

IX - Variables aléatoires à densité

I - Variable aléatoire à densité

I.1 - Densité

Définition 1 - Densité de probabilité

Une fonction $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ est une *densité de probabilité* si :

- f est positive sur \mathbb{R} ,
- f est continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points en lesquels elle admet des limites finies à droite et à gauche,
- $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$.

Exemple 1 - Densités

- Soit f la fonction définie sur \mathbb{R} par

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} & \text{si } x \in [1, 3] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

On remarque que :

- ★ f est à valeurs positives.
- ★ f est continue sur \mathbb{R} sauf en 1 et en 3 où elle admet des limites finies à gauche et à droite.

$$\star \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = \int_1^3 \frac{dt}{2} = \frac{1}{2}(3-1) = 1.$$

Ainsi, f est une densité de probabilité.

- Soit g la fonction définie sur \mathbb{R} par

$$g(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2e^{-2x} & \text{sinon} \end{cases}$$

On remarque que :

- ★ g est à valeurs positives.
- ★ g est continue sur \mathbb{R} sauf en 0 où elle admet des limites finies à gauche et à droite.
- ★ Si $x > 0$, alors

$$\int_{-\infty}^x g(t) dt = \int_0^x 2e^{-2t} dt = [-e^{-2t}]_0^x = -e^{-2x} + 1.$$

$$\text{soit } \int_{-\infty}^{+\infty} g(t) dt = 1.$$

Ainsi, g est une densité de probabilité.

Définition 2 - Variable aléatoire à densité

Une variable aléatoire réelle X admet une *densité de probabilité* f si, pour tout réel x , sa fonction de répartition F_X est égale à :

$$F_X(x) = \mathbf{P}([X \leq x]) = \int_{-\infty}^x f(t) dt.$$

a

Exemple 2 - Calcul de fonction de répartition

Soit X une variable aléatoire de densité g définie sur \mathbb{R} par

$$g(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2e^{-2x} & \text{sinon} \end{cases}$$

- La fonction de répartition de X est égale à

$$F(x) = \int_{-\infty}^x g(t) dt.$$

Ainsi,

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0, \\ 1 - e^{-2x} & \text{si } x \geq 0. \end{cases}$$

Théorème 1 - Fonction de répartition & Densité

Soit X une variable aléatoire de densité f et de fonction de répartition F . Alors, F est continue sur \mathbb{R} et \mathcal{C}^1 sauf éventuellement en un nombre fini de points. Alors, f ne diffère de F' qu'en un nombre fini de points.

I.2 - Calculs

Proposition 1 - Calculs de probabilités

Soit X une variable aléatoire admettant une densité de probabilité f , une fonction de répartition F et $a < b$ deux réels. Alors,

$$\mathbf{P}(X \leq a) = \mathbf{P}(X < a)$$

$$\mathbf{P}(X \geq a) = 1 - F(a)$$

$$\mathbf{P}(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(t) dt = F(b) - F(a)$$

Exemple 3 - Du continu au discret

Soit X une variable aléatoire de densité f définie par

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \notin [0, 1] \\ 1 & \text{sinon} \end{cases}.$$

Ainsi, la fonction de répartition F de X vaut :

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ x & \text{si } x \in [0, 1] \\ 1 & \text{si } x > 1 \end{cases}.$$

On note Y la variable aléatoire qui vaut :

- 0 si $X < \frac{1}{2}$,
- 1 si $X \in [\frac{1}{2}, \frac{2}{3}]$,
- 2 si $X > \frac{2}{3}$.

Ainsi, $Y(\Omega) = \{0, 1, 2\}$ et

$$\begin{aligned} \mathbf{P}([Y = 0]) &= \mathbf{P}\left(\left[X < \frac{1}{2}\right]\right) \\ &= F(1/2) = \frac{1}{2}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}([Y = 1]) &= \mathbf{P}\left(\left[\frac{1}{2} \leq X \leq \frac{2}{3}\right]\right) \\ &= F(2/3) - F(1/2) \\ &= \frac{2}{3} - \frac{1}{2} = \frac{1}{6}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}([Y = 2]) &= \mathbf{P}\left(\left[X > \frac{2}{3}\right]\right) \\ &= 1 - F(2/3) \\ &= 1 - \frac{2}{3} = \frac{1}{3}. \end{aligned}$$

Ainsi, la loi de Y est

x	0	1	2
$\mathbf{P}([Y = x])$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$

