# Esercitazione del 25/11/2011 Calcolo delle probabilità

#### Convergenza in distribuzione.

Sia  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie reali. Sia X un'ulteriore variabile aleatoria reale.

**Definizione 1.** Diremo che la successione di variabili aleatorie  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  converge in distribuzione alla variabile aleatoria X se per quasi ogni  $t\in\mathbb{R}$  vale:

$$\lim_{n \to \infty} F_{X_n}(t) = F_X(t) \tag{1}$$

 $e \ scriveremo \ X_n \stackrel{d}{\longmapsto} X.$ 

Si può dimostrare che all'interno della definizione sono cose equivalenti:

- 1) verificare la (1) su un insieme di misura uno.
- 2) verificare la (1) su un insieme denso.
- 3) verificare la (1) sull'insieme dei  $t \in \mathbb{R}$  tali che  $F_X$  è continua in t.

Enunciamo il teorema di unicità della convergenza in distribuzione.

**Theorem 1.** Se  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} X$  e  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} Y$  allora X e Y hanno la stessa distribuzione.

Enunciamo ora un criterio per la convergenza in distribuzione di v.a. discrete.

**Theorem 2.** Siano  $(X_n)_{n\geq 0}$  variabili aleatorie discrete con densità  $(x_{n,r}, p_{n,r})$  cioè tali che  $P(X_n = x_{n,r}) = p_{n,r}$  per ogni  $n \in r$ ,  $(con \sum_r p_{n,r} = 1 \ \forall n \in x_{n,r_1} \neq x_{n,r_2}$  per ogni  $n \in r_1 \neq r_2$ ). Se  $\lim_{n\to+\infty} x_{n,r} = x_{0,r} \in \lim_{n\to+\infty} p_{n,r} = p_{0,r}$  allora  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} X$ .

E' importante notare che nell'applicare il teorema 2 è necessario verificare che  $\sum_r p_{0,r} = 1$ . Il prossimo è un teorema che caratterizza la convergenza in distribuzione di variabili aleatorie normali.

**Theorem 3.** Siano  $(X_n)_{n\geq 0}$  una successione di v.a. normali con distribuzione  $X_n \sim Norm(\mu_n, \sigma_n^2)$  allora la successione delle v.a.  $X_n$  converge in distribuzione se e solo se i due seguenti limiti esistono e sono finiti:

$$\lim_{n \to \infty} \mu_n =: \mu \qquad \qquad \lim_{n \to \infty} \sigma_n =: \sigma.$$

Inoltre se sigma > 0 allora  $X_n$  converge in distribuzione ad un distribuzione normale di media  $\mu$  e varianza  $\sigma^2$  mentre se  $\sigma = 0$  allora  $X_n$  converge in distribuzione alla constante  $\mu$ .

Il teorema 3 giustifica la convenzione di indicare con  $Norm(\mu, 0)$  la distribuzione di una v.a. costante (che vale quasi certamente  $\mu$ ). Un ulteriore teorema per la convergenza in distribuzione è il seguente:

**Theorem 4.** Sia g un'applicazione continua da  $\mathbb{R}$  in  $\mathbb{R}$ . Siano  $(X_n)_{n\geq 0}$  una successione di v.a. e sia X una ulteriore variabile aleatoria. Se  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} X$  allora  $g(X_n) \stackrel{d}{\longmapsto} g(X)$ .

Esercizio 1. Sia  $(X_n)_{n\geq 0}$  una successione di v.a. con distribuzione

$$P(X_n = k) = \begin{cases} \frac{n2^k + 3^{k-1}}{(n+1)4^k} & \text{per ogni } k \text{ intero positivo} \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

- (a) Dimostrare che l'equazione precedente definisce effettivamente una variabile aleatoria discreta.
- (b) Dimostrare che  $X_n$  converge in distribuzione ad una v.a. geometrica di parametro p. Quanto vale p?

Esercizio 2. Sia  $(X_n)_{n\geq 0}$  una successione di v.a. con distribuzione

$$P(X_n = k) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{se } k = 0 \text{ oppure } k = n \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

(a) La successione  $(X_n)_{n\geq 0}$  converge in distribuzione? (Giustificare la risposta.)

Esercizio 3. Sia  $(X_n)_{n\geq 0}$  una successione di v.a. con distribuzione

$$P(X_n = k) = \begin{cases} \frac{n-1}{n} & \text{se } k = 0\\ \frac{1}{n} & \text{se } k = n\\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

(a) La successione  $(X_n)_{n\geq 0}$  converge in distribuzione? (Giustificare la risposta.)

### Convergenza in probabilità.

Sia  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie reali. Sia X un'ulteriore variabile aleatoria reale.

