

3. Sia data la successione di v.a. $\{Y_n; n \geq 1\}$ definita da

$$Y_n = \frac{1}{n^\alpha} (X_1 + 2X_2 + \dots + nX_n),$$

dove X_1, \dots, X_n, \dots sono i.i.d. con distribuzione normale standardizzata e α è un numero reale. Trovare la distribuzione di probabilità di Y_n e discuterne il limite in distribuzione al variare di α .

giustificare tutti i passaggi in modo adeguato

La v.a. Y_n , combinazione lineare di variabili normali, ha distribuzione normale:

$$Y_n \sim \mathcal{N}(0, \sigma_n^2)$$

dove

$$\sigma_n^2 = \frac{1}{n^{2\alpha}} (1 + 2^2 + \dots + n^2) = \frac{1}{6} \frac{n(n+1)(2n+1)}{n^{2\alpha}} \sim \frac{n^3}{3n^{2\alpha}} \rightarrow \begin{cases} +\infty, & \alpha < 3/2 \\ 1/3, & \alpha = 3/2 \\ 0, & \alpha > 3/2 \end{cases}$$

$3 - 2\alpha$
 n

$$F_{Y_n}(y) = F_{\mathcal{N}(0,1)}\left(\frac{y-0}{\sigma_n}\right) \rightarrow \begin{cases} 1/2, & \alpha < 3/2 \\ F_{\mathcal{N}(0,1/3)}(y), & \alpha = 3/2 \\ F_0(y), & \alpha > 3/2 \end{cases}$$

Riassumendo:

$$\begin{array}{l} Y_n \text{ non ha limite in distribuzione, } \alpha < 3/2 \\ Y_n \xrightarrow[\text{d}]{\text{d}} Y \sim \mathcal{N}(0, 1/3), \quad \alpha = 3/2 \\ Y_n \xrightarrow[\text{p}]{\text{d}} 0, \quad \alpha > 3/2 \end{array}$$

3. Siano date le v.a. $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$, indipendenti e somiglianti con distribuzione

$$P(X_n = e) = P(X_n = 1/e) = \frac{1}{2}.$$

E sia, per ogni $n \in \mathbb{N}$,

$$Y_n = (X_1 \cdot X_2 \cdots X_n)^{1/\sqrt{n}}.$$

Studiare la convergenza in distribuzione della successione ~~$\log Y_n$~~ e della successione Y_n .

giustificare tutti i passaggi in modo adeguato

$\log X_n \sim \text{Unif}\{-1, 1\}$, $\mathbb{E}(\log X_n) = 0$, $\text{Var}(\log X_n) = 1$.

E le v.a. X_n sono quindi i.i.d. con media e varianza finite. Dal teorema centrale di convergenza segue che:

$$\log Y_n = \frac{\log X_1 + \dots + \log X_n}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} \log Y = Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

Poiché la convergenza in distribuzione si conserva sotto una trasformazione continua,

$$Y_n \xrightarrow{d} Y = e^Z \sim F.$$

La distribuzione limite si chiama "Lognormale(0,1)". Troviamone funz. di ripartiz. F e densità f .

$$\forall y > 0, F(y) = P(e^Z < y) = P(Z < \log y) = F_{\mathcal{N}(0,1)}(\log y)$$

$$\Rightarrow f(y) = f_{\mathcal{N}(0,1)}(\log y) y^{-1} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} y^{-1} e^{-\log^2 y / 2}, y > 0$$

$$\log Y_n = \frac{\sum_{i=1}^n \log X_i}{\sqrt{n}} \xrightarrow{d} \log Y \sim \mathcal{N}(0, 1)$$

$$Y_n \xrightarrow{d} Y = e^Z$$

$e^z \in (0, +\infty)$ p.c. per tutti $z \in (-\infty, +\infty)$ p.c.

$$F_Y(z) = P(e^Z < z) = P(Z < \log z) = \int_{-\infty}^{\log z} \frac{e^{-z^2/2}}{\sqrt{2\pi}} dz$$

$$f_Y(z) = \frac{dF_Y(z)}{dz} = \frac{1}{z} \frac{e^{-\frac{(\log z)^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \quad z > 0 \quad \text{LOG-NORMALE}$$

1. Siano X_1, \dots, X_n v.a. indipendenti e identicamente distribuite come uniformi in $(0, 1)$. Sia inoltre

$$U_n = \frac{\sum_{i=1}^n [1_{\{X_i < x\}} - x]}{\sqrt{n}},$$

per $x \in (0, 1)$.

