

Plan du cours de probabilités

Probabilités

Variables aléatoires continues

Cadre continu

Espérance

Variance

Cas Gaussien

Anne Sabourin

Semaine 3

- ▶ Probabilités discrètes
- ▶ Variables et vecteurs aléatoires discrets
- ▶ Espérance, espérance conditionnelle

Semaine 4

- ▶ Indépendance, variance, covariance
- ▶ Variables aléatoires continues
- ▶ Vecteurs aléatoires continus

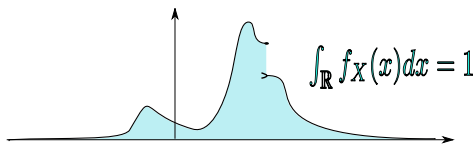
Cadre continu : définitions et exemples

- ▶ $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une fonction (valeurs non dénombrables),
 $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$: espace probabilisé « quelconque ».
- ▶ On s'intéresse à $\{X \in [a, b]\}$ ($= X^{-1}[a, b]$) pour $a \leq b \in \mathbb{R}$
- ▶ X est une **variable aléatoire (tout court)** si $\forall a, b \in \mathbb{R}$

$$\{X \in [a, b]\} \in \mathcal{A} \quad (\text{ie, est un évènement})$$

- ▶ En pratique : « toujours » vrai.
- ▶ Une **Densité de probabilité** est une fonction
 $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^+$,

$$\int_{\mathbb{R}} f(x) dx = 1.$$



(un « histogramme »)

Variable aléatoire continue

$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, une variable aléatoire.

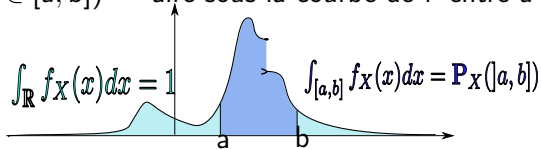
déf : X est continue si

« elle admet une densité de probabilité f », c'est-à-dire, s'il existe une densité f , telle que

$$\mathbb{P}_X([a, b]) \stackrel{\text{déf}}{=} \mathbb{P}(X \in [a, b]) = \int_a^b f(x) dx, \quad \forall a, b \in \mathbb{R}.$$

\mathbb{P}_X : « loi de X » : probabilité sur \mathbb{R} .

$\mathbb{P}(X \in [a, b]) =$ aire sous la courbe de f entre a et b .



Probabilités

Variables aléatoires
continues

Cadre continu

Espérance

Variance

Cas Gaussien

Anne Sabourin

Probabilités

Variables aléatoires continues

Cadre continu

Espérance

Variance

Cas Gaussien

Anne Sabourin

Exemple : v.a. uniforme sur $[A, B]$

$$A, B \in \mathbb{R}, A < B$$

déf : X est « uniformément distribuée sur $[A, B]$ »

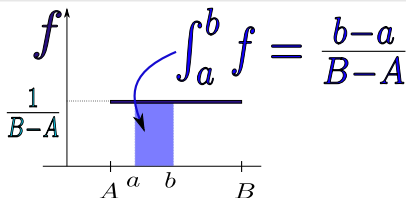
(on écrit $X \sim \mathcal{U}_{[A, B]}$) si

$$\forall a \leq b \in [A, B], \quad \mathbb{P}_X([a, b]) = \frac{b - a}{B - A}$$

(Alors $\mathbb{P}_X([A, B]) = 1$)

Densité

$$f(x) = \frac{1}{B - A} \mathbb{1}_{[A, B]}(x) ;$$



Exemple : loi normale

- Une v.a. réelle X suit une « loi normale standard » (ou « loi gaussienne ») si elle admet pour densité

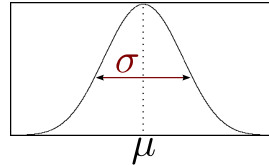
$$f : x \mapsto f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

On écrit $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$.

- Une v.a. Y suit une loi normale de paramètres μ et σ^2 si

$$Y \stackrel{\text{loi}}{=} \mu + \sqrt{\sigma^2} X, \quad \text{où } X \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

On écrit $Y \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$.



Espérance

- Rappel : Si X est discrète et sommable,

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{i \in \mathbb{N}} x_i \mathbb{P}_X \{x_i\}$$

Cas continu

Une v.a. continue X admettant f comme densité est *intégrable* si

$$\int_{\mathbb{R}} |x| f(x) dx < \infty$$

Dans ce cas, l'espérance de X est

$$\mathbb{E}(X) = \int_{\mathbb{R}} x f_X(x) dx$$

- Les propriétés de l'espérance discrètes sont encore vraies (linéarité, etc...)

