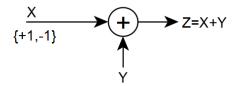
# Informazione e Stima: Esercitazione 4

davide.scazzoli@polimi.it

2023

## 1 Canale con rumore Laplaciano

Rappresentiamo il problema con uno schema:



Dal testo abbiamo  $X \perp Y$  con  $Y \sim \text{Laplace}(\lambda)$  e

$$X = \begin{cases} 1 & \text{con prob. } p \\ -1 & \text{con prob. } 1 - p \end{cases} \tag{1}$$

Per trovare  $\mathbb{P}(X=1|Z=z)$  possiamo applicare Bayes.

$$\mathbb{P}(X = 1|Z = z) = \frac{f_{Z|X}(z|1)\mathbb{P}_X(1)}{f_Z(z)}$$
 (2)

Troviamo la ddp condizionata:

$$f_{Z|X}(z|1) = f_{X+Y|X}(z|1) = f_{Y+1|X}(z|1) = f_{Y|X}(z-1|1) \stackrel{\perp}{=} f_{Y}(z-1) = \frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda|z-1|}$$
(3)

Per trovare  $f_Z(z)$  posso applicare il teorema delle probabilità totali:

$$f_Z(z) = \mathbb{P}_X(1)f_{Z|X}(z|1) + \mathbb{P}_X(-1)f_{Z|X}(z|-1) = p\frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda|z-1|} + (1-p)\frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda|z+1|}$$
(4)

Sostituendo:

$$\mathbb{P}(X=1|Z=z) = \frac{p_{\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda|z-1|}}}{p_{\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda|z-1|} + (1-p)\frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda|z+1|}} = \frac{p}{p + (1-p)e^{-\lambda(|z+1|-|z-1|)}}$$
(5)

Verifichiamo la formula nei 4 casi:

1. 
$$\lim_{p \to 0^+} \mathbb{P}(X = 1 | Z = z) = 0 \tag{6}$$

Questo ci dice che indipendentemente dal valore di z<br/> non è stato trasmesso  ${\cal X}=1$ 

2. 
$$\lim_{p \to 1^-} \mathbb{P}(X=1|Z=z) = 1 \tag{7}$$

Questo ci dice che indipendentemente dal valore di z è stato trasmesso X=1

3. 
$$\lim_{\lambda \to 0^+} \mathbb{P}(X=1|Z=z) = p \tag{8}$$

Questo implica che Z non ci da informazioni su X

4. 
$$\lim_{\lambda \to \infty} \mathbb{P}(X = 1 | Z = z) = \begin{cases} 1 & z > 0 \\ 0 & z < 0 \end{cases}$$
 (9)

Questo ci dice che noto z sappiamo con certezza quale X è stato trasmesso.

#### 2 Lancio di moneta non bilanciata

Dal testo abbiamo  $\{X|Q=q\}\sim \mathrm{Bern}(q),$  quindi  $\mathbb{P}(X=1|Q=q)=q,$  inoltre viene fornito:

$$f_Q(q) = \begin{cases} 6q(1-q) & 0 \le q \le 1\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
 (10)

Utilizziamo il theorema di Bayes

$$f_{Q|X}(q|x) = \frac{\mathbb{P}_{X|Q}(x|q)f_Q(q)}{\mathbb{P}_X(x)}$$
(11)

$$\mathbb{P}_X(x) = \int_0^1 \mathbb{P}_{X|Q}(x|q) f_Q(q) dq \tag{12}$$

Valutiamo nei casi in cui x=1 e x=0:

$$\mathbb{P}_X(1) = \int_0^1 q \cdot 6q(1-q)dq = 6\left[\frac{1}{3}q^3 - \frac{1}{4}q^4\right]_0^1 = \frac{1}{2}$$
 (13)

$$\mathbb{P}_X(0) = 1 - \mathbb{P}_X(1) = \frac{1}{2} \tag{14}$$

Sostituendo otteniamo:

$$f_{Q|X}(q|1) = \begin{cases} 12q^2(1-q) & 0 \le q \le 1\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
 (15)

