

COMBINAZIONI LINEARI DI NORMALI INDEPENDENTI

In generale la somma di due v.a. Normali non ha una distribuzione Normale (si possono costruire contro esempi; un po' difficile con quel che vediamo in queste lezioni).

Però, se le v.a. Normali sono indipendenti, la loro somma è Normale. Anzi: questa proprietà vale per una qualsiasi combinazione lineare (la somma è una particolare combinazione lineare).
A tal proposito, per contemplare il caso in cui i coefficienti delle combinazione lineare sono uguali a zero, è utile considerare le variabili aleatorie costanti (che quindi sono discrete) come particolari v.a. Normali Tali che:

- la media è la costante stessa;
- la varianza è zero.

Quindi, se si ha $P(X=c)=1$ per qualche $c \in \mathbb{R}$, possiamo dire che $X \sim N(c, 0)$.

Dopo queste premesse possiamo enunciare il seguente risultato.

PROPOSIZIONE (con dimostrazione penale).

Siano $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ e X_1, \dots, X_n v.e. tali che

$$\left\{ \begin{array}{l} X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \\ \vdots \\ X_n \sim N(\mu_n, \sigma_n^2) \end{array} \right. \Rightarrow \text{indipendenti.}$$

Allora la v.e. $a_1 X_1 + \dots + a_n X_n \sim N(a_1 \mu_1 + \dots + a_n \mu_n, a_1^2 \sigma_1^2 + \dots + a_n^2 \sigma_n^2)$.

DI MOSTRAZIONE (PARZIALE)

Non dimostriamo che $a_1 X_1 + \dots + a_n X_n$ ha distribuzione Normale.

Però possiamo calcolare media e varianza di $a_1 X_1 + \dots + a_n X_n$ a partire delle proprietà di media e varianza viste precedentemente:

$$\mathbb{E}[a_1 X_1 + \dots + a_n X_n] = a_1 \underbrace{\mathbb{E}[X_1]}_{=\mu_1} + \dots + a_n \underbrace{\mathbb{E}[X_n]}_{=\mu_n} = a_1 \mu_1 + \dots + a_n \mu_n. \quad (\text{ok})$$

linearietà

$$\text{Var}[a_1 X_1 + \dots + a_n X_n] = \underbrace{\text{Var}[a_1 X_1]}_{\stackrel{\dagger}{=} a_1^2 \text{Var}[X_1]} + \dots + \underbrace{\text{Var}[a_n X_n]}_{\stackrel{\dagger}{=} a_n^2 \text{Var}[X_n]} = a_1^2 \sigma_1^2 + \dots + a_n^2 \sigma_n^2. \quad (\text{ok})$$

Supponendo X_1, \dots, X_n indipendenti, si può dimostrare che le sono anche $a_1 X_1, \dots, a_n X_n$; quindi...

$$\begin{aligned} \text{Var}[a_1 X_1] &\stackrel{\dagger}{=} a_1^2 \text{Var}[X_1] \\ &= a_1^2 \sigma_1^2 \end{aligned}$$

proprietà delle varianze

ESERCIZIO

Siamo $X_1 \sim N(\mu_1=1, \sigma_1^2=1)$ e $X_2 \sim N(\mu_2=5, \sigma_2^2=2)$ v.a. indipendenti.

Calcolare $P(2X_1 - 3X_2 \geq 0)$.

RISPOSTA

Si ha che $2X_1 - 3X_2 \sim N\left(\underbrace{2 \cdot 1 + (-3) \cdot 5}_{=2-15=-13}, \underbrace{2^2 \cdot 1 + (-3)^2 \cdot 2}_{\substack{=4+18=22}}\right)$.

$$(2X_1 - 3X_2)^* \sim N(0, 1)$$

Allora

$$\begin{aligned} P(2X_1 - 3X_2 \geq 0) &= P\left(\frac{2X_1 - 3X_2 - \mu}{\sigma} \geq \frac{0 - \mu}{\sigma}\right) = P\left((2X_1 - 3X_2)^* \geq \frac{0 - (-13)}{\sqrt{22}}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{13}{\sqrt{22}}\right). \end{aligned}$$

ESERCIZIO

Siano X_1 e X_2 due v.a. Normali standard indipendenti.

Calcolare $P(X_1 - X_2 \geq 0)$ e $P(X_1 - X_2 > \frac{1}{2})$.

