

**CP410: Esonero 1, 14 novembre, 2019**

Cognome	
Nome	
Matricola	
Firma	

1. Si consideri lo spazio di probabilità  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , dove  $\Omega = [1, \infty)$ ,  $\mathcal{F}$  sono i boreliani di  $[1, \infty)$  e  $\mathbb{P}$  è la misura di probabilità su  $[1, \infty)$  definita da:

$$\mathbb{P}(A) = \int_1^\infty x^{-2} 1_A(x) dx \quad A \in \mathcal{F}.$$

Siano  $X_k$ , per  $k = 1, 2, \dots$ , le variabili aleatorie

$$X_k(\omega) = \omega^{-k}, \quad \omega \in [1, \infty).$$

- (a) Dire se le  $X_k$  sono indipendenti;  
 (b) Scrivere la funzione di distribuzione della variabile  $X_k$  per ogni  $k \in \mathbb{N}$ ;  
 (c) Dire se la successione  $X_k$ ,  $k \in \mathbb{N}$  converge quasi certamente.

**Soluzione:**

- (a). Le  $X_k$  non sono indipendenti. Infatti per esempio

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_k] &= \int_1^\infty x^{-k} x^{-2} dx = \frac{1}{k+1}, \\ \mathbb{E}[X_k X_j] &= \int_1^\infty x^{-k-j} x^{-2} dx = \frac{1}{k+j+1} \neq \frac{1}{k+1} \frac{1}{j+1} = \mathbb{E}[X_k] \mathbb{E}[X_j]. \end{aligned}$$

- (b). Per definizione abbiamo  $X_k(\omega) \in (0, 1]$ , per ogni  $\omega \geq 1$ . Inoltre per ogni  $t \in (0, 1]$ :

$$\begin{aligned} F_k(t) &= \mathbb{P}(X_k \leq t) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in [1, \infty) : \omega^{-k} \leq t\}) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in [1, \infty) : \omega \geq t^{-1/k}\}) \\ &= \int_{t^{-1/k}}^\infty x^{-2} dx = t^{1/k}. \end{aligned}$$

In conclusione la v.a.  $X_k$  ha funzione di distribuzione

$$F_k(t) = \begin{cases} 0 & t \leq 0 \\ t^{1/k} & t \in (0, 1] \\ 1 & t > 1 \end{cases}$$

- (c). Notiamo che se  $\omega \in (1, \infty)$ , allora  $\omega^{-k} \rightarrow 0$  per  $k \rightarrow \infty$ . Quindi  $X_k \rightarrow 0$  q.c. per  $k \rightarrow \infty$ .

Nome: \_\_\_\_\_

2. Sia  $X$  una variabile aleatoria. Mostrare che

(a) Per ogni  $p > 0$  si ha  $\mathbb{E}[|X|^p] = \int_0^\infty p t^{p-1} \mathbb{P}(|X| > t) dt$

(b) Dedurre che per ogni  $p > 0$  si ha

$$p\Gamma(p)^2 \leq 2\Gamma(2p),$$

dove  $\Gamma(p) = \int_0^\infty t^{p-1} e^{-t} dt$ .

**Soluzione:**

(a). Ricordiamo che per ogni v.a.  $Y$  non-negativa si ha

$$\mathbb{E}[Y] = \int_0^\infty \mathbb{P}(Y > s) ds.$$

Allora ponendo  $Y = |X|^p$  otteniamo

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[|X|^p] &= \int_0^\infty \mathbb{P}(|X|^p > s) ds \\ &= \int_0^\infty \mathbb{P}(|X| > s^{1/p}) ds \\ &= \int_0^\infty \mathbb{P}(|X| > s^{1/p}) p s^{1-1/p} d(s^{1/p}) \\ &= \int_0^\infty p t^{p-1} \mathbb{P}(|X| > t) dt \end{aligned}$$

(b). Se  $X$  è la v.a. esponenziale di parametro 1 si ha  $\mathbb{P}(|X| > t) = e^{-t}$  e dunque per la formula precedente

$$p\Gamma(p) = \mathbb{E}[X^p].$$

La disuguaglianza di Schwarz allora implica

$$p^2\Gamma(p)^2 = \mathbb{E}[X^p]^2 \leq \mathbb{E}[X^{2p}] = 2p\Gamma(2p),$$

che equivale a  $p\Gamma(p)^2 \leq 2\Gamma(2p)$  per ogni  $p > 0$ .

Nome: \_\_\_\_\_

3. Enunciare e dimostrare la legge 0 – 1 di Kolmogorov.

Nome: \_\_\_\_\_

4. Siano  $Y_1, Y_2, \dots$  variabili aleatorie indipendenti tali che

$$Y_i = \begin{cases} 2 & \text{con probab. } \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \text{con probab. } \frac{2}{3} \end{cases}$$

Sia inoltre

$$Z_n = \prod_{i=1}^n Y_i.$$

- Calcolare  $\mathbb{E}[Z_n]$  per ogni  $n$ ;
- Dire se  $Z_n$  converge quasi certamente;
- Calcolare  $\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Z_n > 2^{-n/4})$ .

