

CORSO DI CALCOLO DELLE PROBABILITÀ (1° modulo)

- PROVA d'esame del 3/02/2003

- Laurea Quadriennale in Matematica - (Prof. Nappo)

Scrivere su ogni foglio NOME e COGNOME. Le risposte devono essere giustificate sui fogli protocollo e riportate nel foglio RISPOSTE.

**ESERCIZIO 0** Un programma contiene in totale un numero (aleatorio)  $M$  di errori. Il programma viene controllato, e si supponga che ciascun errore possa essere trovato con probabilità  $p = 3/4$ , ed indipendentemente l'uno dall'altro, e dal numero totale  $M$  degli errori. Sia  $X$  il numero di errori trovati, e sia  $Y = M - X$  il numero di errori non trovati.

**NOTA BENE** La variabile aleatoria  $M$  assume valori in  $\{0, 1, 2, 3, \dots\}$ , ma per semplicità si inizi considerando il caso in cui  $M$  può assumere solo i valori  $\{0, 1, 2, 3\}$ .

**a1)** Individuare  $P(X = k|M = m)$  e  $P(X = k, Y = h|M = m)$ , specificando quali sono i valori di  $k$  e di  $h$  per cui è diversa da zero.

**a2)** Nel caso in cui  $M$  sia uniforme in  $\{0, 1, 2, 3\}$ , calcolare la probabilità che  $M$  sia 2, **sapendo che** sono stati trovati due errori (esattamente).

**b1)** Nel caso in cui  $M$  sia uniforme in  $\{0, 1, 2, 3\}$ , calcolare la densità discreta congiunta di  $(X, Y)$  (non condizionata).

**b2)** Le variabili aleatorie  $X$  ed  $Y$  sono indipendenti?

**c)** Nel caso in cui la probabilità di scovare un errore sia  $p \in (0, 1)$  generico ed  $M$  sia una v.a. di Poisson di parametro  $\lambda$ , mostrare che  $X$  ed  $Y$  sono indipendenti.

**ESERCIZIO 1.** Siano  $U$  e  $V$  due variabili aleatorie con momento primo e secondo finiti e uguali. Siano  $W = U + V$  e  $Z = U - V$ .

**a)** Mostrare che  $cov(W, Z) = 0$ .

Si supponga ora che  $U$  e  $V$  siano due variabili aleatorie **indipendenti**, a valori in  $\{-1, 0, +1\}$  con la stessa densità discreta:

$$p(-1) = \frac{1}{4}, \quad p(0) = \frac{1}{4}, \quad p(+1) = \frac{1}{2}.$$

**b1)** Calcolare la densità congiunta  $p_{W,Z}(w, z)$  di  $(W, Z)$ .

**b2)** Le variabili  $W$  e  $Z$  sono indipendenti?

**c1)** Calcolare  $E(E(W|Z))$ .

**c2) FACOLTATIVO** Calcolare  $E(W|Z = z)$ , per i valori per cui ha senso.

**ESERCIZIO 2** Si supponga che  $U$  e  $V$  siano due variabili aleatorie **indipendenti**, e con densità gaussiana standard (ovvero con legge  $N(0, 1)$ ).

**a)** Calcolare la funzione caratteristica  $\varphi_W(u)$  di  $W = U + V$  e la funzione caratteristica  $\varphi_Z(u)$  di  $Z = U - V$  e mostrare che sia  $W$  che  $Z$  sono gaussiane  $N(0, 2)$ .

**b)** Mostrare che  $W$  e  $Z$  sono gaussiane  $N(0, 2)$  ed indipendenti, calcolando la densità congiunta  $f_{W,Z}(w, z)$  di  $(W, Z)$ .

**c)** Tenendo conto del risultato del punto precedente, trovare  $E(W|Z)$ .

**ESERCIZIO 3** Sia  $U$  come nell'esercizio precedente. Sia

$$X_n = \frac{n}{\sqrt{n^2 + 1 + n}} U + 1$$

**a)** Mostrare che  $X_n$  converge in distribuzione ad una variabile aleatoria gaussiana  $N(1, 1/4)$

CORSO DI CALCOLO DELLE PROBABILITÀ (1° modulo)

- **FOGLIO RISPOSTE** - **PROVA d'esame** del 3/02/2003

- Laurea Quadriennale in Matematica - (Prof. Nappo)

NOME..... COGNOME.....

**ESERCIZIO 0.**

a1)

.....  
.....

a2)

.....  
.....

b1)

.....  
.....

b2)    indipendenti        non indipendenti   

c)    svolto        non svolto   

**ESERCIZIO 1.**

a)    svolto        non svolto   

b1)

.....  
.....

b2)    indipendenti        non indipendenti   

c1)  $E(E(W|Z)) = \dots$

**c2) FACOLTATIVO**

.....  
.....  
.....

