

Svolgimenti esami del corso di Teoria di Segnali

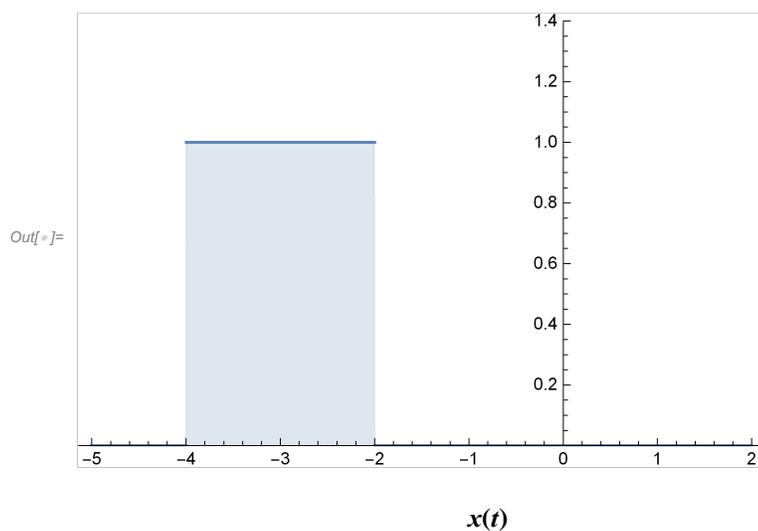
versione 2.1 - ultimo aggiornamento 02/02/2020

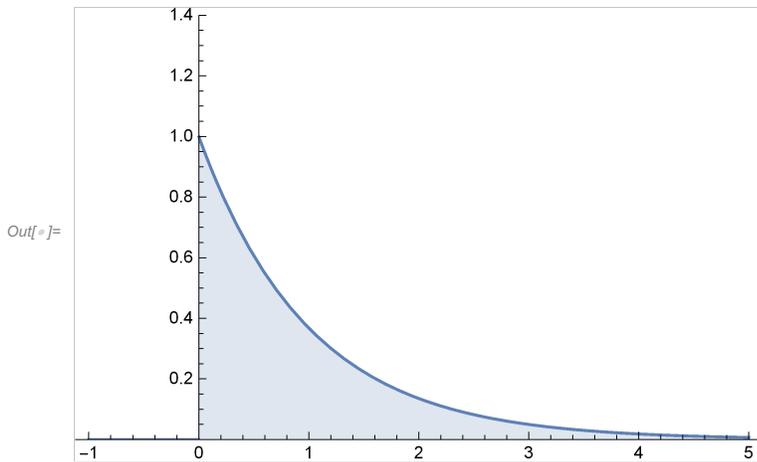
Autore: Gabriel Emile Hine

mail: gabriel.hine@uniroma3.it (per segnalazione di eventuali errori/refusi)

Esame 08/02/2019 Esercizio 1

Dati i segnali in figura



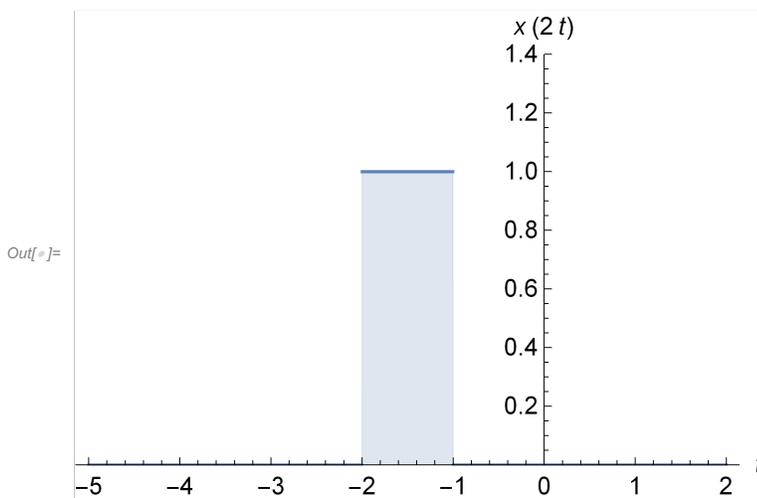


$$y(t) = e^{-t} u_{-1}(t)$$

si calcoli la convoluzione sul dominio del tempo tra i segnali $x(2t)$ e $w(t) = y(t) + y(t-2)$

Soluzione:

$$x(2t) = \text{rect}_1[t + 3/2]$$



Per la linearità della convoluzione

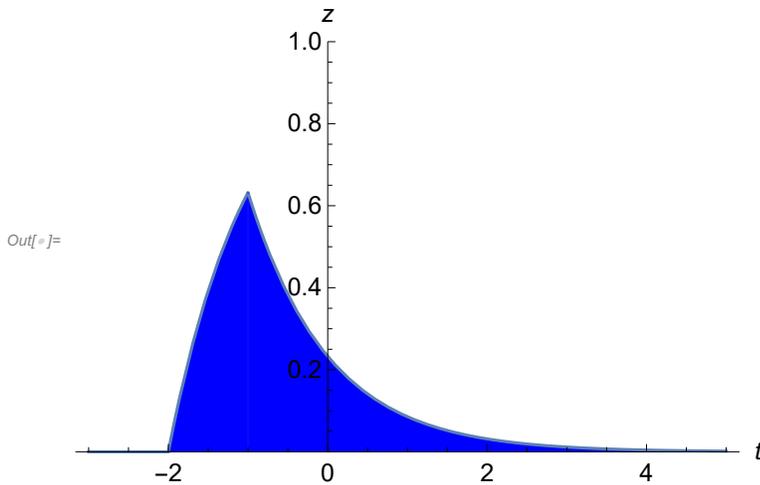
$$x(2t) * w(t) = x(2t) * y(t) + x(2t) * y(t-2)$$

$x(2t) * y(t) = \text{rect}_1[t + 3/2] * e^{-t} u_{-1}(t)$ è riconducibile ad una forma nota [vedi esempio 2.4, pag 34, Teoria dei Segnali, Roberto Cusani]:

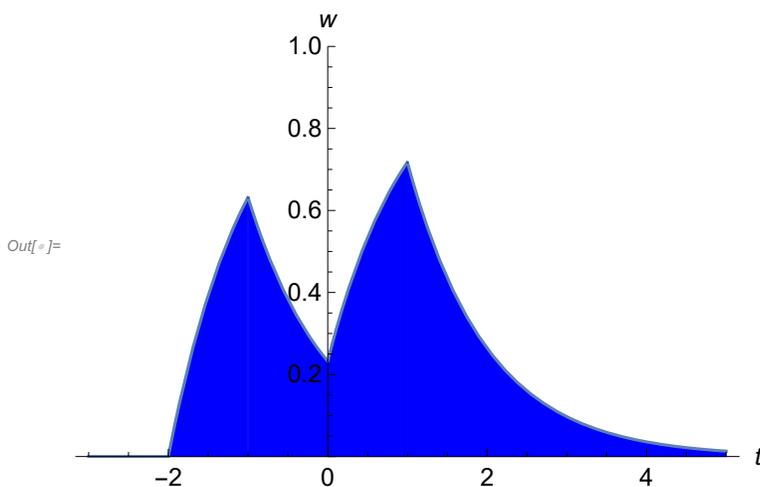
$$\text{rect}_T[t - T/2] * e^{-\alpha t} u_{-1}(t) = \text{rect}_T[t - T/2] \alpha^{-1} (1 - e^{-\alpha t}) + u_{-1}(t) \alpha^{-1} (e^{\alpha T} - 1) e^{-\alpha t}$$

(si noti come nell'ultima espressione la rect e la funzione gradino siano state usate per definire gli intervalli della funzione definita a tratti. Questo renderà immediata la somma con la seconda componente)

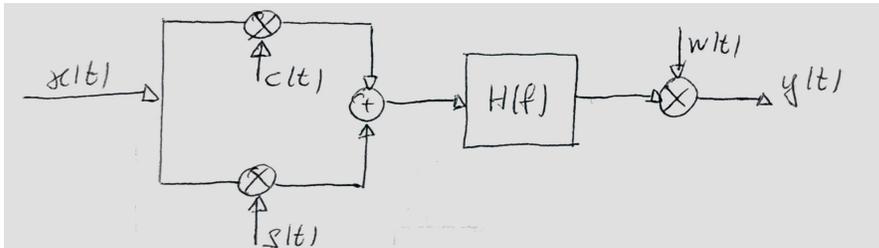
$$\begin{aligned} \text{ne segue: } x(2t) * y(t) = z(t) &= \text{rect}_1[t + 3/2] * e^{-t} u_{-1}(t) = \\ &= \text{rect}_7[t + 3/2] (1 - e^{-(t+2)}) + u_{-1}(t+1) (e - 1) e^{-(t+2)} \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} w(t) = x(2t) * y(t) + x(2t) * y(t-2) &= z(t) + z(t-2) = \\ &= \text{rect}_7[t + 3/2] (1 - e^{-(t+2)}) + u_{-1}(t+1) (e - 1) e^{-(t+2)} + \text{rect}_7[t - 1/2] (1 - e^{-t}) + \\ &u_{-1}(t - 1) (e - 1) e^{-t} \end{aligned}$$



Esame 08/02/2019 Esercizio 2



Dato lo schema in figura, con

$$x(t) = \sum_k u_0(t - kT) \quad c(t) = \cos(2\pi f_0 t) \quad s(t) = \sin(2\pi f_0 t) \quad T = 1 \quad f_0 = 1/(4T)$$

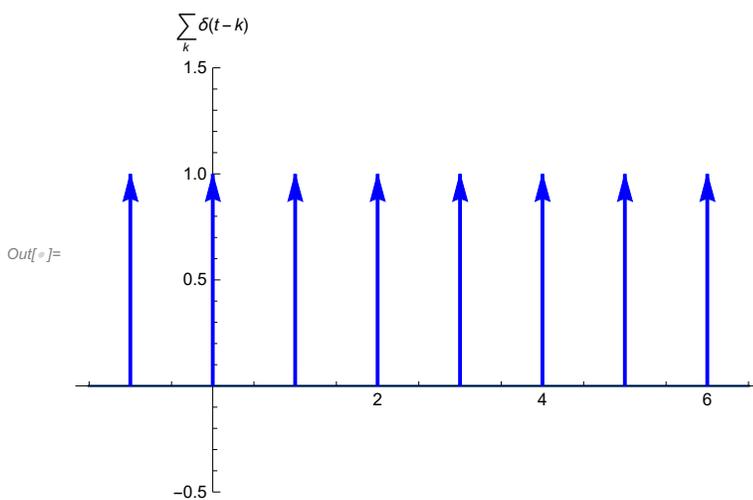
$$H(f) = Ca^2[\pi f T] \quad w(t) = \text{rect}_{3T}[t - 3T/2]$$

