

# Le 09/05/2012 à 07H55

## DENOMBREMENT

**T** : Soit  $A$  et  $B$  deux ensembles tels que  $A$  est fini et  $B \subset A$ , alors  $|B| \leq |A|$ ,  $|A - B| = |A| - |B|$ ,  $|A| = |B| \Leftrightarrow A = B$ .  $|A \uplus B| = |A| + |B|$ ,  $\left| \biguplus_{k=1}^n A_k \right| = \sum_{k=1}^n |A_k|$ . **Poincaré** :  $\left| \bigcup_{k=1}^n A_k \right| = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} |A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}|$ .  $\left| \prod_{k=1}^n A_k \right| = \prod_{k=1}^n |A_k|$ . **D**  $(A_i)_{i \in I}$  **partition** de  $E$  :  $\forall i \in I, A_i \neq \emptyset, (\forall (i, j) \in I^2, i \neq j) \Rightarrow (A_i \cap A_j = \emptyset)$  et  $\biguplus_{i \in I} A_i = E$ . **Rq** C'est la même déf. pour un SCE avec  $E = \Omega$ . **T** **Lemme des bergers** : Soit  $E$  et  $F$  deux ens. finis et  $f$  une application

surjective de  $E$  vers  $F$ . On suppose  $\exists p \in \mathbb{N}^* \mid \forall y \in F, |f^{-1}(\{y\})| = p$ . Alors  $|E| = p|F|$ . **T** **Nb d'applications** de  $E$  vers  $F$  :  $|\mathcal{A}(E, F)| = |F|^{|E|}$ . **T** **Nb d'injections** de  $E_p$  vers  $F_n$  :  $A_n^p$ . **T** **Nb de permutations** de  $E_n$  :  $A_n^n = n!$  **T** **Nb de p-listes** de  $E_n$  :  $n^p$ . **T** **Nb de combinaisons** de  $p$  élts de  $E_n$ , avec  $1 \leq p \leq n$  :  $\binom{n}{p} = \frac{A_n^p}{p!}$ .  $|\mathcal{P}(E)| = 2^{|E|}$ . **T** **Pb des anagrammes** :  $\binom{n}{n_1} \times \binom{n-n_1}{n_2} \times \dots \times \binom{n-n_1-\dots-n_{p-1}}{n_p} = \frac{n!}{n_1! \times n_2! \times \dots \times n_p!}$ . **T** **Suites** :  $|\{(x_1, x_2, \dots, x_p) \in (\mathbb{N}^*)^p \mid 1 \leq x_1 < x_2 < \dots < x_p \leq n\}| = \binom{n}{p}$ .  $|\{(x_1, x_2, \dots, x_p) \in (\mathbb{N}^*)^p \mid 1 \leq x_1 \leq x_2 \leq \dots \leq x_p \leq n\}| = \binom{p+n-1}{p}$ . **T**  $\sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_p \leq n} 1 = \binom{n}{p}$   $\sum_{1 \leq i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_p \leq n} 1 = \binom{p+n-1}{p}$ . **T** **Formule multinomiale** (HP mais ...)

$$\sum_{\substack{(n_1, \dots, n_p) \in [0, n]^p \\ n_1 + \dots + n_p = n}} \frac{n!}{n_1! \times n_2! \times \dots \times n_p!} a_1^{n_1} \times \dots \times a_p^{n_p} = (a_1 + \dots + a_p)^n \text{ où } n \in \mathbb{N}, (a_1, \dots, a_p) \in \mathbb{R}^p.$$

coeft multinomial

## ESPACES PROBABILISES

**D** **d'une tribu** : Tout ensemble de parties d'un ensemble  $\Omega$ , contenant  $\Omega$ , stable par réunion au plus dénombrable et par passage au complémentaire, s'appelle une **tribu** ou  $\sigma$ -algèbre sur  $\Omega$ , souvent notée  $\mathcal{A}$ . Autrement dit :  $\Omega \in \mathcal{A}, \forall A \in \mathcal{A}, \bar{A} \in \mathcal{A}$ , Pour toute suite  $(A_n)_n$  d'événements de  $\mathcal{A}, \bigcup_n A_n \in \mathcal{A}$ . **P**

:  $\emptyset \in \mathcal{A}, \mathcal{A}$  est stable pour  $\cap, -, \Delta$ . **P** :  $\sigma(A) = \{\emptyset, A, \bar{A}, \Omega\}$ , Soit  $(A_k)_{k \in K}$  un SCE alors  $\sigma((A_k)_{k \in K}) = \left\{ \biguplus_{l \in L} A_l \mid L \in \mathcal{P}(K) \right\}$ . Si  $\Omega$  au plus dénombrable  $\mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$ . Si

