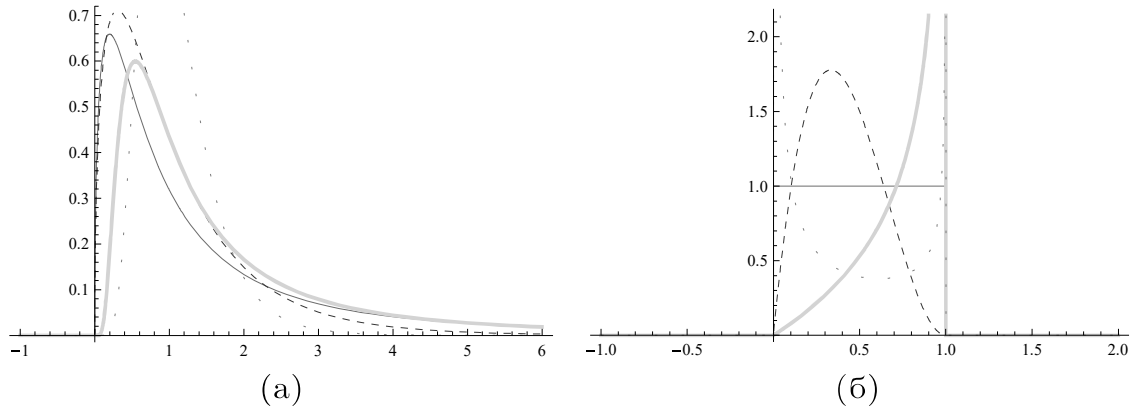
Својство 1.11. Ако $X_1 \sim \chi_{n_1}^2$ и $X_2 \sim \chi_{n_2}^2$ се независни случајни променливи, тогаш $Y = \frac{X_1/n_1}{X_2/n_2} \sim F_{n_1, n_2}$.

8. Бета распределба $X \sim \text{Bet}(\alpha, \beta)$, $\alpha > 0$, $\beta > 0$

$$p_X(x) = \frac{x^{\alpha-1}(1-x)^{\beta-1}}{B(\alpha, \beta)}, \quad 0 \leq x \leq 1$$

$$EX = \frac{\alpha}{\alpha+\beta}, \quad DX = \frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta+1)(\alpha+\beta)^2}$$

Да забележиме дека рамномерната распределбата $\mathcal{U}(0, 1)$ се добива од Бета распределбата $\text{Bet}(\alpha, \beta)$ за $\alpha = \beta = 1$ т.е. $\text{Bet}(1, 1) \equiv \mathcal{U}(0, 1)$.



Слика 1.9: (а) Фишерава распределба F_{n_1, n_2} , за $n_1 = n_2 = 3$ (црвена тенка линија), за $n_1 = 3$, $n_2 = 22$ (сина испрекината линија), за $n_1 = 22$, $n_2 = 3$ (зелена дебела линија) и за $n_1 = n_2 = 22$ (виолетова точкаста линија), (б) Бета распределба $Bet(1, 1)$ (црвена тенка линија), $Bet(2, 3)$ (сина испрекината линија), $Bet(2, 0.5)$ (зелена дебела линија) и $Bet(0.2, 0.5)$ (виолетова точкаста линија)

Својство 1.12. Ако $X_1 \sim \mathcal{E}(\beta_1)$ и $X_2 \sim \mathcal{E}(\beta_2)$ се независни случајни променливи, тогаш $Y = \frac{1}{X_1 + X_2} \sim Bet(\beta_1, \beta_2)$.

Својство 1.13. Ако $X \sim F_{n_1, n_2}$, тогаш $Y = \frac{(n_1/n_2)X}{1+(n_1/n_2)X} \sim Bet(\frac{n_1}{2}, \frac{n_2}{2})$.

1.3 Низи од случајни променливи

Нека ξ_1, ξ_2, \dots е низа од случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) . Нека ξ е случајна променлива дефинирана на истиот простор на веројатност.

- Ако за секој $w \in \Omega$, $\xi_n(w) \rightarrow \xi(w)$, кога $n \rightarrow \infty$, тогаш велеме дека низата од случајни променливи $\{\xi_n\}$ **конвергира по точки** кон случајната променлива ξ .
- Низата од случајни променливи $\{\xi_n\}$ **конвергира скоро сигурно** или **конвергира со веројатност еден** кон случајната променлива ξ ако

$$P\{w : \lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n(w) = \xi(w)\} = 1.$$

Ознаки: $\xi_n \xrightarrow{a.s.} \xi$ или $\xi_n \rightarrow \xi$ a.s. или $\xi_n \rightarrow \xi$ w.p.1.