**Definizione 2.** Diremo che la successione di variabili aleatorie  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  converge in probabilità alla variabile aleatoria X se per ogni  $\epsilon > 0$  vale:

$$\lim_{n \to \infty} P(|X_n - X| > \epsilon) = 0 \tag{2}$$

 $e \ scriveremo \ X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X.$ 

Osserviamo innanzitutto che affinché la (2) abbia senso le v.a.  $X_n$  e la v.a. X devono essere definite tutte sullo stesso spazio di probabilità. Enunciamo il teorema di unicità per la convergenza in probabilità.

**Theorem 5.** Se 
$$X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$$
 e  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} Y$  allora  $P(X = Y) = 1$ .

I prossimi due teoremi mettono in relazione la convergenza in probabilità e quella in distribuzione.

**Theorem 6.** Se  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$  allora  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} X$ .

**Theorem 7.** Sia  $a \in \mathbb{R}$ . Se  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} a$  allora  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} a$ .

Nel teorema 7 si sottointende l'ulteriore ipotesi che le  $X_n$  siano definite sullo stesso spazio di probabilità.

**Theorem 8.** Se  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$  e  $Y_n \stackrel{p}{\longmapsto} Y$  e  $g : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  è continua allora  $g(X_n, Y_n) \stackrel{p}{\longmapsto} g(X, Y)$ .

**Esempio.** Se  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$  e  $Y_n \stackrel{p}{\longmapsto} Y$  allora  $X_n + Y_n \stackrel{p}{\longmapsto} X + Y$ .

**Esempio.** Se  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$  e allora  $X_n^k \stackrel{p}{\underset{n\to\infty}{\longrightarrow}} X^k$ .

#### Convergenza quasi certa.

Sia  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie reali. Sia X un'ulteriore variabile aleatoria reale.

**Definizione 3.** Diremo che la successione di variabili aleatorie  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  converge quasi certamente alla variabile aleatoria X se

$$P\left(\lim_{n\to\infty} X_n = X\right) = 1\tag{3}$$

 $e \ scriveremo \ X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X.$ 

Enunciamo il teorema di unicità per la convergenza quasi certa.

**Theorem 9.** Se  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X$  e  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} Y$  allora P(X = Y) = 1.

**Theorem 10.** Se  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X$  allora  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$ .

**Theorem 11.** Se  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$  allora esiste una sottosuccessione di  $X_n$  che converge quasi certamente ad X.

**Theorem 12.** Se  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X$  e  $Y_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} Y$  e  $g : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  è continua allora  $g(X_n, Y_n) \stackrel{q.c.}{\longmapsto} g(X, Y)$ .

**Esempio.** Se  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X$ ,  $Y_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} Y$  e  $Z_n = X_n \cdot Y_n$  allora  $Z_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X \cdot Y$ .

Un utile criterio di convergenza quasi certa:

**Theorem 13.** Siano  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  e X variabili aleatorie se per ogni  $\epsilon > 0$  vale  $\sum_n P(|X_n - X| \ge \epsilon) < +\infty$  allora  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} X$ .

Nel caso in cui  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  sia una successione di v.a. indipendenti allora il teorema 13 può essere invertito nel seguente senso:

**Theorem 14.** Sia  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie indipendenti. Se  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  converge q.c.allora esiste una costante  $C\in\mathbb{R}$  tale  $X_n \stackrel{q.c.}{\longmapsto} C$  e per ogni  $\epsilon > 0$  vale  $\sum_n P(|X_n - X| \ge \epsilon) < +\infty$ .

Come conseguenza del teorema 14 otteniamo un corollario molto utile se si vuole dimostrare che una successione di variabili aleatorie indipendenti non corverge quasi certamente.

Corollario 15. Sia  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie indipendenti tale che  $X_n \stackrel{d}{\longmapsto} C$ , se per qualche  $\epsilon > 0$  si ha  $\sum_n P(|X_n - C| \ge \epsilon) = +\infty$  allora  $X_n$  non converge quasi certamente.

Il seguente teorema afferma che le successioni di v.a. limitate e monotone convergono.

**Theorem 16.** Sia  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie. Supponiamo che  $X_n$  sia monotona in n cioè  $X_n \geq X_{n+1}$  (risp  $X_n \leq X_{n+1}$ ) per ogni n. Se esiste una costante C tale che per ogni n vale l'uguaglianza  $P(X_n \geq C) = 1$  (risp.  $P(X_n \leq C) = 1$ ) allora  $X_n$  converge in distribuzione, in probabilità e quasi certamente.

Il precedente teorema vale anche se sostituiamo la costante C con una fissata variabile aleatoria Y (la v.a. Y non deve dipendere da n!).

