## Probabilités: cours 3

### 15 mai 2017

# 1 Rappels

## 1.1 Espérance

Mesure de tendance

 $\mathbb{E}(X)$  est de la même dimension que X. Deux façons de la calculer :

— Cas discret:

 $\mathbb{E}(X) = \sum_k k \mathbb{P}(X = k)$ 

— Cas continu:

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

Elle est sensible aux valeurs extrêmes.

Propriétés:

 $\mathbb{E}[\sum_{k=1}^{n} a_k X_k] = \sum_{k=1}^{n} a_k \mathbb{E}(X_k)$ 

## 1.2 Variance et écart-type

Mesures de dispersion.

Var(X) est de dimension au carré par rapport à X.  $\sigma(x)$  est de même dimension que X.

## 1.2.1 Formules

Variance

 $Var(X) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) \ge 0$ 

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

### 1.2.2 Propriétés

Variance

$$\begin{aligned} & - \operatorname{Var}(aX + b) = a^2 \operatorname{Var}(X) \\ & - \operatorname{Var}(X + Y) = \operatorname{Var}(X) + \operatorname{Var}(Y) + 2\operatorname{Cov}(X, Y) \text{ où } \operatorname{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y) \end{aligned}$$

# 2 Fonctions génératrices

- 1. Fonction génératrice des probabilités :  $G_X(s) = \mathbb{E}(s^x)$
- 2. Fonction génératrice des moments :  $M_X(t) = \mathbb{E}(e^{tx})$

La première est utilisée dans les cas discrets, la seconde dans les cas discrets et continus.

## 2.1 Fonction génératrice des probabilités

Notation  $0^0 = 1$ 

**Exercice 2** Supposons X à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

$$G_X(s) = \sum_{k=0}^{\infty} s^k \mathbb{P}(X = k)$$
$$G_X(0) = \mathbb{P}(X = 0)$$

$$\frac{d}{ds}G_X(s) = \mathbb{P}(X=1) + 2s\mathbb{P}(X=2) + \dots + ks^{k-1}\mathbb{P}(X=k) + \dots$$
$$= \sum_{k=1}^{+\infty} ks^{k-1}\mathbb{P}(X=k)$$
$$\frac{d}{ds}G_X(0) = \mathbb{P}(X=1)$$

Dérivons à nouveau :

$$\frac{d^2}{ds^2}G_X(s) = 2\mathbb{P}(X=2) + 6s\mathbb{P}(X=3) + \dots + (k-1)ks^{k-2}\mathbb{P}(X=k) + \dots$$
$$\frac{d}{ds}G_X(0) = 2\mathbb{P}(X=2)$$

Si on dérive n fois :

$$\frac{d^n}{ds^n}G_X(0) = n!\mathbb{P}(X = n)$$

$$\implies \mathbb{P}(X = n) = \frac{1}{n!} \left(\frac{d^n}{ds^n}G_X(0)\right)$$

### 2.1.1 Exemples

Loi de Bernoulli  $X \sim b(p)$ 

$$G_X(s) = s^0 \mathbb{P}(X=0) + s^1 (\mathbb{P}(X=1))$$
$$= (1-p) + sp$$

Si  $X_1, ..., X_n$  sont des variables aléatoires indépendantes :

$$\begin{split} G_{X_1+\ldots+X_n}(S) &= \mathbb{E}(s^{X_1+\ldots+X_n}) \\ &= \mathbb{E}\Big[s^{X_1} \times s^{X_2} \times \ldots \times s^{X_n}\Big] \\ \text{or il y a indépendance entre les VA} \\ &= \mathbb{E}(s^{X_1})\mathbb{E}(s^{X_2})...\mathbb{E}(s^{X_n}) \\ &= G_{X_1}(s)...G_{X_n}(s) \end{split}$$

Loi binomiale  $X \sim B(n, p)$ 

$$X = \sum_{k=1}^{n} B_k$$
 où  $B_k \sim b(p)$  indépendantes.  $G_X(s) = (G_B(s))^n = ((1-p) + sp)$ 