- Низата од случајни променливи $\{\xi_n\}$ **конвергира по веројатност** кон случајната променлива ξ ако

$$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow \infty} P\{w : |\xi_n(w) - \xi(w)| > \varepsilon\} = 0.$$

Ознаки: $\xi_n \xrightarrow{P} \xi$ или $\xi_n \rightarrow \xi$ in prob.

- Низата од случајни променливи $\{\xi_n\}$ **конвергира средно квадратно** кон случајната променлива ξ ако

$$\lim_{n \rightarrow \infty} E|\xi_n - \xi|^2 = 0.$$

Ознаки: $\xi_n \xrightarrow{MS} \xi$ или $\xi_n \rightarrow \xi$ in m.s.

- Низата од случајни променливи $\{\xi_n\}$ **конвергира по распределба** кон случајната променлива ξ ако за функциите на распределба F_n на ξ_n и функцијата на распределба F на ξ важи

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x), \forall x \in C,$$

каде $C \subseteq \mathbb{R}$ е множеството од точки на непрекинатост на F .

Ознаки: $\xi_n \xrightarrow{dist.} \xi$ или $\xi_n \rightarrow \xi$ in dist. или $\xi_n \Rightarrow \xi$.

Теорема 1.6. Нека $\{\xi_n\}$ е низа од независни случајни променливи. Тогаш,

$$\xi_n \rightarrow 0 \text{ a.s.} \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0, \sum_{n=1}^{\infty} P\{|\xi_n| \geq \varepsilon\} < +\infty.$$

Својство 1.14. Нека (Ω, \mathcal{F}, P) е простор на веројатност и нека $\xi, \xi_1, \xi_2, \dots : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ се случајни променливи. Тогаш важат следните тврдења:

(а) ако $\xi_n \rightarrow \xi$ a.s., тогаш $\xi_n \rightarrow \xi$ in prob.,

(б) ако $\xi_n \rightarrow \xi$ in m.s., тогаш $\xi_n \rightarrow \xi$ in prob.,

(в) ако $\xi_n \rightarrow \xi$ in prob., тогаш $\xi_n \rightarrow \xi$ in dist.

Ирена Стојковска

1.4 Гранични теореми

Теорема 1.7 (Слаб закон на големите броеви). Нека $\{\xi_n\}$ е низа од независни случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со $E\xi_k = m < +\infty$ и $\text{var}(\xi_k) = \sigma^2$ за сите $k = 1, 2, \dots$. Тогаш,

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \xi_k \xrightarrow{P} m \quad \text{кога } n \rightarrow \infty. \quad (1.3)$$

Теорема 1.8 (Силен закон на големите броеви). Нека $\{\xi_n\}$ е низа од независни случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со $E\xi_k = 0$ и $E\xi_k^4 \leq c$ за сите $k = 1, 2, \dots$ и c е некоја позитивна константа. Тогаш,

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \xi_k \xrightarrow{\text{a.s.}} 0 \quad \text{кога } n \rightarrow \infty. \quad (1.4)$$

Понекогаш силниот закон на големите броеви е познат како само **закон на големите броеви**.

Теорема 1.9 (Централна гранична теорема). Нека $\{\xi_n\}$ е низа од независни и еднакво распределени случајни променливи дефинирани на просторот на веројатност (Ω, \mathcal{F}, P) со $E\xi_k = m < +\infty$ и $\text{var}(\xi_k) = \sigma^2 > 0$ за сите $k = 1, 2, \dots$. Тогаш, за произволен $x \in \mathbb{R}$

$$P\left\{\frac{\sum_{k=1}^n \xi_k - nm}{\sigma\sqrt{n}} \leq x\right\} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{u^2}{2}} du \quad \text{кога } n \rightarrow \infty, \quad (1.5)$$

што значи дека

$$\frac{\sum_{k=1}^n \xi_k - nm}{\sigma\sqrt{n}} \xrightarrow{\text{dist.}} N(0, 1) \quad \text{кога } n \rightarrow \infty. \quad (1.6)$$