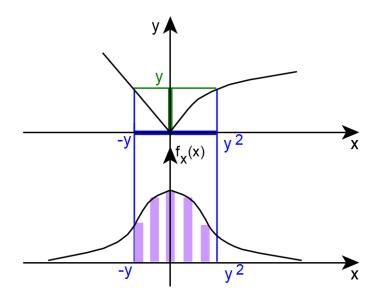
$$f_{Q|X}(q|0) = \begin{cases} 12q(1-q)^2 & 0 \le q \le 1\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
 (16)

#### 3 Trasformazione di una Gaussiana

Dal testo abbiamo  $X \sim \mathbb{N}(0,1)$  e Y = g(x) con:

$$g(t) = \begin{cases} -t & t \le 0\\ \sqrt{t} & t > 0 \end{cases} \tag{17}$$

#### Metodo della cumulata 3.1



$$F_Y(y) = \mathbb{P}(Y \le y) \stackrel{\text{dal grafico}}{=} \mathbb{P}(-y \le X \le y^2) = \begin{cases} F_X(y^2) - F_X(-y) & y \ge 0\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
(18)

Otteniamo la densità derivando la cumulata:

$$f_Y(y) = \frac{dF_Y}{dy}(y) = \begin{cases} \frac{dF_X}{dy}(y^2) - \frac{dF_X}{dy}(-y) & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} f_X(y^2) \cdot 2y - f_X(-y) \cdot (-1) & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$
(20)

$$= \begin{cases} f_X(y^2) \cdot 2y - f_X(-y) \cdot (-1) & y \ge 0 \\ 0 & y < 0 \end{cases}$$
 (20)

$$= \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left( 2y \cdot e^{-\frac{1}{2}y^4} + e^{-\frac{1}{2}y^2} \right) & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$
 (21)

### 3.2 Metodo diretto

Se g(x) è invertibile abbiamo:

$$f_Y(y) = \frac{f_X(g^{-1}(y))}{\left| \frac{d}{dx} g(x) \right|}_{x=g^{-1}(y)}$$
 (22)

La funzione g(x) non è invertibile, ma è invertibile a tratti se la spezziamo nelle due parti x>0 e x<0, quindi:

$$f_Y(y) = \frac{f_X(-y)}{|-1|} + \frac{f_X(y^2)}{\left|\frac{1}{2\sqrt{x}}\right|_{x=y^2}} = \begin{cases} f_X(-y) + f_X(y^2) \cdot 2y & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$
(23)

#### Trasformazione quadratica 4

Possiamo risolverlo alla stessa maniera dell'esercizio 3, ad esempio col metodo della cumulata abbiamo:

$$F_Y(y) = \mathbb{P}(Y \le y) = \mathbb{P}(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}) = \begin{cases} F_X(\sqrt{y}) - F_X(-\sqrt{y}) & y \ge 0\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
(24)

Otteniamo la densità derivando la cumulata:

ta derivando la cumulata:
$$f_Y(y) = \frac{dF_Y}{dy}(y) = \begin{cases} \frac{dF_X}{dy}(\sqrt{y}) - \frac{dF_X}{dy}(-\sqrt{y}) & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} \left( f_X(\sqrt{y}) - f_X(-\sqrt{y}) \right) & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$

$$(25)$$

$$= \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} \left( f_X(\sqrt{y}) - f_X(-\sqrt{y}) \right) & y \ge 0\\ 0 & y < 0 \end{cases}$$
 (26)

#### Correlazione lineare **5**

Per prima cosa calcoliamo la Varianza della trasformazione lineare:

$$Var[aX + b] = a^{2}Var[X]$$
(27)

Per cui la deviazione standard è:

$$\sigma_{aX+b} = |a|\sigma_X \tag{28}$$

Applichiamo la definizione:

$$\rho[aX + b, Y] = \frac{cov[aX + b, Y]}{\sigma_{aX + b}\sigma_{y}}$$

$$= \frac{E[(aX + b)Y] - E[aX + b]E[Y]}{|a|\sigma_{x}\sigma_{y}}$$

$$= \frac{aE[XY] + bE[Y] - aE[X]E[Y] - bE[Y]}{|a|\sigma_{x}\sigma_{y}}$$

$$= \frac{a}{|a|} \cdot \frac{(E[XY] - E[X]E[Y])}{\sigma_{x}\sigma_{y}}$$

$$= \frac{a}{|a|} \rho[X, Y]$$
(39)
$$(31)$$

$$= \frac{a}{|a|} \rho[X, Y]$$
(32)

