

Programme de colle n°18 Semaine du 11/03

Variables aléatoires à densité ; compléments (convergences, approximations)

Pour cette semaine, tous les exercices étoilés de la feuille TD11 sur les variables à densité sont exigibles.

Attention : en cohérence avec l'étude des intégrales impropres, seules les densités admettant des limites finies à gauche et à droite en tout réel sont au programme.

Variables à densité

- Fonction de répartition ; ses propriétés : croissance, limites en $\pm\infty$, continuité à droite en tout point.
 $\forall a < b \in \mathbb{R}^2, P(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$.
Pour tout réel x :
 - $P(X < x) = \lim_{t \rightarrow x^-} F_X(t)$
 - $P(X = x) = F_X(x) - \lim_{t \rightarrow x^-} F_X(t)$
 - si F_X est continue en x , on a $P(X = x) = 0$.
- La fonction de répartition d'une variable certaine $X = a$ doit être connue.
- Réciproquement, toute fonction F croissante, tendant vers 0 en $-\infty$ et 1 en $+\infty$, et continue à droite en tout point, est la fonction de répartition d'une certaine variable X .
- Une variable X est à densité ssi F_X est continue, et \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R} sauf en un nombre fini de points. Dans ce cas, toute fonction f telle que $F_X' = f$ (sauf en un nombre fini de points) est appelée densité de f .
NB : une variable à densité admet donc plusieurs densités ; notamment, en les points où F_X n'est pas dérivable, on peut donner une valeur arbitraire à f .
- Réciproquement, on appelle *densité* toute fonction f positive, continue sauf en un nombre fini de points, et telle que $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt = 1$. Il existe alors une variable de densité f .
- Si X est une variable de densité f , on a : pour tout réel $x, P(X = x) = 0$.
Expression des quantités $P(X \leq x), P(X \geq x), P(a < X \leq b)$ en fonction d'intégrales de f .
Ces dernières probabilités sont inchangées si on remplace les inégalités strictes par des inégalités larges.
- **Lois usuelles :**
Expressions d'une densité et de la fonction de répartition pour :
 - ★ $X \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b])$.
 - ★ $X \hookrightarrow \mathcal{E}(\lambda)$.
 - ★ $X \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ (et en particulier : $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$).

- Une variable à densité f admet une espérance ssi $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx$ converge *absolument* ; on a alors $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx$.

Généralisation : moments d'ordre $r \in \mathbb{N}^*$.

Les étudiants doivent savoir repérer le cas d'une densité paire ; en cas d'existence de l'espérance, cette dernière est alors nulle (à justifier par un changement de variable).

- Une variable à densité f admet une variance ssi elle admet un moment d'ordre 2. Elle admet alors une espérance, et on a : $V(X) = E((X - E(X))^2) = E(X^2) - E(X)^2$.
- Espérances et variances des lois usuelles.
- Théorème de transfert : soit $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ continue sauf en un nombre fini de points ; la variable $g(X)$ admet une espérance ssi $\int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x) dx$ converge absolument.

Si la densité f est nulle hors de $[a, b]$ on peut directement se ramener à $E(g(X)) = \int_a^b g(x)f(x) dx$.

- Obtention de la fonction de répartition et/ou densité de var de type $g(X)$ quand on connaît celle de X dans des cas simples : g est affine, est la fonction carré, exp, ln, etc.