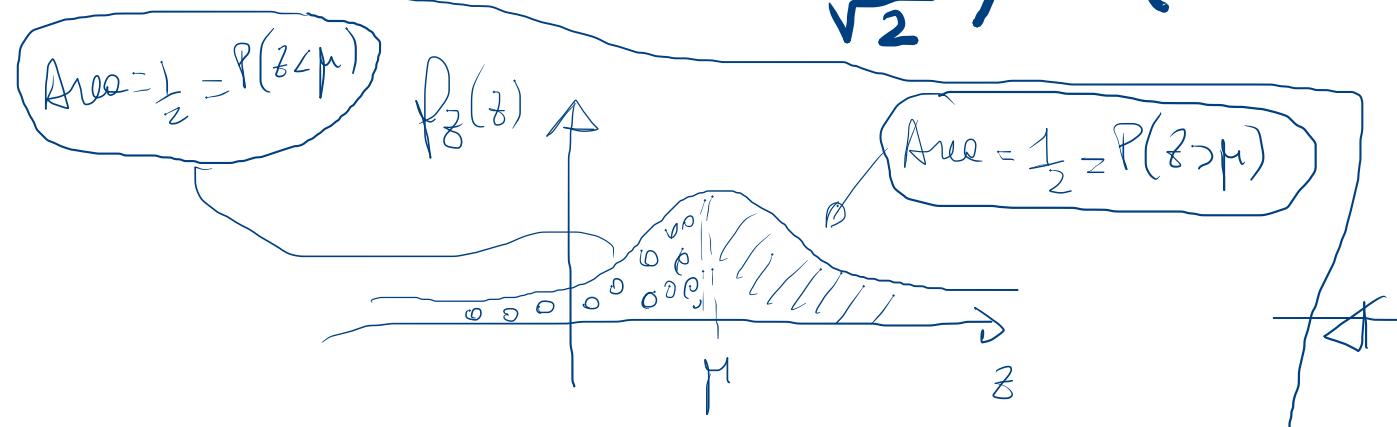
Svolgimento

Si ha che $X_1 - X_2 \sim N\left(\underbrace{1 \cdot 0 + (-1) \cdot 0}_{=0-0=0}, \underbrace{1^2 \cdot 1 + (-1)^2 \cdot 1}_{=1+1=2}\right)$.

Allora

$$P(X_1 - X_2 \geq 0) = P\left((X_1 - X_2)^* > \frac{0-0}{\sqrt{2}}\right) = P((X_1 - X_2)^* > 0) \stackrel{(X_1 - X_2)^* \sim N(0,1)}{\Rightarrow} \frac{1}{2}$$

$$P(X_1 - X_2 > \frac{1}{2}) = P\left((X_1 - X_2)^* > \frac{\frac{1}{2}-0}{\sqrt{2}}\right) = P\left((X_1 - X_2)^* > \frac{1}{2\sqrt{2}}\right) = 1 - \Phi\left(\frac{1}{2\sqrt{2}}\right).$$



OSS. Il risultato ottenuto nelle risposte alle prime domande è esatto (non approssimato) e si poteva dedurne senza usare le Tavole. Infatti, data $Z \sim N(\mu, \sigma^2)$, in generale (qualunque sia σ) si ha

$$P(Z > \mu) = \frac{1}{2} \quad (\text{e anche } P(Z < \mu) = \frac{1}{2}).$$

Nel nostro caso si ha $Z = X_1 - X_2$ e $\mu = 0$.

ESEMPIO

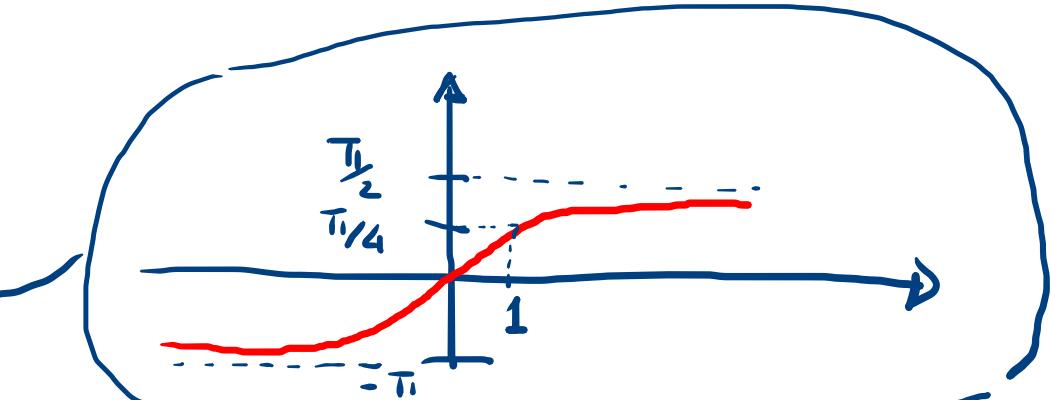
Sia X una v.r. con distribuzione di Cauchy, cioè "condensata" continua