**ESERCIZIO 2.**

a)

.....  
.....  
.....

b)

.....  
.....  
.....

c)

.....  
.....

**ESERCIZIO 3.**

a)    svolto        non svolto

CORSO DI CALCOLO DELLE PROBABILITÀ (1° modulo)

- PROVA d'esame del 3/02/2003

- Laurea Quadriennale in Matematica - (Prof. Nappo)

Scrivere su ogni foglio NOME e COGNOME. Le risposte devono essere giustificate sui fogli protocollo e riportate nel foglio RISPOSTE.

**ESERCIZIO 0** Un programma contiene in totale un numero (aleatorio)  $M$  di errori. Il programma viene controllato, e si supponga che ciascun errore possa essere trovato con probabilità  $p = 3/4$ , ed indipendentemente l'uno dall'altro, e dal numero totale  $M$  degli errori. Sia  $X$  il numero di errori trovati, e sia  $Y = M - X$  il numero di errori non trovati.

**NOTA BENE** La variabile aleatoria  $M$  assume valori in  $\{0, 1, 2, 3, \dots\}$ , ma per semplicità si inizi considerando il caso in cui  $M$  può assumere solo i valori  $\{0, 1, 2, 3\}$ .

**a1)** Individuare  $P(X = k|M = m)$  e  $P(X = k, Y = h|M = m)$ , specificando quali sono i valori di  $k$  e di  $h$  per cui è diversa da zero.

**RISPOSTA** Si può procedere in modo più modellistico dicendo che le informazioni del testo significano che se il numero di errori nel programma sono  $m$  allora gli eventi  $\{Viene\ trovato\ l'i-esimo\ errore\}$  formano uno schema di prove ripetute e quindi, rispetto alla probabilità condizionata all'evento  $\{M = m\}$ , il numero  $X$  di errori trovati una legge binomiale  $B(m, p)$  con  $p = 3/4$ . Ovvero

$$P(X = k|M = m) = \binom{m}{k} p^k (1-p)^{m-k}, \quad 0 \leq k \leq m.$$

**Alternativamente**, si può procedere così:

Innanzitutto  $X = \sum_{i=1}^M \mathbb{I}_{A_i}$  dove  $A_i = \{Viene\ trovato\ l'i-esimo\ errore\}$  e le variabili aleatorie  $\mathbb{I}_{A_i}$  sono indipendenti da  $M$ . Inoltre

$$\begin{aligned} P(X = k|M = m) &= \frac{P(X = k, M = m)}{P(M = m)} = \frac{P(\sum_{i=1}^M \mathbb{I}_{A_i} = k, M = m)}{P(M = m)} \\ &\quad (\text{sull'evento } \{M = m\} \text{ si ha } \sum_{i=1}^M \mathbb{I}_{A_i} = \sum_{i=1}^m \mathbb{I}_{A_i}) \\ &= \frac{P(\sum_{i=1}^m \mathbb{I}_{A_i} = k, M = m)}{P(M = m)} \\ &\quad (\text{per l'indipendenza delle variabili } \mathbb{I}_{A_i} \text{ da } M) \\ &= \frac{P(\sum_{i=1}^m \mathbb{I}_{A_i} = k)P(M = m)}{P(M = m)} = P(\sum_{i=1}^m \mathbb{I}_{A_i} = k) = \binom{m}{k} p^k (1-p)^{m-k}, \quad 0 \leq k \leq m. \end{aligned}$$

Per quanto riguarda, la seconda parte della domanda si osservi che ovviamente devono essere  $k, h \geq 0$ , e che inoltre l'evento  $\{X = k, Y = h, M = m\} = \emptyset$  per  $k + h \neq m$ , mentre  $\{X = k, Y = h, M = m\} = \{X = k, M = m\}$  per  $k + h = m$ . Quindi

$$P(X = k, Y = h|M = m) = \begin{cases} P(X = k|M = m) & \text{per } k, h \geq 0 \text{ e } m = k + h \\ 0, & \text{altrimenti.} \end{cases}$$

**a2)** Nel caso in cui  $M$  sia uniforme in  $\{0, 1, 2, 3\}$ , calcolare la probabilità che  $M$  sia 2, **sapendo che sono stati trovati due errori (esattamente)**.