Exemples de calculs d'espérance

(i) : Loi uniforme $X \sim \mathcal{U}_{[A,B]} : f(x) = \frac{1}{B-A} \mathbb{1}_{[A,B]}(x)$

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= \int_{\mathbb{R}} x f(x) dx = \int_{\mathbb{R}} x \frac{1}{B-A} \mathbb{1}_{[A,B]}(x) dx \\ &= \int_{[A,B]} \frac{x}{B-A} dx \\ &= \dots \\ &= \frac{B+A}{2}\end{aligned}$$

(i) : Loi normale : $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

- $\mu = 0 : xf(x) \propto x e^{\frac{-x^2}{2\sigma^2}} : \text{impaire}, \mathbb{E}(X) = \int_{\mathbb{R}} x f(x) dx = 0.$
- $\mu \text{ quelconque} : X = \mu + \sigma N, N : \text{normale standard},$

$$\mathbb{E}(X) = \mu + \sigma \mathbb{E}(N) = \mu$$

Probabilités

Variables aléatoires continues

Cadre continu

Espérance

Variance

Cas Gaussien

Anne Sabourin

Espérance d'une transformée

X une v.a. continue, f sa densité.

$g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. On dit que

- ▶ $g(X) \geq 0$ (« $g(x)$ est positive ») si $\mathbb{P}(g(X) \geq 0) = 1$.
- ▶ « $g(X)$ est intégrable » si $\int_{\mathbb{R}} |g(x)| f(x) dx < \infty$

déf : Espérance de $g(X)$

Si $g(X)$ est positive ou intégrable, l'espérance de $g(X)$ est

$$\mathbb{E}(g(X)) = \int_{\mathbb{R}} g(x) f_X(x) dx.$$

- ▶ **rem :** En posant $Y = g(X)$, Y n'est pas forcément continue!
ex : $X \sim \mathcal{U}_{[0,1]}$, $g(X) = \mathbb{1}_{[0,1/2]}(X)$.
 $g(X)$ est discrète : Bernoulli de paramètre $(1/2)$!

Probabilités

Variables aléatoires continues

Cadre continu

Espérance

Variance

Cas Gaussien

Variance

Comme dans le cas discret :

- Une v.a. continue de densité f est dite de *carré intégrable* si

$$\int_{\mathbb{R}} |x|^2 f(x) dx < \infty.$$

Pour une v.a. X de carré intégrable, de densité f ,

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= \mathbb{E} \left[(X - \mathbb{E}(X))^2 \right] \\ &= \int_{\mathbb{R}} (x - \mathbb{E}(X))^2 f(x) dx \end{aligned}$$

- l'identité

$$\text{Var}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \left(\mathbb{E}(X) \right)^2$$

reste valide dans le cas continu.

Variance d'une variable Gaussienne

Probabilités

Variables aléatoires continues

Cadre continu

Espérance

Variance

Cas Gaussien

- ▶ Si N : loi normale standard $\mathcal{N}(0, 1)$, on admet que

$$\text{Var}(N) = 1$$

- ▶ Si $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, i.e. $X = \mu + \sigma N$:

- ▶ On a vu que $\mathbb{E}(X) = \mu$.

- ▶ $\text{Var}(X)$? $X - \mathbb{E}(X) = X - \mu = \sigma N$, donc

$$\begin{aligned}\text{Var}(X) &= \mathbb{E}((\sigma N)^2) = \sigma^2 \mathbb{E}(N^2) \\ &= \sigma^2 \text{Var}(N) \\ &= \sigma^2.\end{aligned}$$

Si $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, on a

$$\mathbb{E}(X) = \mu ; \quad \text{Var}(X) = \sigma^2$$

Probabilités

Variables aléatoires continues

Cadre continu

Espérance

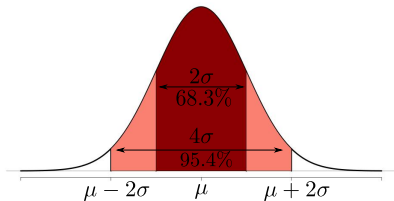
Variance

Cas Gaussien

Anne Sabourin

Loi normale : résumé

Si $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, on a $\mu = \mathbb{E}(X)$; $\sigma^2 = \text{Var}(X)$



- ▶ Entre $\mu - \sigma$ et $\mu + \sigma$ se trouve $\simeq 68\%$ de la « masse » de probabilité.

$$\mathbb{P}(X \in [\mu - \sigma, \mu + \sigma]) \simeq 0.68$$

- ▶ Entre $\mu - 2\sigma$ et $\mu + 2\sigma$ se trouve $\simeq 95\%$ de la « masse » de probabilité.

$$\mathbb{P}(X \in [\mu - 2\sigma, \mu + 2\sigma]) \simeq 0.95$$