$$f_X(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}.$$

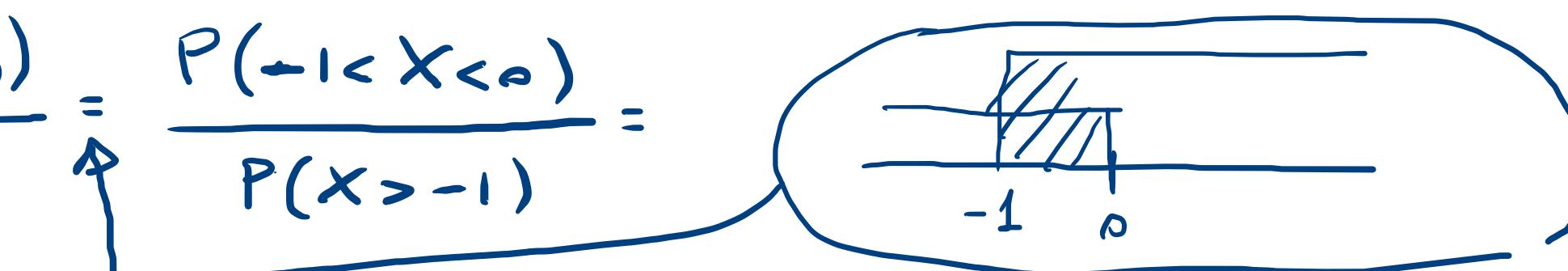
- 1) Calcolare $P(X > 1)$.
- 2) Calcolare $P(X < 0 | X > -1)$.
- 3) Verificare che X non ha speranza matematica finita.

SOLUZIONE

$$1) P(X > 1) = \int_1^{\infty} \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{\pi} \left[\arctg x \right]_{x=1}^{x=\infty} = \frac{1}{\pi} \left(\frac{\pi}{2} - \frac{\pi}{4} \right) = \frac{1}{2} - \frac{1}{4} = \frac{2-1}{4} = \frac{1}{4}.$$

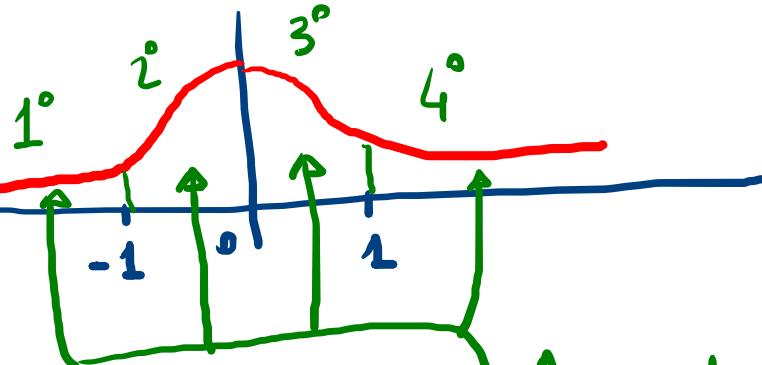
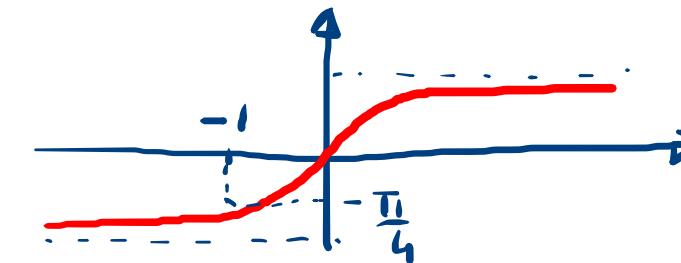


$$2) P(X < 0 | X > -1) = \frac{P(\{X < 0\} \cap \{X > -1\})}{P(X > -1)} = \frac{P(-1 < X < 0)}{P(X > -1)} =$$



$$\begin{aligned}
 &= \frac{\frac{1}{\pi} \int_{-1}^0 \frac{1}{1+x^2} dx}{\frac{1}{\pi} \int_{-1}^{\infty} \frac{1}{1+x^2} dx} = \frac{\left[\arctan x \right]_{x=-1}^{x=0}}{\left[\arctan x \right]_{x=-1}^{x=\infty}} = \frac{0 - \left(-\frac{\pi}{4} \right)}{\frac{\pi}{2} - \left(-\frac{\pi}{4} \right)} = \frac{\frac{\pi}{4}}{\frac{\pi}{2} + \frac{\pi}{4}} = \frac{\frac{1}{4}}{\frac{1}{2} + \frac{1}{4}} = \frac{\frac{1}{4}}{\frac{2+1}{4}} = \frac{1}{3}
 \end{aligned}$$

COMMENTO su 1^o e 2^o domande



$$\text{Area} = \frac{1}{4}$$

per la somma
dei 4 settori

- Nella 1^o domanda si chiede l'area del 4^o settore
- Nella 2^o domanda si chiede l'area dei 1^o e 2^o settori
Se prendi di stone negli ultimi 3; quindi
l'area del 2^o settore divide le probabilità di 2^o, 3^o, 4^o settore
e quindi non sorprende che si ottenga $\frac{1}{3}$.