- i) Trovare la funzione caratteristica di U_n
 ii) Studiare la convergenza in distribuzione di U_n , per $n \rightarrow +\infty$.

i)
$$H_{U_n}(t) = \mathbb{E}(e^{itU_n}) = \mathbb{E}\left(e^{\frac{it}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n (1_{\{X_i < x\}} - x)}\right)$$

per le prop. successive

$$= \left[\mathbb{E} e^{\frac{it}{\sqrt{n}} Z_i} \right]^n = \left(H_{Z_i}\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right) \right)^n$$

dove $Z_i = 1_{\{X_i < x\}} - x = \begin{cases} 1-x & P(X_i < x) \\ -x & P(X_i \geq x) \end{cases}$

pongo $u = \frac{t}{\sqrt{n}}$

$$H_{Z_i}\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right) = H_{Z_i}(u) =$$

$$= \mathbb{E} e^{iuZ_i} = \int_0^1 e^{iu(1-x-x)} dx_i$$

$$= \int_0^x e^{iu(1-x)} dx_i + \int_x^1 e^{-iux} dx_i$$

$$= x e^{iu(1-x)} + (1-x) e^{-iux}$$

$$\Rightarrow H_{U_n}(t) = \left[x e^{\frac{it}{\sqrt{n}}(1-x)} + (1-x) e^{-\frac{it}{\sqrt{n}}x} \right]^n$$

ii) applichiamo il TLC (verificando che valgono le ipotesi) alle successioni

$$U_n = \frac{\sum_{i=1}^n Z_i}{\sqrt{n}}$$

= le Z_i sono indep. e i.i.d. essendo funzione delle X_i che lo sono

$$\begin{aligned} - E(Z_i) &= E\left(\frac{1_{\{X_i < x\}} - x}{1}\right) = E(1_{\{X_i < x\}}) - E(x) \\ &= P(X < x) - x \\ &\stackrel{\text{poiché}}{=} x - x = 0 \end{aligned}$$

$X_i \sim \text{Udf}(0,1)$
 $\forall i$

$$\begin{aligned} - V(Z_i) &= E(Z_i^2) = (1-x)^2 P(X < x) + x^2 P(X \geq x) \\ &= (1-x)^2 x + x^2 (1-x) \\ &= x(1-x) [1-x+x] = x(1-x) < \infty \end{aligned}$$

Quindi

$$U_n = \frac{\sum_{i=1}^n Z_i}{\sqrt{n(x(1-x))}} \xrightarrow{d} \sqrt{x(1-x)} Z$$

\downarrow per il TLC
 \downarrow $n \rightarrow \infty$
 $Z \sim N(0,1)$

inoltre

$$\sqrt{x(1-x)} Z \sim N(0, x(1-x))$$

$$\Rightarrow U_n \xrightarrow{d} U \sim N(0, x(1-x))$$

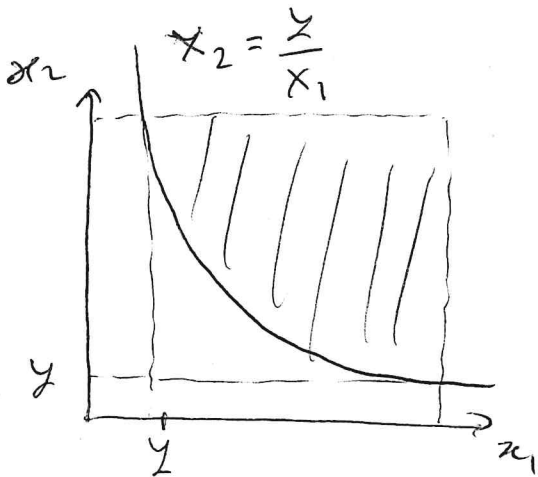
2. Siano X_1, \dots, X_n v.a. indipendenti e identicamente distribuite come uniformi in $(0, 1)$. Sia

$$Y_n = X_1 \cdots X_n$$

- i) Trovare la distribuzione di Y_n
- ii) Studiare la convergenza in distribuzione di Y_n , per $n \rightarrow +\infty$.

i) $Y_n \in (0, 1)$ p.c.

