Programme de colle - Semaine 7

Notation

On adoptera les principes suivants pour noter les étudiants :

- \times si l'étudiant sait répondre à la question de cours, il aura une note > 8.
- \times si l'étudiant ne sait pas répondre à la question de cours ou s'il y a trop d'hésitations, il aura une note ≤ 8 .

Questions de cours

• Variance d'une $\mathcal{P}(\lambda)$ Soit $\lambda > 0$ et soit $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$. Alors

1. X admet une espérance et une variance

2. De plus : $\mathbb{E}(X) = \lambda$ et $\mathbb{V}(x) = \lambda$.

Preuve.

Montrons que $\mathbb{E}(X^2)$ existe. Soit $n \ge 0$, alors :

$$\sum_{k=0}^{n} k^{2} \mathbb{P}([X=k]) = \lambda \sum_{k=1}^{n} k \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda}$$

$$= \lambda \sum_{j=0}^{n-1} (j+1) \frac{\lambda^{j}}{j!} e^{-\lambda}$$

$$= \lambda \left(\sum_{j=0}^{n-1} j \frac{\lambda^{j}}{j!} e^{-\lambda} + \sum_{j=0}^{n-1} \frac{\lambda^{j}}{j!} e^{-\lambda}\right)$$

On reconnaît la série exponentielle $\sum_{j\geqslant 0}\frac{\lambda^j}{j!}$ qui est une série convergente, et la série $\sum_{j=0}^{n-1}j\frac{\lambda^j}{j!}\mathrm{e}^{-\lambda}$ qui est convergente (on reconnaît l'expression de $\mathbb{E}(X)$ quand $n\to +\infty$). Donc X admet un moment d'ordre 2, donc une variance et :

$$\mathbb{E}(X^2) = \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 \mathbb{P}([X=k]) = \lambda \left(\sum_{j=0}^{+\infty} j \frac{\lambda^j}{j!} \mathrm{e}^{-\lambda} + \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{\lambda^j}{j!} \mathrm{e}^{-\lambda} \right) = \lambda (\mathbb{E}(X) + e^{\lambda}) = \lambda (\lambda + 1)$$

Enfin d'après la formule de Koenig-Huyghens,

$$\mathbb{V}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = \lambda(\lambda + 1) - \lambda^2 = \lambda.$$

• Variance d'une $\mathcal{G}(p)$

Soit $p \in]0,1[$ et soit $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$. Alors

1. X admet une espérance et une variance

2. De plus :
$$\mathbb{E}(X) = \frac{1}{p}$$
 et $\mathbb{V}(x) = \frac{1-p}{p^2}$.

Preuve.

Calculons $\mathbb{E}(X^2)$:

On rappelle que $k^2 = k(k-1) + k$. Soit $n \in \mathbb{N}$.

$$\sum_{k=1}^{n} k^{2} \mathbb{P}([X=k]) = \sum_{k=1}^{n} k(k-1)p(1-p)^{k-1} + \sum_{k=1}^{n} kp(1-p)^{k-1} \qquad (car \ k^{2} = k(k-1) + k)$$

$$= p(1-p) \sum_{k=1}^{n} k(k-1)(1-p)^{k-2} + p \sum_{k=1}^{n} k(1-p)^{k-1}$$

$$= p(1-p) \sum_{k=2}^{n} k(k-1)(1-p)^{k-2} + p \sum_{k=1}^{n} k(1-p)^{k-1} \qquad (car \ 1(1-1)(1-p)^{1-2} = 0)$$

On reconnaît la série géométrique dérivée $\sum_{k\geqslant 1} k(1-p)^{k-1}$ et la série géométrique dérivée deux fois

 $\sum_{k\geq 2} k(k-1)(1-p)^{k-2}$ toutes deux de raison $(1-p)\in]0,1[$ qui sont des séries convergentes.

Donc X admet un moment d'ordre 2, donc une variance. Et on a :

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

$$= p(1-p) \frac{2}{(1-(1-p))^3} + p \frac{1}{(1-(1-p))^2}$$

$$= 2 \frac{1-p}{p^2} + \frac{1}{p}$$

$$= \frac{2}{p^2} - \frac{1}{p}$$

D'après la formule de Koenig-Huyghens, on en déduit que

$$\mathbb{V}(X) \ = \ \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 \ = \ \frac{2}{p^2} - \frac{1}{p} - \frac{1}{p^2} \ = \ \frac{1}{p^2} - \frac{1}{p} \ = \ \frac{1-p}{p^2}$$

• Le noyau et l'image sont des ev

Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$. Alors:

- \times Ker(f) est un sous espace vectoriel de E,
- \times Im(f) est un sous espace vectoriel de F.