3) Si deve verificare che

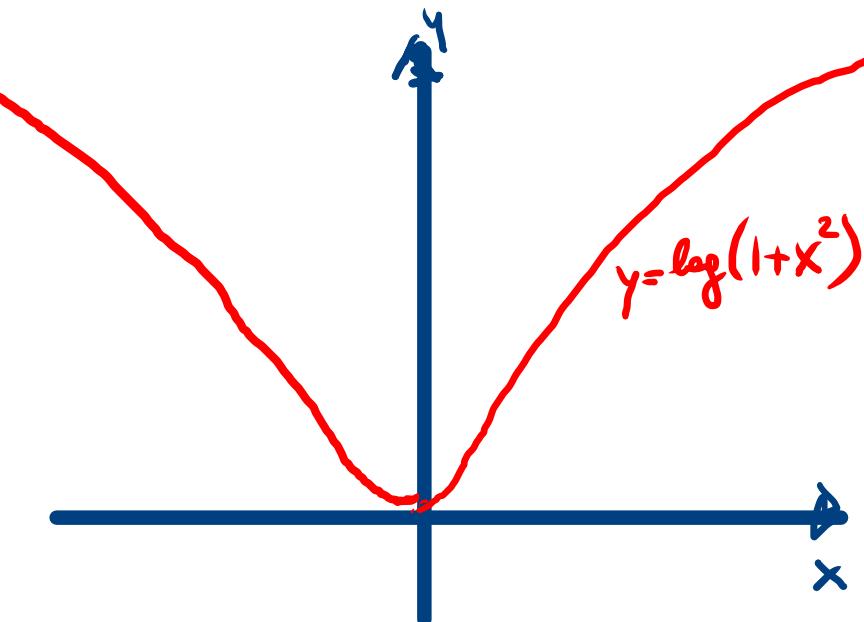
$$\int_{-\infty}^{\infty} |x| \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx = +\infty.$$

FUNCTIONS INTEGRANDA È "PAIR"
INTEGRANDS DI INTEGRATIONS $(-\infty, \infty)$ SINKS TUES

Infatti si ha

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} |x| \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx &= \frac{2}{\pi} \int_0^{\infty} x \frac{1}{1+x^2} dx = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \frac{2x}{1+x^2} dx = \\ &= \frac{1}{\pi} \left[\log(1+x^2) \right]_{x=0}^{x=\infty} = \frac{1}{\pi} \left(\overbrace{\log(1+\infty^2)}^{=\infty} - \overbrace{\log 1}^{=0} \right) = +\infty. \end{aligned}$$

abuso di
notazione;
in effetti $\log(1+x^2)$
tende a $+\infty$ quando $x \rightarrow +\infty$
(e anche per $x \rightarrow -\infty$).



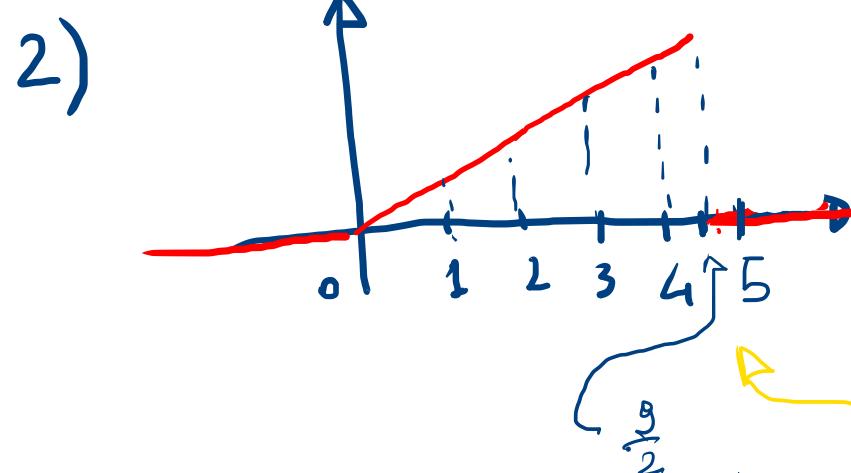
ESERCIZIO

Sia X una v.a. con densità continua $f_X(x) = c \cdot x \cdot 1_{(0, \frac{9}{2})}(x)$, per qualche $c > 0$.

- 1) Determinare il valore della costante c .
- 2) Trovare le densità discrete di $Y = [X]$.

SOLIMENTO

1) Imponiamo $\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1$, e si ha $1 = c \int_0^{\frac{9}{2}} x dx = c \left[\frac{x^2}{2} \right]_{x=0}^{x=\frac{9}{2}} = \frac{c}{2} \left(\frac{9}{2} \right)^2 = c \cdot \frac{81}{8}$,
da cui segue $c = \frac{8}{81}$.