**RISPOSTA**

$$P(M = 2|X = 2) = \frac{P(X = 2|M = 2)P(M = 2)}{P(X = 2)} = \frac{P(X = 2|M = 2)P(M = 2)}{\sum_m P(X = 2|M = m)P(M = m)}$$

Tenendo conto che, nel nostro caso  $P(M = m) = 0$  per  $m \geq 4$ , e che  $P(X = 2|M = m) = 0$  per  $m \leq 1$  si ha allora che

$$\begin{aligned} P(M = 2|X = 2) &= \frac{P(X = 2|M = 2)P(M = 2)}{\sum_{m=2,3} P(X = 2|M = m)P(M = m)} \\ &= \frac{\binom{2}{2}p^2\frac{1}{4}}{\binom{2}{2}p^2\frac{1}{4} + \binom{3}{2}p^2(1-p)\frac{1}{4}} = \frac{\binom{2}{2}}{\binom{2}{2} + \binom{3}{2}(1-p)} = \frac{1}{1 + 3(1-p)} = \frac{4}{7} \end{aligned}$$

**b1)** Nel caso in cui  $M$  sia uniforme in  $\{0, 1, 2, 3\}$ , calcolare la densità discreta congiunta di  $(X, Y)$  (non condizionata).

**RISPOSTA** Per la formula delle probabilità totali si ha, per  $k, h \geq 0$

$$\begin{aligned} P(X = k, Y = h) &= \sum_m P(X = k, Y = h|M = m)P(M = m) \\ &= P(X = k, Y = h|M = k + h)P(M = k + h), \end{aligned}$$

in quanto  $P(X = k, Y = h|M = m) \neq 0$  solo se  $k + h = m$ . Inoltre  $P(M = k + h) \neq 0$  solo per  $h + k \leq 3$ . Quindi, nel caso considerato

$$P(X = k, Y = h) = \binom{k+h}{k} p^k (1-p)^h \frac{1}{4}, \quad \text{per } k, h \geq 0, h + k \leq 3$$

**b2)** Le variabili aleatorie  $X$  ed  $Y$  sono indipendenti?

**RISPOSTA** Le variabili aleatorie, in questo caso, non sono indipendenti perché ad esempio

$$P(X = 3, Y = 3) \neq P(X = 3)P(Y = 3),$$

infatti  $P(X = 3, Y = 3) = 0$ , mentre<sup>1</sup>  $P(X = 3) > 0$  e  $P(Y = 3) > 0$ .

Si noti che il punto cruciale della precedente verifica della dipendenza di  $X$  ed  $Y$ , risiede nel fatto che  $M$  è a valori in un insieme limitato.

**c)** Nel caso in cui la probabilità di scovare un errore sia  $p \in (0, 1)$  generico ed  $M$  sia una v.a. di Poisson di parametro  $\lambda$ , mostrare che  $X$  ed  $Y$  sono indipendenti.

**RISPOSTA** Questo è un modello classico in probabilità: come già visto nel punto precedente

$$P(X = k, Y = h) = P(X = k, Y = h|M = k + h)P(M = k + h), \quad \text{per } k, h \geq 0.$$

Qui non ci sono altre limitazioni perché una variabile di Poisson assume valori in tutti i naturali (0 incluso).

<sup>1</sup>Infatti  $P(X = 3) = P(X = 3, Y = 0) = \binom{3}{3}p^3(1-p)^0\frac{1}{4} = \frac{3^3}{4^4}$  e  $P(Y = 3) = P(X = 0, Y = 3) = \binom{3}{3}p^0(1-p)^3\frac{1}{4} = \frac{1}{4}$

Quindi, per  $k, h \geq 0$

$$\begin{aligned} P(X = k, Y = h) &= P(X = k, Y = h | M = k + h)P(M = k + h) \\ &= \binom{k+h}{k} p^k (1-p)^h \frac{\lambda^{k+h}}{(k+h)!} e^{-\lambda} = \frac{(k+h)!}{k! h!} p^k (1-p)^h \frac{\lambda^k \lambda^h}{(k+h)!} e^{-\lambda} \\ &= \frac{1}{k!} (\lambda p)^k \frac{1}{h!} (\lambda(1-p))^h e^{-\lambda}. \end{aligned}$$

Ciò dimostra direttamente l'indipendenza.<sup>2</sup> Inoltre

$$P(X = k) = \sum_h \frac{1}{k!} (\lambda p)^k \frac{1}{h!} (\lambda(1-p))^h e^{-\lambda} = C \frac{1}{k!} (\lambda p)^k,$$

Quindi  $C = e^{-\lambda p}$  ed  $X$  è una v.a. con distribuzione di Poisson di parametro  $\lambda p$ . Analogamente si ottiene che  $Y$  è una v.a. con distribuzione di Poisson di parametro  $\lambda(1-p)$ .

**ESERCIZIO 1.** Siano  $U$  e  $V$  due variabili aleatorie con momento primo e secondo finiti e uguali. Siano  $W = U + V$  e  $Z = U - V$ .

a) Mostrare che  $\text{cov}(W, Z) = 0$ .