Définition 3 - Espérance

La variable aléatoire X à densité f admet une *espérance* si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} |t| f(t) dt$ converge. Alors,

$$\mathbf{E}[X] = \int_{-\infty}^{+\infty} t f(t) dt.$$

Exemple 4 - Un calcul d'espérance

Soit X une variable aléatoire à densité f définie par

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2e^{-2x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

Soit $y < 0 < x$. En posant $u(t) = t$, $v'(t) = 2e^{-2t}$, alors $u'(t) = 1$, $v(t) = -e^{-2t}$. Les fonctions u et v sont de classe \mathcal{C}^1 sur $[0, x]$ et d'après la formule d'intégration par parties,

$$\begin{aligned} \int_y^x t f(t) dt &= \int_0^x t 2e^{-2t} dt \\ &= [-te^{-2t}]_0^x - \int_0^x 1(-e^{-2t}) dt \\ &= -xe^{-2x} + \left[-\frac{e^{-2t}}{2} \right]_0^x \\ &= -xe^{-2x} - \frac{e^{-2x}}{2} + \frac{1}{2} \\ &\rightarrow \frac{1}{2} \text{ lorsque } x \rightarrow +\infty. \end{aligned}$$

Ainsi, $\int_{-\infty}^{+\infty} t e^{-2t} dt$ converge et $\mathbf{E}[X] = \frac{1}{2}$.

Théorème 2 - Théorème de transfert

Soit X une variable aléatoire de densité f à valeurs dans I et φ une fonction définie sur I . Si $\int_{-\infty}^{+\infty} |\varphi(t)| f(t) dt$ converge, alors

$$\mathbf{E}[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) f(x) dx.$$

Définition 4 - Variance

La variable aléatoire X à densité f admet une *variance* si l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ converge. Alors, $\mathbf{E}[X^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 f(t) dt$ et

$$\mathbf{V}(X) = \mathbf{E}[X^2] - \mathbf{E}[X]^2$$

L'écart-type de X est défini par $\sigma(X) = \sqrt{\mathbf{V}(X)}$.

Exemple 5 - Un calcul de variance

Soit X une variable aléatoire à densité f définie par

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 2e^{-2x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

Nous avons vu précédemment que $\mathbf{E}[X] = \frac{1}{2}$.

Soit $y < 0 < x$. En posant $u(t) = t^2$ et $v(t) = -e^{-2t}$, les fonctions u et v sont de classe \mathcal{C}^1 sur $[0, x]$. D'après la formule d'intégration par parties,

$$\begin{aligned} \int_y^x t^2 f(t) dt &= \int_0^x t^2 2e^{-2t} dt \\ &= [-t^2 e^{-2t}]_0^x - \int_0^x 2t(-e^{-2t}) dt \\ &= -x^2 e^{-2x} + \int_0^x t(2e^{-2t}) dt \\ &\rightarrow \int_0^{+\infty} t 2e^{-2t} dt = \frac{1}{2} \text{ lorsque } x \rightarrow +\infty. \end{aligned}$$

Ainsi, $\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 e^{-2t} dt$ converge et $\mathbf{E}[X^2] = \frac{1}{2}$. Alors,

$$\mathbf{V}(X) = \mathbf{E}[X^2] - \mathbf{E}[X]^2 = \frac{1}{2} - \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{1}{4}.$$

Proposition 2 - Propriétés de l'espérance et de la variance

Soit a, b deux réels et X, Y des variables aléatoires à densité admettant une espérance. Alors,

$$\begin{aligned}\mathbf{E}[aX + b] &= a\mathbf{E}[X] + b \\ \mathbf{E}[aX + bY] &= a\mathbf{E}[X] + b\mathbf{E}[Y].\end{aligned}$$

Si X admet une variance, alors $\mathbf{V}(aX + b) = a^2\mathbf{V}(X)$.

II - Lois usuelles

II.1 - Loi uniforme sur $[a, b]$

Définition 5 - Loi uniforme

Soit $a < b$. Une variable aléatoire X suit la *loi uniforme* sur $[a, b]$, noté $X \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b])$, si elle admet la densité

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Exemple 6 - Modélisation

La loi uniforme permet de modéliser le choix d'un réel au hasard entre a et b sans privilégier aucun des résultats. La plupart des langages de programmation sont dotés d'un générateur de nombres pseudo-aléatoires qui simulent une loi uniforme. On peut

alors construire aisément des lois discrètes ainsi que les autres lois usuelles.

Proposition 3 - Propriétés de la loi uniforme

Soit $a < b$ et X qui suit une loi uniforme sur $[a, b]$.

- La fonction de répartition F de X est définie par :

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 1 & \text{si } x \geq b \end{cases}$$

- L'espérance de X est $\mathbf{E}[X] = \frac{a+b}{2}$.
- La variance de X est $\mathbf{V}(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$.