$\Omega$  est infini et indénombrable,  $\mathcal{A} = \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ . **D** **axiomatique d'une probabilité** : Soit  $(\Omega, \mathcal{A})$  un espace probabilisable, on appelle probabilité sur  $(\Omega, \mathcal{A})$  toute application  $P : \mathcal{A} \rightarrow [0, 1]$  vérifiant :  $P(\Omega) = 1, \forall (A_k)_{k \in K}$ , deux à deux disjoints  $\sum_k P(A_k) < \infty$  et  $P\left(\biguplus_{k \in K} A_k\right) = \sum_{k \in K} P(A_k)$  ( $\sigma$ -additivité de **P**). **D** On appelle **espace probabilisé**

tout triplet  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ . **T** Soit  $A$  et  $B$  deux évts de  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  :  $P(\emptyset) = 0, P(A \uplus B) = P(A) + P(B), P(\bar{A}) = 1 - P(A), P(A - B) = P(A) - P(A \cap B), (B \subset A) \Rightarrow (P(A - B) = P(A) - P(B)), (B \subset A) \Rightarrow (P(B) \leq P(A))$  on dit croissance de **P**,  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B), P\left(\biguplus_{k=1}^n A_k\right) = \sum_{k=1}^n P(A_k)$ . **T** **limite monotone** :

$((A_n)_{n \geq 0} \nearrow) \Rightarrow (P\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(A_n)), ((A_n)_{n \geq 0} \searrow) \Rightarrow (P\left(\bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P(A_n)), \mathbf{C} P\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\bigcup_{k=0}^n A_k\right)$  et  $P\left(\bigcap_{n=0}^{+\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\bigcap_{k=0}^n A_k\right)$ .

**T** **Inégalité de Boole ou sous-additivité** (HP mais ...) :  $P\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right) \leq \sum_{k=1}^n P(A_k)$  et  $P\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) \leq \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_n)$ . **T** **Relation de Laplace** (cas d'équiprobabilité)  $\forall A \in \mathcal{A}$ ,

$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$ . **D** **Ind. des évts** : **2 évts** :  $P(A \cap B) = P(A)P(B)$ , **n évts**  $2 \text{ à } 2 : \forall (i, j) \in [1, n]^2, (i \neq j) \Rightarrow (P(A_i \cap A_j) = P(A_i)P(A_j))$ , **n évts mutuel** :  $\forall I \in \mathcal{P}([1, n]), I \neq \emptyset, P\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} P(A_i)$ , **suites d'évts** : on se ramène au cas fini pour toutes sous-suites finies. **P** Les assertions suivantes sont équivalentes :  $A \perp\!\!\!\perp B, A \perp\!\!\!\perp \bar{B}, \bar{A} \perp\!\!\!\perp B$

et  $\bar{A} \perp\!\!\!\perp \bar{B}$ . Soit  $(A_n)_n$  une suite d'évts indpts alors  $(B_n)_n$  où  $\forall n, B_n = A_n$  ou  $\bar{A}_n$  reste une suite d'évts indpts. **D** :  $\forall A \in \mathcal{A} \mid P(A) \neq 0, P_A(B) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$ . **P** Toutes les

propriétés vues sur les probas inconditionnelles sont encore valable. Soit  $\mathbf{P}(A) \neq 0$ ,  $(A \perp B) \Leftrightarrow (\mathbf{P}_A(B) = \mathbf{P}(B))$ . Soit  $\mathbf{P}(B) \neq 0$ ,  $(A \perp\!\!\!\perp B) \Leftrightarrow (\mathbf{P}_B(A) = \mathbf{P}(A))$ . **[T] FPC** : Soit  $A_1, \dots, A_n$ ,  $n$  évts tq  $\forall n \in \mathbf{N}_2$ ,  $\mathbf{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \neq 0$ , alors  $\mathbf{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) = \mathbf{P}(A_1) \mathbf{P}_{A_1}(A_2) \mathbf{P}_{A_1 \cap A_2}(A_3) \dots \mathbf{P}_{A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}}(A_n)$ . **[T] FPT** : Soit  $(A_k)_{k \in K}$  un SCE tq  $\forall k \in K$ ,  $\mathbf{P}(A_k) \neq 0$ , alors  $\forall B \in \mathcal{A}$ ,  $\sum_k \mathbf{P}_{A_k}(B) \mathbf{P}(A_k) < \infty$  et  $\mathbf{P}(B) = \sum_{k \in K} \mathbf{P}_{A_k}(B) \mathbf{P}(A_k)$ . **[T] BAYES** : Soit  $(A_k)_{k \in K}$  un SCE tq  $\forall k \in K$ ,  $\mathbf{P}(A_k) \neq 0$ , alors  $\forall B \in \mathcal{A}$  |  $\mathbf{P}(B) \neq 0$  :  $\forall i \in K$ ,  $\mathbf{P}_B(A_i) = \frac{\mathbf{P}_{A_i}(B) \mathbf{P}(A_i)}{\sum_{k \in K} \mathbf{P}_{A_k}(B) \mathbf{P}(A_k)}$ .

**[VAR]** **[D]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $X : \Omega \rightarrow \mathbf{R} \mid \forall I \in \mathcal{I}(\mathbf{R})$ ,  $X^{-1}(I) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in I\} \in \mathcal{A}$ . **[D]**  $\mathbb{S}$  :  $X$  vard si  $X(\Omega)$  est au plus dénombrable. **[D]**  $\odot$  :  $X$  varad si  $X(\Omega)$  est  $\infty$  et indénombrable. **[D]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $(X = Y) \Leftrightarrow (\forall \omega \in \Omega, X(\omega) = Y(\omega))$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $(X = Y \text{ p.s.}) \Leftrightarrow (\mathbf{P}([X = Y]) = 1)$ . **[D]**  $\mathbb{S} \mathcal{A}_X = \sigma\left(\{[X = x]_{x \in X(\Omega)}\} = \left\{ \bigcup_{x \in A} [X = x] \mid A \subset X(\Omega) \right\}$ .

