

Kit de Survie
Probabilité et Statistique
Prépa ECS



Avant Propos

Chers élèves,

L'équipe pédagogique d'eDukaty, l'organisme de soutien scolaire pour classes préparatoires, est heureux de publier ce «Kit de survie» en Probabilités, destiné aux élèves en classe préparatoire voie ECS. Il contient les principaux résultats du cours de Probabilité et Statistique, sans leur démonstration. Les élèves des voies ECE pourront également s'y référer, bien que de nombreux résultats de ce formulaire ne sont pas dans leur programme. Il intéressera également les étudiants des classes préparatoires scientifiques.

Ce formulaire ne saurait bien sûr se substituer à un cours exhaustif, dont l'étude est primordiale pour la réussite aux concours. Néanmoins, il peut être un outil de travail précieux dans le cadre des révisions, et permet au lecteur d'avoir une vision synthétique du programme. Si vous avez des remarques ou des critiques sur ce livret, n'hésitez pas à nous envoyer un email à l'adresse suivante : contact@edukaty.com.

Bonne chance à vous tous !

L'équipe pédagogique d'eDukaty



Préparez-vous à réussir

Table des matières

Avant Propos	3
Formules combinatoires	6
Dénombrement	8
Espaces probabilisés	9
Variables Aléatoires Réelles	11
Vecteur aléatoires	13
Séries doubles	13
Couples discrets	13
Vecteurs discrets	14
Covariance	15
Indépendance	16
Inégalités probabilistes	17
Convergences	18
Convergence en probabilité	18
Convergence en loi	19
Approximations	19
Estimations	20
Estimation ponctuelle	20
Estimateurs de paramètres usuels sans biais et convergents	20
Moyenne empirique	20
Fréquence empirique	20
Variance empirique	21
Estimation par intervalle de confiance de $g(\theta)$ au risque α ($IC_\alpha(\theta)$)	21
Lois	22
Loi de Bernoulli	22
Loi binomiale	22
Loi de Dirac	23
Loi exponentielle	23
Loi grand gamma	24
Loi petit gamma	24
Loi géométrique	25
Loi hypergéométrique	25
Loi normale centrée et réduite ou de Laplace-Gauss	26
Loi normale quelconque ou de Laplace-Gauss	27
Loi de poisson	27
Loi uniforme continue	28
Loi uniforme discrète	28
Légendes et abréviations	29



FORMULES COMBINATOIRES

□ Soit n un entier naturel,

$$\blacktriangleright \sum_{k=0}^n k = \frac{n(n+1)}{2}.$$

$$\blacktriangleright \sum_{k=0}^n k^2 = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}.$$

$$\blacktriangleright \sum_{k=0}^n k^3 = \left(\frac{n(n+1)}{2}\right)^2.$$

◇

$$\blacktriangleright \binom{n}{p} = \frac{n!}{p!(n-p)!} \text{ avec } 0 \leq p \leq n.$$

▶ On pose $\binom{n}{p} = 0$ lorsque $p > n$.

■

$$\blacktriangleright \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, p \leq n, \binom{n}{p} = \binom{n}{n-p} \text{ (symétrie)}.$$

$$\blacktriangleright \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, 1 \leq p \leq n, \binom{n}{p} = \frac{n}{p} \binom{n-1}{p-1}.$$

$$\blacktriangleright \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, 1 \leq p \leq n, \binom{n}{p} = \binom{n-1}{p-1} + \binom{n-1}{p} \text{ (triangle de Pascal)}.$$

$$\blacktriangleright \forall (p, d) \in \mathbb{N}^2, p \leq d, \sum_{n=p}^d \binom{n}{p} = \binom{d+1}{p+1} \text{ (triangle de Pascal généralisée)}.$$

□ **Formule du binôme de Newton** : $\forall (a, b) \in \mathbb{C}^2, (a+b)^n = \sum_{p=0}^n \binom{n}{p} a^p b^{n-p}$.

■

$$\blacktriangleright \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, p \leq n, \sum_{p=0}^n \binom{n}{p} = 2^n.$$

$$\blacktriangleright \forall n \in \mathbb{N}^*, \sum_{p=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2p} = 2^{n-1} = \sum_{p=0}^{\lfloor (n-1)/2 \rfloor} \binom{n}{2p+1}.$$

$$\blacktriangleright \forall n \in \mathbb{N}^*, \sum_{k=1}^n k \binom{n}{k} = n2^{n-1}.$$