$$=\frac{E[(aX+b)Y] - E[aX+b]E[Y]}{|a|\sigma_x\sigma_y}$$
(30)

$$=\frac{aE[XY] + bE[Y] - aE[X]E[Y] - bE[Y]}{|a|\sigma_x\sigma_y}$$
(31)

$$= \frac{a}{|a|} \cdot \frac{(E[XY] - E[X]E[Y])}{\sigma_x \sigma_y} \tag{32}$$

$$= \frac{a}{|a|}\rho[X,Y] \tag{33}$$

#### 6 Treni in ritardo

X,Y: Ritardi treno 1 e 2,  $X \perp Y$ 

 $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ 

 $Y \sim \text{Exp}(\lambda)$ 

Z = X - Y, dobbiamo trovare  $f_Z$ 

Possiamo dividere il problema in due casi:

### **6.1** $z \ge 0$

Applichiamo sempre il metodo della cumulata:

$$F_Z(z) = \mathbb{P}(Z \le z) = \mathbb{P}(X - Y \le z) = \mathbb{P}(Y \ge X - z) = \int_0^\infty \int_0^{y+z} f_{X,Y}(x,y) dx dy = \dots$$
 (34)

Sfrutto l'indipendenza tra X e Y:

$$\dots = \int_0^\infty \int_0^{y+z} \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda y} dx dy = \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda y} \int_0^{y+z} \lambda e^{-\lambda x} dx dy = \dots$$
 (35)

... = 
$$\int_0^\infty \lambda e^{-\lambda y} (1 - e^{-\lambda(y+z)}) dy = 1 - \frac{1}{2} e^{-\lambda z}$$
  $z \ge 0$  (36)

#### **6.2** z < 0

$$F_Z(z) = \mathbb{P}(Z \le z) = \mathbb{P}(X - Y \le z) = \mathbb{P}(Y \ge X - z) = \int_0^\infty \int_{x-z}^\infty f_{X,Y}(x,y) dy dx = \dots$$
 (37)

Seguendo gli stessi passaggi del punto precedente si ottiene:

$$\dots = \int_0^\infty \int_{x-z}^\infty \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda y} dy dx = \dots = \frac{e^{\lambda z}}{2} \qquad z \le 0$$
 (38)

Mettiamo assieme e deriviamo per ottenere la densità di probabilità:

$$F_Z(z) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{2}e^{-\lambda z} & z \ge 0\\ \frac{1}{2}e^{\lambda z} & z \le 0 \end{cases}$$

$$(39)$$

$$f_Z(z) = \begin{cases} \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda z} & z \ge 0\\ \frac{\lambda}{2} e^{\lambda z} & z \le 0 \end{cases}$$

$$\tag{40}$$

Quindi otteniamo  $Z \sim \text{Laplace}(\lambda)$ 

#### Applicando il teorema delle probabilità totali:

Fissiamo il ritardo di uno dei treni (ad esempio X) ed integriamo su di esso:

$$f_Z(z) = \int_0^\infty f_X(x) f_{Z|X}(z|x) dx \tag{41}$$

$$= \int_0^\infty f_X(x) f_{X-Y|X}(z|x) dx \tag{42}$$

(Sfrutto il cond. X=x) = 
$$\int_0^\infty f_X(x) f_{x-Y|X}(z|x) dx$$
 (43)

$$= \int_0^\infty f_X(x) f_{Y|X}(x-z|x) dx \tag{44}$$

(Sfrutto: 
$$X \perp Y$$
) =  $\int_0^\infty f_X(x) f_Y(x-z) dx$  (45)

Per fissare gli estremi di integrazione usare dobbiamo capire com'è fatta  $f_Y(x-z)$ :

$$f_Y(x-z) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda(x-z)} & x-z > 0\\ 0 & x-z < 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \lambda e^{-\lambda(x-z)} & x > z\\ 0 & x < z \end{cases}$$

$$(46)$$

$$= \begin{cases} \lambda e^{-\lambda(x-z)} & x > z \\ 0 & x < z \end{cases} \tag{47}$$