**[D] Loi de proba**  $\mathbb{S}$  :  $P_X : X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par  $\forall x \in X(\Omega)$ ,  $P_X(x) = \mathbf{P}([X = x])$ .  $\odot$  : On donne une densité de  $X$ . **[T]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $(X = Y) \Rightarrow (P_X = P_Y)$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $(P_X = P_Y) \Rightarrow (\forall k \geq 0, \mathbf{E}(X^k) = \mathbf{E}(Y^k))$ . **[T]**  $\odot$  : (caractérisation) ( $f$  densité)  $\Leftrightarrow (f \geq 0$  sur  $\mathbf{R}$ ,  $\mathcal{C}^0$  presque partout,  $\int_{-\infty}^{+\infty} f$  converge et vaut 1). **[D] FR**  $\mathbb{S}$  :  $\forall x \in \mathbf{R}$ ,  $F(x) = \sum_{\substack{x_i \in X(\Omega) \\ x_i \leq x}} \mathbf{P}([X = x_i])$ .  $\odot$  :  $\forall x \in \mathbf{R}$ ,  $F(x) = \int_{-\infty}^x f(u) du$ . **[T]**  $\odot$  :  $F' = f$  là où  $F$  est dérivable i.e. là où  $f$  est continue. **[P]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  : Dans le cas général  $\lim_{-\infty} F = 0$ ,  $\lim_{+\infty} F = 1$ ,

$F \mathcal{C}^0$  à droite en tout point de  $\mathbf{R}$ ,  $F$  non décroissante.  $\odot$  : On rajoute  $F : \mathcal{C}^0$  sur  $\mathbf{R}$  et  $\mathcal{C}^1$  sur  $\mathbf{R} - I$  ( $I$  ens. fini éventuellement vide). **[T]**  $\mathbb{S}$  :  $\forall a \in \mathbf{R}$ ,  $\mathbf{P}([X = a]) = F_X(a) - F_X(a^-)$ ,  $\forall (a, b) \in \mathbf{R}^2$ ,  $a \leq b$ ,  $\mathbf{P}([a \leq X \leq b]) = F_X(b) - F_X(a^-)$ ,  $\mathbf{P}([a < X \leq b]) = F_X(b) - F_X(a)$ ,  $\mathbf{P}([a \leq X < b]) = F_X(b^-) - F_X(a^-)$ ,  $\mathbf{P}([a < X < b]) = F_X(b^-) - F_X(a)$ .  $\odot$  :  $\forall (a, b) \in \mathbf{R}^2$ ,  $a \leq b$ ,  $\mathbf{P}([a \leq X \leq b]) = \mathbf{P}([a < X \leq b]) = \mathbf{P}([a \leq X < b]) = \mathbf{P}([a < X < b]) = \int_a^b f_X(u) du$ . **[T]**  $(\forall B \subset X(\Omega)) \Rightarrow (\mathbf{P}(B) = \begin{cases} \mathbb{S} \sum_{x_i \in B} \mathbf{P}([X = x_i]) \\ \odot \int_{x \in B} f(x) dx \end{cases})$ . **[D]**

$\mathbf{E}(X) = \begin{cases} \mathbb{S} \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sr } |cv| \\ \odot \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx \text{ src} \end{cases}$ . **[P]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\forall X \in \mathcal{L}^1$ ,  $(X \geq 0) \Rightarrow (\mathbf{E}(X) \geq 0)$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\forall (X, Y) \in (\mathcal{L}^1)^2$ ,  $(X \leq Y) \Rightarrow (\mathbf{E}(X) \leq \mathbf{E}(Y))$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\forall (X, Y) \in (\mathcal{L}^1)^2$ ,

$(X = Y) \Rightarrow (\mathbf{E}(X) = \mathbf{E}(Y))$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $(\forall Y \in \mathcal{L}^1 \text{ et } X \text{ tq } |X| \leq Y) \Rightarrow (X \in \mathcal{L}^1 \text{ et } \mathbf{E}(|X|) \leq \mathbf{E}(Y))$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\forall X \in \mathcal{L}^1$ ,  $|\mathbf{E}(X)| \leq \mathbf{E}(|X|)$ . **[D] Espérance conditionnelle**  $\mathbb{S}$  :  $\forall A \in \mathcal{A} \mid \mathbf{P}(A) \neq 0$  :  $\mathbf{E}(X \mid A) = \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i \mathbf{P}_A([X = x_i]) \text{ sr } |cv|$ . **[T] Formule de l'espérance totale**  $\mathbb{S}$  Soit  $(A_i)_{i \in I}$  un SCE tq  $\forall i \in I$ ,  $\mathbf{P}(A_i) \neq 0$ ,  $\mathbf{E}(X) = \sum_{i \in I} \mathbf{E}(X \mid A_i) \mathbf{P}(A_i) \text{ src}$ . **[T]**

de transfert  $\mathbf{E}(\varphi(X)) = \begin{cases} \mathbb{S} \sum_{x_i \in X(\Omega)} \varphi(x_i) \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sr } |cv| \text{ où } \varphi \text{ déf sur } X(\Omega) \\ \odot \int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) f(x) dx \text{ sr } |cv| \text{ où } \varphi \text{ est } \mathcal{C}^0 \text{ presque partout} \end{cases}$ . **[D]**  $\mathbf{V}(X) = \begin{cases} \mathbb{S} \sum_{x_i \in X(\Omega)} (x_i - \mathbf{E}(X))^2 \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sr } |cv| \\ \odot \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mathbf{E}(X))^2 f(x) dx \text{ src} \end{cases}$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\sigma(X) = \sqrt{\mathbf{V}(X)}$ .