In generale si ha

$$\{Y = k\} = \{k \leq X < k+1\} \quad \forall k \in \mathbb{Z}$$

I valori di intervale sono $k \in \{0, 1, 2, 3, 4\}$ perché $\frac{9}{2} = 4.5 \in (4, 5)$.

Allora

$$P_Y(k) = P(k \leq X < k+1) = \int_k^{k+1} f_X(x) dx =$$

$$= \begin{cases} \text{per } k=0, 1, 2, 3 & \frac{8}{81} \int_k^{k+1} x dx = \frac{8}{81} \left[\frac{x^2}{2} \right]_{x=k}^{x=k+1} = \frac{8}{81} \frac{(k+1)^2 - k^2}{2} = \dots = \frac{8}{81} \frac{2k+1}{2} = \frac{4}{81} (2k+1) \\ \text{per } k=4 & \frac{8}{81} \int_4^{9/2} x dx = \frac{8}{81} \left[\frac{x^2}{2} \right]_{x=4}^{x=9/2} = \frac{8}{81} \frac{\frac{81}{4} - 16}{2} = \dots = \frac{81 - 64}{81} = \frac{17}{81} \\ \text{altrimenti} & 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{4}{81} & \text{per } k=0 \\ \frac{12}{81} & \text{per } k=1 \\ \frac{20}{81} & \text{per } k=2 \\ \frac{28}{81} & \text{per } k=3 \\ \frac{17}{81} & \text{per } k=4 \\ 0 & \text{altrimenti} \end{cases}$$

$\text{Soddisfa} = 1$
 OK

ESERCIZIO

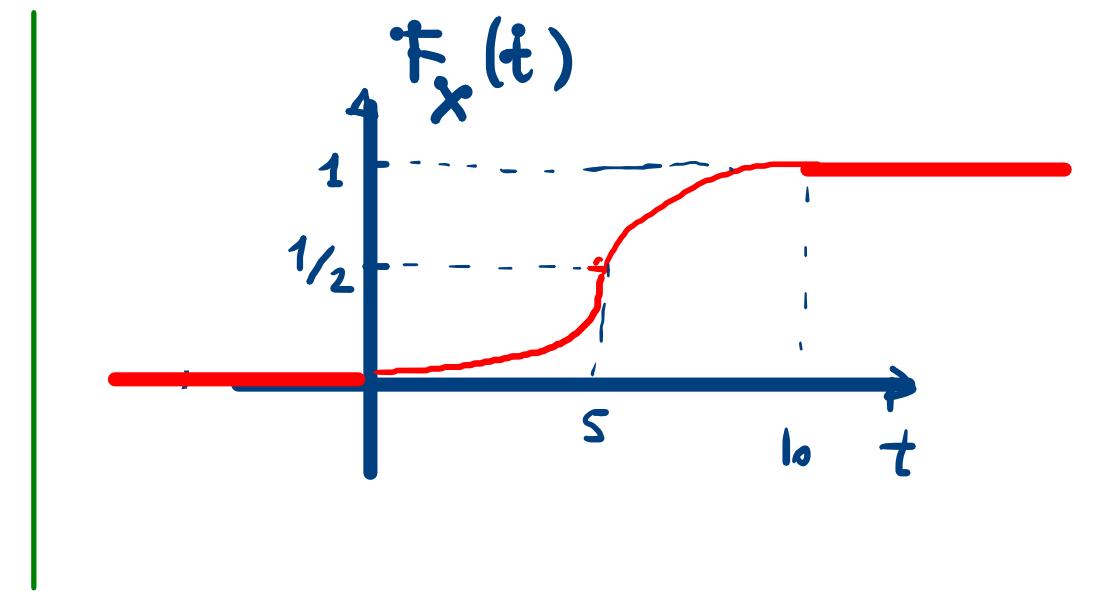
Sia X una v.e. continua con la seguente funzione di distribuzione:

$$F_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{per } t \leq 0 \\ t^2/50 & \text{per } 0 < t \leq 5 \\ -\frac{t^2}{50} + \frac{2}{5}t - 1 & \text{per } 5 < t \leq 10 \\ 1 & \text{per } t > 10. \end{cases}$$