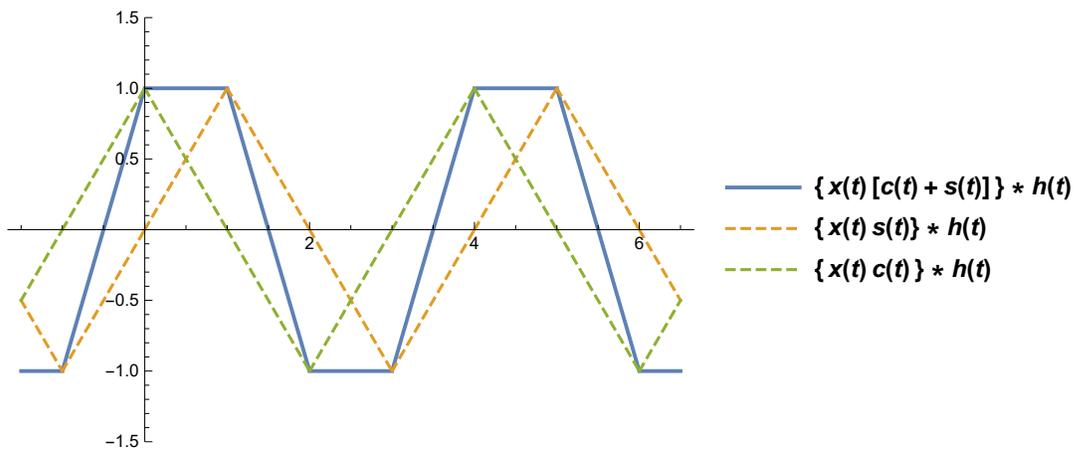
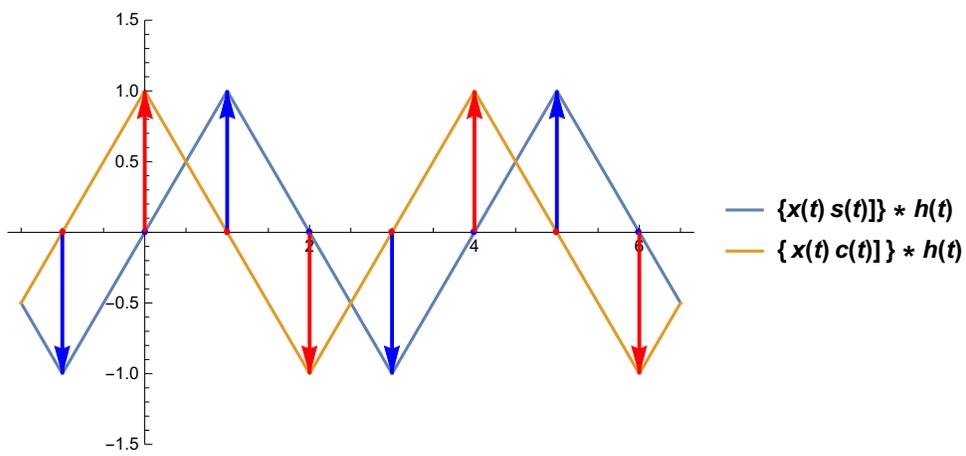
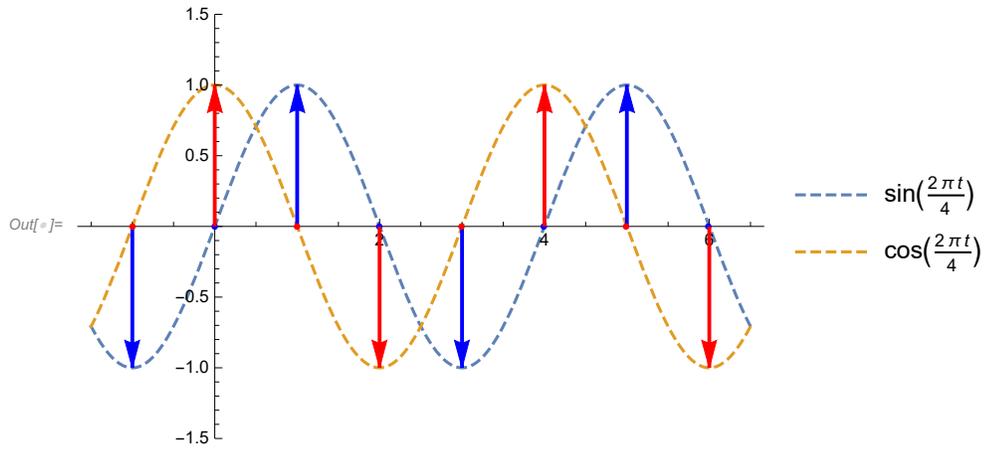
si calcoli $Y(f)$

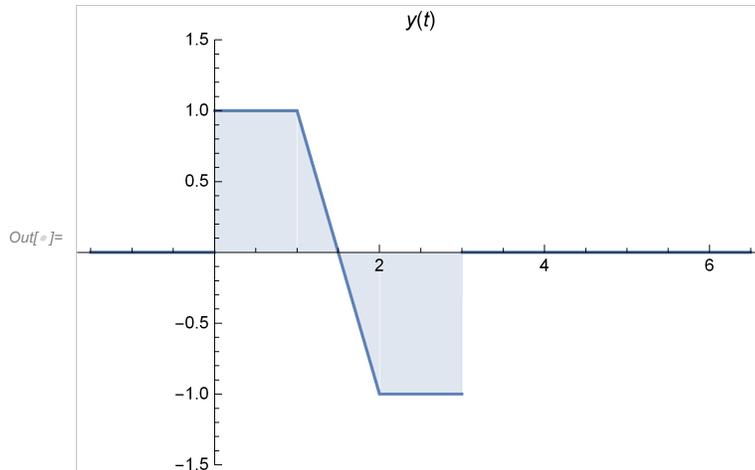
Soluzione:

$$h(t) = F^{-1}\{ H(f) \} = \frac{1}{T} \text{tri}_T[t]$$

Graficamente ($T=1$):





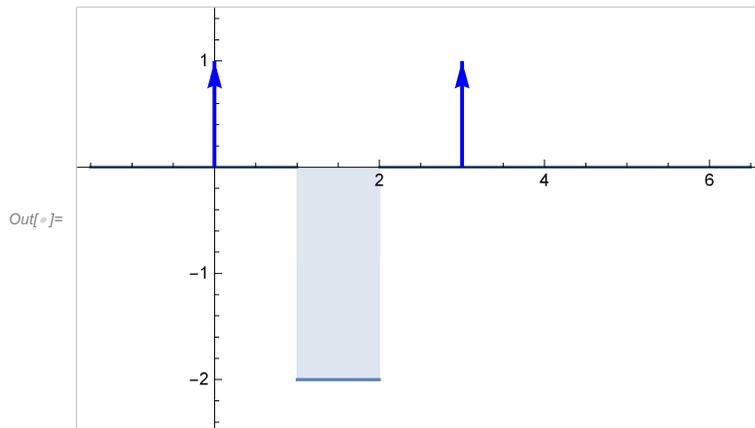


Si noti come per disegnare $y(t)$ non abbiamo dovuto fare alcun conto analitico ma solo passaggi grafici.

A questo punto, per calcolare $Y(f)$, sfruttiamo la proprietà della derivata:

$$Y(f) = 1/(j 2\pi f) F\{y'(t)\}$$

Ancora graficamente, la derivata di $y(t)$ è

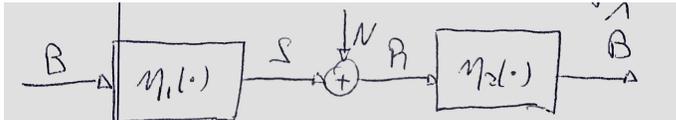


$$y'(t) = \delta(t) - 2 \text{rect}_1(t - 3/2) + \delta(t - 3)$$

$$F\{y'(t)\} = (1 - 2 e^{-j3\pi f} \text{Ca}(\pi f) + e^{-j6\pi f})$$

$$Y(f) = (1 - 2 e^{-j3\pi f} \text{Ca}(\pi f) + e^{-j6\pi f}) / (j 2\pi f)$$

Seconda prova di accertamento 31/01/2019 - Esercizio 1



Si consideri lo schema in figura dove

B è una variabile aleatoria discreta con funzione di densità di probabilità $p_B(b) = 0.7 \delta(b) + 0.3 \delta(b - 1)$,

$\eta_1()$ è una non linearità istantanea $S = \eta_1(B) = 2B - 1$

N è una v.a. Gaussiana a valor medio nullo e varianza unitaria, statisticamente indipendente da B

$\eta_2()$ è una non linearità istantanea $\hat{B} = \eta_2(R) = \mu_{-1}(R)$

Si calcoli

a) la funzione di densità di probabilità $p_{\hat{B}}(\hat{b})$

b) la funzione di densità di probabilità condizionata $p_{\hat{B}|B}(\hat{b} | [b = 0])$

Soluzione:

a)

quando si trattano le non linearità istantanee in presenza di v.a. discrete, è controproducente utilizzare la formula dello Jacobiano.

