

**Tutorato di Probabilità 1, VII**  
**a.a. 2003/2004**

**Esercizio 1**

Siano  $X, Y, Z$  tre v.a. indipendenti, geometriche di parametro  $p \in (0, 1)$ .

- a) Calcolare  $P(X = Y)$  e  $P(X \geq 2Y)$ .
- b) Calcolare la distribuzione e la media condizionata di  $X$  dato  $X + Y$  e di  $Z$  dato  $X + Y$ .

**Esercizio 2**

In uno schema di Bernoulli, con  $p =$  probabilità di ottenere 1, calcolare<sup>1</sup> il numero medio di esperimenti che occorre effettuare perché per la prima volta si osservi la sequenza 01.

**Esercizio 3**

- a) Fissato uno spazio di probabilità  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ , sia

$$L_d^2 = \{X : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \text{ t.c. } X \text{ è discreta ed esiste } \mathbb{E}(X^2)\}.$$

Dimostrare che  $L_d^2$  è uno spazio vettoriale.

- b) Dimostrare la **disuguaglianza di Cauchy-Schwartz**: per  $X, Y \in L_d^2$ ,

$$|\mathbb{E}(XY)| \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2) \cdot \mathbb{E}(Y^2)}$$

e dedurre che se  $X, Y \in L_d^2$  allora esiste  $\text{Cov}(X, Y)$  e

$$|\text{Cov}(X, Y)| \leq \sqrt{\text{Var}(X) \cdot \text{Var}(Y)}$$

[Sugg.: si consideri la funzione  $g(\lambda) = \mathbb{E}[(\lambda X + Y)^2]$ :  $g(\lambda)$  è un trinomio di secondo grado e  $g(\lambda) \geq 0$ , per ogni  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Ciò significa che il discriminante dev'essere necessariamente...]

- c) Sia

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : (X, Y) \in L_d^2 \times L_d^2 \mapsto \langle X, Y \rangle = \mathbb{E}(XY) \in \mathbb{R}$$

Dimostrare che  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  definisce un **prodotto scalare**<sup>2</sup> su  $L_d^2$  e quindi

$$\|\cdot\| : X \in L_d^2 \mapsto \|X\| = \sqrt{\mathbb{E}(X^2)}$$

è una **norma** su  $L_d^2$ . Dedurre che  $L_d^2$  è uno spazio euclideo.

**Esercizio 4**

Dimostrare che per ogni scelta di  $X, Y, X_1, X_2 \in L_d^2$ ,

- a1)  $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$ ;
- a2)  $\text{Cov}(X_1 + X_2, Y) = \text{Cov}(X_1, Y) + \text{Cov}(X_2, Y)$ ;
- a3)  $\text{Cov}(aX, Y) = a\text{Cov}(X, Y)$ , per ogni  $a \in \mathbb{R}$ ;
- a4)  $\text{Cov}(X, X) = \text{Var}(X) \geq 0$  e  $\text{Var}(X) = 0$  se e solo se  $X = \alpha$  per qualche  $\alpha \in \mathbb{R}$ .
- a5)  $\text{Cov}(X, \alpha) = 0$ , per ogni  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

Dedurre che la covarianza è un'applicazione **simmetrica** e **bilineare**: per ogni  $a, b, c, d \in \mathbb{R}$ ,

$$\text{Cov}(aX_1 + bX_2, cY_1 + dY_2) = ac\text{Cov}(X_1, Y_1) + ad\text{Cov}(X_1, Y_2) + bc\text{Cov}(X_2, Y_1) + bd\text{Cov}(X_2, Y_2).$$

Ma  $\text{Cov}(X, Y)$  non definisce un prodotto scalare su  $L_d^2$ : perché?

<sup>1</sup>Potrebbe essere utile ricordare che, per  $\alpha \in (-1, 1)$ ,  $\sum_{n=1}^{\infty} n\alpha^{n-1} = \frac{1}{(1-\alpha)^2}$ .