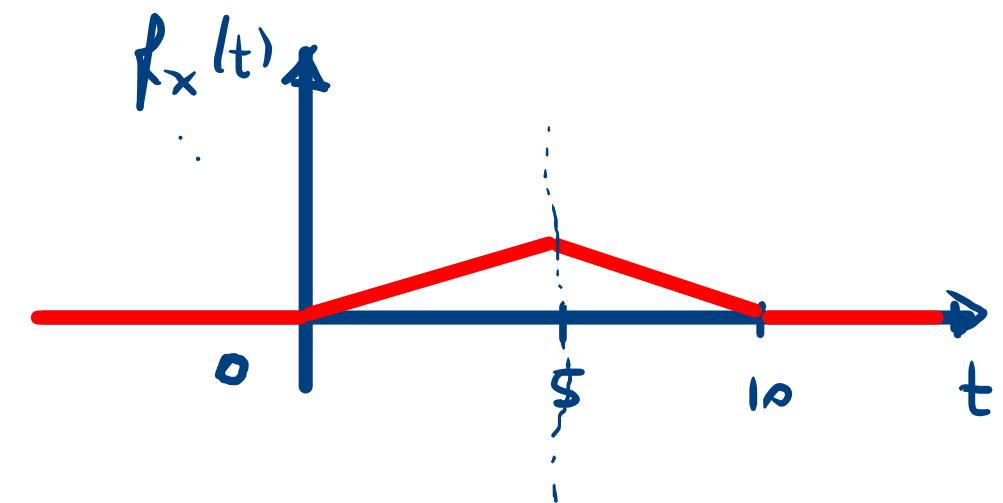
Trovare la densità continua di X e calcolare $E[X]$.

SVOLGIMENTO

$$f_X(t) = \begin{cases} 0 & \text{per } t < 0 \text{ e } t > 10 \\ t/25 & \text{per } 0 < t \leq 5 \\ -\frac{t}{25} + \frac{2}{5} & \text{per } 5 < t \leq 10 \end{cases}$$



OSS. La densità $f_X(t)$ è simmetrica rispetto a $t=5$. Allora, poiché siamo nella condizione per la quale vale (*), ci aspettiamo che $E[X] = 5$.



Calcoliamo $E[X]$. Si ha

$$\begin{aligned} E[X] &= \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_X(x) dx = \underbrace{\int_{-\infty}^0 x \cdot 0 dx}_{=0} + \int_0^5 x \cdot \frac{x}{25} dx + \int_5^{10} x \left(-\frac{x}{25} + \frac{2}{5} \right) dx + \underbrace{\int_{10}^{\infty} x \cdot 0 dx}_{=0} = \\ &= \frac{1}{25} \int_0^5 x^2 dx + \int_5^{10} x \left(-\frac{x}{25} + 10 \right) dx = \frac{1}{25} \left[\frac{x^3}{3} \right]_{x=0}^{x=5} + \frac{1}{25} \int_5^{10} -x^2 + 10x dx = \\ &= \left[-\frac{x^3}{3} + 10 \frac{x^2}{2} \right]_{x=0}^{x=10} = \\ &= \frac{1}{25} \frac{5^3 - 0^3}{3} + \frac{1}{25} \left(-\frac{10^3}{3} + \frac{10^3}{2} - \left(-\frac{5^3}{3} + 10 \cdot \frac{5^2}{2} \right) \right) = \\ &= \frac{1}{25} \frac{125}{3} + \frac{1}{25} \left(-\frac{1000}{3} + \frac{1000}{2} - \left(-\frac{125}{3} + \frac{250}{2} \right) \right) = \\ &= \frac{5}{3} + \frac{1}{25} \left(-\frac{875}{3} + \frac{750}{2} \right) = \frac{5}{3} - \frac{35}{3} + \frac{30}{2} = -\frac{30}{3} + 15 = -10 + 15 = 5 \end{aligned}$$

in accordo
con quanto
anticipato

ESERCIZIO (esempio di v.a. né discreta, né continua).

Sia $X \sim U(-1, 1)$. Poi sia $Y = \max\{X, 0\}$ (quindi Y è la "parte positiva" di X).

Trovare la funzione di distribuzione di Y .

RISPOSTA

Si ha $P(Y \geq 0) = 1$ e quindi: $F_Y(y) = \begin{cases} 0 & \text{se } y < 0 \\ \star & \text{se } y \geq 0 \end{cases}$.

Poi si ha

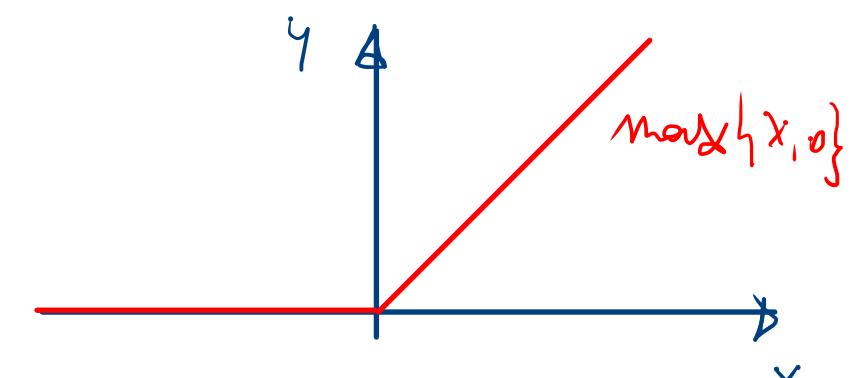
$$\boxed{P(A) = P(A \cap B) + P(A \cap B^c) \text{ con } A = \{Y \leq y\} \text{ e } B = \{X \geq 0\}}$$