Exemple 7 - Modifications d'une loi uniforme

Soit $X \hookrightarrow \mathcal{U}([1, 2])$.

- On pose $Y = \frac{X-1}{2}$. La fonction de répartition de Y est égale à :

$$\begin{aligned}F_Y(y) &= \mathbf{P}([Y \leq y]) = \mathbf{P}\left(\left[\frac{X-1}{2} \leq y\right]\right) \\ &= \mathbf{P}([X \leq 2y+1]).\end{aligned}$$

Ainsi,

- ★ Si $2y+1 \leq 1$, i.e. $y \leq 0$, alors $F_Y(y) = 0$.
- ★ Si $1 \leq 2y+1 \leq 2$, i.e. $y \in [0, 1/2]$, alors

$$F_Y(y) = \frac{2y+1-1}{2-1} = 2y.$$

- ★ Si $2y+1 \geq 2$, i.e. $y \geq 1/2$, alors $F_Y(y) = 1$.
- Finalement, $Y \hookrightarrow \mathcal{U}([0, 1/2])$.

- On pose $Z = X^2$. La fonction de répartition de z vaut

$$F_Z(z) = \mathbf{P}([Z \leq z]) = \mathbf{P}([X^2 \leq z]).$$

- ★ Si $z \leq 0$, alors $F_Z(z) = 0$.

★ Si $z \geq 0$, alors

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \mathbf{P}(|X| \leq \sqrt{z}) = \mathbf{P}(-\sqrt{z} \leq X \leq \sqrt{z}) \\ &= F_X(\sqrt{z}) - F_X(-\sqrt{z}) = F_X(\sqrt{z}). \end{aligned}$$

Ainsi,

- Si $\sqrt{z} \leq 1$, i.e. $z \leq 1$, alors $F_Z(z) = 0$.
- Si $\sqrt{z} \geq 2$, i.e. $z \geq 4$, alors $F_Z(z) = 1$.
- Si $\sqrt{z} \in [1, 2]$, i.e. $z \in [1, 4]$, alors

$$F_Z(z) = \frac{\sqrt{z} - 1}{2 - 1} = \sqrt{z} - 1.$$

Ainsi, Z suit une loi de densité

$$g(z) = \begin{cases} 0 & \text{si } z \leq 1 \\ \frac{1}{2\sqrt{z}} & \text{si } z \in [1, 4] \\ 0 & \text{si } z > 4 \end{cases}$$

II.2 - Loi exponentielle

Définition 6 - Loi exponentielle

Soit $\lambda > 0$. Une variable aléatoire X suit la *loi exponentielle* de paramètre λ , noté $X \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda)$, si elle admet la densité

$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \lambda e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

Exemple 8 - Modélisation

La loi exponentielle modélise la durée de vie d'un phénomène sans mémoire ou sans vieillissement d'usure. Il est utilisé pour modéliser la durée de vie d'un atome radioactif, le temps d'attente dans une file, la durée de vie d'un composant électronique,...

Proposition 4 - Propriétés de la loi exponentielle

Soit $\lambda > 0$ et X qui suit une loi exponentielle de paramètre λ .

- La fonction de répartition F de X est définie par :

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

- L'espérance de X est $\mathbf{E}[X] = \frac{1}{\lambda}$.
- La variance de X est $\mathbf{V}(X) = \frac{1}{\lambda^2}$.

Exemple 9 - Minimum de lois exponentielles

Soit $X \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda)$ et $Y \hookrightarrow \mathcal{E}(\mu)$ deux variables aléatoires indépendantes. On note $Z = \min\{X, Y\}$. Alors, la fonction de répartition de Z est égale à :

$$\begin{aligned} F_Z(z) &= \mathbf{P}([Z \leq z]) = 1 - \mathbf{P}([\min\{X, Y\} > z]) \\ &= 1 - \mathbf{P}([X > z] \cap [Y > z]) \\ &= 1 - \mathbf{P}([X > z]) \times \mathbf{P}([Y > z]) \\ &= 1 - (1 - \mathbf{P}([X \leq z])) \times (1 - \mathbf{P}([Y \leq z])). \end{aligned}$$

- Si $z \leq 0$, alors $F_Z(z) = 0$.
- Si $z > 0$, alors

$$F_Z(z) = 1 - e^{-\lambda z} \times e^{-\mu z} = 1 - e^{-(\lambda+\mu)z}.$$

Finalement, $Z \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda + \mu)$.