**Soluzione:** (a). Osserviamo che  $\mathbb{E}[Y_i] = 2 \times \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \times \frac{2}{3} = 1$  e dunque per l'indipendenza si ha

$$\mathbb{E}[Z_n] = 1, \quad n \in \mathbb{N}.$$

(b). Sia  $N_n$  il numero di  $i \leq n$  tali che  $Y_i = 2$ . Possiamo scrivere

$$Z_n = 2^{N_n - (n - N_n)} = 2^{2N_n - n}.$$

Per la legge forte dei grandi numeri (per es. usando l'argomento con momento quarto) sappiamo che  $\frac{1}{n}N_n \rightarrow \frac{1}{3}$  quasi certamente. Allora  $2N_n - n \rightarrow -\infty$  quasi certamente. Ne segue che

$$\lim_{n \rightarrow \infty} Z_n = 0, \quad \text{quasi certamente.}$$

(c). Notiamo che

$$\mathbb{P}(Z_n > 2^{-n/4}) = \mathbb{P}(2N_n - n > -n/4) = \mathbb{P}(N_n > 3n/8).$$

Poiché  $3/8 > 1/3$  la legge dei grandi numeri (qui basta quella debole) implica

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(Z_n > 2^{-n/4}) = 0.$$

Nome: \_\_\_\_\_

5. Consideriamo infiniti lanci di una moneta equa. Sia  $T_k$  il tempo in cui si ottiene la  $k$ -esima testa e si considerino gli intervalli di tempo tra una testa e la successiva:

$$\Delta_k = T_k - T_{k-1}, \quad k \in \mathbb{N},$$

dove poniamo  $T_0 = 0$ . Giustificare le seguenti affermazioni:

- (a) le variabili aleatorie  $\Delta_k$ ,  $k \in \mathbb{N}$  sono indipendenti, identicamente distribuite, con distribuzione geometrica di parametro  $1/2$ ;
- (b) quasi certamente  $\liminf_{k \rightarrow \infty} \Delta_k = 1$ ;
- (c) quasi certamente  $\limsup_{k \rightarrow \infty} \frac{\Delta_k}{\log k} = \frac{1}{\log 2}$ .

**Soluzione:** (a). E' sufficiente mostrare che per ogni  $n$ , per ogni scelta di interi  $\ell_1, \dots, \ell_n \in \mathbb{N}$  le prime  $n$  variabili  $\Delta_1, \Delta_2, \dots, \Delta_n$  soddisfano

$$\mathbb{P}(\Delta_1 = \ell_1, \dots, \Delta_n = \ell_n) = \prod_{j=1}^n 2^{-\ell_j} = 2^{-K},$$

dove abbiamo posto  $K = \sum_{j=1}^n \ell_j$ . Per dimostrare la formula sopra, consideriamo i primi  $K$  lanci. L'evento  $\Delta_1 = \ell_1, \dots, \Delta_n = \ell_n$  equivale a dire: i primi  $\ell_1 - 1$  lanci sono croce, il lancio  $\ell_1$ -esimo è testa, i successivi  $\ell_2 - 1$  lanci sono croce, il lancio  $(\ell_1 + \ell_2)$ -esimo è testa, i successivi  $\ell_3 - 1$  lanci sono croce, il lancio  $(\ell_1 + \ell_2 + \ell_3)$ -esimo è testa, e così via fino alla condizione che il lancio  $K$ -esimo è testa. Allora la formula desiderata diventa un'evidente conseguenza dell'indipendenza dei lanci e del fatto che ogni lancio ha probab.  $1/2$  di essere testa o croce.

(b). E' sufficiente mostrare che  $\{\Delta_k = 1, i.o.\}$  ha probabilità 1. Per l'indipendenza questo segue dal lemma di Borel-Cantelli 2 e dal fatto che  $\mathbb{P}(\Delta_k = 1) = 1/2 > 0$ .

(c). Sia  $E_{n,\alpha}$  l'evento  $\{\Delta_n > \lfloor \alpha \log n \rfloor\}$ , dove  $\lfloor \cdot \rfloor$  indica la parte intera. Allora

$$\mathbb{P}(E_{n,\alpha}) = 2^{-\lfloor \alpha \log n \rfloor}.$$

Osservando che  $2^{-t} \leq 2^{-\lfloor t \rfloor} \leq 2^{-t+1}$  per ogni  $t > 0$  si ha che  $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(E_{n,\alpha}) < \infty$  se e solo se  $\alpha > 1/\log(2)$ . Dal lemma di Borel-Cantelli 1 segue allora che  $\mathbb{P}(\{E_{n,\alpha}, i.o.\}) = 0$  e dunque q.c.

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta_n}{\alpha \log n} = \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta_n}{\lfloor \alpha \log n \rfloor} \leq 1,$$

per ogni  $\alpha > 1/\log(2)$  fissato. Allora si deve avere anche q.c.

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta_n}{\log n} \leq \frac{1}{\log(2)}. \quad (1)$$

D'altra parte per il lemma di Borel-Cantelli 2 si ha che  $\mathbb{P}(\{E_{n,\alpha}, i.o.\}) = 1$  e dunque q.c.

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta_n}{\alpha \log n} = \limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta_n}{\lfloor \alpha \log n \rfloor} \geq 1,$$

per ogni  $\alpha \leq 1/\log(2)$ . E dunque ponendo  $\alpha = 1/\log(2)$  otteniamo  $\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta_n}{\log n} \geq 1/\log(2)$ , che insieme a (1) conclude la dimostrazione.

Nome: \_\_\_\_\_