Vi è una condizione implicita che impone x > z, abbiamo quindi:

$$f_Z(z) = \begin{cases} \int_z^\infty \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda y} dx & z > 0\\ \int_0^\infty \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda y} dx & z < 0 \end{cases}$$
(48)

$$= \begin{cases} \frac{\lambda}{2}e^{-\lambda z} & z \ge 0\\ \frac{\lambda}{2}e^{\lambda z} & z \le 0 \end{cases} \tag{49}$$

## 7 Gaussiane in coordinate polari

Dal testo abbiamo:  $X \sim Y \sim \mathbb{N}(0,1)$ , con  $X \perp Y$ 

Abbiamo la trasformazione  $(X,Y) \to (R,\Theta), R \ge 0 \quad \Theta \in [0,2\pi)$  tale che:

$$\begin{cases} X = R\cos\Theta \\ Y = R\sin\Theta \end{cases}$$
 (50)

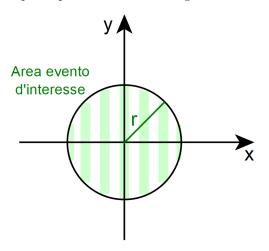
Dobbiamo dimostrare che  $R \perp \Theta$ , cioè:

$$f_{R,\Theta}(r,\theta) = f_R(r) \cdot f_{\Theta}(\theta) \quad \forall (r,\theta)$$
 (51)

### 7.1 a) $f_R(r)$

Applichiamo il metodo della cumulata.

Abbiamo che  $R = \sqrt{X^2 + Y^2}$  quindi possiamo identificare graficamente l'evento d'interesse:



$$F_R(r) = \mathbb{P}(R \le r) = \mathbb{P}(R^2 \le r^2) = \mathbb{P}(X^2 + Y^2 \le r^2) = \dots$$
 (52)

$$\iint_{x^2+y^2 \le r^2} f_{X,Y}(x,y) dx dy \stackrel{X \perp Y}{=} \iint_{x^2+y^2 \le r^2} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy = \left( dx dy = \rho d\rho d\theta \right) = \dots$$
 (53)

$$\int_{0}^{2\pi} \int_{0}^{r} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{\rho^{2}}{2}} \rho d\rho d\theta = \int_{0}^{2\pi} \frac{1}{2\pi} d\theta \int_{0}^{r} e^{-\frac{\rho^{2}}{2}} \rho d\rho = \left( \text{Sostituzione } \mu = \frac{\rho^{2}}{2}, d\mu = \rho d\rho \right) = \dots \quad (54)$$

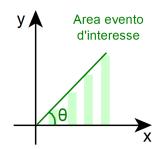
$$\int_{0}^{\frac{r^{2}}{2}} e^{-\mu} d\mu = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{r^{2}}{2}} & r \ge 0\\ 0 & r < 0 \end{cases}$$
 (55)

Deriviamo per trovare la densità:

$$f_R(r) = \frac{dF_R}{dr}(r) = \begin{cases} re^{-\frac{r^2}{2}} & r \ge 0\\ 0 & r < 0 \end{cases}$$
 (56)

### **7.2 b)** $f_{\Theta}(\theta)$

Applichiamo lo stesso procedimento:



$$F_{\Theta}(\theta) = \mathbb{P}(\Theta \le \theta) = \int_0^\infty \int_0^\theta \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{\rho^2}{2}} \rho d\theta d\rho = \int_0^\theta \frac{1}{2\pi} d\theta \int_0^\infty \rho \cdot e^{-\frac{\rho^2}{2}} d\rho = \dots$$
 (57)

$$= \int_0^\theta \frac{1}{2\pi} d\theta = \begin{cases} \frac{\theta}{2\pi} & 0 \le \theta \le 2\pi \\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
 (58)

$$f_{\Theta}(\theta) = \frac{dF_{\Theta}}{d\theta}(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi} & 0 \le \theta \le 2\pi\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
 (59)

