

③ TEOREMA LIMITE CENTRALE

Illustra il caso "universale" delle v.e. gaussiane

Motivazione. Una moneta garantita equa.

La prova. $N=10^4$ lanci escono 5500 Teste.
Devo spargere reclamo?

Assumo sia effettivamente equa $X \sim \text{Bin}(N, \frac{1}{2})$. $X = \# \text{Teste}$

Quanto è probabile aver osservato una fluttuazione di 500 rispetto al valore medio $E(X) = \frac{1}{2}N = 5000$?

$$P(|X - 5000| \geq 500) = ?$$

Vediamo cosa concludiamo usando Chebyshev

$$P(|X - \underbrace{5000}_{E(X)}| \geq 5 \cdot 10^2) \leq \frac{1}{25 \cdot 10^4} \quad \text{Var}(X) = N \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}$$

$$= \frac{1}{25 \cdot 10^4} \cdot 10^4 \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{100}$$

difficile che capiti, ma rientra nelle specifiche garantite dal venditore.

Quanto abbiamo perso usando Chebyshev?

Possiamo fare un'asintotica precisa per $N \rightarrow \infty$?

• Ricordo legge dei grandi numeri

$$X_1, \dots, X_n \text{ iid} \quad S_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{\mathbb{P}} \mathbb{E}(X_1) \quad \forall \delta > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - \mathbb{E}(X_1)\right| < \delta\right) = 1$$

Vogliamo capire la connessione per n grande

TEO (Teorema limite centrale)

$$X_1, \dots, X_n \text{ iid} \quad [\mathbb{E}(X_i) \exists \quad \mathbb{V}(X_i) < +\infty]$$

$$S_n = \sum_{i=1}^n X_i$$

Allora

$$\frac{S_n - \overbrace{\mathbb{E}(S_n)}^{= n \mathbb{E}(X_i)}}{\underbrace{\sqrt{\mathbb{V}(S_n)}}_{n \mathbb{V}(X_i)}} = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n \frac{X_i - \mathbb{E}(X_i)}{\sqrt{\mathbb{V}(X_i)}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathcal{N}(0, 1)$$

Gaussiana Standard

nel senso che se $a < b$

$$\mathbb{P}\left(\frac{S_n - \mathbb{E}(S_n)}{\sqrt{\mathbb{V}(S_n)}} \in (a, b)\right) \rightarrow \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz$$

Dimostrazione omissa nel corso generale, nel seguito il caso $X_i \sim \text{Bern}(p)$ $S_n \sim \text{Bin}(n, p)$

- Ritorno dal venditore di monete egue (presunte tali)

$$X \sim \text{Bin}(N, \frac{1}{2}) \quad N = 10^4$$

$$IP(|X - E(X)| > 500)$$

$$= IP\left(\frac{|X - E(X)|}{\sqrt{V(X)}} > \frac{500}{\frac{1}{2} 10^2}\right)$$

approx
gaussiana

$$\begin{matrix} \text{||} \\ N \frac{1}{4} \end{matrix}$$

$$\approx IP(|Z| > 10) \quad Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

$$= \text{Area}\left(\begin{array}{c} \text{bell curve} \\ \text{shaded tails} \\ -10 \quad 10 \end{array}\right) = \text{veramente risibile}$$

[Nelle tavole con 4 cifre significative e zero]

- Altro contesto

$$X_i = \begin{cases} +1 & \text{prob } \frac{1}{2} \\ -1 & \text{" } \frac{1}{2} \end{cases}$$

iid

$$\sum_{i=1}^n X_i = ?$$

$$E(X_i) = 0 \quad V(X_i) = 1 \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = 1$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \rightarrow \mathcal{N}(0, 1)$$

$$\sum_{i=1}^n X_i \approx \sqrt{n} Z \quad \text{con } Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

- In generale il teorema limite centrale motiva l'uso di v.a. gaussiane nella teoria degli errori di misura (sono di t.t. piccoli effetti) - Anche in altri contesti.