**[T] THK**  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\mathbf{V}(X) = \mathbf{E}(X^2) - (\mathbf{E}(X))^2$ . **[T]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\forall (a, b) \in \mathbf{R}^2$ ,  $\mathbf{E}(aX + b) = a\mathbf{E}(X) + b$  et  $\mathbf{V}(aX + b) = a^2\mathbf{V}(X)$ . **[D] Moment d'ordre**  $r \geq 0$  :  $\forall k \in \mathbf{N}$ ,  $m_r(X) = \mathbf{E}(X^r) = \begin{cases} \mathbb{S} \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i^r \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sr } |cv| \\ \odot \int_{-\infty}^{+\infty} x^r f(x) dx \text{ src} \end{cases}$ , **Moment centré d'ordre**  $r \geq 0$  :  $\forall k \in \mathbf{N}$ ,  $\mu_r(X) = \mathbf{E}((X - \mathbf{E}(X))^r) = \begin{cases} \mathbb{S} \sum_{x_i \in X(\Omega)} (x_i - \mathbf{E}(X))^r \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sr } |cv| \\ \odot \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mathbf{E}(X))^r f(x) dx \text{ src} \end{cases}$ .  $\odot$

$\forall r \in \mathbf{N}^*$ , **Moment factoriel d'ordre**  $r \geq 1$  :  $\mathbf{E}(X(X-1)\dots(X-r+1)) = \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i(x_i-1)\dots(x_i-r+1) \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sr } |cv|$ . **[T]**  $\mathbb{S} \odot \odot$  : Soit  $r \in \mathbf{N}$  alors  $(m_{r+1}(X) < \infty) \Rightarrow (\forall k \in \llbracket 0, r \rrbracket, m_k(X) < \infty)$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $(\mu_{r+1}(X) < \infty) \Rightarrow (\forall k \in \llbracket 0, r \rrbracket, \mu_k(X) < \infty)$ .  $\mathbb{S} \odot \odot$  :  $\forall r \in \mathbf{N}$ ,  $(m_r(X) < \infty) \Leftrightarrow (\mu_r(X) < \infty)$ .

## VECTEURS ALEATOIRES

### Séries doubles

**[T] de Fubini**  $\oplus$  Soit  $u = (u_{i,j})_{(i,j) \in I \times J}$  une famille à deux indices de réels positifs indexée par  $I \times J \subset \mathbf{N}^2$ . Si  $\forall i \in I$ ,  $\sum_j u_{i,j} < \infty$

$+\infty$  puis  $\sum_i \sum_{j \in J} u_{i,j} < +\infty$  alors  $\sum_{(i,j)} u_{i,j} < +\infty$ . On a alors les résultats suivants :  $\forall j \in J, \sum_i u_{i,j} < +\infty$  puis  $\sum_j \sum_{i \in I} u_{i,j} < +\infty$  et  $\sum_{(i,j) \in I \times J} u_{i,j} = \sum_{i \in I} \left( \sum_{j \in J} u_{i,j} \right) = \sum_{j \in J} \left( \sum_{i \in I} u_{i,j} \right)$ .

**T** de comparaison Soit  $I' \subset I$  et  $J' \subset J$  et deux séries  $\sum_{(i,j)} u_{i,j}$  et  $\sum_{(i,j)} v_{i,j}$  telles que  $\forall (i,j) \in I' \times J', 0 \leq v_{i,j} \leq u_{i,j}$ . Alors  $(\sum_{(i,j)} u_{i,j} \text{ cv}) \Rightarrow (\sum_{(i,j)} v_{i,j} \text{ cv})$ . Par *contraposée*  $(\sum_{(i,j)} v_{i,j} \text{ div}) \Rightarrow (\sum_{(i,j)} u_{i,j} \text{ div})$ . **T** de sommation par paquets (admis) Soit  $\sum_{i,j} |u_{i,j}| < +\infty$  où  $(i,j) \in I \times J$ , et  $(A_k)_{k \in K}$  une partition de  $I \times J$ , alors on a :  $\forall k \in K, \sum_{(i,j)} |u_{i,j}| < +\infty$

où  $(i,j) \in A_k$  de somme  $\sum_{(i,j) \in A_k} u_{i,j}$ , et  $\sum_k \left( \sum_{(i,j) \in A_k} |u_{i,j}| \right) < +\infty$ . Enfin on a  $\sum_{k \in K} \left( \sum_{(i,j) \in A_k} u_{i,j} \right) = \sum_{(i,j) \in I \times J} u_{i,j}$ . **Couples discrets** **D** Loi de proba. d'un couple Soit