#### Convergenza in $L^p$ . (Convergenza in media r-esima.)

Sia X una v.a. reale e sia  $p \ge 1$ , diremo che X appartiene allo spazio  $L^p$  se

$$||X||_{L^p}^p := \mathbb{E}[|X|^p] < +\infty \tag{4}$$

Sia  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie reali in  $L^p$  e sia X un'ulteriore variabile aleatoria reale in  $L^p$ .

**Definizione 4.** Diremo che la successione di variabili aleatorie  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$   $(X_n \in L^p)$  converge in  $L^p$  alla variabile aleatoria  $X \in L^p$  se

$$\lim_{n \to \infty} \mathbb{E}[|X_n - X|^p] = 0 \tag{5}$$

 $e \ scriveremo \ X_n \stackrel{L^p}{\longmapsto} X.$ 

La (5) è equivalente a dire che  $||X_n - X||_{L^p} \xrightarrow[n \to \infty]{} 0$ .

Enunciamo il teorema di unicità per la convergenza in  $L^p$ .

**Theorem 17.** Siano  $\{X_n\}_{n\in\mathbb{N}}$ , X e Y v.a. in  $L^p$ . Se  $X_n \stackrel{L^p}{\longmapsto} X$  e  $X_n \stackrel{L^p}{\longmapsto} Y$  allora P(X = Y) = 1.

**Theorem 18.** Se  $X_n \stackrel{L^p}{\longmapsto} X$  allora  $X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$ .

**Theorem 19.** Se  $1 \le p_1 \le p_2$   $e X_n \stackrel{L^{p_2}}{\longmapsto} X$  allora  $X_n \stackrel{L^{p_1}}{\longmapsto} X$ .

Un teorema per la convergenza in  $L^p$  analogo al teorema 16 è il seguente:

**Theorem 20.** Siano  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  e Y variabili aleatorie in  $L^p$ . Supponiamo che  $X_n$  sia monotona in n cioè  $X_n \geq X_{n+1}$  (risp  $X_n \leq X_{n+1}$ ) per ogni n. Se vale l'uguaglianza  $P(X_n \geq Y) = 1$  per ogni n (risp.  $P(X_n \leq Y) = 1$ ) allora esiste una v.a. X in  $L^p$  tale che  $X_n \stackrel{L^p}{\longmapsto} X$ .

**Theorem 21.** Siano  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  e Y variabili aleatorie in  $L^p$ . Se vale l'uguaglianza  $P(|X_n| \leq Y) = 1$  per ogni  $n \in X_n \stackrel{p}{\longmapsto} X$  allora  $X_n \stackrel{L^p}{\longmapsto} X$ .

# Esercizi.

#### Esercizio 1

Siano Y e  $(X_n)_{(n\in\mathbb{N})}$  un insieme di variabili aleatorie indipendenti. Supponiamo che Y abbia distribuzione bernoulliana di parametro  $p=\frac{1}{6}$  e le  $X_n$ siano uniformi sull'intervallo (0,3). Siano infine  $Z_n=\min(X_1,X_2,\ldots,X_n)$ ,  $T_n=\min(Y,X_n)$  e  $W_n=T_1\cdot T_2\cdot \cdots \cdot T_n$ .

- (a) Studiare la convergenza in distribuzione di  $Z_n$ .
- (b) Studiare la convergenza in probabilità quasi certa e in  $L^p$  di  $Z_n$ .
- (c) Calcolare  $F_{T_n}$ . Qual è il supporto di  $T_n$ ?
- (d) Quanto vale la probabilità  $P(W_n \leq Z_n)$ ?
- (e) Studiare la convergenza in distribuzione, in probabilità e quasi certa di  $W_n$ .
- (f) Calcolare  $\mathbb{E}[T_n]$ .

**Svolgimento** (a) Per studiare la convergenza in distribuzione di  $Z_n$  calcoliamo  $F_{Z_n}$ .

$$F_{X_n}(a) = \begin{cases} 0 & a < 0 \\ \frac{a}{3} & 0 \le a < 3 \\ 1 & a \ge 1 \end{cases}$$

$$F_{Z_n}(t) = P(Z_n \le t) = P(\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \le t) =$$

$$= 1 - P(\min(X_1, X_2, \dots, X_n) > t) = 1 - P(X_1 > t, X_2 > t, \dots, X_n > t) =$$

$$= 1 - P(X_1 > t) \cdot P(X_2 > t) \cdot \dots \cdot P(X_n > t) =$$

$$= 1 - (1 - F_{X_1}(t)) \cdot (1 - F_{X_2}(t)) \cdot \dots \cdot (1 - F_{X_n}(t)) =$$