<sup>2</sup>Ricordiamo che se  $V$  è uno spazio vettoriale,  $\langle \cdot, \cdot \rangle : (v, w) \in V \times V \mapsto \langle v, w \rangle \in \mathbb{R}$  è un prodotto scalare se valgono le seguenti proprietà: 1. (simmetria)  $\langle v, w \rangle = \langle w, v \rangle$ ; 2. (linearità)  $\langle v_1 + v_2, w \rangle = \langle v_1, w \rangle + \langle v_2, w \rangle$ ; 3. (omogeneità) per  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $\langle \lambda v, w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle$ ; 4. (positività e non degenerazione)  $\langle v, v \rangle \geq 0$  e  $\langle v, v \rangle = 0$  se e solo se  $v = 0$ .

## Soluzioni

1) a1)

$$P(X = Y) = \sum_{k=0}^{\infty} P(X = k, Y = k) = \sum_{k=0}^{\infty} p^2(1-p)^{2k} = p^2 \frac{1}{1 - (1-p)^2} = \frac{p}{2-p};$$

a2)

$$P(X \geq 2Y) = \sum_{k=0}^{\infty} P(Y = k, X \geq 2k) = \sum_{k=0}^{\infty} P(Y = k)P(X \geq 2k)$$

dove

$$P(X \geq 2k) = \sum_{j=2k}^{\infty} p(1-p)^j = p(1-p)^{2k} \sum_{j=2k}^{\infty} (1-p)^{j-2k} = p(1-p)^{2k} \sum_{\ell=0}^{\infty} (1-p)^{\ell} = (1-p)^{2k},$$

quindi

$$P(X \geq 2Y) = \sum_{k=0}^{\infty} P(Y = k)P(X \geq 2k) = p \sum_{k=0}^{\infty} (1-p)^{3k} = p \frac{1}{1 - (1-p)^3} = \frac{1}{1 + (1-p) + (1-p)^2};$$

b1) Cerchiamo la distribuzione congiunta di  $X$  e  $X + Y$ :

$$p_{X, X+Y}(i, j) = P(X = i, Y = j - i) = \begin{cases} p^2(1-p)^j & \text{se } j \geq i \geq 0 \\ 0 & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

La marginale di  $X + Y$  vale

$$p_{X+Y}(j) = \sum_i p_{X, X+Y}(i, j) = \sum_{i=0}^j p^2(1-p)^j = (j+1)p^2(1-p)^j$$

con  $j \geq 0$ . Fissato  $j \geq 0$ , la distribuzione condizionata è

$$p_{X|X+Y}(i|j) = \frac{p_{X, X+Y}(i, j)}{p_{X+Y}(j)} = \begin{cases} \frac{1}{j+1} & \text{se } 0 \leq i \leq j \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

cioè  $X|X+Y=j$  si distribuisce uniformemente nell'insieme  $\{0, 1, \dots, j\}$ . Allora, ancora fissato  $j \geq 0$ ,

$$\mathbb{E}(X|X+Y=j) = \sum_i i p_{X|X+Y}(i|j) = \frac{1}{j+1} \sum_{i=0}^j i = \frac{1}{j+1} \frac{j(j+1)}{2} = \frac{j}{2}.$$

La media condizionata è dunque la v.a.

$$\mathbb{E}(X|X+Y) = \frac{X+Y}{2}.$$

b2) Poiché  $Z$  è indipendente sia da  $X$  che da  $Y$ ,  $Z$  è indipendente da  $X + Y$ , quindi

$$p_{Z|X+Y}(i|j) = p_Z(i)$$

per ogni  $i, j \geq 0$ , quindi  $\mathbb{E}(Z|X+Y=j) = \mathbb{E}(Z) = \frac{1-p}{p}$  e la media condizionata non è aleatoria ma deterministica:

$$\mathbb{E}(Z|X+Y) = \mathbb{E}(Z) = \frac{1-p}{p}.$$

2) Indicando con  $X_1, X_2, \dots$  lo schema di Bernoulli, possiamo scrivere

$$T = \inf\{n \geq 2 : X_{n-1} = 0 \text{ e } X_n = 1\}.$$

Si richiede è  $\mathbb{E}(T)$ , per il cui calcolo occorre avere la distribuzione di  $T$ .

