

$$\begin{aligned}
 M_{Z_n}(t) &= E\left(e^{t \cdot Z_n}\right) = E\left(e^{\frac{t}{\sqrt{n}}(U_1 + \dots + U_n)}\right) = \\
 &= E\left(e^{\frac{t}{\sqrt{n}}U_1} \dots e^{\frac{t}{\sqrt{n}}U_n}\right) = \left(E\left(e^{\frac{t}{\sqrt{n}}U}\right)\right)^n = \\
 &= \left(M_U\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)\right)^n. \text{ Ker je } M_U(t) = 1 + \frac{t^2}{2}\sigma^2 + o(t^2),
 \end{aligned}$$

imamo torej

$$M_{Z_n}(t) = \left(1 + \frac{t^2}{2n} + o\left(\frac{1}{n}\right)\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{\frac{t^2}{2}}$$

pri fiksnem t . Po zadnjem izreku je

$$F_{Z_n}(x) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_{N(0,1)}(x) \text{ za vsak } x \in \mathbb{R}.$$

Lema Će $x_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} x$, potom $\left(1 + \frac{x_n}{n}\right)^n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} e^x$.

✓ splošnem se CL₁ dokazuje s pomočjo
karakterističnih funkcij:

$$\varphi_X(t) = E(e^{it \cdot X}) = E(\cos(t \cdot X)) + i E(\sin(t \cdot X))$$

$\varphi_X: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$. Će je X zvezno porazdeljena,
potem je $\varphi_X(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{it \cdot x} \cdot p_X(x) dx$

Fourierova transformacija

Naj bodo $\{X_n\}_n$ enako porazdeljene in neodvisne:

$$E(X_n) = \mu \text{ in } \sigma(X_n) = \sigma. \text{ Potem } E(S_n) = \\ = E(X_1) + \dots + E(X_n) = n \cdot \mu \text{ in } D(S_n) = n \cdot \sigma^2.$$

Po CLI je pri velikih n porazdelitev

$$Z_n = \frac{S_n - E(S_n)}{\sigma(S_n)} = \frac{S_n - n \cdot \mu}{\sigma \cdot \sqrt{n}} \approx N(0, 1),$$

to je: $S_n \approx N(n\mu, \sigma \cdot \sqrt{n})$ oziroma

$$\bar{X} = \frac{S_n}{n} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \approx N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$$

Če so $\{X_n\}_n$ v CLI normalno porazdeljeni, potem
za vsak n velja $Z_n \sim N(0,1)$ oziroma
 $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$ (če $X_n \sim N(\mu, \sigma)$)

Laplaceova formula je poseben primer CLI:

$$X_k: \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & p \end{pmatrix}, S_n = X_1 + \dots + X_n \sim \text{Bin}(n, p)$$

$$Z_n = \frac{S_n - E(S_n)}{\sigma(S_n)} = \frac{S_n - np}{\sqrt{npq}} \approx N(0,1) \text{ pri velikih } n$$

$$P(S_n \leq x) = P\left(Z_n \leq \frac{x - np}{\sqrt{npq}}\right) \approx \frac{1}{2} + \Phi\left(\frac{x - np}{\sqrt{npq}}\right)$$

$$P(\alpha < S_n \leq \beta) = P(S_n \leq \beta) - P(S_n \leq \alpha) \approx \Phi\left(\frac{\beta - np}{\sqrt{npq}}\right) - \Phi\left(\frac{\alpha - np}{\sqrt{npq}}\right).$$

Primer V vreča vrāno 20 kostanje.

Naj bo X_k teja k -tega kostanje, $k=1, 2, \dots, 20$.

Smiselnost je prijet, da so to neodvisne in enako porazdeljene. Teja vreča $S_{20} = X_1 + X_2 + \dots + X_{20}$ ima pri bližnjem normalno porazdelitev. ADITIVEN EFEKT

II. STATISTIKA

1. Osnovni pojmi

Kot vedo statistiko delimo na:

1. opisno statistiko: zbiranje, razvrščanje, pripravo podatkov, računanje osnovnih količin
2. analitično statistiko: uporaba podatkov pri sklepanju glede zakonitosti danih področje.

Populacija je množica elementov, pri katerih
opazujemo ali merimo določeno količino.

Zgleda 1) testiranje oseb:

mn. vol. zapiskov v državi, merimo npr.
starost, višino, plače, ...

2) kontrola kakovosti:

serije izdelkov, npr. dnevna proizvodnja žarnic,
opazujemo življenjsko dobo.

Mat. pogled: na verj. prostoru (Ω, \mathcal{F}) imamo sl.
spremenljivko $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

Praviloma ne moremo izmeriti cele populacije, pač pa meritve opravimo na rel. majhnem delu populacije, na vzorcu. Le ta mora biti representativen, tj. izbran nepristransko in dovolj velik.

Mat. pogled: Vzorec vel. n je sl. vektor (X_1, X_2, \dots, X_n) , kjer so X_1, \dots, X_n neodvisne sl. sprem. in porazdeljen tako kot X . Vrednost tega sl. vektora pri enem naboru n meritav je realizacija vzorca (x_1, x_2, \dots, x_n) , to so konkretni podatki.

Pri opisni statistiki predstavimo in obdelamo te podatke. Rad bi ocenili nekatere lastnosti populacije, kot sta:

- 1) sredina populacije (μ , tj. mat. upanje sl. spom. X)
- 2) popravní odhlon od sredine populacije (σ , tj. stand. deviacija sl. spom. X).

Ocene za μ so:

- Vzorčni povprečje: $\bar{x} = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}$

- Vzorčni modus: najpogostejša vrednost v vzorcu

- Vtorina mediana : Srednja vrednost v vzorcu, razporejenem po velikosti.

Oceni za $\hat{\sigma}$ sta:

- Vtorina disperzija $\hat{\sigma}_0^2$ oz. Vtorini odklon

$$\hat{\sigma}_0^2 : \hat{\sigma}_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2$$

- popravljen vtorina disperzija $\hat{\sigma}^2$:

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (x_k - \bar{x})^2 = \frac{n}{n-1} \cdot \hat{\sigma}_0^2$$