 $=1-(1-F_{X_1}(t))^n$ 

per  $t \in (0,3)$  si ha  $F_{Z_n}(t) = 1 - (1 - \frac{t}{3})^n$ . Dunque:

$$F_{Z_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < 0 \\ 1 - (1 - \frac{t}{3})^n & 0 \le t < 1 \\ 1 & t \ge 1 \end{cases}$$

Per studiare la convergenza in distribuzione di  $Z_n$  è sufficiente studiare il limite  $\lim_{n\to\infty} F_{Z_n}$ .

se 
$$t < 0$$
  $\lim_{n \to \infty} 0 = 0$   
se  $t \in (0,3)$   $\lim_{n \to \infty} 1 - (1 - \frac{t}{3})^n = 1$   $\lim_{n \to \infty} F_{Z_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < 0 \\ 1 & t \in (0,3) \\ 1 & t > 3 \end{cases}$ 

Quindi dalla definizione 1 segue che  $Z_n \xrightarrow{d} Z$  con  $F_Z(t) = \begin{cases} 0 & t < 0 \\ 1 & t \ge 0 \end{cases}$  e dunque  $Z_n \xrightarrow{d} 0$ .

(b) Poiché  $Z_n$  converge in distribuzione ad una costante allora (teorema 7) converge anche in probabilità:  $Z_n \stackrel{p}{\longrightarrow} 0$ . Per lo studio della convergenza quasi certa innanzitutto osserviamo che poiché converge in probabilità a 0 allora (per i teoremi 10 e 5) se converge in maniera quasi certa deve convergere quasi certamente a zero. Dalla seguente disuguaglianza

$$Z_{n+1} = \min\{Z_n, X_{n+1}\} \le Z_n$$

segue che  $(Z_n)_{n\in\mathbb{N}}$  è una successione monotona inoltre  $P(Z_n\in(0,3))=1$  dunque  $Z_n$  è anche limitata. Per il teorema 16 la successione  $Z_n$  converge in maniera quasi certa dunque

$$Z_n \xrightarrow{q.c.} 0$$
.

Infine per il teorema 20 segue che  $Z_n \xrightarrow{L^p} 0$ .

(c) Si procede come per il quesito (a),

$$F_{T_n}(t) = P(\min(Y, X_n) \le t) = 1 - P(\min(Y, X_n) > t) =$$

$$= 1 - P(Y > t, X_n > t) = 1 - P(Y > t) \cdot P(X_n > t) =$$

$$= 1 - (1 - F_Y(t)) \cdot (1 - F_{X_n}(t)) =$$

Poiché

$$F_{X_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < 0 \\ \frac{t}{3} & 0 \le t < 3 \\ 1 & t \end{cases} \qquad F_{Y_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < 0 \\ \frac{5}{6} & 0 \le t < 1 \\ 1 & t \ge 1 \end{cases}$$

è opportuno considerare separatamente i quattro casi:  $t<0,\ t\in[0,1),$   $t\in[1,3)$  e  $t\geq3.$ 

se 
$$t < 0$$
  $F_{T_n}(t) = 1 - (1 - 0)(1 - 0) = 0$   
se  $t \in [0, 1)$   $F_{T_n}(t) = 1 - (1 - \frac{5}{6})(1 - \frac{t}{3}) = \frac{5}{6} + \frac{t}{18}$   
se  $t \in [1, 3)$   $F_{T_n}(t) = 1 - (1 - 1)(1 - \frac{t}{3}) = 1$   
se  $t \ge 3$   $F_{T_n}(t) = 1 - (1 - 1)(1 - 1) = 1$ 

$$F_{T_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < 0\\ \frac{5}{6} + \frac{t}{18} & t \in [0, 1)\\ 1 & t \ge 1 \end{cases}$$

Il supporto di  $T_n$  è l'intervallo chiuso [0,1].

(d) Per risolvere questo quesito occorre utilizzare i risultati precedenti: supporto di  $T_n$  uguale all'intervallo [0,1] e  $T_n \leq X_n$ .