$$\star = P(Y \leq y) = P(\{Y \leq y\} \cap \{X \geq 0\}) + P(\{Y \leq y\} \cap \{X < 0\}) =$$

$$= P(\{X \leq y\} \cap \{X \geq 0\}) + P(\{0 \leq y\} \cap \{X < 0\}) =$$

$$= P(0 \leq X \leq y) + P(X < 0) = P(X \leq y).$$

Grapho della parte positiva



perché si ha un
evento deterministico
sempre verificato

In effetti, per $y \geq 0$, si ha (unione
disgiunta) $(-\infty, 0) \cup [0, y] = (-\infty, y]$

Quindi

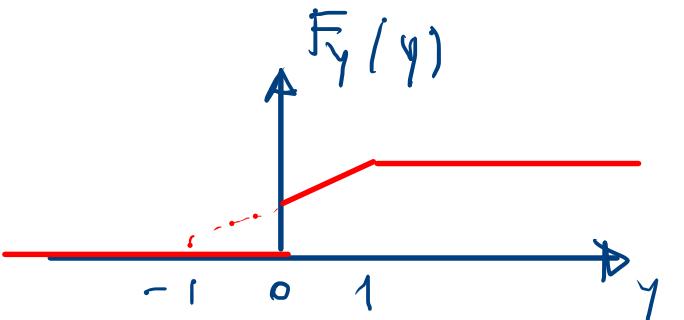
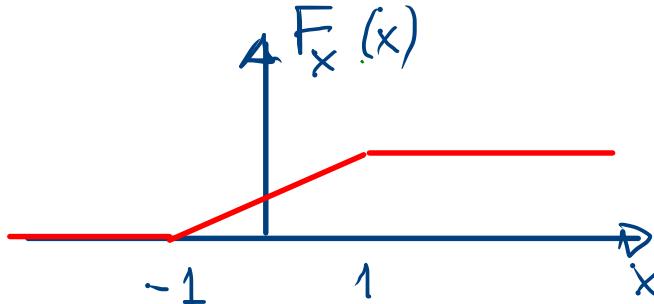
$$F_y(y) = \begin{cases} 0 & \text{per } y < 0 \\ P(X \leq y) \text{ per } y \geq 0 \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{per } y < 0 \\ F_x(y) & \text{per } y \geq 0 \end{cases}$$

da cui segue

$$F_y(y) = \begin{cases} 0 & \text{per } y < 0 \\ \frac{y - (-1)}{1 - (-1)} = \frac{y+1}{2} & \text{per } 0 \leq y \leq 1 \\ 1 & \text{per } y > 1. \end{cases}$$

oss.

Graficamente si ha la seguente situazione



oss.

- La v.a. Y_{man} è continua perché F_y non è una funzione continua (discontinuità in 0 e 1)

- La v.a. Y_{man} è discrete perché ha il tratto lineare che corrisponde ad una "componente uniforme continua" su quell'intervallo.

ESERCIZIO

Una fabbrica ha 2 linee di produzione:

la 1^a produce elementi con tempo di funzionamento che ha distribuzione $\text{Exp}(\lambda_1)$;

la 2^a produce elementi con tempo di funzionamento che ha distribuzione $\text{Exp}(\lambda_2)$.

In proporzione gli elementi di 1^a e 2^a linee disponibili sono p e $1-p$.

Si sceglie un elemento a caso e lo si mette in funzione; in corrispondenza sia T la v.a. che indica il tempo di funzionamento di questo elemento.

1) Trovare la densità continua di T .

2) Calcolare $\mathbb{E}[T]$.

3) Calcolare $P(E_1 | T > s)$ dove $E_1 = \{\text{l'elemento scelto proviene dalla 1^a linea}\}$.
(per $s > 0$)

Svolgimento

Se $E_2 = E_1^c$, Allora

Formula Prob. Totale

1) $\bar{F}_T(t) = P(T \leq t) = P(T \leq t | E_1)P(E_1) + P(T \leq t | E_2)P(E_2)$ dalla

$$P(T \leq t | E_1) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda_1 t} & \text{per } t > 0 \\ 0 & \text{per } t \leq 0 \end{cases}$$

$$P(T \leq t | E_2) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda_2 t} & \text{per } t > 0 \\ 0 & \text{per } t \leq 0 \end{cases}$$

Quindi:

$$\bar{F}_T(t) = \begin{cases} (1 - e^{-\lambda_1 t})p + (1 - e^{-\lambda_2 t})(1-p) & \text{per } t > 0 \\ 0 \cdot p + 0 \cdot (1-p) = 0 & \text{per } t \leq 0 \end{cases}$$

$$P(E_1) = p$$

$$P(E_2) = 1-p$$

OSS
Mistura delle densità delle due esponenziali.
con pesi p e $1-p$.