Piuttosto, conviene ragionare in maniera combinatoria: $(b = 0) \rightarrow (s = -1)$; $(b = 1) \rightarrow (s = +1)$. E' intuitivo convincersi che

$$P_S(s = -1) = P_B(b = 0)$$

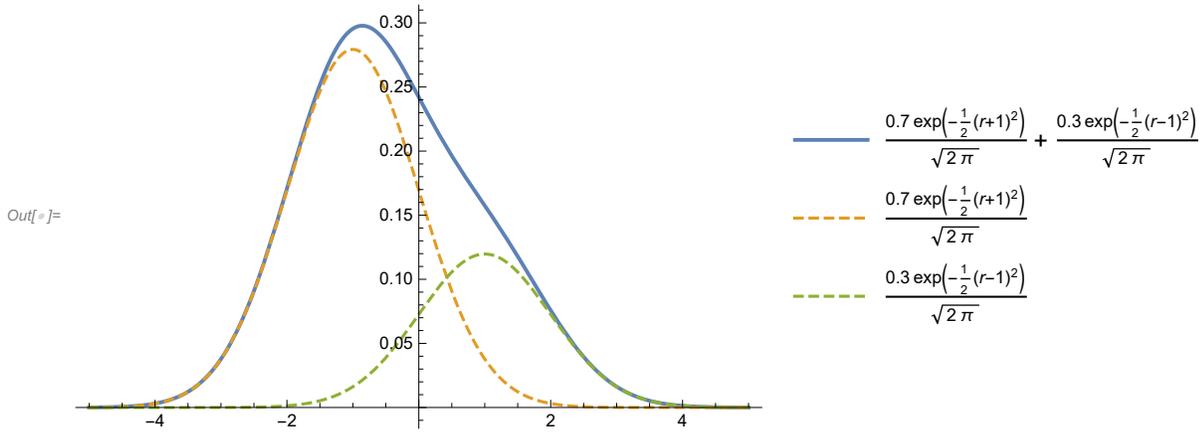
$$P_S(s = +1) = P_B(b = 1)$$

Ne consegue: $p_S(s) = 0.7 \delta(s+1) + 0.3 \delta(s-1)$

Ora, essendo S ed N indipendenti, la f.d.p. di R si calcola tramite la convoluzione:

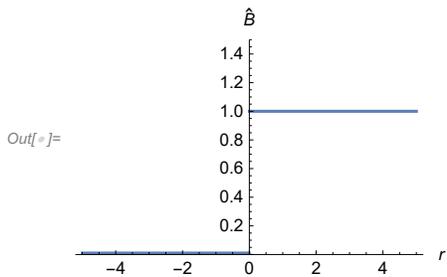
$$p_R(r) = p_S(r) * p_N(r) = 0.7 p_N(r + 1) + 0.3 p_N(r - 1)$$

$$\text{dove } p_N(r) = \frac{1}{(2\pi)^{1/2}} e^{-\frac{r^2}{2}}$$



A questo punto, applicando le regole standard delle non linearità istantanee con tratti costanti:

$$\hat{B} = \eta_2(R) = \mu_{-1}(R)$$



$$P_0 = P_{\hat{B}}(\hat{b}=0) = \int_{-\infty}^0 p_R(r) dr = .7 \int_{-\infty}^0 p_N(r+1) dr + .3 \int_{-\infty}^0 p_N(r-1) dr = .7 \int_{-\infty}^{-1} p_N(r) dr + .3 \int_{-\infty}^{-2} p_N(r) dr = .7 D_N(1) + .3 D_N(2)$$

$$P_1 = P_{\hat{B}}(\hat{b}=1) = \int_0^{\infty} p_R(r) dr = .7 \int_0^{\infty} p_N(r+1) dr + .3 \int_0^{\infty} p_N(r-1) dr = .7 \int_1^{\infty} p_N(r) dr + .3 \int_{-1}^{\infty} p_N(r) dr = .7 [1 - D_N(1)] + .3 [1 - D_N(-1)]$$

dove $D_N(n)$ è la funzione di probabilità cumulata di N, ovvero la error function.

$$\text{In definitiva, } p_{\hat{B}}(\hat{b}) = P_0 \delta(\hat{b}) + (1 - P_0) \delta(\hat{b}-1)$$

b) $p_{\hat{B}|B}(\hat{b} | [b = 0])$

il condizionamento rispetto all'ipotesi $b=0$ si traduce semplicemente nella sostituzione nello schema della realizzazione $b=0$ in luogo della v.a. b . Si ha quindi:

$$b = 0 \rightarrow s = -1 \rightarrow r = n - 1$$

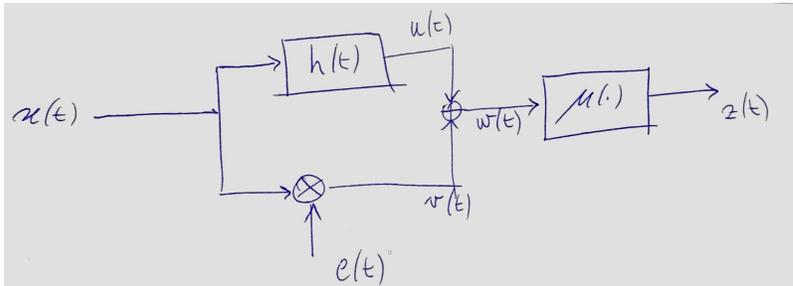
$$p_{R|B}(r | b=0) = p_N(n) * \delta(n+1) = p_N(n+1)$$

$$P_{0|0} = P_{\hat{B}|B}(\hat{b}=0 | b=0) = \int_{-\infty}^0 p_{R|B}(r | b=0) dr = \int_{-\infty}^0 p_N(r+1) dr = \int_{-\infty}^1 p_N(r) dr = D_N(1) \sim 0.84$$

$$P_{1|0} = P_{\hat{B}|B}(\hat{b}=1 | b=0) = \int_0^{\infty} p_{R|B}(r | b=0) dr = \int_0^{\infty} p_N(r+1) dr = \int_1^{\infty} p_N(r) dr = 1 - D_N(1) \sim 0.16$$

$$p_{\hat{B}|B}(\hat{b} | b=0) = D_N(1) \delta(\hat{b}) + [1 - D_N(1)] \delta(\hat{b}-1)$$

Prima prova di accertamento 24/11/2018



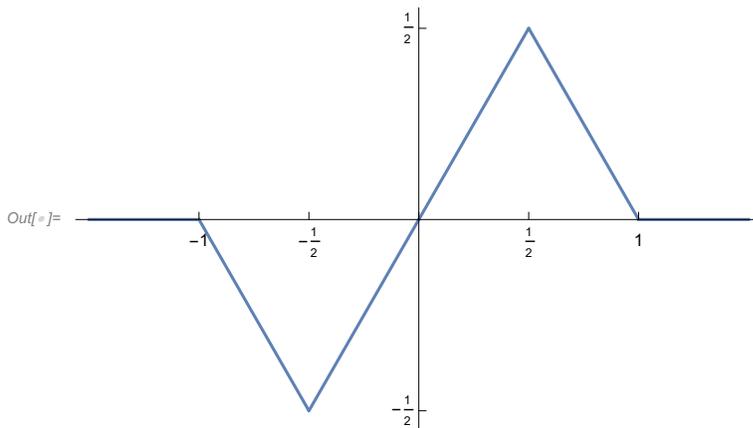
Dato lo schema in figura con

$$x(t) = \sum_k \delta(t - kT)$$

$$c(t) = \frac{1}{2} \cos(2\pi f_0 t) \quad f_0 = \frac{1}{4T}$$

$$h(t) = -\frac{t}{T} \text{rect}_{2T}(t)$$

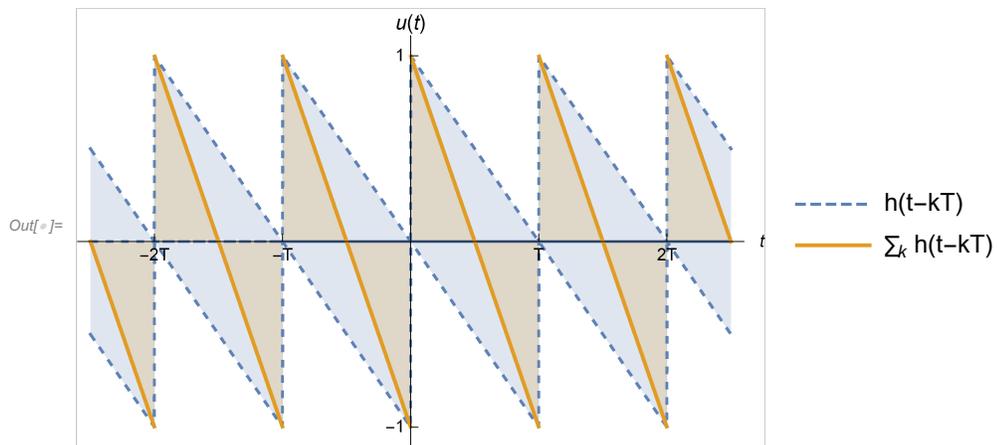
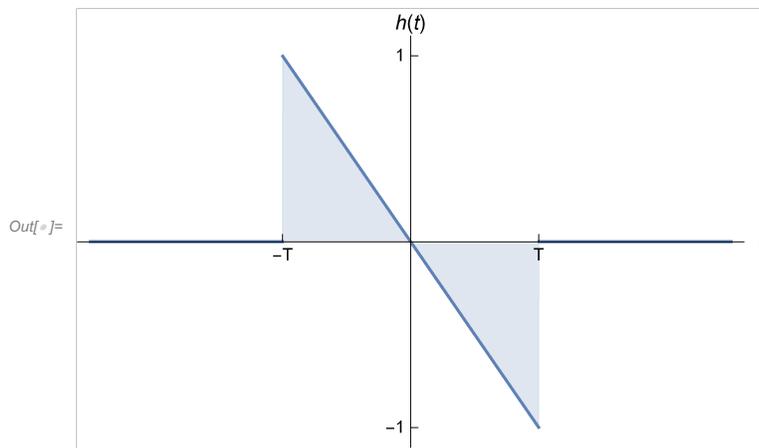
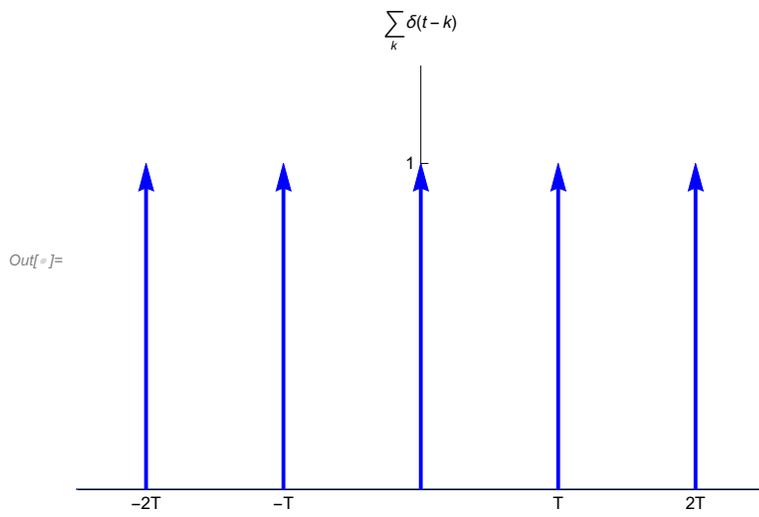
e $\eta(\cdot)$ non linearità istantanea riportata in figura