Bisogna calcolare  $P(W_n \leq Z_n) = P(T_1 \cdot T_2 \cdot \ldots \cdot T_n \leq \min(X_1, X_2, \ldots, X_n))$ . Il supporto di  $T_n$  uguale all'intervallo [0, 1] ci dice che:

$$T_1 \cdot T_2 \cdot \ldots \cdot T_n \leq \min(T_1, T_2, \ldots, T_n)$$

Mentre dalla definizione  $T_n = \min(Y, X_n) \le X_n$  si ottiene:

$$\min(T_1, T_2, \dots, T_n) < \min(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

Applicando la proprietà transitiva alle due precedenti disequazioni si ottiene:

$$T_1 \cdot T_2 \cdot \ldots \cdot T_n \le \min(X_1, X_2, \ldots, X_n)$$

e dunque

$$P(W_n \le Z_n) = 1$$

Per convincersi del risultato appena ottenuto, si può anche procedere nel seguente modo, si suppone che il minimo  $\min(X_1, X_2, \dots, X_n)$  sia realizzato in k cioè  $\min(X_1, X_2, \dots, X_n) = X_k$  quindi si ha

$$Z_n = X_k$$

$$W_n = T_1 \cdot T_2 \cdot \ldots \cdot T_n = (T_1 \cdot \ldots \cdot T_{k-1} \cdot T_{k+1} \cdot \ldots \cdot T_n) \cdot T_k \leq T_k \leq X_k$$
 dove le ultime due disuguaglianze seguono dal fatto che  $(T_1 \cdot \ldots \cdot T_{k-1} \cdot T_{k+1} \cdot \ldots \cdot T_n) \in [0,1]$  e  $T_k \leq X_k$ .

(e) Il risultato del quesito (c)  $T_n \in [0,1]$  ci dice che  $W_n = T_1 \cdot T_2 \cdot \ldots \cdot T_n$  è una successione monotona e limitata, dunque converge quasi certamente, in probabilità e in distribuzione. Per capire qual è la variabile aleatoria a cui converge si possono utilizzare i risultati dei quesito (b), (c) e (d). Da (d) e (c) sappiamo che  $0 \leq W_n \leq Z_n$ . Da (b) sappiamo che  $Z_n$  converge quasi certamente a zero.

Dimostriamo in maniera rigorosa che anche  $W_n$  converge a zero. Sia  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  lo spazio di probabilità in cui sono definite le variabili aleatorie, sia  $A \in \mathcal{A}$  l' evento

$$A = \{ \omega \in \Omega : 0 \le W_n(\omega) \le Z_n(\omega) \text{ e } \lim_{n \to \infty} Z_n(\omega) = 0 \}$$

allora per le ipotesi precedenti si ha:

$$P(A) = 1$$

mentre dalla definizione di Ae dal teorema del confronto si ha che per ogni $\omega \in A$ 

$$\lim_{n\to\infty} W_n(\omega) = 0$$

Dunque

$$W_n \xrightarrow{q.c.} 0 \qquad W_n \xrightarrow{p} 0 \qquad W_n \xrightarrow{d} 0$$

(f) La variabile aleatoria  $W_n$  è mista  $P(T_n=0)=\frac{5}{6},\ P(T_n=1)=\frac{1}{9}$ 

$$\frac{d}{dt}F_{T_n}(t) = \begin{cases} \frac{1}{18} & t \in (0,1) \\ 0 & t \notin [0,1] \end{cases}$$

da cui si ricava

$$\mathbb{E}[T_n] = 0 \cdot P(T_n = 0) + 1 \cdot P(T_n = 1) + \int_0^1 t \cdot \frac{1}{18} dt = \frac{1}{9} + \frac{1}{36} = \frac{5}{36}$$

#### Esercizio 2

Sia  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie indipendenti. Supponiamo che ciascuna  $X_n$  abbia distribuzione bernoulliana di parametro  $\frac{1}{n^{\alpha}}$ , con  $\alpha>0$ . Siano infine  $S_n=\frac{X_1+X_2+...+X_n}{n}$  e  $W_n=\max\{X_1,X_2,\ldots,X_n\}$ .

(a) Per quali valori di  $\alpha > 0$  la successione  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge in distribuzione. Per i valori di  $\alpha$  in cui converge indicare il limite.

(b) Per quali valori di  $\alpha > 0$  la successione  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge in probabilità. Per i valori di  $\alpha$  in cui converge (in probabilità) indicare il limite.

(c) Per quali valori di  $\alpha > 0$  la successione  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge quasi certamente. Per i valori di  $\alpha$  in cui converge (quasi certamente) indicare il limite.

(d) Per quali valori di  $\alpha > 0$  la successione  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  converge in  $L^p$ . Per i valori di  $\alpha$  in cui converge (in  $L^p$ ) indicare il limite.

(e) Studiare la convergenza quasi certa di  $(W_n)_{n\in\mathbb{N}}$ .

(f) Calcolare  $\mathbb{E}[S_n]$ . (Lasciare il risultato sotto forma di sommatoria

(g\*) Calcolare  $\lim_{n\to\infty} \mathbb{E}[S_n]$ .