**RISPOSTA** Tenendo conto che  $W = U + V$  e  $Z = U - V$ , si ha

$$\text{Cov}(W, Z) = \text{Cov}(U+V, U-V) = \text{Cov}(U, U) - \text{Cov}(U, V) + \text{Cov}(V, U) - \text{Cov}(V, V) = \text{Var}(U) - \text{Var}(V)$$

Dai dati del problema sappiamo che  $E(U) = E(V)$ ,  $E(U^2) = E(V^2)$ , e quindi<sup>3</sup>  $\text{Var}(U) = E(U^2) - E^2(U) = E(V^2) - E^2(V) = \text{Var}(V)$ . Di conseguenza  $\text{Cov}(W, Z) = \text{Var}(U) - \text{Var}(V) = 0$ .

<sup>2</sup>Ogni volta che per due variabili aleatorie discrete  $X$  ed  $Y$  la densità congiunta discreta  $p_{X,Y}(x, y)$  si fattorizza come prodotto di due funzioni  $r(x)$  ed  $s(y)$ , cioè  $p_{X,Y}(x, y) = r(x)s(y)$ , allora si ha l'indipendenza. Infatti  $P(X = x, Y = y) = r(x)s(y)$  e quindi

$$P(X = x) = \sum_y P(X = x, Y = y) = \sum_y r(x)s(y) = r(x) \sum_y s(y) = r(x)C,$$

dove  $C = \sum_y s(y)$ . Analogamente

$$P(Y = y) = \sum_x P(X = x, Y = y) = \sum_x r(x)s(y) = s(y) \sum_x r(x) = s(y)L,$$

dove  $L = \sum_x r(x)$ . Quindi

$$\begin{aligned} P(X = x, Y = y) &= r(x)s(y) = r(x)C \frac{1}{C} s(y)L \frac{1}{L} = P(X = x) \frac{1}{C} P(Y = y) \frac{1}{L} \\ &= P(X = x)P(Y = y) \frac{1}{CL}. \end{aligned}$$

Infine  $CL = 1$  infatti sommando su  $x$  ed  $y$  ambo i membri della precedente uguaglianza si ha

$$1 = \sum_x \sum_y P(X = x, Y = y) = \sum_x \sum_y P(X = x)P(Y = y) \frac{1}{CL} = \sum_x P(X = x) \sum_y P(Y = y) \frac{1}{CL} = 1 \cdot 1 \frac{1}{CL}.$$

<sup>3</sup>Si ricordi che  $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$ , infatti

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= E[(X - E(X))(Y - E(Y))] = E[XY - E(X)Y - XE(Y) + E(X)E(Y)] \\ &= E[XY] - E[E(X)Y] - E[XE(Y)] + E[E(X)E(Y)] = E[XY] - E(X)E(Y) - E(Y)E(X) + E(X)E(Y) \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) \end{aligned}$$

e che analogamente

$$\text{Var}(X) = \text{Cov}(X, X) = E(XX) - E(X)E(X) = E(X^2) - E^2(X)$$

Si supponga ora che  $U$  e  $V$  siano due variabili aleatorie **indipendenti**, a valori in  $\{-1, 0, +1\}$  con la stessa densità discreta:

$$p(-1) = \frac{1}{4}, \quad p(0) = \frac{1}{4}, \quad p(+1) = \frac{1}{2}.$$

**b1)** Calcolare la densità congiunta  $p_{W,Z}(w, z)$  di  $(W, Z)$ .

**RISPOSTA** Essendo  $U$  e  $V$  indipendenti con

$$P(U = 0) = P(U = -1) = P(V = 0) = P(V = -1) = 1/4, \quad P(U = 1) = P(V = 1) = 1/2$$

$$\begin{aligned} P((W, Z) = (0, 0)) &= P((U, V) = (0, 0)) = 1/16 \\ P((W, Z) = (-2, 0)) &= P((U, V) = (-1, -1)) = 1/16 \\ P((W, Z) = (-1, 1)) &= P((U, V) = (0, -1)) = 1/16 \\ P((W, Z) = (-1, -1)) &= P((U, V) = (-1, 0)) = 1/16 \\ P((W, Z) = (0, -2)) &= P((U, V) = (-1, 1)) = 1/8 \\ P((W, Z) = (-2, 0)) &= P((U, V) = (-1, -1)) = 1/8 \\ P((W, Z) = (1, 1)) &= P((U, V) = (1, 0)) = 1/8 \\ P((W, Z) = (0, 2)) &= P((U, V) = (0, -1)) = 1/8 \\ P((W, Z) = (2, 0)) &= P((U, V) = (1, 1)) = 1/4 \end{aligned}$$

come si vede da un calcolo diretto oppure dall'osservare che

$$u + v = w, \quad u - v = z \quad \text{se e solo se} \quad 2u = w + z, \quad 2v = w - z,$$

e quindi

$$P((W, Z) = (w, z)) = P((U, V) = (\frac{w+z}{2}, \frac{w-z}{2})) = P(U = \frac{w+z}{2})P(V = \frac{w-z}{2})$$