⑥ Teoria cinetica dei gas. Distribuzione di ~~Maxwell~~
Maxwell - Boltzmann (= gaussiana)

Gas diluito all'equilibrio termico. Tante molecole.
Distribuzione (= statistica) delle velocità

$\underline{v} = (v_1, v_2, v_3)$ v.a. a valori \mathbb{R}^3 velocità

f = densità di \underline{v} = ? $f: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$

Ipotesi (modellistiche)

- per isotropia dello spazio (tutte le direzioni sono uguali)

$$f = f(v_1, v_2, v_3)$$

dipende solo da $|\underline{v}|^2 = v_1^2 + v_2^2 + v_3^2$

senza altro giusta [trascurando la gravità]

- v_1, v_2, v_3 (varie componenti della velocità) sono iid

Non è proprio giusto, ma andrà abbastanza bene se il gas è diluito

Ricaviamo la distribuzione di \underline{v}

$$f(v_1, v_2, v_3) = g(v_1^2 + v_2^2 + v_3^2)$$

$$\parallel \\ h(v_1^2) h(v_2^2) h(v_3^2)$$

$$\text{ora } v_2 = v_3 = 0 \quad \Rightarrow \quad h(0) h(0) h(v_1^2) = g(v_1^2)$$

ovvero

$$h(v_1^2) h(v_2^2) h(v_3^2) = h(0)^2 h(v_1^2 + v_2^2 + v_3^2)$$

equivalente mente; posto

$$\phi(v^2) = \frac{h(v^2)}{h(0)}$$

$$\phi(v_1^2) \phi(v_2^2) \phi(v_3^2) = \phi(v_1^2 + v_2^2 + v_3^2)$$

per lo stesso argomento che perdita di memoria caratterizza v.e. esponenziale

$$\phi(v^2) = A e^{-\beta \frac{v^2}{2}}$$

quindi

$$f(v_1, v_2, v_3) \propto e^{-\frac{\beta}{2} (v_1^2 + v_2^2 + v_3^2)} \quad \text{per un prodotto } \beta > 0$$

La costante β trova imponendo la normalizzazione

$$v_1, v_2, v_3 \sim \mathcal{N}(0, \frac{1}{\beta})$$

iid

Quindi

$$\mathbb{E}\left(\frac{1}{2} |v|^2\right) = \mathbb{E}\left(\frac{1}{2} |v_1|^2 + \frac{1}{2} |v_2|^2 + \frac{1}{2} |v_3|^2\right) = \frac{3}{2} \frac{1}{\beta}$$

~~$\beta = \frac{1}{kT}$~~ con k costante di Boltzmann
 ~~T temperatura~~

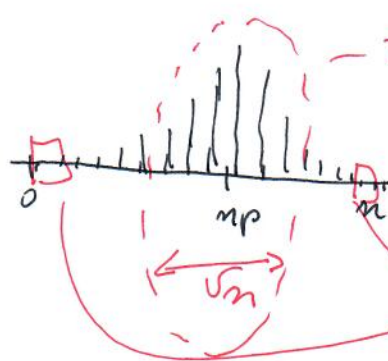
$\beta \propto \frac{1}{T}$ con T temperatura

② Teorema de Moivre - Laplace

Conclusione analoga al teorema limite centrale nel caso $X_i \sim \text{Ber}(p)$ $S_n = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Bin}(n, p)$

ma in un senso più forte del nell'enunciato del teorema limite centrale.

$S_n \sim \text{Bin}(n, p)$ p fisso, n grande



In questa zona l'istogramma tende ad avere la forma della densità gaussiana

Qui l'approssimazione gaussiana non va bene

TEO (de Moivre - Laplace)

scia

$$P_n(k) := \mathbb{P}(S_n = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

Allora

$$P_n(k) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi npq}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(k - np)^2}{npq}}$$

$= \mathbb{V}(S_n)$

Nel senso che $\forall \delta > 0$

$$\lim_n \sup_{k: |k - np| \leq n^{\frac{2}{3} - \delta}} \left| \frac{P_n(k)}{\frac{1}{\sqrt{2\pi npq}} e^{-\frac{(k - np)^2}{2npq}}} - 1 \right| = 0$$

uniformemente sui k "non troppo lontani" da $\mathbb{E}(S_n)$

OSS Usando de Moivre - Laplace e usando che la somma di Riemann converge all'integrale, si ricava il teorema centrale per somma di Bernoulli iid

$$P\left(\frac{S_n - E(S_n)}{\sqrt{V(S_n)}} \in (a, b)\right) = \sum_{k: \dots} P(S_n = k)$$

$$\dots \rightarrow \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz$$

[dettagli a vostra cura]

dim: è un calcolo

$$P(S_n = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

Si tratta di usare Stirling per trovare l'approssimazione dei ! e vedere quello che viene -