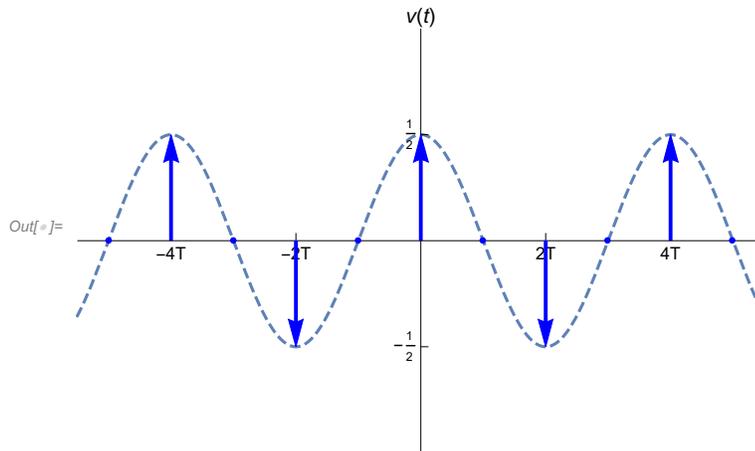


Si calcoli $Z(f)$

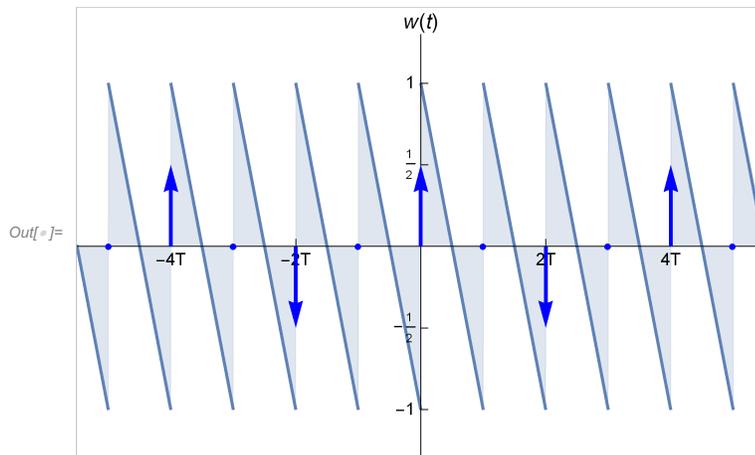
Soluzione:

graficamente





sommando i due contributi: $w(t) = u(t) + v(t)$

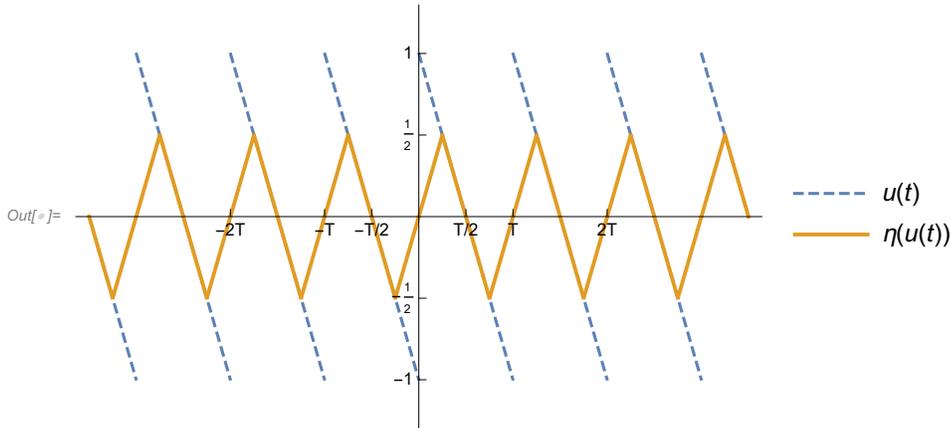


Ora applichiamo la nonlinearità.

Si noti come $\eta(\infty) = \eta(-\infty) = 0$.

Ne consegue che negli istanti $t = \dots, -2T, -T, 0, T, 2T, \dots$ l'uscita $z(t)$ varrà 0.

In tutti gli altri punti applichiamo la procedura classica. (si noti bene che, qualsiasi sia il risultato, nei punti $-2T, -T, 0, T, 2T$ vi saranno in ogni caso degli zeri - Essendo una non linearità, non vale il principio di sovrapposizione degli effetti!)



In questo caso specifico, dato che $\eta(u(t))$ già si annulla nei punti sopra citati, il risultato coincide con $z(t)$.

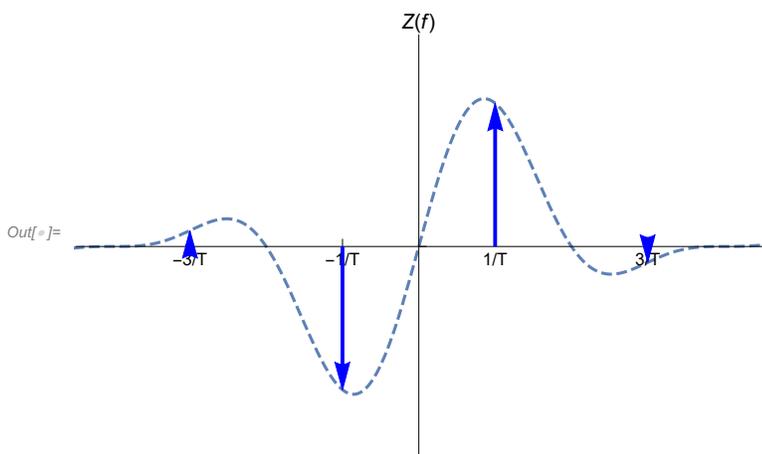
Per ispezione, la forma analitica è:

$$\sum_k g(t - kT) \quad \text{dove} \quad g(t) = \frac{1}{2} \text{tri}_{\frac{T}{4}}(t) * [\delta(t - T/4) - \delta(t + T/4)]$$

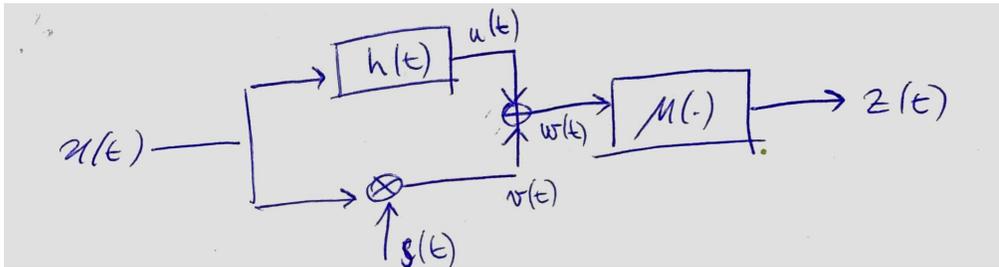
$$\rightarrow Z(f) = \sum_k Z_k \delta(f - k/T) \quad \text{dove} \quad Z_k = G(k/T)$$

$$G(f) = F\{g(t)\} = 1/2 F\{\text{tri}_{\frac{T}{4}}(t)\} F\{\delta(t - T/4) - \delta(t + T/4)\} = -j \frac{T}{4} \text{Ca}^2\left[\pi \frac{T}{4} f\right] \sin\left(\pi \frac{T}{2} f\right)$$

$$Z_k = G(k/T) = -j \frac{T}{4} \text{Ca}^2\left[\frac{\pi}{4} k\right] \sin\left(\frac{\pi}{2} k\right)$$