$C = (X, Y)$ .  $P_C : X(\Omega) \times Y(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par  $\forall (x_i, y_j) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)$ ,  $P_C(x_i, y_j) = \mathbf{P}([X = x_i] \cap [Y = y_j]) = p_{i,j}$ . **T** **D** Lois marginales  $P_X : X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par  $\forall x_i \in X(\Omega)$ ,  $P_X(x_i) = \mathbf{P}([X = x_i])$  et  $P_Y : Y(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par  $\forall y_j \in Y(\Omega)$ ,  $P_Y(y_j) = \mathbf{P}([Y = y_j])$ . **T**  $\forall x_i \in X(\Omega)$ ,  $\mathbf{P}([X = x_i]) = p_{i \bullet} = \sum_{y_j \in Y(\Omega)} p_{i,j}$  et  $\forall y_j \in Y(\Omega)$ ,

$\mathbf{P}([Y = y_j]) = p_{\bullet j} = \sum_{x_i \in X(\Omega)} p_{i,j}$ . **D** Lois conditionnelles  $\mathbf{P}_{[X=x_i]} : Y(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par  $\forall y_j \in Y(\Omega)$ ,  $\mathbf{P}_{[X=x_i]}([Y = y_j]) = \frac{p_{i,j}}{p_{i \bullet}}$  et  $\mathbf{P}_{[Y=y_j]} : X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par

$\forall x_i \in X(\Omega)$ ,  $\mathbf{P}_{[Y=y_j]}([X = x_i]) = \frac{p_{i,j}}{p_{\bullet j}}$ . **T** Caractérisation de la loi d'une fonction d'un couple Notons  $Z = g(X, Y)$ . Caractériser la loi de la variable  $Z$ , c'est donner

$Z(\Omega) = g(X, Y)(\Omega)$  et pour tout  $z$  de  $Z(\Omega) : \mathbf{P}([Z = z]) = \sum_{\left\{ \begin{array}{l} (x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega) \\ g(x,y) = z \end{array} \right\}} \mathbf{P}([X = x] \cap [Y = y])$ . **T**  $\forall I \in \mathcal{P}(Z(\Omega)) : \mathbf{P}([Z \in I]) = \sum_{\left\{ \begin{array}{l} (x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega) \\ g(x,y) \in I \end{array} \right\}} \mathbf{P}([X = x] \cap [Y = y])$ . **T**

**S** Théorème de transfert Soit  $\varphi$  définie sur  $\mathcal{D} \supset X(\Omega) \times Y(\Omega)$ ,  $\mathbf{E}(\varphi(X, Y)) = \sum_{(x_i, y_j) \in (X, Y)(\Omega)} h(x_i, y_j) \mathbf{P}([X = x_i] \cap [Y = y_j])$  sr|cv| de la SDATP. **T** La droite de régression

de  $Y$  en  $X$  notée  $\Delta$  a pour équation  $\hat{Y} = \left( \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\mathbf{V}(X)} \right) (X - \mathbf{E}(X)) + \mathbf{E}(Y)$  et en inversant les rôles symétriques de  $X$  et  $Y$  nous obtenons  $\hat{X} = \left( \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\mathbf{V}(Y)} \right) (Y - \mathbf{E}(Y)) + \mathbf{E}(X)$  qui est

l'équation de la droite de régression de  $X$  en  $Y$  notée  $\Delta'$ . **Vecteurs discrets** **D** Loi d'un vecteur de dim  $n \geq 2$  Soit  $V = (X_1, \dots, X_n)$   $P_V : X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , définie par  $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \prod_{i=1}^n X_k(\Omega)$ ,  $P_V(x_1, \dots, x_n) = \mathbf{P} \left( \bigcap_{i=1}^n [X_i = x_i] \right)$ . **D** Lois marginales  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $P_{X_k} : X_k(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ , déf. par  $\forall x_k \in X_k(\Omega)$ ,  $P_{X_k}(x_k) =$

$\mathbf{P}([X_k = x_k])$ . **T**  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $\forall x_k \in X_k(\Omega)$ ,  $\mathbf{P}([X_k = x_k]) = \sum_{(x_1, \dots, x_{k-1}, x_{k+1}, \dots, x_n) \in \prod_{m \in \llbracket 1, n \rrbracket - \{k\}} X_m(\Omega)} \mathbf{P} \left( \bigcap_{j=1}^n [X_j = x_j] \right)$ . **T** Théorème de transfert Soit  $V = (X_1, \dots, X_n)$

alors  $\mathbf{E}(\varphi(X_1, \dots, X_n)) = \sum_{(x_1, \dots, x_n) \in X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega)} \varphi(x_1, \dots, x_n) \mathbf{P}([X_1 = x_1] \cap \dots \cap [X_n = x_n])$  sr|cv|. **T** Caractérisation de la loi d'une fonction d'un vecteur Soit

$V = (X_1, \dots, X_n)$  et  $\varphi$  une fonction définie sur une partie de  $\mathbf{R}^n$  contenant  $\prod_{k=1}^n X_k(\Omega)$ , alors la loi de  $Z = \varphi(V)$  est caractérisée par la donnée de  $Z(\Omega) \subset \text{Im } \varphi$  et par celles

de  $\forall z \in Z(\Omega)$ ,  $\mathbf{P}([Z = z]) = \sum_{\left\{ \begin{array}{l} (x_1, \dots, x_n) \in X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega) \\ \varphi(x_1, \dots, x_n) = z \end{array} \right\}} \mathbf{P}([X_1 = x_1] \cap \dots \cap [X_n = x_n])$ . **Covariance** **D** **S** Soit  $X, Y \in \mathcal{L}^2$ ,  $\text{Cov}(X, Y) = \mathbf{E}((X - \mathbf{E}(X))(Y - \mathbf{E}(Y)))$ . **P**