Ecco i dettagli

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \stackrel{\text{stirling}}{=} \frac{\sqrt{2\pi n} n^n e^{-n} (1+R(n))}{\sqrt{2\pi k} k^k e^{-k} (1+R(k)) \sqrt{2\pi(n-k)} \overbrace{(n-k)^{n-k} e^{-(n-k)}}^{(1+R(n-k))}}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi} \frac{n}{k} \frac{n-k}{n} (1 - \frac{k}{n})} \cdot \frac{1}{\left(\frac{k}{n}\right)^k \left(1 - \frac{k}{n}\right)^{n-k}} \cdot \frac{1+R(n)}{(1+R(k))(1+R(n-k))}$$

introduco

$$\hat{p} := \frac{k}{n}$$

$1 + \epsilon(k, n, n-k)$
con $\epsilon(k, n, n-k) \rightarrow 0$
& $k, n, n-k \rightarrow \infty$

$$\binom{n}{k} = \frac{1}{\sqrt{2\pi n \hat{p}(1-\hat{p})}} \frac{1}{\hat{p}^k (1-\hat{p})^{n-k}} (1 + \varepsilon(k, n, k)) \quad (14)$$

quindi

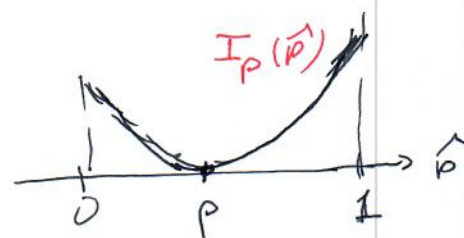
$$P_n(k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \frac{1}{\sqrt{2\pi n \hat{p}(1-\hat{p})}} \left(\frac{p}{\hat{p}}\right)^k \left(\frac{1-p}{1-\hat{p}}\right)^{n-k} (1 + \varepsilon(k, n, k))$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi n \hat{p}(1-\hat{p})}} \exp\left\{ k \log \frac{p}{\hat{p}} + (n-k) \log \frac{1-p}{1-\hat{p}} \right\} (1 + \varepsilon)$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi n \hat{p}(1-\hat{p})}} e^{-n \underbrace{\left\{ \hat{p} \log \frac{\hat{p}}{p} + (1-\hat{p}) \log \frac{1-\hat{p}}{1-p} \right\}}_{\substack{!! \\ I_p(\hat{p})}}} (1 + \varepsilon)$$

$$\text{se } |k - np| \leq n^{\frac{2}{3}-\delta} \quad |\hat{p} - p| \leq n^{-\frac{1}{3}-\delta} \rightarrow 0 \quad n \rightarrow \infty$$

esercizio: $I_p(\cdot)$ è fatta così:



I_p convessa (strettamente)

~~non~~ I_p

$$I_p(\hat{p}) \geq 0 \text{ e } = 0 \text{ sse } p = \hat{p}$$

per lo sviluppo di Taylor

$$I_p(\hat{p}) = \underbrace{I_p(p)}_0 + \underbrace{I_p'(p)}_0 (\hat{p}-p) + \frac{1}{2} \underbrace{I_p''(p)}_{\frac{1}{2} \frac{1}{p(1-p)}} (\hat{p}-p)^2 + \mathcal{O}(|\hat{p}-p|^3)$$

ho quindi trovato

$$P_n(k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \hat{p}(1-\hat{p})/n}} e^{-n \frac{1}{2} \frac{(p-\hat{p})^2}{p(1-p)}} + n O(|p-\hat{p}|^3) \quad (1+\epsilon)$$

se $|k - np| \leq n^{2/3 - \delta}$

$$|\hat{p} - p| = \left| \frac{k}{n} - p \right| \leq n^{-1/3 - \delta} \Rightarrow n O(|p-\hat{p}|^3) \rightarrow 0 \quad n \rightarrow \infty$$

develope

$$P_n(k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi n p(1-p)}} \sqrt{\frac{p(1-p)}{\hat{p}(1-\hat{p})}}$$

↓
1

(parce $\hat{p} \rightarrow p$)

$$e^{-\frac{1}{2} \frac{(n\hat{p} - np)^2}{n p(1-p)}} e^{n O(|p-\hat{p}|^3)} \quad (1+\epsilon)$$

↓ ↓
1 2

ou vero

$$\frac{P_n(k)}{\frac{1}{\sqrt{2\pi n p(1-p)}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(k - np)^2}{n p(1-p)}}$$

$$n \rightarrow \infty \rightarrow 1$$

unif per k :

$$|k - np| \leq n^{2/3 - \delta}$$