**b2)** Le variabili  $W$  e  $Z$  sono indipendenti?

**RISPOSTA** Le variabili aleatorie  $W$  e  $Z$  non sono indipendenti infatti<sup>4</sup>, ad esempio,  $P(W = 2) > 0 (= 1/4)$   $P(Z = 2) > 0 (= 1/8)$ , ma  $P(W = 2, Z = 2) = 0$ , e quindi  $P(W = 2, Z = 2) \neq P(W = 2)P(Z = 2)$ .

<sup>4</sup>Si ricorda che per due variabili aleatorie discrete  $X$  ed  $Y$ , l'indipendenza equivale alla fattorizzazione della densità discreta congiunta:

$$p_{X,Y}(x, y) = p_X(x)p_Y(y) \quad \text{per ogni } x \in \mathcal{I}(X) \text{ ed } y \in \mathcal{I}(Y),$$

dove  $\mathcal{I}(X)$  è l'immagine di  $X$ , ovvero l'insieme dei valori ammissibili per  $X$ , cioè che  $X$  può assumere. Equivalentemente si ha l'indipendenza di  $X$  e  $Y$  se e solo se

$$P(X = x, Y = y) = P(X = x)P(Y = y) \quad \text{per ogni } x \in \mathcal{I}(X) \text{ ed } y \in \mathcal{I}(Y).$$

Per mostrare che  $X$  ed  $Y$  sono indipendenti bisogna quindi controllare tutte le coppie dei valori ammissibili, mentre per mostrare che NON SONO INDIPENDENTI, BASTA trovare una coppia di valori  $x_0$  ed  $y_0$ , per i quali  $P(X = x_0, Y = y_0) \neq P(X = x_0)P(Y = y_0)$ .

Un caso particolarmente facile si ha quando, come in questo esercizio, si ha una coppia di valori  $(x_0, y_0)$  che non è ammissibile per la coppia di variabili aleatorie  $(X, Y)$ , e quindi  $P(X = x_0, Y = y_0) = 0$ , mentre ciascuno dei due valori è ammissibile per la rispettiva marginale, o meglio  $P(X = x_0) > 0$  e  $P(Y = y_0) > 0$ .

c1) Calcolare  $E(E(W|Z))$ .

**RISPOSTA** È noto<sup>5</sup> che  $E(E(X|Y)) = E(X)$ . Nel nostro caso quindi

$$E(E(W|Z)) = E(W) = E(U) + E(V) = 2E(U) = 2 \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

in quanto  $U$  e  $V$  hanno la stessa distribuzione e quindi lo stesso valore atteso e

$$E(U) = (-1)P(U = -1) + 0P(U = 0) + 1P(U = 1) = (-1)\frac{1}{4} + 0 + \frac{1}{2} = \frac{1}{4}.$$

c2) **FACOLTATIVO** Calcolare  $E(W|Z = z)$ , per i valori per cui ha senso.

**RISPOSTA** Per calcolare la media condizionata  $E(W|Z = z)$ , bisogna calcolare prima la densità discreta condizionale

$$p_{W|Z}(w|z) = P(W = w|Z = z) = \frac{P(W = w, Z = z)}{P(Z = z)}$$

per i valori ammissibili di  $Z$ , ovvero per  $z = -2, -1, 0, 1, 2$ .

**z=-2  $E(W|Z = -2) = 0$**

Infatti l'unico  $w$  per cui  $P(W = w, Z = -2) > 0$  è  $w = 0$ :

$$P(W = 0|Z = -2) = \frac{P(W = 0, Z = -2)}{P(Z = -2)} = 1$$

e quindi

$$P(W = w|Z = -2) = \frac{P(W = w, Z = -2)}{P(Z = -2)} = 0$$

per tutti gli altri valori  $w \neq 0$ , per cui  $E(W|Z = -2) = 0P(W = 0|Z = -2) = 0$ .