(h) Studiare la convergenza in probabilità di  $(S_n)_{n\in\mathbb{N}}$ . (Utilizzare il risultato del questito (g) e la disuguaglianza di Markov:

Per ogni T v.a. non negativa e per ogni x>0 si ha  $P(T>x)\leq \frac{\mathbb{E}[T]}{x})$ 

$$(a) F_{X_n}(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - \frac{1}{n^{\alpha}} & x \in [0, 1) \\ 1 & x \ge 1 \end{cases}$$
$$\lim_{n \to \infty} F_{X_n}(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 & x \ge 1 \end{cases} \Rightarrow X_n \xrightarrow[n \to \infty]{d} 0 \forall \alpha > 0$$

- (b) Poiché converge in distribuzione ad una costante allora (teorema 7) con- $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{p} 0 \qquad \forall \alpha > 0$ verge anche in probabilità.
- (c) Vogliamo utilizzare il criterio di sommabilità (teorema 13 e corollario 15) Nel nostro caso C=0. Dobbiamo stimare la serie  $\sum_n P(|X_n|>\epsilon)$  se  $\epsilon$  è maggiore di 1 allora la stima è banale. Consideriamo il caso  $\epsilon \in (0,1)$

$$\sum_{n} P(|X_n| > \epsilon) = \sum_{n} \frac{1}{n^{\alpha}} \begin{cases} = \infty & \text{se } \alpha \le 1 \\ < \infty & \text{se } \alpha > 1 \end{cases}$$

dunque  $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{q.c.} 0$  se e solo se  $\alpha > 1$ .

(d) Poiché  $X_n$  é uniformemente limitata e converge in probabilità allora (teorema 21) converge anche in  $L^p$  dunque  $X_n \xrightarrow[n \to \infty]{L^p} 0$  per ogni  $\alpha > 0$ . Un metodo alternativo può essere quello di applicare la definizione di convergenza in  $L^p$ (definizione 4)

$$\lim_{n \to \infty} \mathbb{E}[|X_n - X|^p] = \lim_{n \to \infty} \mathbb{E}[|X_n|^p] = \lim_{n \to \infty} \frac{1}{n^\alpha} = 0$$

dunque converge  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  converge a zero per ogni  $p\geq 1$  e per ogni  $\alpha>0$ . (e)  $(W_n)_{n\in\mathbb{N}}$  è una successione limitata e monotona dunque (teorema 16) converge quasi certamente ad una variabile W.  $W_n \xrightarrow[n \to \infty]{q.c.} W$ . Dalla definizione delle  $W_n$  è chiaro che W è definita nel modo seguente:

$$W = \begin{cases} 1 & \text{Se } X_n = 1 \text{ per qualche } n \in \mathbb{N} \\ 0 & \text{Se } X_n = 0 \text{ per ogni } n \in \mathbb{N} \end{cases}$$
  
In aggiunta alle richieste del testo è possibile osservare che  $P(W = 0) = 0$ 

 $P(X_n = 0 \ \forall n) = \prod_n (1 - \frac{1}{n^\alpha})$ 

$$P(W=0)=0$$
  $\iff$   $\sum_{n}\frac{1}{n^{\alpha}}=\infty$   $\iff$   $\alpha \le 1$ 

Dunque per  $\alpha \in (0,1]$  si ha P(W=1)=1. (f)  $\mathbb{E}[S_n] = \frac{X_1 + X_2 + ... + X_n}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^{\alpha}}$ (g)  $\lim_{n \to \infty} \mathbb{E}[S_n] = \lim_{n \to \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{1}{i^{\alpha}}$ 

Se m < n allora

$$\mathbb{E}[S_n] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^m \frac{1}{i^{\alpha}} + \frac{1}{n} \sum_{i=m+1}^n \frac{1}{i^{\alpha}} \le \frac{m}{n} + \frac{n-m}{n} \frac{1}{(m+1)^{\alpha}}$$

$$\lim_{n \to \infty} \mathbb{E}[S_n] \le \limsup_{n \to \infty} \mathbb{E}[S_n] \le \limsup_{n \to \infty} \frac{m}{n} + \frac{n - m}{n} \frac{1}{(m+1)^{\alpha}} = \frac{1}{(1+m)^{\alpha}}$$

Dunque per ogni m vale la disuguaglianza

$$\limsup_{n \to \infty} \mathbb{E}[S_n] \le \frac{1}{(1+m)^{\alpha}}$$

da cui segue

$$\limsup_{n\to\infty} \mathbb{E}[S_n] \le 0$$

poiché infine  $\mathbb{E}[S_n] \geq 0$  si ha  $\lim_{n \to \infty} \mathbb{E}[S_n] = 0$ .