**S** : Soit  $X, Y \in \mathcal{L}^2$ ,  $\text{Cov}(X, Y) = \mathbf{E}(XY) - \mathbf{E}(X)\mathbf{E}(Y)$ ,  $\text{Cov}(X, X) = \mathbf{V}(X)$ ,  $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$ ,  $\forall (a, b, c, d) \in \mathbf{R}^4$ ,  $\text{Cov}(aX + b, cY + d) = ac \text{Cov}(X, Y)$ ,  $\forall k, \forall l, X_k$  et  $Y_l \in \mathcal{L}_d^2$ ,  $\lambda_k$  et  $\mu_l \in \mathbf{R}$ ,  $\text{Cov} \left( \sum_{i=1}^n \lambda_i X_i, \sum_{j=1}^m \mu_j Y_j \right) = \sum_{(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket \times \llbracket 1, m \rrbracket} \lambda_i \mu_j \text{Cov}(X_i, Y_j)$ . **T** **S** :  $\forall k, X_k \in \mathcal{L}^2$ ,  $\forall i, a_i \in \mathbf{R}$ ,  $\mathbf{V} \left( \sum_{i=1}^n a_i X_i \right) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \mathbf{V}(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_i a_j \text{Cov}(X_i, X_j)$ .

**D**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Soit  $X, Y \in \mathcal{L}^2 \not\vdash \delta^1 : \rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\mathbf{V}(X)\mathbf{V}(Y)}}$ . **P**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Soit  $X, Y \in \mathcal{L}^2 \not\vdash \delta : |\rho(X, Y)| \leq 1$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(|\rho(X, Y)| = 1) \Leftrightarrow (Y = aX + b \text{ ps})$ . **D** **Matrice de**

**cov-var**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Les  $X_k \in \mathcal{L}_d^2$ ,  $S = (\text{Cov}(X_i, X_j))_{(i,j) \in [1,n]^2} \in \mathcal{S}_n(\mathbf{R})$ . **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\mathbf{V}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) = {}^t (a_1 \ \dots \ a_n) S \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$ . **Indépendance** **D**  $\textcircled{S}$  :  $X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n \in$

$\mathcal{L}^1$  lorsque  $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \prod_{i=1}^n X_i(\Omega)$ ,  $\mathbf{P}\left(\bigcap_{i=1}^n [X_i = x_i]\right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{P}([X_i = x_i])$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n$  lorsque  $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathbf{R}^n$ ,  $\mathbf{P}\left(\bigcap_{i=1}^n [X_i \leq x_i]\right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{P}([X_i \leq x_i])$ . **T**

$\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow \forall (\varphi, \psi)$ ,  $\varphi(X) \perp\!\!\!\perp \psi(Y)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n) \Rightarrow \left(\mathbf{E}\left(\prod_{i=1}^n X_i\right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{E}(X_i)\right)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow (\text{Cov}(X, Y) = 0)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\text{Cov}(X, Y) = \mathbf{0} \Rightarrow ?$

$\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow (\rho(X, Y) = 0)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\rho(X, Y) = \mathbf{0} \Rightarrow ?$   $\textcircled{S}$  :  $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow \left(\begin{matrix} \mathbf{E}(X | [Y = y_j]) = \mathbf{E}(X) \\ \mathbf{E}(Y | [X = x_i]) = \mathbf{E}(Y) \end{matrix}\right)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n) \Rightarrow \left(\mathbf{V}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \mathbf{V}(X_i)\right)$ .

$\textcircled{S}\textcircled{C}$  : **Lemme des coalitions**  $(X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_{n+m}) \Rightarrow (\forall (\varphi, \psi)$ ,  $\varphi(X_1, \dots, X_n) \perp\!\!\!\perp \psi(X_{n+1}, \dots, X_{n+m}))$  (on peut "bordéliser" comme on veut). **T** **de convolution**  $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow \left(f_{X+Y}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(t) f_Y(x-t) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x-t) f_Y(t) dt\right)$ ,  $f_{X+Y}$  est  $\mathcal{C}^0$  presque partout.

### INEGALITES PROBABILISTES

**T** **Markov**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Soit  $X \in \mathcal{L}^1$  à valeurs positives, alors  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\mathbf{P}([X \geq \varepsilon]) \leq \frac{\mathbf{E}(X)}{\varepsilon}$ . Ce qui se généralise pour  $X \in \mathcal{L}^r$  en  $\forall r > 0$ ,  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\mathbf{P}([|X| \geq \varepsilon]) \leq \frac{\mathbf{E}(|X|^r)}{\varepsilon^r}$ . **T** **I.B.T.**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Soit  $X \in \mathcal{L}^2$  admettant variance non nulle, alors  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\mathbf{P}([|X - \mathbf{E}(X)| \geq \varepsilon]) \leq \frac{\mathbf{V}(X)}{\varepsilon^2}$ .