Prima prova di accertamento 24/11/2018



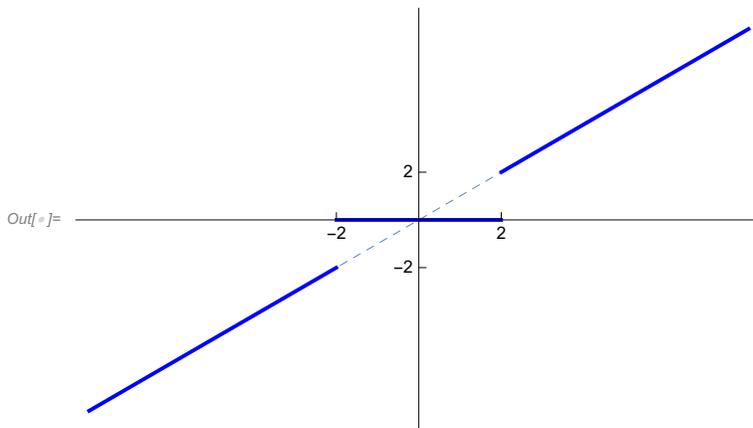
dato lo schema in figura dove

$$h(t) = \text{tri}_{\frac{3}{4}T}(t)$$

$$s(t) = \frac{1}{2} \sin(2\pi f_0 t) \quad f_0 = \frac{1}{8T}$$

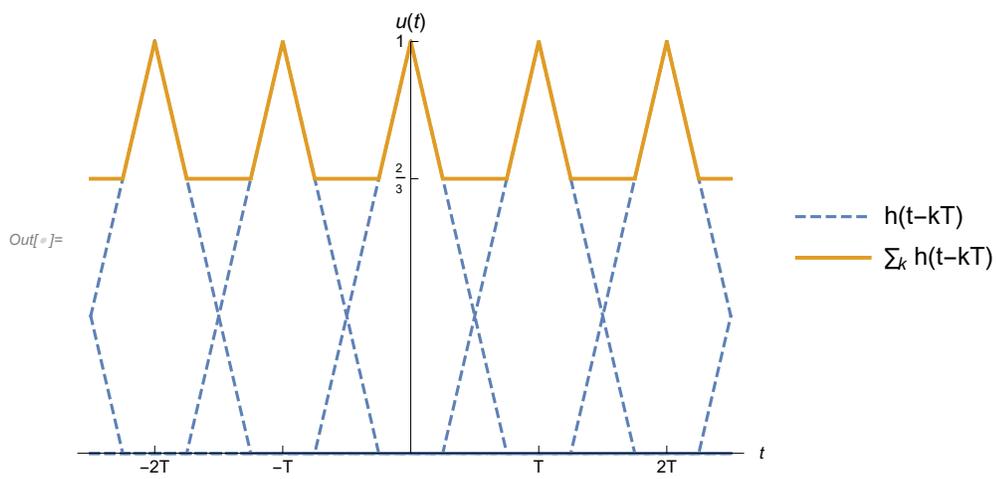
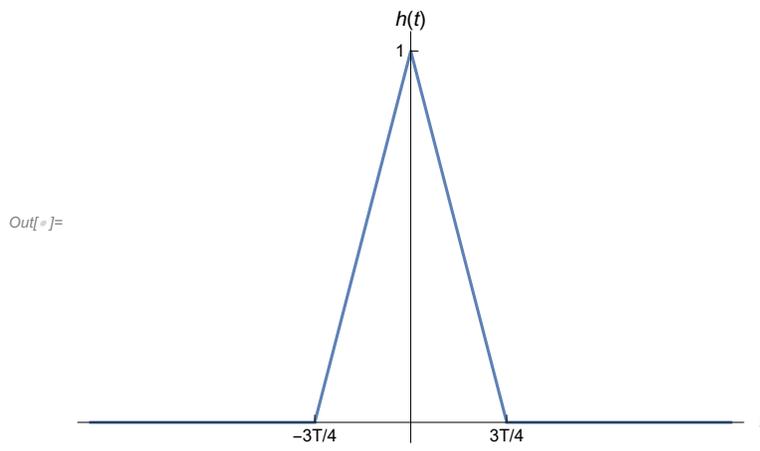
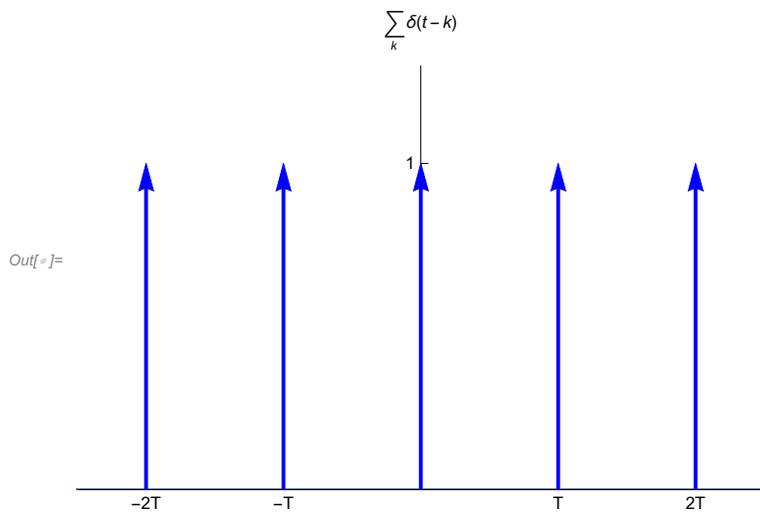
$$x(t) = \sum_k \delta(t - kT)$$

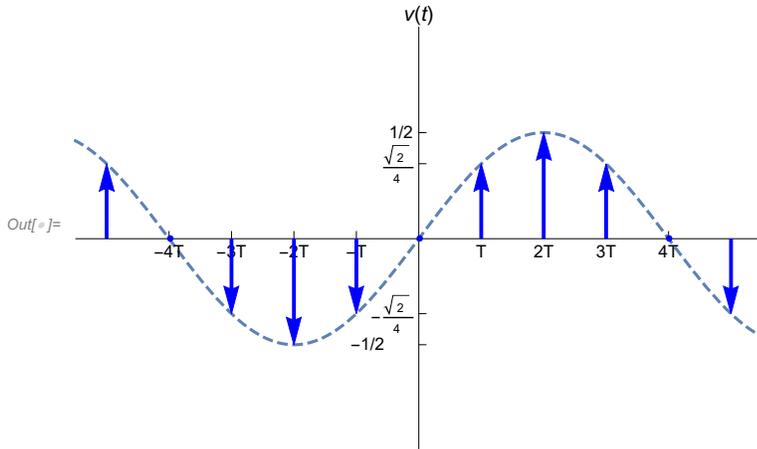
e $\eta(\cdot)$ non linearità istantanea come in figura :



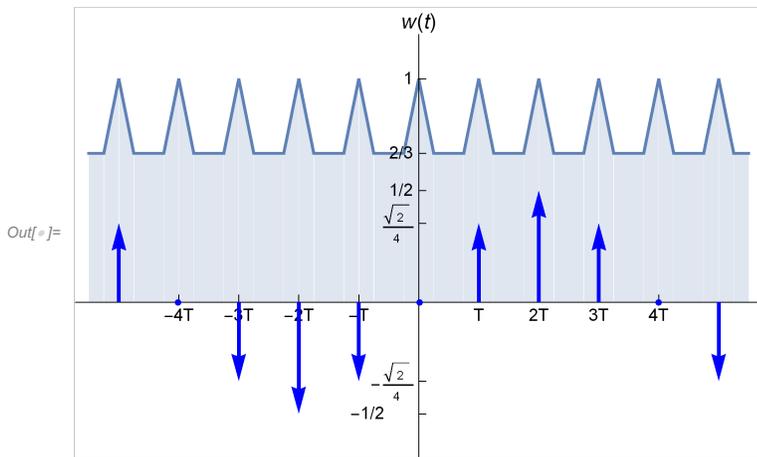
Soluzione:

Graficamente,





sommando i due contributi, $w(t) = u(t) + v(t)$



Ora applichiamo la non-linearità.

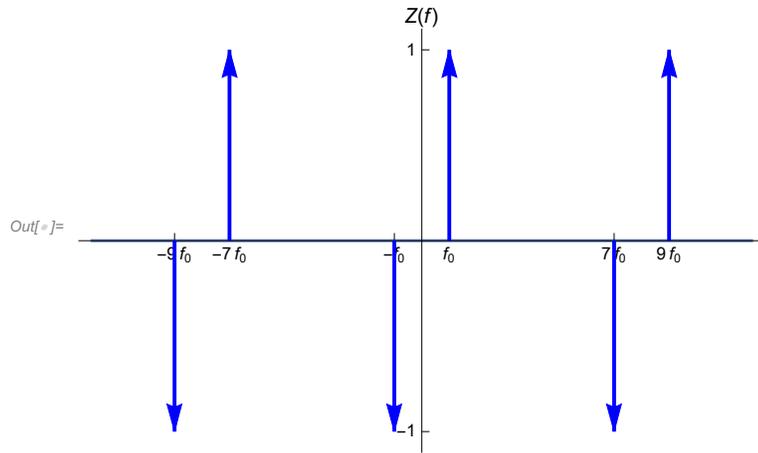
Si noti come $\lim_{w \rightarrow \infty} \eta(w) = w$ e $\lim_{w \rightarrow -\infty} \eta(w) = w$

Ne consegue che negli istanti $t = \dots, -2T, -T, 0, T, 2T, \dots$ l'uscita coincide con l'ingresso: $z(kT) = w(kT)$.

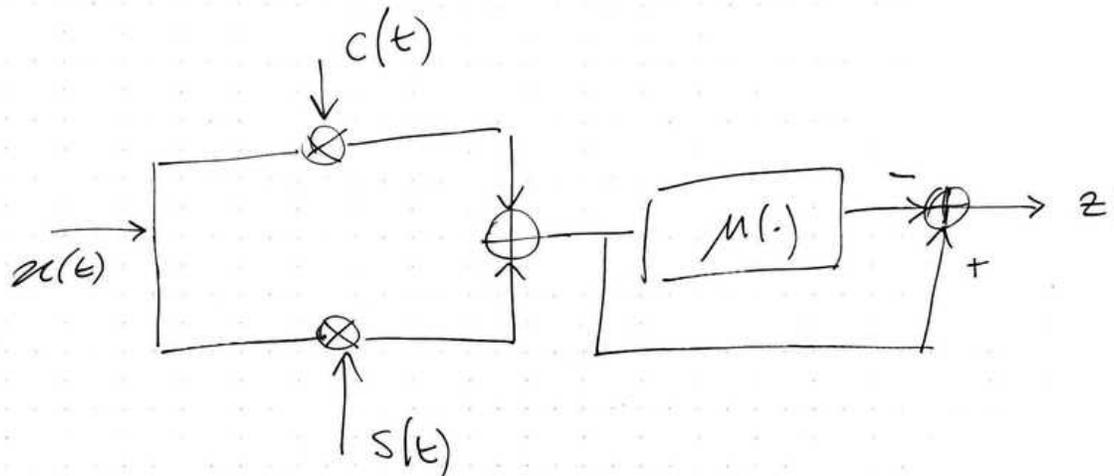
Il resto del segnale è in modulo sempre minore di 2, ovvero il suo contributo alla non linearità è nullo.

In definitiva, $z(t) = v(t) = s(t)x(t) = \frac{1}{2} \sin(2\pi f_0 t) \sum \delta(t-kT)$ con $f_0 = \frac{1}{8T}$

$Z(f) = S(f) * X(f) = \frac{1}{4j} [\delta(f - f_0) - \delta(f + f_0)] * \sum_k \delta(f - 8k f_0) = \frac{1}{4} \sum_k [\delta(f - 8k f_0 + f_0) - \delta(f - 8k f_0 - f_0)]$



Esame 28 feb 2019. Es 2



Dato lo schema in figura, siano

$$X(f) = T \operatorname{tri}_w(2f) \quad w = 2/T$$

$$c(t) = \sum_k \delta(t - kT)$$

$$s(t) = \sin(2\pi t/T)$$

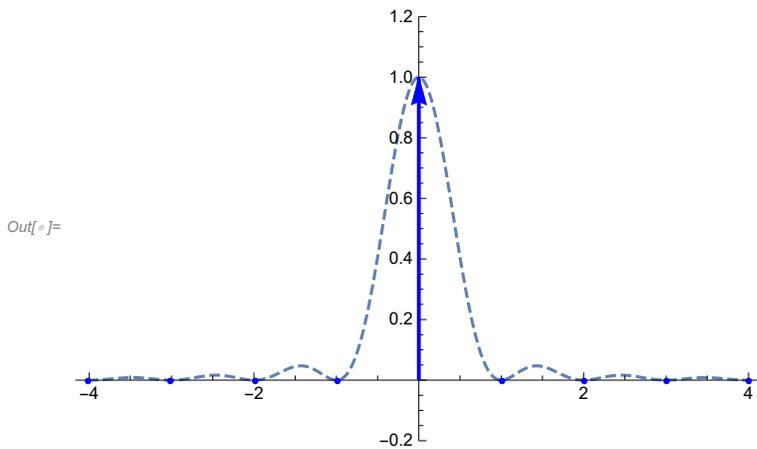
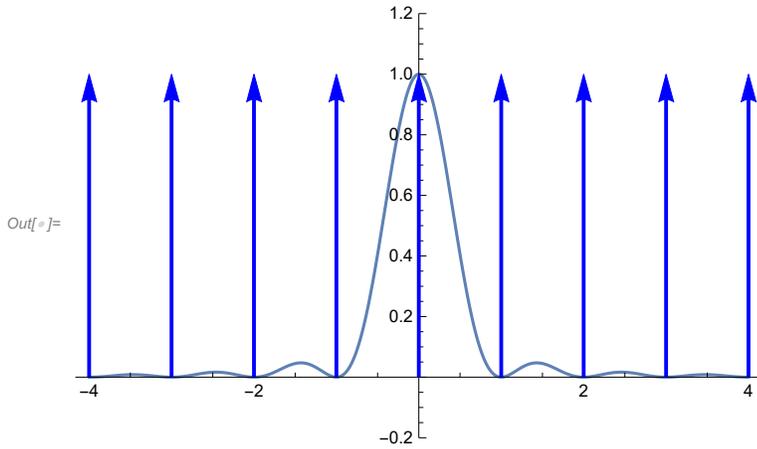
$$\eta(x) = u_{-1}[x-1] (x-1) + u_{-1}[-(x+1)] (x+1)$$

calcolare le componenti analogiche di $z(t)$ rispetto a $f_0 = 1/(2T)$

Soluzione

$$X(f) = T \operatorname{tri}_w(2f) = T \operatorname{tri}_{w/2}(f) = T \operatorname{tri}_{1/T}(f)$$