Quindi

$$f_T(t) = (\lambda_1 e^{-\lambda_1 t} p + \lambda_2 e^{-\lambda_2 t} (1-p)) \mathbf{1}_{(0, \infty)}(t)$$

$$\begin{aligned}
 2) \quad \mathbb{E}[T] &= \int_0^\infty t \left\{ \lambda_1 e^{-\lambda_1 t} p + \lambda_2 e^{-\lambda_2 t} (1-p) \right\} dt = \\
 &= p \int_0^\infty t \lambda_1 e^{-\lambda_1 t} dt + (1-p) \int_0^\infty t \lambda_2 e^{-\lambda_2 t} dt = p \cdot \frac{1}{\lambda_1} + (1-p) \frac{1}{\lambda_2} \\
 &= \frac{1}{\lambda_1} \\
 &= \frac{1}{\lambda_2}
 \end{aligned}$$

OSS. Medie pesate
 delle medie
 delle due
 esponentiali

$$\begin{aligned}
 3) \quad P(E_1 | T > s) &= \frac{P(T > s | E_1) P(E_1)}{P(T > s)} = \frac{(1 - (1 - e^{-\lambda_1 s})) \cdot p}{1 - F_T(s)} = \frac{p e^{-\lambda_1 s}}{1 - F_T(s)} \\
 \text{BAYES} \quad \uparrow & \\
 & \\
 \text{done} \quad \boxed{1 - F_T(s)} &= 1 - ((1 - e^{-\lambda_1 s}) p + (1 - e^{-\lambda_2 s}) (1-p)) = 1 - (p - p e^{-\lambda_1 s} + (1-p) e^{-\lambda_2 s})
 \end{aligned}$$

Quindi: $P(E_1 | T > s) = \frac{Pe^{-\lambda_1 s}}{Pe^{-\lambda_1 s} + (1-P)e^{-\lambda_2 s}} = \frac{1}{1 + \frac{1-P}{P} e^{(\lambda_1 - \lambda_2)s}}$.

OSS

- Se $\lambda_1 = \lambda_2$ (linee di produzione delle stesse qualità) si ha

$$P(E_1 | T > s) = \frac{1}{1 + \frac{1-P}{P}} = \frac{P}{P + 1 - P} = P = P(E_1) \quad \forall s > 0.$$

OSS.

$E_1 \in \{T > s\}$ sono indipendenti

- Se $\lambda_1 < \lambda_2$ (cioè $\frac{1}{\lambda_1} > \frac{1}{\lambda_2}$, 1^a linee di qualità migliore), e quindi $\lambda_1 - \lambda_2 < 0$,

si ha $\lim_{s \rightarrow \infty} P(E_1 | T > s) = \frac{1}{1 + 0} = 1$,

- Se $\lambda_1 > \lambda_2$ (cioè $\frac{1}{\lambda_1} < \frac{1}{\lambda_2}$, 2^a linee di qualità migliore), e quindi $\lambda_1 - \lambda_2 > 0$,

si ha $\lim_{s \rightarrow \infty} P(E_1 | T > s) = \frac{1}{1 + \infty} = 0$.

In conclusione, se consideriamo anche $E_2 = E_1^c$, abbiamo le seguenti situazioni:

$$P(E_1 | T > s) + P(E_2 | T > s) = 1$$

per ogni $s > 0$;

le considerazioni fatte per $P(E_1 | T > s)$ possono essere fatte anche per $P(E_2 | T > s)$.

Per abbreviare due casi:

1) se $\lambda_1 = \lambda_2$, si ha $P(E_1 | T > s) = p$ $P(E_2 | T > s) = 1 - p$ costanti rispetto a s

e quindi $E_1 \cdot \{T > s\}$ sono indipendenti (anche $E_2 \cdot \{T > s\}$ sono indipendenti).

2) se $\lambda_1 \neq \lambda_2$, $P(E_1 | T > s)$ e $P(E_2 | T > s)$ non sono costanti rispetto a s, e non si ha l'indipendenza citata sopra. In generale, per $s \rightarrow \infty$, una delle due prob. Condizionate tende a 1 e l'altra tende a zero.

Quella che tende a 1 corrisponde alle linee di produzione di qualità migliore (il minimo fra λ_1 e λ_2).