### CONVERGENCES

#### Convergence en probabilité

**D**  $(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X$  lorsque  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([|X_n - X| \geq \varepsilon]) = 0$  ou  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([|X_n - X| < \varepsilon]) = 1$ . **P**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :

$\left((X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X\right) \Leftrightarrow \left((X_n - X)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0\right)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X \not\Rightarrow \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{E}(X_n) = \mathbf{E}(X)$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{V}(X_n - X) = 0$ . **T**  $\left(\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{E}(X_n) = a \in \mathbf{R} \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{V}(X_n) = 0\right) \Rightarrow$

$\left((X_n)_{n \in \mathbf{N}^*} \xrightarrow{\mathbf{P}} a\right)$ . **P** (pas vraiment au pgme mais ...)  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\left((|X_n|)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0\right) \Leftrightarrow \left((X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0\right)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\left((X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X \text{ et } (X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} Y\right) \Rightarrow (X = Y \text{ ps})$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Si

$(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X$  et si  $f \in \mathcal{C}^0(\mathbf{R})$  alors  $(f(X_n))_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} f(X)$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Si  $(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X$  et  $(Y_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} Y$  alors  $\forall (a, b) \in \mathbf{R}^2$ ,  $(aX_n + bY_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} aX + bY$ ;  $(X_n Y_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} XY$  ;  $\left(\frac{X_n}{Y_n}\right)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} \frac{X}{Y}$  avec  $\mathbf{P}([Y = 0]) = 0$ . **T** **Loi faible des grands nbs**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(X_k)_{k \in \mathbf{N}^*}$  2 à 2 indtes et de même loi d'esp. commune  $m$  et de variance commune  $\sigma^2$ .

Soit  $\overline{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$  alors  $(\overline{X}_n)_{n \in \mathbf{N}^*} \xrightarrow{\mathbf{P}} m$ .  $\textcircled{S}$  : Si  $\forall k$ ,  $X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$  :  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\mathbf{P}([|F_n - p| \geq \varepsilon]) \leq \frac{p(1-p)}{n\varepsilon^2} \leq \frac{1}{4n\varepsilon^2}$  en notant  $F_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ . **Convergence en loi** **D**

$(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X$  lorsque  $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{X_n}(x) = F_X(x)$  en tout point où  $F_X$  est  $\mathcal{C}^0$ . **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([a < X_n \leq b]) = \mathbf{P}([a < X \leq b])$ . **T**  $\textcircled{S}$  :  $\left((X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X\right) \Leftrightarrow (\forall n \in \mathbf{N}$ ,

$X_n(\Omega) \subset X(\Omega)$  et  $\forall k \in \mathbf{N}$ ,  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([X_n = x_k]) = \mathbf{P}([X = x_k])$ ). **T** **TCL**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Soit  $(X_n)_{n \in \mathbf{N}^*}$  iid alors  $(S_n^*)_{n \in \mathbf{N}^*} \xrightarrow{\mathcal{L}} N$  où  $N \hookrightarrow N(0, 1)$  où  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ , et  $S_n^* = \frac{S_n - \mathbf{E}(S_n)}{\sigma(S_n)}$ .

Alors  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([S_n \leq x]) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt$ . Le TCL existe aussi en version moyenne. **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\forall a \in \mathbf{R}$ ,  $\left((X_n) \xrightarrow{\mathcal{L}} a\right) \Rightarrow \left((X_n) \xrightarrow{\mathbf{P}} a\right)$ . **Approximations** **T** (**hyper**

**par bin**)  $\forall k \in \mathbf{N}$ ,  $X_k \hookrightarrow \mathcal{H}(N_k, n, p)$  où  $n \in \mathbf{N}$  et  $p \in ]0, 1[$  fixés. Supposons que  $\forall k \in \mathbf{N}$ ,  $pN_k$  et  $N_k(1-p) \in \mathbf{N}$  et  $\lim_{k \rightarrow +\infty} N_k = +\infty$  alors  $(X_k)_{k \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X$  où  $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$

(condition :  $N \geq 10n$ ). **T** (**bin. par Pois.**)  $\forall n \in \mathbf{N}$ ,  $X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p_n)$  avec  $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = \lambda$ ,  $\lambda > 0$ , alors  $(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X$  où  $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$  (conditions :  $n \geq 30$ ,  $p \leq 0, 1$ ). **T** (**bin.**

**par norm.**)  $\forall n \in \mathbf{N}^*$ ,  $X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ , ainsi  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ . Alors  $(S_n^*)_{n \in \mathbf{N}^*} \xrightarrow{\mathcal{L}} N$  où  $N \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$  avec  $\forall n \in \mathbf{N}^*$ ,  $S_n^* = \frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}}$  (conditions :  $n \geq 30$ ,  $np \geq 5$  et  $nq \geq 5$ ).

<sup>1</sup>Cela veut dire de variances non nulles.

**T** (Pois. par norm.)  $\forall n \in \mathbf{N}, X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p_n)$  avec  $\lim_{n \rightarrow +\infty} np_n = \lambda, \lambda > 0$ , alors  $(X_n)_{n \in \mathbf{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X$  où  $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$  (condition :  $\lambda \geq 15$ ).