Théorème 3 - Absence de mémoire

Soit $X \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda)$. Alors, pour tout x, y positifs,

$$\mathbf{P}_{[X>y]}([X > x+y]) = \mathbf{P}([X > x]).$$

II.3 - Loi normale

Définition 7 - Loi normale

Soit m un réel et σ un réel non nul. Une variable aléatoire X suit la *loi normale* (ou de Laplace-Gauss) de paramètres m et σ^2 , noté $X \hookrightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2)$, si elle admet la densité

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-m}{\sigma}\right)^2}.$$

Exemple 10 - Modélisation

La loi normale sert à modéliser des expériences qui sont le résultat de multiples facteurs. Par exemple, la taille d'individus de même âge, la taille des becs d'une population d'oiseaux, les résultats d'une mesure physique, le prix de denrées côtées en bourse,...

Proposition 5 - Propriétés de la loi normale

Soit $m \in \mathbb{R}$, $\sigma > 0$ et X qui suit une loi normale de paramètres m et σ^2 .

- L'espérance de X est $\mathbf{E}[X] = m$.
- La variance de X est $\mathbf{V}(X) = \sigma^2$.

Définition 8 - Loi normale centrée réduite

La variable aléatoire à densité X suit la *loi normale centrée réduite* si $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$.

Exemple 11 - Lecture de table

Soit $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$. On utilise la table de la loi normale centrée réduite :

$$\mathbf{P}([X \leq 2.57]) \simeq 0.9949$$

$$\mathbf{P}([X \leq 1.45]) \simeq 0.9265$$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}([0, 25 \leq X \leq 1, 45]) &= \mathbf{P}([X \leq 1, 45]) - \mathbf{P}([X \leq 0, 25]) \\ &\simeq 0.9265 - 0.5987 \simeq 0.3278. \end{aligned}$$

Proposition 6 - Fonction de répartition

Soit Φ la fonction de répartition de la loi normale centrée réduite. Alors,

$$\forall x \in \mathbb{R}, \Phi(-x) = 1 - \Phi(x).$$

Exemple 12 - Utilisation de la table

Soit $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$. En utilisant la table de la loi normale centrée réduite,

$$\mathbf{P}([X \leq -2.34]) = 1 - \mathbf{P}([X \leq 2.34]) \simeq 1 - 0.9901 \simeq 0.0100.$$

Proposition 7 - Lien entre lois normales

Soit $m \in \mathbb{R}$ et $\sigma > 0$. Si $X \hookrightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2)$ et $X^* = \frac{X-m}{\sigma}$, alors $X^* \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$.

Exemple 13 - Utilisation de la table

Soit $X \hookrightarrow \mathcal{N}(3, 25)$. Alors, $\frac{X-3}{5} \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$, soit

$$\begin{aligned} \mathbf{P}([X \leq 2]) &= \mathbf{P}([X - 3 \leq 2 - 3]) = \mathbf{P}\left(\left[\frac{X-3}{5} \leq -\frac{1}{5}\right]\right) \\ &= \mathbf{P}([X \leq -0.2]) = 1 - \mathbf{P}([X \leq 0.2]) \\ &\simeq 1 - 0.5793 \simeq 0.4207. \end{aligned}$$