Cas de plusieurs variables aléatoires définies sur le même univers

- Linéarité et croissance de l'espérance (si $P(X \leq Y) = 1$ alors $E(X) \leq E(Y)$).
- Indépendance de variables aléatoires réelles : X et Y sont indépendantes ssi, pour tous intervalles I, J de \mathbb{R} :

$$P([X \in I] \cap [Y \in J]) = P(X \in I) \times P(Y \in J)$$

Équivalence de cette définition avec le critère : X, Y indépendantes ssi, pour tous réels (t_1, t_2) :

$$P([X \leq t_1] \cap [Y \leq t_2]) = P(X \leq t_1) \times P(Y \leq t_2)$$

- Conséquence : si X et Y sont indépendantes, « tout événement portant uniquement sur X est indépendant de tout événement portant uniquement sur Y ».
- Extension à n variables mutuellement indépendantes.
- Résultats : lemme des coalitions ; espérance d'un produit de var mutuellement indépendantes ; variance d'une somme de var mutuellement indépendantes.
- Loi du max et du min de n variables aléatoires indépendantes (et en particulier, suivant la même loi) : la méthode doit être connue.

Compléments sur la loi normale

- Loi normale $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$: expression de la densité usuelle, valeurs de l'espérance et de la variance. Utilisation de ces valeurs pour décider de la convergence et de la valeur de certaines intégrales.
- Propriétés de la fonction de répartition de $\mathcal{N}(0, 1)$ (notée Φ par convention) : $\forall x \in \mathbb{R}, \Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$; $\Phi(0) = \frac{1}{2}$.
- Stabilités :
 1. Si $X \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, alors $aX + b \hookrightarrow \mathcal{N}(a\mu + b, a^2\sigma^2)$;
 2. En particulier : on peut « centrer-réduire » une variable suivant une loi normale : si $X \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, alors $\frac{X - \mu}{\sigma} \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$.
 3. Si les X_i sont mutuellement indépendantes, avec $X_i \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2)$, alors :

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i X_i \hookrightarrow \mathcal{N}\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \mu_i, \sum_{i=1}^n \lambda_i^2 \sigma_i^2\right)$$

Inégalités

- Inégalité de Markov pour une variable positive admettant une espérance.
- Inégalité de Bienaymé-Tchebychev pour une variable admettant une variance.

(démonstrations non exigibles).

Loi faible des grands nombres

- Suite de variables aléatoires indépendantes identiquement distribuées (notation : iid).
- Moyenne empirique : si (X_1, \dots, X_n) sont n variables aléatoires, leur moyenne empirique est $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$.
Espérance et variance de la moyenne empirique de n variables iid (dans le cas d'existence de ces quantités). Ceci doit être redémontré.
- Loi faible des grands nombres :

$$\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\left|\bar{X}_n - E(X)\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$

(la terminologie de convergence en probabilité n'est pas au programme).

Convergence en loi

- Définition : (X_n) converge en loi vers X (notation : $X_n \xrightarrow{\mathcal{L}} X$) si, en tout point x où la fonction de répartition F_X est continue, on a :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{X_n}(x) = F_X(x)$$

- Dans le cas où (X_n) et X sont discrètes, équivalence avec :

$$\forall x \in X(\Omega), \lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = x) = P(X = x)$$

- NB : en vue de démontrer certaines convergences en loi, les étudiants doivent connaître sans hésitation la fonction de répartition d'une variable aléatoire constante égale à $a \in \mathbb{R}$.

À partir de vendredi : Théorème Central Limite

- Définition de la moyenne centrée réduite de n variables iid d'espérance m et de variance $V = \sigma^2$:

$$X_n^* = \frac{\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)}{\sqrt{V(\bar{X}_n)}} = \sqrt{n} \left(\frac{\bar{X}_n - m}{\sigma} \right)$$

- TCL : si $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est une suite de variables iid admettant une variance, la suite (X_n^*) converge en loi vers une variable suivant $\mathcal{N}(0, 1)$.

- Conséquences :

- à « n grand », approximation de la loi de \bar{X}_n par une loi normale.
- Sous certaines conditions sur les paramètres, on a les approximations suivantes :
 - * $\mathcal{B}(n, p) \simeq \mathcal{N}(np, npq)$
 - * $\mathcal{P}(\lambda) \simeq \mathcal{N}(\lambda, \lambda)$.

L'énoncé devra faire remarquer : « on admet qu'on peut approximer la loi ... par une loi normale ».