### ESTIMATIONS

#### Estimation ponctuelle

**D** Soit  $(X_1, X_2, \dots, X_n)$  un  $n$ -éch d'une var  $X$  iid, on appelle **statistique** ou **estimateur** toute suite de variables  $(T_n)_n$  où  $\forall n, T_n = \varphi_n(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , fonction de  $X_1, X_2, \dots, X_n$ . C'est une var. **Moyenne empirique** **D**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\overline{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$  où le  $n$ -éch est tq  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \mathbf{E}(X_k) = \mu$  inconnue. **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\mathbf{E}(\overline{X}_n) = \mu$  et  $\mathbf{V}(\overline{X}_n) = \frac{\sigma^2}{n}$ . **T**  $\textcircled{C}$  :  $(\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, X_k \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)) \Rightarrow (\overline{X}_n \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \frac{\sigma^2}{n}))$ .  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, X_k \not\hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$  voire de loi commune ??

$\Rightarrow \overline{X}_n \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$  par le TCL pour  $n$  grand. **Fréquence empirique** **D**  $\textcircled{S}$  :  $F_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$  où le  $n$ -éch est tq  $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$  où  $p$  est inconnu. **T**  $\mathbf{E}(F_n) = p$  et  $\mathbf{V}(F_n) = \frac{pq}{n}$ . **T**  $\textcircled{S}$  :  $\overline{X}_n \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(p, \frac{pq}{n})$  par le TCL pour  $n$  grand,  $np > 5$  et  $nq > 5$ . **Variance empirique** **D**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \overline{X}_n)^2$  où le  $n$ -éch est tq  $\forall k, \mathbf{E}(X_k) = m$  connue et  $\mathbf{V}(X_k) = \sigma^2$  inconnue. **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2 - (\overline{X}_n)^2$ . **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $\mathbf{E}(S_n^2) = (\frac{n-1}{n}) \sigma^2$ . **D**  $(T_n)_n$  est **convergent** ou **consistant** pour  $\theta$  lorsque  $(T_n)_n \xrightarrow{\mathbf{P}} \theta$ . **D**

**Biais d'un estimateur par rapport à  $g(\theta)$**  :  $b_{T_n}(\theta) = \mathbf{E}_\theta(T_n - g(\theta))$ . Si  $b_{T_n}(\theta) = 0$ , on dit que l'estimateur est sans biais. Si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} b_{T_n}(\theta) = 0$ , on dit que l'estimateur est asymptotiquement sans biais. **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  : Si  $b_{T_n}(\theta) = 0$  soit si  $\lim_{n \rightarrow +\infty} b_{T_n}(\theta) = 0$  et  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{V}_\theta(T_n) = 0$  alors  $(T_n)$  est convergent. **T** **Estimateurs de paramètres usuelles sans biais et cv** :  $(\overline{X}_n) \xrightarrow{\mathbf{P}} \mu, (F_n) \xrightarrow{\mathbf{P}} p, (\frac{n}{n-1} S_n^2) \xrightarrow{\mathbf{P}} \sigma^2$ . **D** On appelle **risque quadratique** de  $T_n$  :  $r_{T_n}(\theta) = \mathbf{E}_\theta((T_n - g(\theta))^2)$ . **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $r_{T_n}(\theta) = \mathbf{V}_\theta(T_n) + b_{T_n}^2(\theta)^2$ .

**T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $(\lim_{n \rightarrow +\infty} r_{T_n}(\theta) = 0) \Rightarrow ((T_n)_n \xrightarrow{\mathbf{P}} g(\theta))$ . **Estimation par IC** **D** L'intervalle aléatoire  $[U_n, V_n]$  est un **intervalle de confiance** de  $g(\theta)$  au niveau  $1 - \alpha$  si  $\mathbf{P}([U_n \leq g(\theta) \leq V_n]) \geq 1 - \alpha$  ( $\alpha$  est appelé le **risque**).

**T**  $IC_\alpha(p) = \left[ F_n - u_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{F_n(1-F_n)}{n}} ; F_n + u_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{F_n(1-F_n)}{n}} \right]$  et  $IC_\alpha(p) \subset \left[ F_n - \frac{u_{1-\alpha/2}}{2\sqrt{n}} ; F_n + \frac{u_{1-\alpha/2}}{2\sqrt{n}} \right]$  (condition  $\min(nu_n, nv_n, n(1-u_n), n(1-v_n)) \geq 5$ ). **T**  $\textcircled{S}\textcircled{C}$  :  $IC_\alpha(\mu) = \left[ \overline{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \overline{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$  (condition  $n \geq 30$ ). Si  $\sigma$  est inconnu, l'estimer par la réalisation de  $\sqrt{\frac{n}{n-1}} S_n$  noté  $s$  ce qui donne :  $IC_\alpha(\mu) = \left[ \overline{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} ; \overline{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$ .

**D** Définition

**T** Théorème

**P** Propriété (s)

src : sous réserve de convergence.

sr|cv| : sous réserve de convergence absolue.

$A \perp\!\!\!\perp B$  :  $A$  et  $B$  indépendants.

$X \perp\!\!\!\perp Y$  :  $X$  et  $Y$  indépendantes.

$X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n$  :  $X_1, \dots, X_n$  mutuellement indépendantes.

$\forall k \geq 1, \mathcal{L}^k$  (respectivement  $\mathcal{L}_d^k$ ) espace vectoriel des variables (discrètes) admettant un moments d'ordre  $k$ .

$P_X$  loi de  $X$ .