II.4 - Table de la loi normale centrée réduite

z	0	0,01	0,02	0,03	0,04	0,05	0,06	0,07	0,08	0,09
0	0,5	0,5034	0,5080	0,5120	0,5159	0,5199	0,5239	0,5279	0,5319	0,5359
0,1	0,5398	0,5438	0,5478	0,5517	0,5557	0,5596	0,5636	0,5675	0,5714	0,5753
0,2	0,5793	0,5832	0,5871	0,5909	0,5948	0,5987	0,6026	0,6064	0,6103	0,6141
0,3	0,6179	0,6217	0,6255	0,6293	0,6331	0,6368	0,6406	0,6443	0,6480	0,6517
0,4	0,6554	0,6591	0,6628	0,6664	0,6700	0,6736	0,6772	0,6808	0,6844	0,6879
0,5	0,6915	0,6950	0,6985	0,7019	0,7054	0,7088	0,7123	0,7157	0,7190	0,7224
0,6	0,7257	0,7291	0,7324	0,7356	0,7389	0,7421	0,7454	0,7486	0,7517	0,7549
0,7	0,7580	0,7611	0,7642	0,7673	0,7703	0,7734	0,7764	0,7793	0,7823	0,7852
0,8	0,7881	0,7910	0,7939	0,7967	0,7995	0,8023	0,8051	0,8078	0,8106	0,8133
0,9	0,8159	0,8186	0,8212	0,8238	0,8264	0,8289	0,8315	0,8340	0,8365	0,8389
1,0	0,8413	0,8437	0,8461	0,8485	0,8508	0,8531	0,8554	0,8577	0,8599	0,8621
1,1	0,8643	0,8665	0,8686	0,8708	0,8729	0,8749	0,8770	0,8790	0,8810	0,8830
1,2	0,8849	0,8869	0,8888	0,8906	0,8925	0,8943	0,8962	0,8980	0,8997	0,9015
1,3	0,9032	0,9049	0,9066	0,9082	0,9099	0,9115	0,9131	0,9147	0,9162	0,9177
1,4	0,9192	0,9207	0,9222	0,9236	0,9251	0,9265	0,9279	0,9292	0,9306	0,9319
1,5	0,9332	0,9345	0,9357	0,9370	0,9382	0,9394	0,9406	0,9418	0,9429	0,9441
1,6	0,9452	0,9463	0,9474	0,9484	0,9495	0,9505	0,9515	0,9525	0,9535	0,9545
1,7	0,9554	0,9564	0,9573	0,9582	0,9591	0,9599	0,9608	0,9616	0,9625	0,9633
1,8	0,9641	0,9648	0,9656	0,9664	0,9671	0,9678	0,9686	0,9693	0,9699	0,9706
1,9	0,9713	0,9719	0,9726	0,9732	0,9738	0,9744	0,9750	0,9756	0,9761	0,9767
2,0	0,9772	0,9778	0,9783	0,9788	0,9793	0,9798	0,980	0,9808	0,9812	0,9817
2,1	0,9821	0,9826	0,9830	0,9834	0,9838	0,9842	0,9846	0,9850	0,9854	0,9857
2,2	0,9861	0,9864	0,9868	0,9871	0,9874	0,9878	0,9881	0,9884	0,9887	0,9890
2,3	0,9893	0,9896	0,9898	0,9901	0,9904	0,9906	0,9909	0,9911	0,9913	0,9916
2,4	0,9918	0,9920	0,9922	0,9924	0,9927	0,9929	0,9930	0,9932	0,9934	0,9936
2,5	0,9938	0,9940	0,9941	0,9943	0,9945	0,9946	0,9948	0,9949	0,9951	0,9952
2,6	0,9953	0,9955	0,9956	0,9957	0,9958	0,9960	0,9961	0,9962	0,9963	0,9964
2,7	0,9965	0,9966	0,9967	0,9968	0,9969	0,9970	0,9971	0,997	0,9973	0,9974
2,8	0,9974	0,9975	0,9976	0,9977	0,9977	0,9978	0,9979	0,9979	0,9980	0,9981
2,9	0,9981	0,9982	0,9982	0,9983	0,9984	0,9984	0,9985	0,9985	0,9986	0,9986

III - Couples de variables aléatoires

Théorème 4 - Somme de v.a. indépendantes

Soit X, Y deux variables aléatoires indépendantes de densités respectives f et g . Alors, $Z = X + Y$ est une variable aléatoire de densité f_Z définie pour tout x réel par

$$f_Z(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(t)f_Y(x-t) dt.$$

Exemple 14 - Loïs usuelles

Dans chacun des exemples, on note f_X (resp. f_Y) la densité de la variable aléatoire X (resp. Y) et $Z = X + Y$ de densité f_Z .

- Soit $\lambda \neq \mu$, $X \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda)$, $Y \hookrightarrow \mathcal{E}(\mu)$ indépendantes.

$$\begin{aligned} f_Z(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(t)f_Y(x-t) dt \\ &= \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda t} \mu e^{-\mu(x-t)} \mathbb{1}_{x-t \geq 0} dt \\ &= \lambda \mu \int_0^x e^{-(\lambda-\mu)t} dt = \frac{\lambda \mu}{\lambda - \mu} \left(1 - e^{-(\lambda-\mu)x}\right). \end{aligned}$$

- Soit $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$, $Y \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$ indépendantes.

$$\begin{aligned} f_Z(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(t)f_Y(x-t) dt \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-t)^2}{2}} dt \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2} - (t^2 - xt)} dt \\ &= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2} - (t - \frac{x}{2})^2 + \frac{x^2}{4}} dt \\ &= \frac{e^{-\frac{x^2}{4}}}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-u^2} du = \frac{e^{-\frac{x^2}{4}}}{2\pi} \cdot \frac{\sqrt{2\pi}}{\sqrt{2}} \\ &= \frac{1}{2\sqrt{\pi}} e^{-\frac{x^2}{4}}. \end{aligned}$$

Ainsi, $Z \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 2)$.