(h) Poiché  $\mathbb{E}[S_n]$  tende a zero, un tentativo ragionevole è quello di provare a dimostrare che il limite in probabilità di  $S_n$  sia proprio lo zero. Applichiamo la definizione di convergenza in probabilità, dobbiamo mostrare che il limite  $\lim_{n\to\infty} P(S_n - 0 > \epsilon)$  è uguale a zero per ogni  $\epsilon > 0$ . Dalla disuguaglianza di Markov abbiamo  $P(S_n > \epsilon) \leq \frac{\mathbb{E}[S_n]}{\epsilon}$  dunque

$$\lim_{n \to \infty} P(S_n - 0 > \epsilon) \le \frac{1}{\epsilon} \limsup_{n \to \infty} \mathbb{E}[S_n] = 0$$

da cui si ottiene  $S_n \xrightarrow[n \to \infty]{p} 0$ 

Un metodo alternativo per risolvere il quesito (h) può essere quello di calcolare prima la convergenza in  $L^p$  con p=1. Infatti per p=1 si ha  $\lim_n \mathbb{E}[|S_n-0|^p] = \lim_n \mathbb{E}[|S_n|] = 0$  dunque  $S_n$  converge in  $L^1$  e quindi converge anche in probabilità.

Un terzo metodo è quello di usare la legge dei grandi numeri per v.a. non correlate ed equilimitate in varianza. Dalla legge forte dei grandi numeri segue che:

$$S_n - \mathbb{E}[S_n] \xrightarrow[n \to \infty]{q.c.} 0$$

da (g) sappiamo che  $\mathbb{E}[S_n] \xrightarrow[n \to \infty]{q.c.} 0$  e dunque  $S_n \xrightarrow[n \to \infty]{q.c.} 0$ .

#### Esercizio 3

Sia  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie i.i.d. con distribuzione  $X_n \sim Unif(-1,5)$  e siano inoltre  $(Z_n)_{n\in\mathbb{N}}$  e  $(T_n)_{n\in\mathbb{N}}$  definite come segue:

$$Z_n := \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n}$$
  $T_n := \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ 

- (a) Calcolare  $F_{X_n}$ ,  $\mathbb{E}[X_n]$  e  $F_{T_n}$ .
- (b) Studiare la convergenza in distribuzione, in probabilità e quasi certa di

 $Z_n$ .

- (c) Studiare la convergenza in  $L^p$  di  $Z_n$ .
- (d) Studiare la convergenza in distribuzione e in probabilità di  $T_n$ .
- (e) Studiare la convergenza in  $L^p$  di  $T_n$ .

## Svolgimento

(a) Per le variabili aleatorie uniformi su (a, b) valgono le formule:

$$\mathbb{E}[X] = \frac{a+b}{2} \qquad F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \le x < b \\ 1 & x \ge b \end{cases}$$

dunque

$$\mathbb{E}[X_n] = 2 \qquad F_{X_n}(x) = \begin{cases} 0 & x < -1 \\ \frac{x+1}{6} & -1 \le x < 5 \\ 1 & x \ge 5 \end{cases}$$

Calcoliamo  $F_{T_n}$  utilizzando la definizine di funzione di ripartizione.

$$F_{T_N}(t) = P(T_n \le t) = P(\min\{X_1, X_2, \dots, X_n\} \le t) =$$
 passando al complementare...

$$= 1 - P(\min\{X_1, X_2, \dots, X_n\} > t) = 1 - P(X_1 > t, X_2 > t, \dots, X_n > t) =$$
utilizzando l'indipendenza

$$= 1 - P(X_1 > t) \cdot P(X_2 > t) \cdot \dots \cdot P(X_n > t) = 1 - (1 - F_{X_1}(t)) \cdot (1 - F_{X_2}(t)) \cdot \dots \cdot (1 - F_{X_n}(t)) = 1 - (1 - F_{X_1}(t))^n$$

Dunque

$$F_{T_n}(x) = \begin{cases} 0 & x < -1\\ 1 - \left(1 - \frac{x+1}{6}\right)^n = 1 - \left(\frac{5-x}{6}\right)^n & -1 \le x < 5\\ 1 & x \ge 5 \end{cases}$$

(b) Le  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  sono v.a. i.i.d. con  $\mathbb{E}[X_n]=2$  dunque per la legge forte dei grandi numeri si ha:

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow[n \to \infty]{q.c.} \mathbb{E}[X_n] = 2$$