Il punto è che  $\{T = k\} = \cup_{j=0}^{k-2} A_j$ , dove

$$A_j = \begin{cases} \{X_1 = \dots = X_{n-2} = 0, X_{n-1} = 0, X_n = 1\} & \text{se } j = 0, \\ \{X_1 = \dots = X_j = 1, X_{j+1} = \dots = X_{n-2} = 0, X_{n-1} = 0, X_n = 1\} & \text{se } j \geq 1. \end{cases}$$

Poiché gli  $A_j$  sono disgiunti e  $P(A_j) = p^j \cdot (1-p)^{n-2-j} \cdot (1-p) \cdot p = p^{j+1}(1-p)^{n-1-j}$ , si ha

$$\begin{aligned} p_T(n) &= \sum_{j=0}^{n-2} P(A_j) = \sum_{j=0}^{n-2} p^{j+1}(1-p)^{n-1-j} = p(1-p)^{n-1} \sum_{j=0}^{n-2} \left(\frac{p}{1-p}\right)^j \\ &= p(1-p)^{n-1} \frac{1 - \left(\frac{p}{1-p}\right)^{n-1}}{1 - \frac{p}{1-p}} = p(1-p) \frac{(1-p)^{n-1} - p^{n-1}}{1-2p} \end{aligned}$$

(si noti che in effetti  $p_T(n) > 0$  per ogni  $k \geq n$ ). Possiamo ora calcolare la media di  $T$ :

$$\mathbb{E}(T) = \sum_{n=2}^{\infty} n p_T(n) = \sum_{n=2}^{\infty} n p(1-p) \frac{(1-p)^{n-1} - p^{n-1}}{1-2p} = \frac{p(1-p)}{1-2p} \left( \sum_{n=2}^{\infty} n (1-p)^{n-1} - \sum_{n=2}^{\infty} n p^{n-1} \right).$$

Sappiamo che, per  $\alpha \in (-1, 1)$ ,  $\sum_{n=1}^{\infty} n \alpha^{n-1} = \frac{1}{(1-\alpha)^2}$ , quindi  $\sum_{n=2}^{\infty} n \alpha^{n-1} = \frac{1}{(1-\alpha)^2} - 1 = \frac{\alpha(2-\alpha)}{(1-\alpha)^2}$ . Allora,

$$\mathbb{E}(T) = \frac{p(1-p)}{1-2p} \left( \frac{(1-p)(2-(1-p))}{(1-(1-p))^2} - \frac{p(2-p)}{(1-p)^2} \right) = \frac{1}{p(1-p)}.$$

3) a) Sappiamo<sup>3</sup> che se  $X$  e  $Y$  hanno momento  $k$ -esimo allora anche  $X + Y$  ha momento di ordine  $k$ , così come  $\alpha X$  e  $\beta Y$  per ogni  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ . Quindi  $L_d^2$  è uno spazio vettoriale.

b) Per  $x, y \in \mathbb{R}$ , è ben noto che  $|xy| \leq \frac{1}{2}(|x|^2 + |y|^2)$ , da cui segue che se  $X, Y \in L_d^2$  allora  $XY$  ha media. Inoltre, posto  $g(\lambda) = \mathbb{E}[(\lambda X + Y)^2]$ , per  $\lambda \in \mathbb{R}$  e  $X, Y \in L_d^2$ , si ha

$$0 \leq g(\lambda) = \lambda^2 \mathbb{E}(X^2) + 2\lambda \mathbb{E}(XY) + \mathbb{E}(Y^2)$$

per ogni  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Ma allora il discriminante deve essere non positivo:

$$\mathbb{E}(XY)^2 - \mathbb{E}(X^2) \mathbb{E}(Y^2) \leq 0$$

da cui segue che  $|\mathbb{E}(XY)| \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2) \mathbb{E}(Y^2)}$ . In particolare, la disuguaglianza vale con  $X - \mathbb{E}(X)$  e  $Y - \mathbb{E}(Y)$ :