# 7.3 c) $f_{R,\Theta}(r,\theta)$

Applichiamo sempre lo stesso procedimento:



$$F_{\Theta,R}(\theta,r) = \mathbb{P}(\Theta \le \theta, R \le r) = \int_0^\theta \int_0^r \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{\rho^2}{2}} \rho d\rho d\theta = \dots$$
 (60)

$$= \int_0^\theta \frac{1}{2\pi} d\theta \int_0^r \rho \cdot e^{-\frac{\rho^2}{2}} d\rho = \begin{cases} F_{\Theta}(\theta) F_R(r) & 0 \le \theta \le 2\pi, r \ge 0\\ 0 & \text{Altr.} \end{cases}$$
 (61)

$$f_{R,\Theta}(r,\theta) = \frac{d}{dr}\frac{d}{d\theta}F_{R,\Theta}(r,\theta) = \frac{d}{dr}F_R(r)\frac{d}{d\theta}F_{\Theta}(\theta) = f_R(r)f_{\Theta}(\theta)$$
 (62)

#### Correlazione di somme e differenze 8

Possiamo applicare la definizione:

$$\rho[X - Y, X + Y] = \frac{E[(X - Y)(X + Y)] - E[(X - Y)]E[(X + Y)]}{\sigma_{X - Y} \cdot \sigma_{X + Y}}$$

$$= \frac{E[X^2 - Y^2] - (E[X] - E[Y])(E[X] + E[Y])}{\sigma_{X - Y} \cdot \sigma_{X + Y}}$$

$$= \frac{E[X^2] - E[Y^2] - (E[X]^2 - E[Y]^2)}{\sigma_{X - Y} \cdot \sigma_{X + Y}}$$

$$= \frac{\sigma_X^2 - \sigma_Y^2}{\sigma_{X - Y} \cdot \sigma_{X + Y}} = 0$$
(65)

$$= \frac{E[X^2 - Y^2] - (E[X] - E[Y])(E[X] + E[Y])}{\sigma_{X-Y} \cdot \sigma_{X+Y}}$$
(64)

$$= \frac{E[X^2] - E[Y^2] - (E[X]^2 - E[Y]^2)}{\sigma_{X-Y} \cdot \sigma_{X+Y}}$$
(65)

$$=\frac{\sigma_X^2 - \sigma_Y^2}{\sigma_{X-Y} \cdot \sigma_{X+Y}} = 0 \tag{66}$$

Nell'ultimo passaggio abbiamo sfruttato il dato del testo che ci dice  $\sigma_X^2 = \sigma_Y^2$ .

#### Coefficiente di correlazione 9

Possiamo sempre usare la definizione:

$$\rho[X,Y] = \frac{E[XY] - E[X]E[Y]}{\sigma_X \sigma_Y}$$

$$= \frac{E[X(a+bX+cX^2) - E[X]E[a+bX+cX^2]}{\sigma_X \sigma_{a+bX+cX^2}}$$

$$= \frac{aE[X] + bE[X^2] + cE[X^3] - aE[X] - bE[X]^2 - cE[X]E[X^2]}{\sigma_X \sigma_{a+bX+cX^2}}$$

$$= \frac{b}{\sigma_X \sigma_{a+bX+cX^2}}$$
(69)
$$= \frac{b}{\sigma_X \sigma_{a+bX+cX^2}}$$
(70)

$$= \frac{E[X(a+bX+cX^2) - E[X]E[a+bX+cX^2]}{\sigma_X \sigma_{a+b} v_{+a} v_{+a}^2}$$
(68)

$$= \frac{aE[X] + bE[X^2] + cE[X^3] - aE[X] - bE[X]^2 - cE[X]E[X^2]}{\sigma_X \sigma_{a+bX+cX^2}}$$
(69)

$$=\frac{b}{\sigma_X \sigma_{a+bX+cX^2}} \tag{70}$$

(71)

Possiamo ricavare dai dati del problema:

$$\sigma_X = \sqrt{E[X^2] - E[X]^2} = 1,$$

rimane  $\sigma_{a+bX+cX^2}$ :

$$\sigma_{a+bX+cX^2}^2 = Var[a+bX+cX^2] = Var[bX+cX^2]$$
(72)

$$= E[(bX + cX^{2})^{2}] - E[bX + cX^{2}]^{2}$$
(73)

$$= b^{2}E[X^{2}] + 2bcE[X^{3}] + c^{2}E[X^{4}] - (bE[X] + cE[X^{2}])^{2}$$
(74)

$$= b^2 + 3c^2 - c^2 = b^2 + 2c^2 \tag{75}$$

Sostituendo otteniamo

$$\rho[X,Y] = \frac{b}{\sqrt{b^2 + 2c^2}} \tag{76}$$