---

<sup>5</sup>Per mostrare che  $E(E(X|Y)) = E(X)$ , nel caso delle variabili aleatorie discrete, basta notare che

$$E(E(X|Y)) = \sum_{y \in \mathcal{I}(Y)} E(X|\{Y = y\})P(Y = y)$$

Inoltre

$$E(X|Y = y) = \sum_{x \in \mathcal{I}(X)} xP(X = x|\{Y = y\})$$

e quindi

$$E(E(X|Y)) = \sum_{y \in \mathcal{I}(Y)} \sum_{x \in \mathcal{I}(X)} xP(X = x|\{Y = y\})P(Y = y)$$

scambiando l'ordine delle sommatorie (si può scambiare l'ordine se i valori ammissibili sono un numero finito, o se le sommatorie convergono in valore assoluto) e si ottiene

$$\begin{aligned} E(E(X|Y)) &= \sum_{x \in \mathcal{I}(X)} \sum_{y \in \mathcal{I}(Y)} xP(X = x|\{Y = y\})P(Y = y) \\ &= \sum_{x \in \mathcal{I}(X)} x \sum_{y \in \mathcal{I}(Y)} P(X = x|\{Y = y\})P(Y = y) \\ &= \sum_{x \in \mathcal{I}(X)} xP(X = x) = E(X), \end{aligned}$$

in quanto, per la formula delle probabilità totali, si ha

$$\sum_{y \in \mathcal{I}(Y)} P(X = x|\{Y = y\})P(Y = y) = P(X = x)$$

$$z=-1 \quad E(W|Z = -1) = \frac{1}{3}$$

Infatti gli unici valori  $w$  per cui  $P(W = w, Z = -1) > 0$  sono  $w = -1$  e  $w = 1$ . Quindi

$$\begin{aligned} P(W = w|Z = -1) &= \frac{P(W = w, Z = -1)}{P(Z = -1)} = \frac{P(W = w, Z = -1)}{P(W = -1, Z = -1) + P(W = 1, Z = -1)} \\ &= \text{cost } P(W = w, Z = -1) \end{aligned}$$

ovvero<sup>6</sup>

$$\begin{aligned} P(W = -1|Z = -1) &= \text{cost } P(W = -1, Z = -1) = \text{cost } \frac{1}{16} \\ P(W = 1|Z = -1) &= \text{cost } P(W = 1, Z = -1) = \text{cost } \frac{1}{8} = \text{cost } \frac{2}{16} \end{aligned}$$

da cui

$$P(W = -1|Z = -1) = \text{Cost } 1 \quad P(W = 1|Z = -1) = \text{Cost } 2$$

e quindi, tenendo conto che  $P(W = w|Z = -1)$  è una densità discreta in  $w$ , , ovvero che

$$\sum_{w \in \mathcal{I}(W)} P(W = w|Z = -1) = 1,$$

si ottiene

$$P(W = -1|Z = -1) = 1/3 \quad P(W = 1|Z = -1) = 2/3.$$

A questo punto

$$E(W|Z = -1) = (-1)P(W = -1|Z = -1) + 1P(W = 1|Z = -1) = -\frac{1}{3} + \frac{2}{3} = \frac{1}{3}.$$

$$z=0 \quad E(W|Z = 0) = 1$$

Infatti

$$\begin{aligned} P(W = -2|Z = 0) &= \text{cost } P(W = -2, Z = 0) = \text{cost } \frac{1}{16} = \text{Cost } 1 \\ P(W = 0|Z = 0) &= \text{cost } P(W = 0, Z = 0) = \text{cost } \frac{1}{16} = \text{Cost } 1 \\ P(W = 2|Z = 0) &= \text{cost } P(W = 2, Z = 0) = \text{cost } \frac{1}{4} = \text{cost } \frac{4}{16} = \text{Cost } 4 \end{aligned}$$

da cui, tenendo conto che  $P(W = w|Z = 0)$  è una densità discreta in  $w$ , ovvero che

$$\sum_{w \in \mathcal{I}(W)} P(W = w|Z = 0) = 1$$

---

<sup>6</sup>Nel caso dell'esercizio, per  $z = -1$  si ha

$$\text{cost} = \frac{1}{P(W = -1, Z = -1) + P(W = 1, Z = -1)}.$$

In generale, per due variabili aleatorie discrete  $X$  ed  $Y$  si ha

$$\begin{aligned} P(X = x|Y = y) &= \frac{P(X = x, Y = y)}{P(Y = y)} = \frac{P(X = x, Y = y)}{\sum_{x' \in \mathcal{I}(X)} P(X = x', Y = y)} \\ &= \text{cost } P(X = x, Y = y) \end{aligned}$$

dove

$$\text{cost} = \frac{1}{\sum_{x' \in \mathcal{I}(X)} P(X = x', Y = y)}.$$



si ottiene

$$\begin{aligned}P(W = -2|Z = 0) &= 1/6 \\P(W = 0|Z = 0) &= 1/6 \\P(W = 2|Z = 0) &= 4/6 (= 2/3)\end{aligned}$$

e di conseguenza

$$\begin{aligned}E(W|Z = 0) &= (-2)P(W = -2|Z = 0) + 0P(W = 0|Z = 0) + 2P(W = 2|Z = 0) \\&= (-2)\frac{1}{6} + 0 + 2\frac{4}{6} = \frac{-2 + 8}{6} = 1.\end{aligned}$$