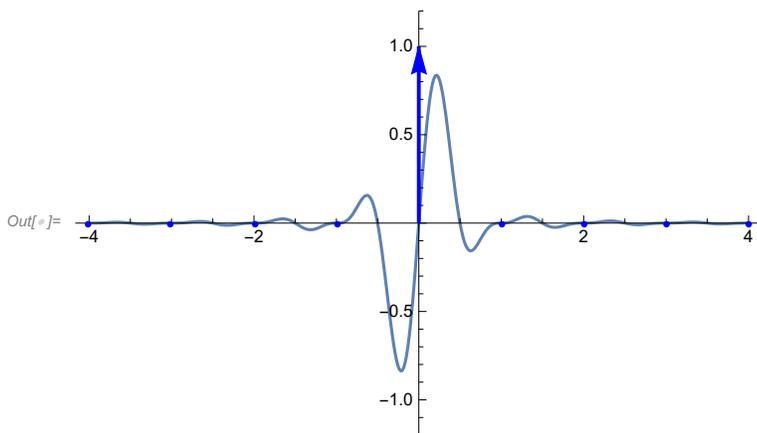
$$x(t) = \operatorname{Ca}^2[\pi t/T]$$



$$x(t)c(t) = \sum_k Ca^2[\pi k] \delta(t - kT) = \delta(t)$$

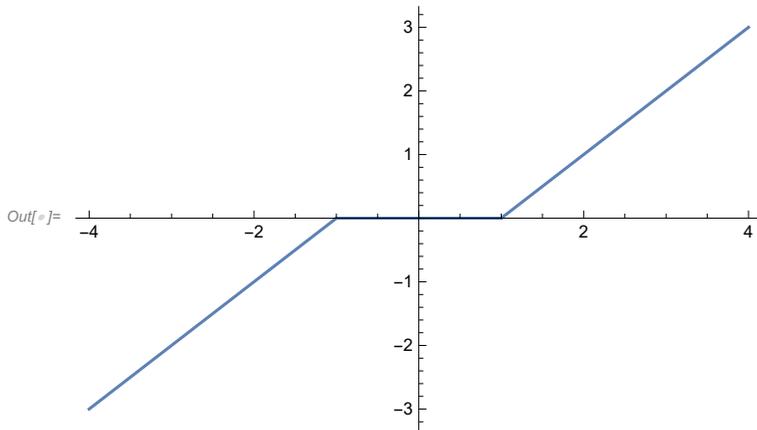
$$x(t)s(t) = Ca^2[\pi t/T] \sin(2\pi)$$

$$w(t) = x(t)s(t) + x(t)c(t) = \delta(t) + Ca^2[\pi t/T] \sin(2\pi)$$



$$\eta(x) = u_{-1}[x-1] (x-1) + u_{-1}[-(x+1)] (x+1)$$

come in figura



Si noti come $\lim_{w \rightarrow \infty} \eta(w) = \lim_{w \rightarrow \infty} w - 1 = w$

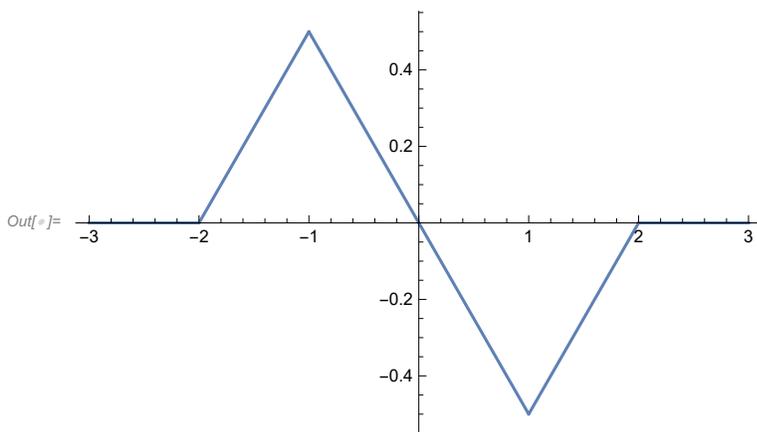
Ciò significa che l'impulso passa inalterato

il resto del segnale è in modulo minore di 1. $|Ca^2[\pi t/T] \sin(2\pi t)| < 1$
 ovvero il suo contributo alla non linearità è nullo.

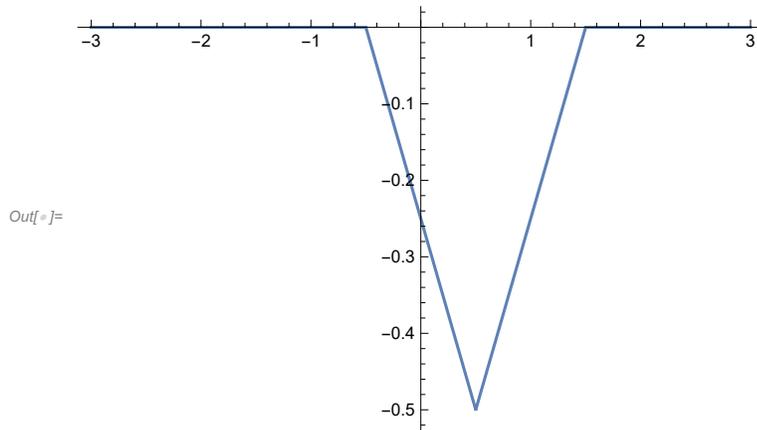
ne segue: $\eta(w(t)) = \delta(t)$

$$z(t) = \delta(t) + Ca^2[\pi t/T] \sin(2\pi t) - \delta(t) = Ca^2[\pi t/T] \sin(2\pi t/T)$$

$$Z(f) = 1/T \text{tri}_{1/T} * (\delta(f - 1/T) - \delta(f + 1/T))/(2j)$$



$$Z^+(f + f_0) = Z^+(f + \frac{1}{2T}) = -\frac{j}{2T} \text{tri}_{1/T}(f - \frac{1}{2T})$$



Per il calcolo delle componenti analogiche a bassa frequenza, basta calcolare l'antitrasformata $F^{-1}\{Z^+(f + f_0)\}$

Si lascia questa parte come esercizio per il lettore.

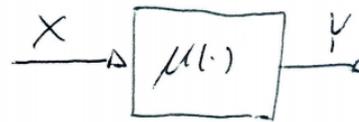
Esonero 22 gen 2020. Es

1

Esercizio 1

Sia X una variabile aleatoria a distribuzione Gaussiana a valore medio nullo e varianza unitaria.

Sia inoltre $\mu(\cdot)$ una non-linearità istantanea



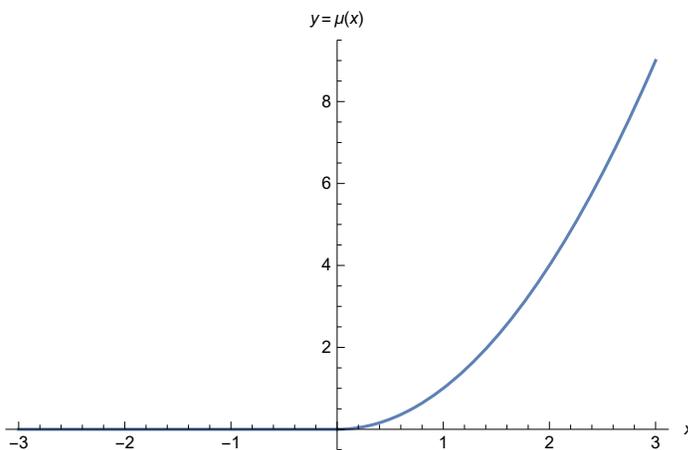
$$y = \mu(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 0 \\ x^2 & x > 0 \end{cases}$$

Si calcoli

- la funzione di densità di probabilità di Y $f_Y(y)$
- la funzione di densità di probabilità di $X|Y$ $f_{X|Y}(x|y)$ e la funzione di distribuzione $D_{X|Y}(x|y)$

$$Out[*]= px[x] = \frac{\text{Exp}\left[-\frac{x^2}{2}\right]}{\sqrt{2\pi}}$$

Out[*]=



a)

Tratto costante $y = 0$:

$$P[y = 0] = \int_{-\infty}^0 p_X[x] dx = \frac{1}{2}$$

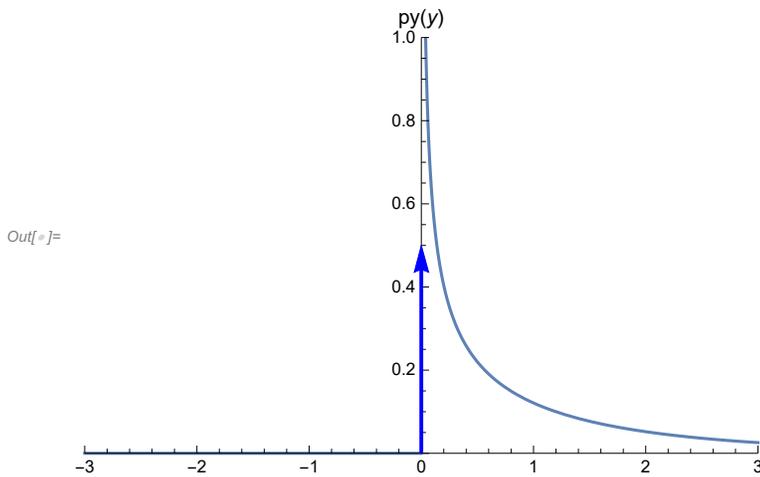
(per simmetria)