Dunque

$$Z_n \xrightarrow{q.c.} 2$$

Per il teorema 10

$$Z_n \xrightarrow{p} 2$$

Per il teorema 6

$$Z_n \xrightarrow{d} 2$$

(c) Vogliamo mostrare che per  $(Z_n)_{n\in\mathbb{N}}$  valgono le ipotesi del teorema 21. Sappiamo già da (b) che  $Z_n \xrightarrow{p}$  2 dobbiamo mostrare che  $(Z_n)_{n\in\mathbb{N}}$  è uniformemente limitata.  $X_n$  ha distribuzione uniforme su (-1,5) dunque vale  $|X_n| \leq 5$  q.c.

$$|Z_n| = \left| \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \right| \le \frac{|X_1| + |X_2| + \dots + |X_n|}{n}$$
n volte

$$|Z_n| \le \underbrace{\frac{n \text{ volte}}{5+5+\dots+5}}_{n} = \frac{5n}{n} = 5$$

Le condizioni del teorema 21 sono soddisfatte (con Y = 5) dunque

$$Z_n \xrightarrow{L^p} 2$$

(d) Cominciamo con lo studio della convergenza in distribuzione. Bisogna calcolare il  $\lim_{n\to\infty} F_{T_n}$ .

$$F_{T_n}(t) = \begin{cases} 0 & t < -1 \\ 1 - \left(1 - \frac{t+1}{6}\right)^n = 1 - \left(\frac{5-t}{6}\right)^n & -1 \le t < 5 \\ 1 & t \ge 5 \end{cases}$$
Se  $t < -1$  allora  $\lim_{n \to \infty} F_{T_n}(t) = \lim_{n \to \infty} 0 = 0$ 
Se  $t = -1$  allora  $\lim_{n \to \infty} F_{T_n}(t) = \lim_{n \to \infty} 1 - 1^n = 0$ 

$$-1 < t < 5 \quad \text{allora} \quad \lim_{n \to \infty} F_{T_n}(t) = \lim_{n \to \infty} 1 - \left(\frac{5-t}{6}\right)^n$$

 $t \in (-1,5)$ implica che  $0 < \frac{5-t}{6} < 1$ e dunque

$$\lim_{n \to \infty} F_{T_n}(t) = 1$$

$$t \ge 5 \qquad \text{allora} \qquad \lim_{n \to \infty} F_{T_n}(t) = \lim_{n \to \infty} 1 = 1$$

In conclusione

$$\lim_{n \to \infty} F_{T_n}(t) = \begin{cases} 0 & t \le -1\\ 1 & t > -1 \end{cases}$$

Dunque  $T_n$  converge in distribuzione ad una variabile aleatoria T con distribuzione:

$$F_T(t) = \begin{cases} 0 & t < -1 \\ 1 & t \ge -1 \end{cases}$$

ovvero

$$T_n \xrightarrow{d} -1$$

Per il teorema 7 allora

$$T_n \xrightarrow{p} -1$$

Vogliamo inoltre mostrare che sono soddisfatte le ipotesi del teorema 16 e che dunque vi è anche convergenza quasi certa (questa parte non è espressamente richiesta dal testo).

$$T_{n+1} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n, X_{n+1}\} = \min\{T_n, X_{n+1}\}$$

Dunque

$$T_{n+1} \leq T_n$$

inoltre  $X_n \ge -1$  implica  $T_n \ge -1$  per ogni n. Per il teorema 16 allora  $T_n$  converge quasi certamente. Per l'unicità del limite si ha:

$$T_n \xrightarrow{q.c.} -1$$

- (e) Per mostrare la convergenza in  $L^p$  sarà sufficiente verificare le ipotesi del teorema 21 per  $T_n$ .
- 1)  $T_n$  è v.a. limitata infatti  $P(T_n \le 5) = 1$ .
- 2)  $T_n \xrightarrow{p} -1$  segue dal quesito (d).

#### Esercizio 4

Sia  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  una successione di variabili aleatorie indipendenti. Supponiamo che ciascuna  $X_n$  abbia distribuzione assolutamente continua con densità  $f_{X_n}$  data da:

$$f_{X_n}(x) = \begin{cases} 0 & x \le 0\\ \frac{n^2}{(n^2x+1)^2} & x > 0 \end{cases}$$

- (a) Calcolare la funzione di ripartizione  $F_{X_n}$ .
- (b) Studiare la convergenza in distribuzione ed in probabilità di  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ .
- (c) Studiare la convergenza quasi certa di  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$ .
- (d) Quanto vale  $\mathbb{E}[X_n^2]$ ? Cosa si può dire della convergenza in media r-esima della successione  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  se r=2? (Sugg.: Per il calcolo di  $\mathbb{E}[X_n^2]$  può essere utile considerare il limite:  $\lim_{x\to\infty} x^2 f_{X_n}(x)$ .)

Svolgimento In aula.