**z=1  $E(W|Z = 1) = 1/3$**

Infatti, analogamente al caso  $z = -1$  si ha

$$\begin{aligned}P(W = -1|Z = 1) &= \text{cost } P(W = -1, Z = 1) = \text{cost } \frac{1}{16} \\P(W = 1|Z = 1) &= \text{cost } P(W = 1, Z = 1) = \text{cost } \frac{1}{8} = \text{cost } \frac{2}{16}\end{aligned}$$

e quindi la densità discreta condizionale di  $W$  dato  $Z = 1$  coincide con la densità discreta condizionale di  $W$  dato  $Z = -1$ , ovvero  $P(W = w|Z = 1) = P(W = w|Z = -1)$ , e quindi anche per il valore atteso condizionale si ha  $E(W|Z = 1) = E(W|Z = -1) = 1/3$ .

**z=2  $E(W|Z = 2) = 0$**

Infatti, analogamente al caso  $z = -2$  si ha  $E(W|Z = 2) = 0$ , in quanto l'unico  $w$  per cui  $P(W = w, Z = 2) > 0$  è  $w = 0$ .

**ESERCIZIO 2** Si supponga che  $U$  e  $V$  siano due variabili aleatorie **indipendenti**, e con densità gaussiana standard (ovvero con legge  $N(0, 1)$ ).

**a)** Calcolare la funzione caratteristica  $\varphi_W(u)$  di  $W = U + V$  e la funzione caratteristica  $\varphi_Z(u)$  di  $Z = U - V$  e mostrare che sia  $W$  che  $Z$  sono gaussiane  $N(0, 2)$ .

**RISPOSTA** Essendo  $U$  e  $V$  entrambe v.a. Gaussiane standard, si ha che

$$\varphi_U(u) = \varphi_V(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}$$

essendo inoltre le v.a.  $U$  e  $V$  indipendenti, si ha

$$\varphi_W(u) = \varphi_{U+V}(u) = \varphi_U(u)\varphi_V(u) = e^{-\frac{u^2}{2}}e^{-\frac{u^2}{2}} = e^{-u^2}$$

e analogamente

$$\varphi_Z(u) = \varphi_{U-V}(u) = \varphi_U(u)\varphi_{-V}(u) = \varphi_U(u)\varphi_V(-u) = e^{-\frac{u^2}{2}}e^{-\frac{(-u)^2}{2}} = e^{-\frac{u^2}{2}}e^{-\frac{u^2}{2}} = e^{-u^2}$$

da cui si ottiene immediatamente che sia  $W$  che  $Z$  hanno la stessa distribuzione, avendo la stessa funzione caratteristica, inoltre la distribuzione è di tipo gaussiano di valore atteso  $\mu = 0$  e varianza  $\sigma^2 = 2$ , utilizzando il fatto che in generale per una v.a.  $X$  di legge  $N(\mu, \sigma^2)$ , cioè gaussiana di valore atteso  $\mu$  e varianza  $\sigma^2$  si ha<sup>7</sup>

$$\varphi_X(u) = E(e^{iuX}) = e^{iu\mu}e^{-\frac{\sigma^2 u^2}{2}},$$

<sup>7</sup>Una v.a.  $X$  di legge  $N(\mu, \sigma^2)$  ha la stessa distribuzione di  $\sigma Y + \mu$  con  $Y$  una gaussiana standard, ovvero di legge  $N(0, 1)$ . Quindi

$$\varphi_X(u) = E(e^{iuX}) = E(e^{iu(\sigma Y + \mu)}) = e^{iu\mu} E(e^{iu\sigma Y}) = e^{iu\mu} \varphi_Y(\sigma u) = e^{iu\mu} e^{-\frac{\sigma^2 u^2}{2}}$$

e quindi nel nostro caso  $\mu = 0$  e  $\sigma^2/2 = 1$ , ovvero  $\sigma^2 = 2$ .

**b)** Mostrare che  $W$  e  $Z$  sono gaussiane  $N(0, 2)$  ed indipendenti, calcolando la densità congiunta  $f_{W,Z}(w, z)$  di  $(W, Z)$ .