Tratto $y > 0$:

$$Out[*]= p_Y[y] = p_X[\sqrt{y}] \left| \frac{\partial}{\partial y} \sqrt{y} \right| = \frac{\text{Exp}\left[-\frac{y}{2}\right]}{\sqrt{2\pi} (2\sqrt{y})}$$

Completivamente :

$$Out[*]= p_Y[y] = \frac{\delta[y]}{2} + \frac{\text{Exp}\left[-\frac{y}{2}\right]}{\sqrt{2\pi} (2\sqrt{y})} \cdot u_{-1}[y]$$



b)

Per calcolare $p(x|y)$ NON utilizzeremo la nota formula $p(x,y)/p(y)$, ma piuttosto sfrutteremo le relazioni dettate dalla non linearità istantanea:

Seperiamo i casi $y < 0$, $y = 0$, $y > 0$:

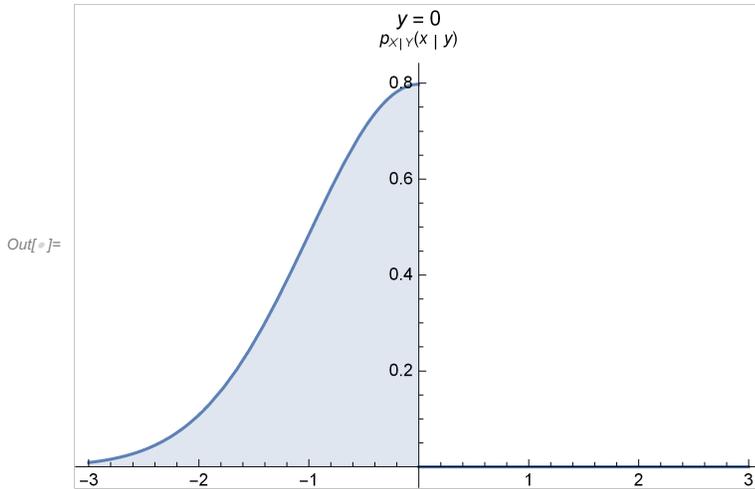
$y < 0$: non ammissibile

$y = 0 \rightarrow x < 0$ (non abbiamo nessuna informazione su X, apparte che sia minore di 0). Ne consegue:

$$Out[*]= p_{X|Y}[x | y] = p_X[x | x < 0]$$

$$In[*]:= \frac{p_x}{P[x < 0]} = 2 p_x[x] u_{-1}[-x]$$

$$Out[*]:= \frac{p_x}{P[x < 0]} = 2 p_x[x] u_{-1}[-x]$$



$y > 0 \rightarrow$ noto y , x è completamente definito dalla non linearità \rightarrow evento certo

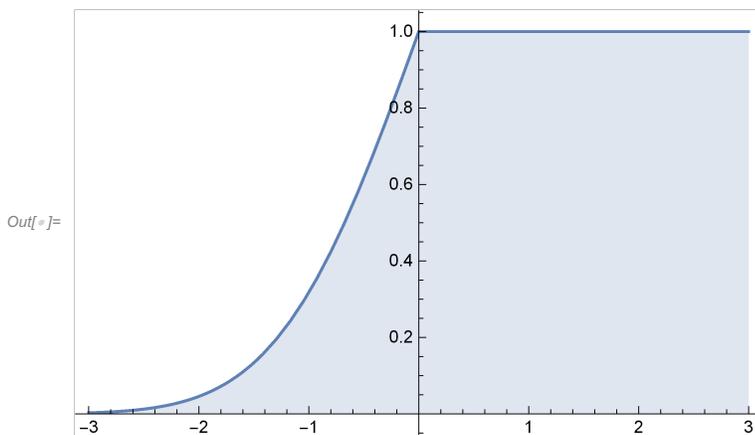
$$Out[*]:= x = \sqrt{y}$$

$$Out[*]:= p_{x|y}[x | y, y > 0] = \delta[x - \sqrt{y}]$$

Il calcolo della funzione di distribuzione è immediato:

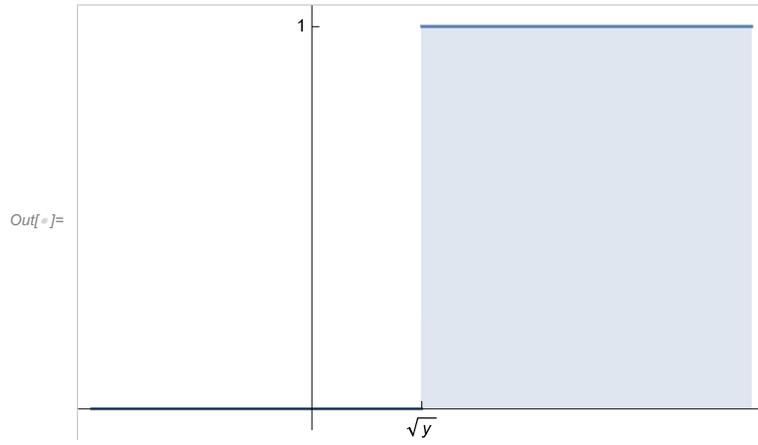
$y=0$

$$Out[*]:= D_{x|y}[x | y] = 2 D_x[x] u_{-1}[-x] + u_{-1}[x]$$



$y > 0$

$$Out[8]= D_{x|y}[x | y] = u_{-1}[x - \sqrt{y}]$$



Esame 31 gen 2020. Es 3

Sia X una variabile aleatoria con funzrion di densità di probabilità

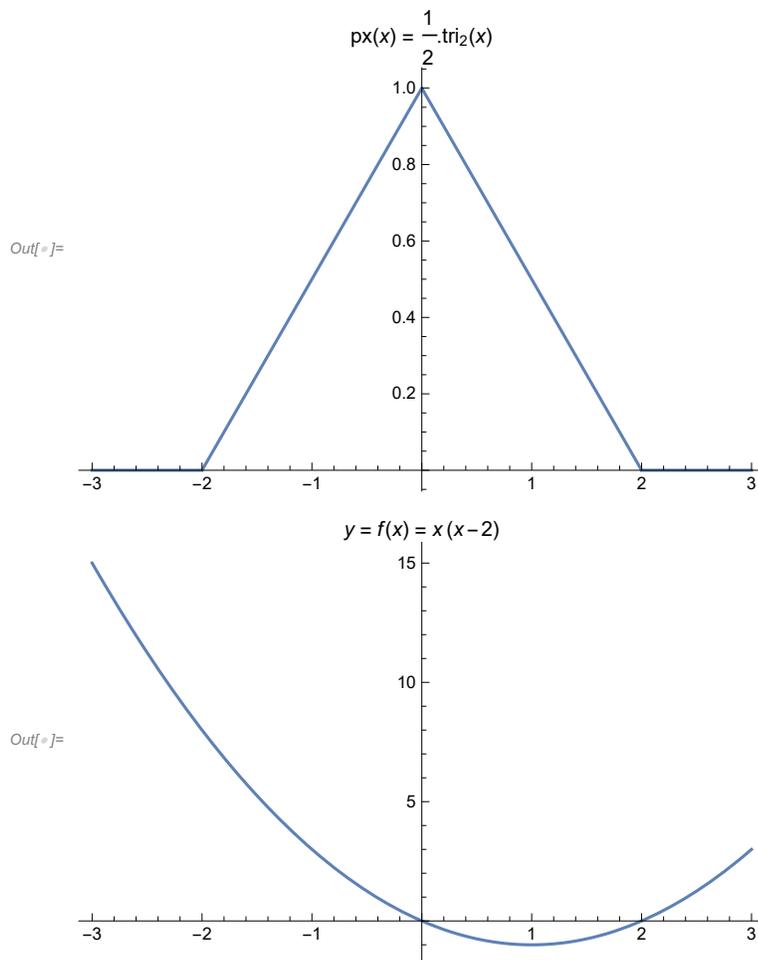
$$p_X(x) = \frac{1}{2} \cdot \text{tri}_2(x)$$

ed $f(\cdot)$ una trasformazione

$$y = f(x) = x(x-2)$$

- Si calcoli la funzione di densità di probabilità della variabile aleatoria $Y = X(X-2)$
- Si calcoli la funzione di densità di probabilità congiunta della v.a. (X, Y)
- Si calcoli il valore atteso di Y .

Soluzione



$$Out[*]= \mathbf{p}y[y] = \sum_i^1 \mathbf{p}x[g_i[y]] \{ \partial_y g_i[y] \}$$

dove le g_i sono i tratti della funzione inversa:

$$Out[*]= \mathbf{g}[y] = \sum_i^1 g_i[y] = \mathbf{f}^{-1}[y]$$

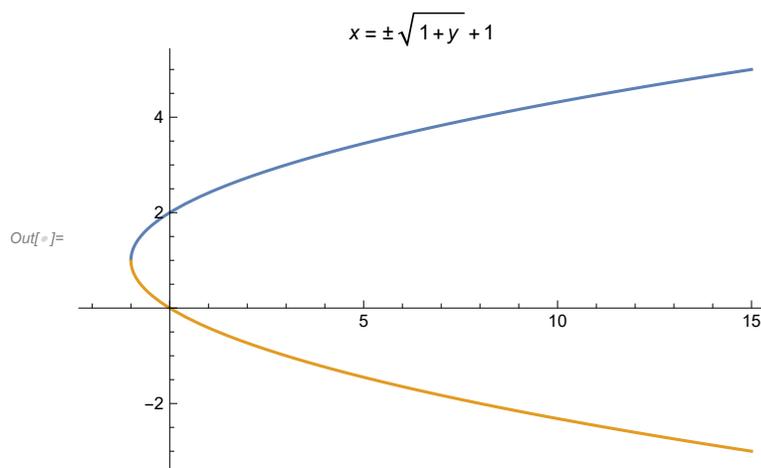
invertiamo $f(x)$:

$$Out[*]= y = x(x-2) = x^2 - 2x$$

$$Out[*]= x^2 - 2x - y = 0$$

equazione di II grado rispetto a x:

$$Out[*]= x = \pm \sqrt{1+y} + 1 = \mathbf{g}[y]$$



deriviamo g:

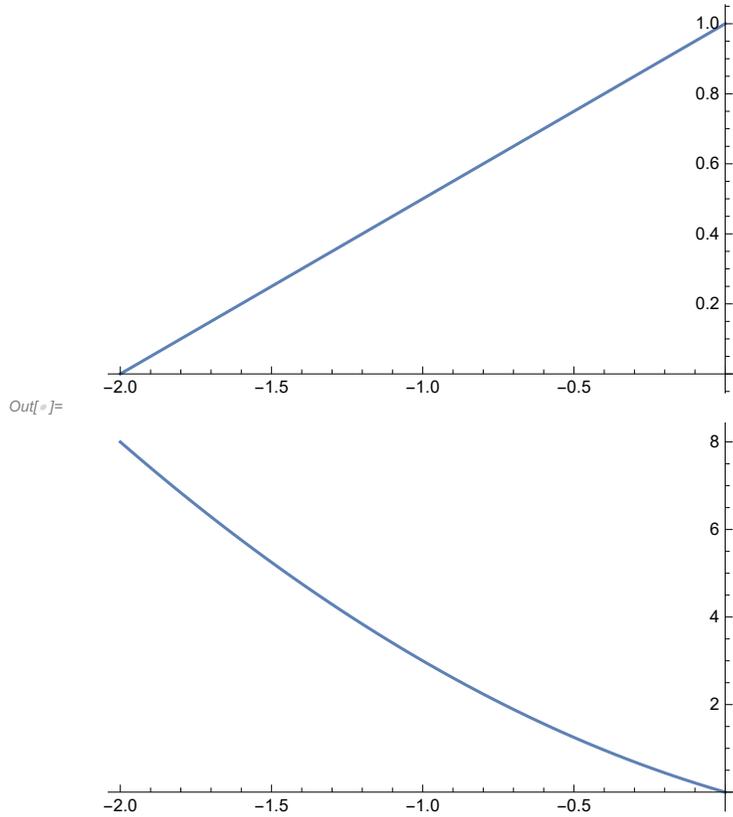
$$Out[*]= \{ \partial_y \mathbf{g}[y] \} = \left\{ \frac{1}{2} \frac{1}{\sqrt{1+y}} \right\}$$

dividiamo il dominio XY in 2 tratti:

$$Out[*]= \{ \{-2 \leq x < 0\}, \{4 \geq y > 0\} \}$$

$$Out[*]= \{ \{0 \leq x < 1\}, \{0 \geq y > -1\} \}$$

$$Out[*]= \{ \{1 \leq x \leq 2\}, \{-1 \leq y \leq 0\} \}$$

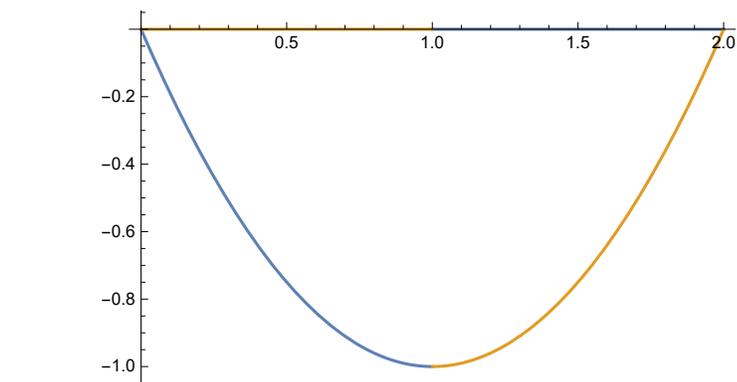
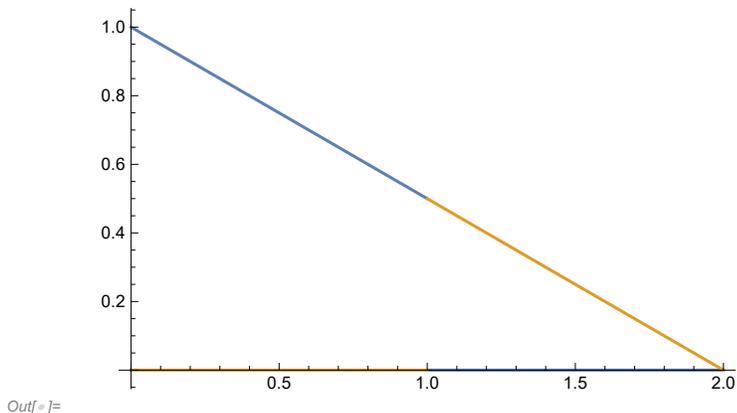


$$\text{Out[*]} = \{ \{-2 \leq x < 0\}, \{4 \geq y > 0\} \}$$

$$\text{Out[*]} = \text{px}[x] = \frac{1}{2} + \frac{x}{4}$$

$$\text{Out[*]} = \text{g}[y] = 1 - \sqrt{1+y}$$

$$\text{Out[*]} = \text{py}[y] = \text{px}[1 - \sqrt{1+y}] \cdot \frac{1}{2\sqrt{1+y}} = -\frac{\frac{1}{2} + \frac{1}{4}(1 - \sqrt{1+y})}{2\sqrt{1+y}}$$



$Out[*]= \{ \{1 \leq x \leq 2\}, \{-1 \leq y \leq 0\} \}$

$Out[*]= px[x] = \frac{1}{2} - \frac{x}{4}$

$Out[*]= g[y] = \pm \sqrt{1+y} + 1$

$Out[*]= py[y] = px[1 - \sqrt{1+y}] \cdot \frac{1}{2\sqrt{1+y}} + px[1 + \sqrt{1+y}] \cdot \frac{1}{2\sqrt{1+y}} =$
 $\left(\frac{1}{2} - \frac{1}{4}(1 - \sqrt{1+y})\right) \cdot \frac{1}{2\sqrt{1+y}} + \left(\frac{1}{2} + \frac{1}{4}(1 + \sqrt{1+y})\right) \cdot \frac{1}{2\sqrt{1+y}}$

b) Si calcoli la funzione di densità di probabilità congiunta della v.a. (X,Y)

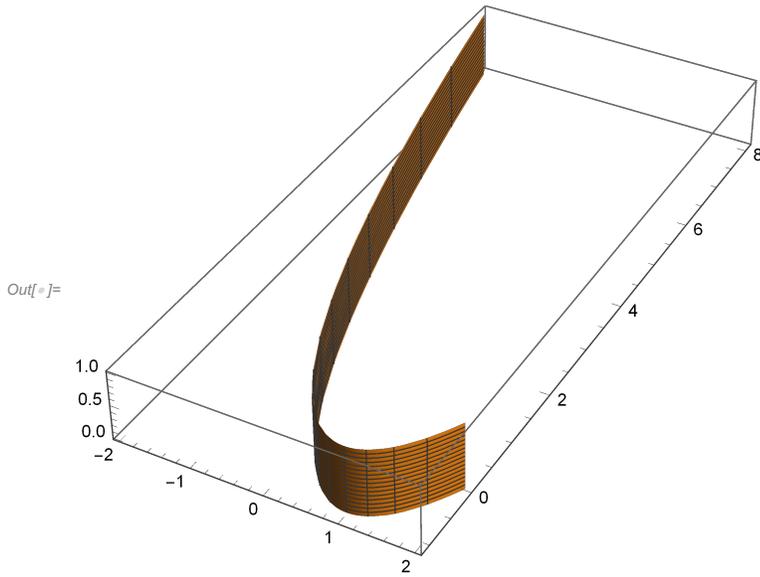
X ed Y NON sono statisticamente indipendenti!

$Out[*]= pxY[x, y] = px[x] py|X[y | x]$

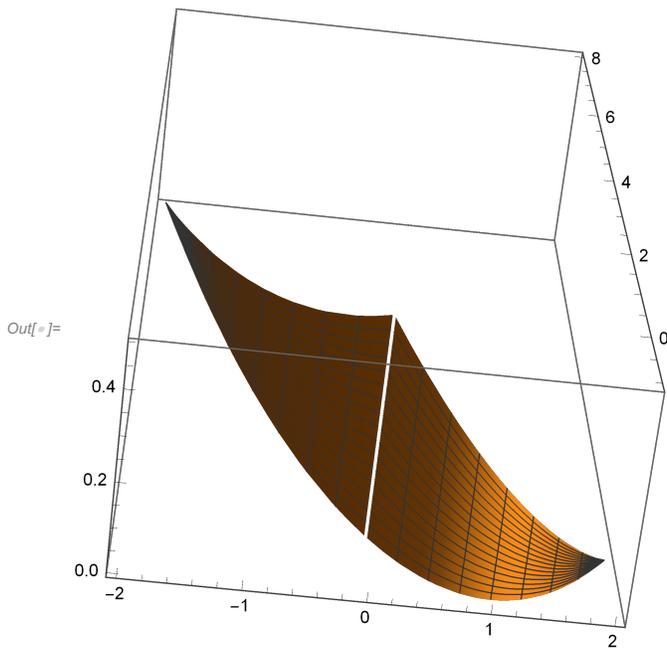
Y noto X è un evento certo: $y = x(x-2)$

$Out[*]= py|X[y | x] = \delta[y - f[x]] = \delta[y - x(x - 2)]$

nota: $\delta[y-x(x-2)]$ è un foglio matematico:



$$p_{XY}[x, y] = p_X[x] p_{Y|X}[y | x] = \frac{1}{2} \cdot \text{tri}_2[x] \delta[y - x(x-2)]$$



c) Si calcoli il valore atteso di Y

Per calcolare m_y dovremmo calcolare il seguente integrale:

$$\text{Out}[*]:= m_y = \int_{-\infty}^{\infty} y p_y [y] \, dy$$

La funzione p_y è piuttosto complicata. E' molto più diretto integrare rispetto alla densità di probabilità della congiunta:

$$m_y = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} y p_{xy} [x, y] \, dx \, dy = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} y \frac{1}{2} \cdot \text{tri}_2 [x] \delta [y - x (x - 2)] \, dx \, dy$$

$$m_y = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2} \cdot \text{tri}_2 [x] \left(\int_{-\infty}^{\infty} y \delta [y - x (x - 2)] \, dy \right) \, dx$$

$$\text{In}[*]:= m_y = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{2} \cdot \text{tri}_2 [x] (x (x - 2)) \, dx =$$

$$\frac{1}{2} \int_{-2}^0 (1/2 + x/4) (x (x - 2)) \, dx + \frac{1}{2} \int_0^2 (1/2 - x/4) (x (x - 2)) \, dx$$

$$\text{Out}[*]:= m_y = \frac{1}{3}$$