Preuve.

- Ker(f):
 - $Ker(f) \subset E$ par définition.
 - $0_E \in \operatorname{Ker}(f) \operatorname{car} f(0_E) = 0_F$
 - Soit $(u_1, u_2) \in (\text{Ker}(f))^2$ et soit $(\lambda_1, \lambda_2) \in \mathbb{R}^2$, vérifions : $\lambda_1 \cdot u_1 + \lambda_2 \cdot u_2 \in \text{Ker}(f)$, *i.e.* montrons : $f(\lambda_1 \cdot u_1 + \lambda_2 \cdot u_2) = 0_F$.

$$f(\lambda_1 \cdot u_1 + \lambda_2 \cdot u_2) = \lambda_1 \cdot f(u_1) + \lambda_2 \cdot f(u_2) \quad (car \ f \ est \ linéaire)$$

$$= \lambda_1 \cdot 0_F + \lambda_2 \cdot 0_F \qquad (car \ u_1 \in \operatorname{Ker}(f) \ et \ u_2 \in \operatorname{Ker}(f))$$

$$= 0_F$$

Donc $\lambda_1 \cdot u_1 + \lambda_2 \cdot u_2 \in \text{Ker}(f)$.

Ker(f) est donc un sous espace vectoriel de E.

- $\operatorname{Im}(f)$:
 - $\operatorname{Im}(f) \subset F$ par définition.
 - $0_F \in \text{Im}(f) \text{ car } f(0_E) = 0_F$
 - Soit $(v_1,v_2)\in (\operatorname{Im}(f))^2$ et soit $(\lambda_1,\lambda_2)\in \mathbb{R}^2$, vérifions : $v_3=\lambda_1\cdot v_1+\lambda_2\cdot v_2\in \operatorname{Im}(f)$, c'est-à-dire :

$$\exists u_3 \in E, \ f(u_3) = v_3.$$

Comme v_1 et v_2 appartiennent à Im(f), on sait alors :

$$\exists (u_1, u_2) \in E^2, \ f(u_1) = v_1 \ \text{et} \ f(u_2) = v_2$$

Donc, comme f est linéaire :

$$v_3 = \lambda_1 \cdot v_1 + \lambda_2 \cdot v_2 = \lambda_1 \cdot f(u_1) + \lambda_2 \cdot f(u_2) = f(\lambda_1 \cdot u_1 + \lambda_2 \cdot u_2)$$

Donc en posant $u_3 = \lambda_1 \cdot u_1 + \lambda_2 \cdot u_2$, on a bien $f(u_3) = v_3$, donc $v_3 \in \text{Im}(f)$.

On conclut que Im(f) est un sous-espace vectoriel de F.

Connaissances exigibles

Algèbre linéaire

- Application linéaire, endomorphisme, isomorphisme, automorphisme.
- Noyau, image, caractérisation des injections et surjections, caractérisation de Im(f).
- Rang, théorème du rang, caractérisation des isomorphismes.
- Application linéaire associée à une matrice.
- Matrice associée à une application linéaire.
- Aucun résultat de réduction n'est au programme.

Probabilités

- définition de tribu, probabilité
- événements incompatibles, système complet d'événements, indépendance
- probabilités conditionnelles, formule de Bayes
- formule du crible, formule des probabilités totales, formule des probabilités composées
- v.a.r. discrètes finies et infinies, leurs lois (usuelles ou non)
- espérance, théorème de transfert, moments, variance, formule de Koenig-Huygens
- variables aléatoires discrètes finies et infinies, leurs lois
- variables aléatoires discrètes usuelles (finies et infinies), leurs espérances et variances.
- Les colleurs sanctionneront **très sévèrement** les confusions entre objets mathématiques : probabilité / événement, variable aléatoire / événement, etc.
- l'indépendance entre v.a.r. n'a pas encore été abordée.