

Unif

	Description	E	Var	PDF/PMF	CDF	MFG
Uniforme	Modélise une variable aléatoire continue qui prend des valeurs dans un intervalle $[a, b]$.	$\frac{a + b}{2}$	$\frac{(b - a)^2}{12}$	$\frac{1}{b - a}$	$\frac{x - a}{b - a}$	$\frac{x - a}{b - a}$ si $a \leq x \leq b$

Exponentielle, Gamma et Poisson

	Description	E	Var	PDF/PMF	CDF	MFG
Poisson	Il modélise la probabilité qu’un certain nombre d’évènements (donc variable discrète) se produisent durant une période de temps ou d’espace, à partir d’un taux λ . C’est une approximation de la loi binomiale pour un p très petit et un n très grand (on a $\lambda = np$)	λ	λ	$\frac{\lambda^x}{x!}e^{-\lambda}$	$e^{-\lambda}\sum_{k=0}^x\frac{\lambda^k}{k!}$	$e^{\lambda(e^t-1)}$
Exponentielle	Modélise le temps entre deux événements dans un processus de Poisson. Elle est continue et memoryless . Exemple <div>Si un client arrive toutes les 2 minutes, $\lambda = \frac{1}{2}$. La probabilité qu’un client arrive durant une période de 7 minutes est $1 - e^{-0.5 \cdot 7}$. La probabilité qu’un client arrive durant une période de 7 minutes sachant que 8 minutes se sont déjà écoulées est identique. Car les événements sont indépendants entre eux (peu importe qui est venu avant au magasin).</div>	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$\lambda e^{-\lambda t}$ si t > 0 sinon 0	$1 - e^{-\lambda t}$	$\frac{\lambda}{\lambda - t}$ si $t < \lambda$
Gamma	La distribution gamma est utilisée pour modéliser le temps d’attente avant α événements dans un processus de Poisson. L’exponentielle est un cas particulier de la gamma avec $\alpha = 1$. β est le taux. $\Gamma(\alpha) = (\alpha - 1)!$ si α est un entier.	$\frac{\alpha}{\beta}$	$\frac{\alpha}{\beta^2}$	$\frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)}x^{\alpha-1}e^{-\lambda x}$ si x > 0 sinon 0		

Binomiale, Géométrique, Hypergéométrique

	Description	E	Var	PDF/PMF	CDF	MFG
Binomiale	Modélise le nombre de succès dans n essais indépendants (donc v.a. discrète), avec une probabilité p de succès à chaque essai.	np	$np(1 - p)$	$\binom{n}{x}p^x(1 - p)^{n-x}$	$\sum_{k=0}^x\binom{n}{k}p^k(1 - p)^{n-k}$	$(1 - p + pe^t)^n$
Binomiale négative	Modélise le nombre d’essais nécessaires (donc v.a. discrète) pour obtenir r succès, avec une probabilité p de succès à chaque essai.	$\frac{r(1 - p)}{p}$	$r\frac{1 - p}{p^2}$	$\binom{x+r-1}{r}p^r(1 - p)^x$		
Géométrique	Modélise le nombre d’essais nécessaires (donc v.a. discrète) pour obtenir un succès.	$\frac{1}{p}$	$\frac{1 - p}{p^2}$	$p(1 - p)^{x-1}$	$1 - (1 - p)^{\lfloor x \rfloor}$	$p\frac{e^t}{1 - (1 - p)e^t}$ for $t < -\log(1 - p)$
Hypergéométrique	Modélise le nombre de succès dans un échantillon de taille n sans remise (donc v.a. discrète), avec K succès dans la population de taille N .	$n\frac{K}{N}$	$n\frac{K}{N}\frac{N - K}{N}\frac{N - n}{N - 1}$	$\frac{\binom{K}{x}\binom{N-K}{n-x}}{\binom{N}{n}}$	$\sum_{k=0}^x\frac{\binom{K}{k}\binom{N-K}{n-k}}{\binom{N}{n}}$	

Distribution normale

aussi appelée “courbe de Gauss”, distribution Gaussienne, en cloche :

	Description	E	Var	PDF/PMF	CDF	MFG
Normale	Elle est symétrique autour de sa moyenne μ et son écart-type σ contrôle la largeur de la cloche.	μ	σ^2	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	$\Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$	$e^{\mu t+\sigma^2\frac{t^2}{2}}$
Normale standard	La normale standard est centrée autour de 0 et a un écart-type de 1.	0	1	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}}$	$\Phi(x)$	$e^{\frac{t^2}{2}}$

Si on veut $\Phi(1.51)$, on prend la ligne 1.5(colonne) et la colonne 1.

<i>z</i>	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
0.0	.50000	.50399	.50798	.51197	.51595	.51994	.52392	.52790	.53188	.53586
0.1	.53983	.54380	.54776	.55172	.55567	.55962	.56356	.56750	.57142	.57535
0.2	.57926	.58317	.58706	.59095	.59483	.59871	.60257	.60642	.61026	.61409
0.3	.61791	.62172	.62552	.62930	.63307	.63683	.64058	.64431	.64803	.65173
0.4	.65542	.65910	.66276	.66640	.67003	.67364	.67724	.68082	.68439	.68793
0.5	.69146	.69497	.69847	.70194	.70540	.70884	.71226	.71566	.71904	.72240
0.6	.72575	.72907	.73237	.73565	.73891	.74215	.74537	.74857	.75175	.75490
0.7	.75804	.76115	.76424	.76730	.77035	.77337	.77637	.77935	.78230	.78524
0.8	.78814	.79103	.79389	.79673	.79955	.80234	.80511	.80785	.81057	.81327
0.9	.81594	.81859	.82121	.82381	.82639	.82894	.83147	.83398	.83646	.83891
1.0	.84134	.84375	.84614	.84850	.85083	.85314	.85543	.85769	.85993	.86214
1.1	.86433	.86650	.86864	.87076	.87286	.87493	.87698	.87900	.88100	.88298
1.2	.88493	.88686	.88877	.89065	.89251	.89435	.89617	.89796	.89973	.90147
1.3	.90320	.90490	.90658	.90824	.90988	.91149	.91309	.91466	.91621	.91774
1.4	.91924	.92073	.92220	.92364	.92507	.92647	.92786	.92922	.93056	.93189
1.5	.93319	.93448	.93574	.93699	.93822	.93943	.94062	.94179	.94295	.94408
1.6	.94520	.94630	.94738	.94845	.94950	.95053	.95154	.95254	.95352	.95449
1.7	.95543	.95637	.95728	.95818	.95907	.95994	.96080	.96164	.96246	.96327
1.8	.96407	.96485	.96562	.96638	.96712	.96784	.96856	.96926	.96995	.97062
1.9	.97128	.97193	.97257	.97320	.97381	.97441	.97500	.97558	.97615	.97670
2.0	.97725	.97778	.97831	.97882	.97932	.97982	.98030	.98077	.98124	.98169

	Description	E	Var	PDF/PMF	CDF	MFG
Multinomiale	Modélise la répartition de n essais dans k catégories avec probabilité p_1, \dots, p_k	$(p_1 \cdot n, \dots, p_k \cdot n)$				
Multivariate normale	Un vecteur X de normales suit une normale s'il existe des coefficients u tel que $u^T X$ (la combinaison linéaire des normales) suit une normale $\mathcal{N}(u^T \mu, u^T \Omega u)$	(μ_1, \dots, μ_k)	Ω			$\exp\left(t^T \mu + \frac{1}{2} t^T \Omega t\right)$