

INEGALITATEA LUI MARKOV

Dacă X este o variabilă aleatoare ce ia doar valori nenegative, atunci pentru oricare $a > 0$

$$P\{X \geq a\} \leq (1/a) \cdot M[X]$$

•Demonstrație.

$$\begin{aligned} M[X] &= \int_0^{\infty} x \cdot f(x) dx = \int_0^a x \cdot f(x) dx + \int_a^{\infty} x \cdot f(x) dx \geq \\ &\geq \int_a^{\infty} x \cdot f(x) dx \geq a \cdot \int_a^{\infty} f(x) dx = a \cdot P\{X \geq a\} \end{aligned}$$

INEGALITATEA LUI CEBÂȘEV

- Consecință. Dacă X este o variabilă aleatoare cu media μ și dispersia σ^2 , atunci pentru oricare $k > 0$:
$$P\{|X - \mu| \geq k\} \leq \frac{\sigma^2}{k^2}$$
- Demonstrație.

Aplicăm Markov pentru v.a. $|X - \mu|^2$ și $a = k^2$
$$P\{(X - \mu)^2 \geq k^2\} \leq \frac{M[(X - \mu)^2]}{k^2} = \frac{\sigma^2}{k^2}; \quad P\{|X - \mu| \geq k\} \leq \frac{\sigma^2}{k^2}$$

- Inegalitățile Markov și Cebâșev dau margini pentru probabilități când nu se știe distribuția v.a., ci doar media / dispersia ei.

LEGEA TARE A NUMERELOR MARI

- “Media aritmetică a unui șir de v.a. independente, de aceeași distribuție, converge la media distribuției cu probabilitate 1”.
- Teoremă. Fie X_1, X_2, \dots un șir de v.a. independente cu aceeași distribuție și fie $M[X_i] = \mu$, $i=1,2,\dots$. Atunci:

$$P\left\{\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} = \mu\right\} = 1$$

- Selecții repetate, independente, din aceeași populație
- Experiment repetat independent: media tinde la parametru

DEFINIȚIILE CU FRECVENȚE ȘI AXIOMATICĂ

- Fie **E** un eveniment, $P\{E\}$ probabilitatea atașată.
- Fie $X_i = \text{if } (E \text{ se produce la a } i\text{-a repetare}) \text{ then } 1 \text{ else } 0 \text{ endif.}$
- Legea tare a numerelor mari asigură, **cu probabilitate 1**, că $\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \rightarrow M[X_i] = P\{E\}$
- $X_1 + \dots + X_n$ e nr. de apariții ale lui **E** în n repetări, deci, la limită, **E** se produce cu frecvența $P\{E\}$.
- Cu frecvențe: probabilitatea $\lim((X_1 + \dots + X_n)/n)$
- Axiomatic: $P\{E\}$, consistent cu axiomele.

TEOREMA LIMITĂ CENTRALĂ (1)

- Calculul aproximativ al probabilităților pentru sume de v.a. independente.

- De ce atât de multe populații dau curbe normale?

- Teoremă. Fie X_1, X_2, \dots un șir de v.a. independente identic distribuite fiecare cu media μ și dispersia σ^2 . Atunci distribuția v.a.
$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n - n\mu}{\sqrt{\sigma^2 / n}}$$
, $n \in \mathbf{N}$, tinde la $\mathbf{N}(0,1)$.

- Sau:
$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \leq a\right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^a e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

TEOREMA LIMITĂ CENTRALĂ (2)

- Oricare ar fi distribuția comună!
- Chiar pentru distribuții diferite, dacă nici una nu domină!
- Chiar pentru v.a. ne-independente, dacă acestea au corelație mică!

APROXIMAREA NORMALĂ A BINOMIALEI

- $X = B(n,p)$ are aceeași distribuție ca $\sum_{1..n} X_i$,
cu $X_i = B(1,p) = \text{Bernoulli}(p)$ și X_i v.a.
independente

- Atunci distribuția lui

ține la $N(0,1)$ când

$n \rightarrow \infty$ (**Y normală!**)

- Aproximarea

$N(0,1)$ este bună pentru: $np(1-p) \geq 10$.

$$Y = \frac{X - M[X]}{\sqrt{D^2(X)}} = \frac{X - np}{\sqrt{np(1-p)}} =$$

$$= \frac{n \cdot \left(\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - M[X_i] \right)}{n \cdot \sqrt{\frac{D^2(X_i)}{n}}}$$

UN EXEMPLU

• Fie X numărul de apariții ale feței “ban” la 40 de aruncări independente ale unei monede.

• Cât este $P\{X=20\}$?

$$P\{X=20\} \approx P\{19,5 \leq X_c \leq 20,5\} = P\left\{\frac{19,5-20}{\sqrt{10}} \leq \frac{X_c-20}{\sqrt{10}} \leq \frac{20,5-20}{\sqrt{10}}\right\} =$$

$$P\left\{-0,16 \leq \frac{X_c-20}{\sqrt{10}} \leq +0,16\right\} \approx \Phi(0,16) - \Phi(-0,16) \quad (D^2(X) = np(1-p) = 10)$$

• Φ funcția de distribuție a lui $N(0,1)$: $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-(y^2/2)} dy$

$$\bullet \Phi(-0,16) = 1 - \Phi(0,16) = 1 - 0,5636$$

$$\bullet P\{X=20\} \approx 2 \cdot \Phi(0,16) - 1 \approx 0,1272$$

$$\bullet P\{X=20\} = C_{40}^{20} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{20} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^{20} = 0,1268$$

PROCESE STOCHASTICE

- Definiție. Un *proces stochastic* $\{X(t), t \in T\}$ este o colecție de variabile aleatoare. ($\forall t$, $X(t)$ e o v.a.).
- $X(t)$ este *starea* procesului la momentul t
(un proces stochastic descrie evoluția în timp a unui proces).
- Exemple. $X(t)$ poate număra:
 - clienții intrați în magazin până la momentul t ;
 - clienții aflați în magazin până la momentul t ;
 - banii încasați până la momentul t .
- T numărabilă – *proces discret*;
- T interval real – *proces continuu*.

PROCESE STOCHASTICE FINITE

- $T = \{1, \dots, n\}$. Procesul este un arbore.
- Proces independent: $X(t)$ nu depinde de $X(t-k)$
- Proces Markov (finit): $X(t)$ depinde doar de $X(t-1)$
- Lanț Markov (finit): un proces Markov pentru care probabilitățile de trecere dintr-o stare în alta nu depind de t (matricea probabilităților de trecere).
- Proces cu legături complete: clase de stări. Din cele *finale* procesul nu mai iese.

RĂSPUNSURI RANDOMIZATE

- “Ați copiat la vreo lucrare (proiect) în facultate?”
- Procedura de răspuns.

Fiecare student aruncă o monedă în secret.

Dacă e “BAN” și nu a copiat, spune “NU”.

În orice altă situație, spune “DA” (a copiat sau “STEMA”).

- Știind că 30% din studenți au copiat măcar o dată și presupunând moneda corectă, să se construiască un arbore de decizie probabilistă.
- (0,7 – “NU”) (0,5 – “BAN”) (0,3 – “DA”)

DA 0,35 DA 0,15 NU 0,35 DA 0,15

- Dar dacă “NU” reprezintă 39% din răspunsuri, câți studenți putem estima că nu au copiat?

$$P\{N\} = P\{N/B\} = P\{N \cap B\} / P\{B\} = 0,39 / 0,5 = 0,78$$