**RISPOSTA** Per iniziare si osservi che

$$u + v = w, \quad u - v = z \quad \text{se e solo se} \quad u = \frac{w + z}{2}, \quad v = \frac{w - z}{2},$$

ovvero

$$g(u, v) = (u + v, u - v) \quad \text{e} \quad g^{-1}(w, z) = \left( \frac{w + z}{2}, \frac{w - z}{2} \right)$$

Da cui lo Jacobiano di  $g^{-1}(w, z)$  vale  $-\frac{1}{2}$  e quindi

$$\begin{aligned} f_{W,Z}(w, z) &= f_{U,V}(g^{-1}(w, z)) |J_{g^{-1}}(w, z)| \\ &= f_U \left( \frac{w + z}{2} \right) f_V \left( \frac{w - z}{2} \right) \frac{1}{2} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(w+z)^2}{2^2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \frac{(w-z)^2}{2^2}} \\ &= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2} \frac{1}{4} [(w+z)^2 + (w-z)^2]} \\ &= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2} \frac{1}{4} [w^2 + z^2 + 2wz + w^2 + z^2 - 2wz]} \\ &= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{4} [w^2 + z^2]} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{w^2}{4}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{4}} \\ &= f_W(w) f_Z(z) \end{aligned}$$

**c)** Tenendo conto del risultato del punto precedente, trovare  $E(W|Z)$ .

**RISPOSTA** Si ha  $E(W|Z) = 0$

Infatti, per il punto precedente si ha che  $W$  e  $Z$  sono indipendenti, e quindi

$$\bar{f}_{W|Z}(w|z) = \frac{f_{W,Z}(w, z)}{f_Z(z)} = \frac{f_W(w) f_Z(z)}{f_Z(z)} = f_W(w)$$

e quindi

$$\psi(z) := E(W|Z = z) = \int_{-\infty}^{\infty} w \bar{f}_{W|Z}(w|z) dw = \int_{-\infty}^{\infty} w f_W(w) dw = E(W) \quad \text{qualunque sia } z$$

Di conseguenza la variabile aleatoria  $E(W|Z) := \psi(Z)$  coincide con la costante  $E(W) = 0$ .

**ESERCIZIO 3** Sia  $U$  come nell'esercizio precedente. Sia

$$X_n = \frac{n}{\sqrt{n^2 + 1} + n} U + 1$$

**a)** Mostrare che  $X_n$  converge in distribuzione ad una variabile aleatoria gaussiana  $N(1, 1/4)$ .

**RISPOSTA**

**I MODO**

Si tratta di dimostrare che per ogni  $x$  di continuità per la funzione di distribuzione  $F$  di una v.a. gaussiana  $N(1, 1/4)$  ( e quindi per ogni  $x$ ) si ha

$$\lim F_{X_n}(x) = F(x).$$

E infatti

$$\begin{aligned} F_{X_n}(x) &= P(X_n \leq x) = P\left(\frac{n}{\sqrt{n^2+1}+n}U + 1 \leq x\right) \\ &= P\left(U \leq (x-1)\frac{\sqrt{n^2+1}+n}{n}\right) = \Phi\left((x-1)\frac{\sqrt{n^2+1}+n}{n}\right) \\ &\longrightarrow \Phi((x-1)2) \end{aligned}$$

dove  $\Phi(x)$  è la funzione di distribuzione (o di ripartizione) di una v.a. gaussiana standard. Basta quindi osservare<sup>8</sup> che una v.a.  $X$  di legge  $N(\mu, \sigma^2)$  ha la funzione di distribuzione  $F(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$  per ottenere che  $\Phi((x-1)2)$  è la funzione di distribuzione di una v.a. gaussiana di valore atteso  $\mu = 1$  e varianza  $\sigma^2 = 1/4$  (infatti  $1/\sigma = 2$ )

## II MODO

Alternativamente si può utilizzare la funzione caratteristica e mostrare che

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_{X_n}(u) = \varphi_X(u) = e^{iu} e^{-\frac{u^2}{2} \frac{1}{4}}$$

e infatti

$$\begin{aligned} \varphi_{X_n}(u) &= E\left(e^{iu\left(\frac{n}{\sqrt{n^2+1}+n}U+1\right)}\right) = e^{iu} \varphi_U\left(\frac{n}{\sqrt{n^2+1}+n}u\right) \\ &= e^{iu} e^{-\frac{\left(\frac{n}{\sqrt{n^2+1}+n}u\right)^2}{2}} \\ &\longrightarrow e^{iu} e^{-\frac{u^2}{2} \frac{1}{4}} \end{aligned}$$

---

<sup>8</sup>Una v.a.  $X$  di legge  $N(\mu, \sigma^2)$  ha la stessa distribuzione di  $\sigma Y + \mu$  con  $Y$  una gaussiana standard, ovvero di legge  $N(0, 1)$ , e  $\sigma = \sqrt{\sigma^2} > 0$ , e quindi

$$\begin{aligned} F(x) &= P(X \leq x) = P(\sigma Y + \mu \leq x) \\ &= P(\sigma Y \leq (x - \mu)) = P\left(Y \leq \frac{x - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$