$$|\text{Cov}(X, Y)| = |\mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X))(Y - \mathbb{E}(Y))]| \leq \sqrt{\mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X))^2] \mathbb{E}[(Y - \mathbb{E}(Y))^2]} = \sqrt{\text{Var}(X) \text{Var}(Y)}.$$

c) Occorre verificare che

1. (simmetria) per ogni  $X, Y \in L_d^2$ ,  $\langle X, Y \rangle = \langle Y, X \rangle$ : ovvio;
2. (linearità) per ogni  $X_1, X_2, Y \in L_d^2$ ,  $\langle X_1 + X_2, Y \rangle = \langle X_1, Y \rangle + \langle X_2, Y \rangle$ :  $\langle X_1 + X_2, Y \rangle = \mathbb{E}[(X_1 + X_2)Y] = \mathbb{E}(X_1 Y) + \mathbb{E}(X_2 Y) = \langle X_1, Y \rangle + \langle X_2, Y \rangle$ ;
3. (omogeneità) per ogni  $\lambda \in \mathbb{R}$  e  $X \in L_d^2$ ,  $\langle \lambda X, Y \rangle = \lambda \langle X, Y \rangle$ :  $\langle \lambda X, Y \rangle = \mathbb{E}(\lambda X Y) = \lambda \mathbb{E}(XY) = \lambda \langle X, Y \rangle$ ;

<sup>3</sup>La verifica segue dalla validità della disuguaglianza:  $|x + y|^k \leq 2^{k-1}(|x|^k + |y|^k)$ , per ogni intero  $k \geq 1$  e  $x, y \in \mathbb{R}$ .

4. (positività e non degenerazione) per ogni  $X \in L_d^2$ ,  $\langle X, X \rangle \geq 0$  e  $\langle X, X \rangle = 0$  se e solo se  $X = 0$ :  $\langle X, X \rangle = \mathbb{E}(X^2) \geq 0$  e se  $X = 0$  ovviamente  $\langle X, X \rangle = 0$ ; inoltre, se  $\langle X, X \rangle = \mathbb{E}(X^2) = 0$  allora

$$\sum_{x \in E_X} x^2 p_X(x) = 0.$$

La somma su scritta è a termini non negativi, quindi il risultato è nullo se e solo se tutti i termini della somma sono nulli: l'unico elemento in  $E_X$  può essere solo lo 0, cioè  $X = 0$ .

Le 1.-4. provano che  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  è un prodotto scalare su  $L_d^2$ . È ben noto allora che  $\|X\| = \sqrt{\langle X, X \rangle} = \sqrt{\mathbb{E}(X^2)}$  definisce una norma su  $L_d^2$ .

**4)** La verifica delle **a1)–a4)** è immediata conseguenza delle proprietà **1.–4.** valide per il prodotto scalare definito nell'esercizio 3: basta infatti ricordare che, per ogni  $X, Y \in L_d^2$ ,

$$\text{Cov}(X, Y) = \langle X - \mathbb{E}(X), Y - \mathbb{E}(Y) \rangle = \langle TX, TY \rangle$$

dove  $T : X \in L_d^2 \mapsto TX = X - \mathbb{E}(X) \in L_d^2$  è un operatore lineare di  $L_d^2$ .

Per **a5)**, basta ricordare che, per ogni  $\alpha \in \mathbb{R}$ , le v.a.  $X$  e  $Y = \alpha$  sono indipendenti, quindi  $\text{Cov}(X, \alpha) = 0$ . Oppure, per verifica diretta,  $\text{Cov}(X, \alpha) = \mathbb{E}(\alpha X) - \mathbb{E}(\alpha)\mathbb{E}(X) = \alpha\mathbb{E}(X) - \alpha\mathbb{E}(X) = 0$ .

L'applicazione  $\text{Cov}$  su  $L_d^2 \times L_d^2$  non definisce un prodotto scalare perché salta la non degenerazione: se  $\text{Cov}(X, X) = 0$  allora  $X = \alpha$  e non è detto che  $\alpha = 0$ .