per $n=2$ $F_{Y_2}(y) = P(X_1 \cdot X_2 < y) = 1 - P(X_1 \cdot X_2 \geq y)$
 $= 1 - P(X_2 \geq \frac{y}{X_1})$



$$= 1 - \int_y^1 \left(\int_{y/x_1}^1 dx_2 \right) dx_1$$

$$= 1 - \int_y^1 \left(1 - \frac{y}{x_1} \right) dx_1$$

$$= \left[x_1 - (x_1 - y) + y \log(x_1) \right]_y^1$$

$$= y - y \log y$$

$$\Rightarrow f_{Y_2}(y) = f_{X_1 \cdot X_2}(y) = \int_0^1 \left(1 - \frac{y}{x_1} - \log y \right) dx_1 = -\log y \quad y \in (0, 1)$$

dunque

per $n=3$ $P(X_1 \cdot X_2 \cdot X_3 < y) = P(Y_2 \cdot X_3 < y)$

$$= 1 - \int_y^1 \left(\int_{y/x_1}^1 f_{Y_2, X_3}(y_2, x_3) dx_3 \right) dy_2$$

$$= 1 + \int_{\frac{1}{2}}^1 \left(\int_{\frac{1}{2}}^1 \log y_2 dy_2 \right) dy_2$$

$$= 1 + \int_{\frac{1}{2}}^1 \log y_2 \left(1 - \frac{y}{y_2}\right) dy_2$$

$$= \frac{1}{2} \left[1 - \log \frac{1}{2} + \log \frac{1}{2} \right]$$

$$\Rightarrow f_{Y_3}(z) = \begin{cases} \frac{\log^2 z}{2} & z \in (0, 1) \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\Rightarrow f_{Y_m}(z) = \begin{cases} \frac{\log^{m-1} z (-1)^{m-1}}{(m-1)!} & 0 < z < 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

Opport in alternative

$$Z_m = \log Y_m = \sum_{i=1}^m \log X_i$$

$Z_m \in (-\infty, 0)$ p.c.

$$H_{Z_m}(t) = \mathbb{E} e^{it \sum_{i=1}^m \log X_i}$$

$$= \left(\mathbb{E} e^{it \log X_i} \right)^m$$

per le
proprietà
moltiplicative

$$= \left[\int_0^1 e^{it \log x} dx \right]^m = \left[\int_0^1 x^{it} dx \right]^m = \left[\frac{x^{it+1}}{it+1} \Big|_0^1 \right]^m$$

$$= \left[\frac{1}{it+1} \right]^m$$

è la f.c. di una v.e. Gamma (d, v)

$$W \sim \text{Gamma}(d, v) \quad H_W(t) = \left(\frac{d}{d-it} \right)^v$$

Quindi $H_{-W}(t) = \left(\frac{d}{d+it} \right)^v$

è perciò $H_{Z_m}(t) = \left(\frac{1}{1+it} \right)^m$ è la f.c. di

$$Z_m = -W_m \quad \text{con} \quad W_m \sim \text{Gamma}(1, m)$$

Inoltre $Y_m = e^{Z_m} = e^{-W_m}$ è la densità

$$f_{Y_m}(y) = f_{W_m}(-\log y) \left| \frac{d}{dy}(-\log y) \right| =$$

per il teorema sulla densità di funzioni di v.e. con cambio

$$= \frac{1}{y} \frac{e^{-\log y} (-\log y)^{m-1}}{(m-1)!} = \frac{(-1)^{m-1} \log^{m-1} y}{(m-1)!}$$

per $y > 0$ e 0 altrove.

ii) Studio d'intorno, la convergenza in probabilità
(che implica quella in distribuzione):

il qual detto limite è $\gamma = 0$ (poiché Y_n è
un prodotto di numeri reali in $(0,1)$)

$$\forall \varepsilon > 0 \quad P(Y_n > \varepsilon) = P(X_1 \cdots X_n > \varepsilon) \\ \leq P(\min(X_1, \dots, X_n) < \varepsilon)$$

poiché

$$\{X_1 \cdots X_n > \varepsilon\} \subset \{\min(X_1, \dots, X_n) < \varepsilon\}$$

$$\text{Quindi } P(Y_n > \varepsilon) \leq \left(P(X_j > \varepsilon) \right)^n = (1 - \varepsilon)^n$$

\downarrow
sono variabili
indip. e i.i.d.

che tende a 0 per $\varepsilon < 1$.

$$\text{Per } \varepsilon > 1 \quad P(Y_n > \varepsilon) = 0$$

poiché $Y_n \in (0,1)$ p.c.

$$\text{Quindi } Y_n \xrightarrow{p} 0$$