Par calcul direct:

$$G_X(s) = \sum_{k=0}^n s^k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$
$$= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (sp)^k (1-p)^{n-k}$$

Loi géométrique

$$G_X(s) = \mathbb{E}(s^x)$$

$$= \sum_{k=1}^{+\infty} s^k (1-p)^{k-1} p$$

$$= ps \sum_{k=1}^{+\infty} (s(1-p))^{k-1}$$

$$= \frac{ps}{1 - s(1-p)}$$

Loi de Poisson

$$G_X(s) = \mathbb{E}(s^x)$$

$$= \sum_{k=0}^{+\infty} s^k \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

$$= \left(\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{(s\lambda)^k}{k!}\right) e^{-\lambda}$$

$$= e^{(s-1)\lambda}$$

### 2.1.2 Lien avec l'espérance

$$G_X'(s) = \sum_{k=1}^{+\infty} k s^{k-1} \mathbb{P}(X = k)$$
  
$$G_X'(1) = \sum_{k=1}^{+\infty} \mathbb{P}(X = k) = \mathbb{E}(X)$$

Si on dérive à nouveau...

$$G_X''(s) = \sum_{k=2}^{+\infty} k(k-1)s^{k-2}\mathbb{P}(X=k)$$

$$G_X''(1) = \sum_{k=2}^{+\infty} \mathbb{P}(X=k) = \mathbb{E}(X(X-1))$$

$$= \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)$$

## 2.2 Fonction génératrice des moments

$$M_X'(t) = \mathbb{E}\Big[Xe^{tX}\Big]$$
 
$$M_X'(0) = \mathbb{E}(X)$$

Dérivons...

$$M_X''(t) = \mathbb{E}\left[X^2 e^{tX}\right]$$
  
$$M_X''(0) = \mathbb{E}(X^2)$$

Dérivons n fois :

$$\begin{split} M_X^{(n)}(t) &= \mathbb{E} \Big[ X^n e^{tX} \Big] \\ M_X^{(n)}(0) &= \mathbb{E}(X^n) \end{split}$$

### 2.2.1 FGM dans le cas continu

### Loi uniforme

$$M_X(t) = \int_a^b e^{tx} \frac{1}{b-a} dx$$
$$= \frac{1}{b-a} \left[ \frac{e^{tx}}{t} \right]_a^b$$
$$= M_X(t) = \frac{e^{tb} - e^{ta}}{t(b-a)}$$

Loi exponentielle

$$M_X(t) = \int_0^{+\infty} e^{tx} \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$= \lambda \int_0^{+\infty} e^{-(\lambda - t)x} dx$$

$$= \frac{\lambda}{\lambda - t} \int_0^{+\infty} (\lambda - t) e^{-(\lambda - t)x} dx$$

$$= \frac{\lambda}{\lambda - t}$$

Avec  $t \leq \lambda$ .

Loi normale centrée réduite  $Z \sim \mathcal{N}(0,1)$ 

$$f_{Z}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}}$$

$$\mathbb{E}(e^{tZ}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{tx} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2}} dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^{2}}{2} + tx} dx$$
Contenu de l'exponentielle :
$$= -\frac{1}{2} (x^{2} - 2tx)$$

$$= -\frac{1}{2} \left[ (x - t)^{2} - t^{2} \right]$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{1}{2}(x - t)^{2} + \frac{1}{2}t^{2}} dx$$

$$= e^{\frac{1}{2}t^{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x - t)^{2}} dx$$

Or cette intégrale vaut 1 car c'est la densité d'une variable aléatoire de loi  $\mathcal{N}(t,1)$ . Donc  $M_Z(t)=e^{\frac{t^2}{2}}$ .

$$X = \sigma Z = \mu$$

$$M_X(t) = \mathbb{E}(e^{tx})$$

$$= \mathbb{E}(e^{t(\sigma Z + \mu)})$$

$$= e^{t\mu} \mathbb{E}(e^{t\sigma Z})$$

$$= e^{t\mu} M_Z(t\sigma)$$

$$= e^{t\mu + \frac{t^2\sigma^2}{2}}$$