□ **Formule multinomiale** (hors programme) $\forall (a_1, \dots, a_p) \in \mathbb{R}^p,$

$$\sum_{\left\{ \begin{array}{l} (n_1, \dots, n_p) \in [0, n]^p \\ n_1 + \dots + n_p = n \end{array} \right.} \underbrace{\frac{n!}{n_1! \times n_2! \times \dots \times n_p!}}_{\text{coeff. multinomial}} a_1^{n_1} \times \dots \times a_p^{n_p} = (a_1 + \dots + a_p)^n \text{ où } n \in \mathbb{N}.$$

$$\square \forall (n_1, n_2, n) \in \mathbb{N}^3, n \leq n_1 + n_2, \sum_{k=0}^n \binom{n_1}{k} \binom{n_2}{n-k} = \binom{n_1 + n_2}{n}.$$

$$\blacksquare \forall n \in \mathbb{N}, \sum_{k=0}^n \binom{n}{k}^2 = \binom{2n}{n}.$$

$$\square \text{ (hors programme) } \forall (N_1, \dots, N_k) \in \mathbb{N}^p,$$

$$\sum_{\substack{(n_1, \dots, n_k) \in [0, n]^k \\ n_1 + \dots + n_k = n}} \binom{N_1}{n_1} \binom{N_2}{n_2} \times \dots \times \binom{N_k}{n_k} = \binom{N_1 + \dots + N_k}{n}.$$

$$\square \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, p \leq n, \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_p \leq n} 1 = \binom{n}{p}.$$

◇

$$\blacktriangleright \forall (n, p) \in \mathbb{N}^2, p \leq n, \forall (a_p, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^p, \prod_{k=p}^n a_k = a_p \times \dots \times a_n.$$

■ Soit n un entier naturel,

$$\blacktriangleright \prod_{k=0}^n k = n!$$

$$\blacktriangleright \prod_{k=0}^n (2k) = 2^n n!$$

$$\blacktriangleright \prod_{k=0}^n (2k+1) = \frac{(2n+1)!}{2^n n!}$$

DÉNOMBREMENT

□

► Soit A et B deux ensembles tels que A est fini et $B \subset A$, alors $|B| \leq |A|$ et $|A - B| = |A| - |B|$.

► $(|A| = |B|) \Leftrightarrow (A = B)$.

► $|A \cup B| = |A| + |B|$, $\left| \bigcup_{k=1}^n A_k \right| = \sum_{k=1}^n |A_k|$.

► $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $\left| \prod_{k=1}^n A_k \right| = \prod_{k=1}^n |A_k|$.

□ **Poincaré** : $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $\left| \bigcup_{k=1}^n A_k \right| = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n} |A_{i_1} \cap \dots \cap A_{i_k}|$.

◇ **Partition d'un ensemble** : On dit que la famille d'événements $(A_i)_{i \in I}$ est une *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 $\bigcup_{i \in I} A_i = E$.

Remarque : c'est la même définition pour un SCE avec $E = \Omega$.

□ **Lemme des berger** : Soit E et F deux ensembles 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 $|E| = p|F|$.

□ **Nombre d'applications de E vers F** : $|\mathcal{A}(E, F)| = |F|^{|E|}$.

□ **Nombre d'injections de E_p vers F_n avec $p \leq n$** : A_n^p .

□ **Nombre de permutations de E_n avec $n \in \mathbb{N}^*$** : $A_n^n = n!$

□ **Nombre p -listes de E_n** : n^p .

□ **Nombre de combinaisons de p éléments de E_n , avec $1 \leq p \leq n$** : $\binom{n}{p} = \frac{A_n^p}{p!}$.

□ **Nombre de parties d'un ensemble E** : $|\mathcal{P}(E)| = 2^{|E|}$.

□ **Nombre de suites** :

► $|\{(x_1, x_2, \dots, x_p) \in (\mathbb{N}^*)^p \mid 1 \leq x_1 < x_2 < \dots < x_p \leq n\}| = \binom{n}{p}$.

ESPACES PROBABILISÉS

◇ **Tribu** : Tout ensemble de parties d'un ensemble Ω , contenant Ω , stable par réunion au plus dénombrable et par passage au complémentaire, s'appelle une **tribu** ou σ -algèbre sur Ω , souvent noté \mathcal{A} . Autrement

dit : $\Omega \in \mathcal{A}$, $\forall A \in \mathcal{A}$, $\bar{A} \in \mathcal{A}$, pour toute suite $(A_n)_{n \geq n_0}$ d'événements de \mathcal{A} , $\bigcup_{n=n_0}^{+\infty} A_n \in \mathcal{A}$.

■ $\emptyset \in \mathcal{A}$, \mathcal{A} est stable pour \cap , $-$.

□

► $\sigma(A) = \{\emptyset, A, \bar{A}, \Omega\}$.

► Soit $(A_k)_{k \in K}$ un SCE alors $\sigma((A_k)_{k \in K}) = \left\{ \bigcup_{l \in L} A_l \mid L \in \mathcal{P}(K) \right\}$.

► Si Ω au plus dénombrable $\mathcal{A} = \mathcal{P}(\Omega)$.

□ **Tribu de Borel** : $\mathcal{B}(\mathbb{R}) = \sigma(\{-\infty, x[, x \in \mathbb{R}\}) = \sigma(\{x, +\infty[, x \in \mathbb{R}\}) = \dots$

◇ **Axiomatique d'une probabilité** : Soit (Ω, \mathcal{A}) un espace probabilisable, on appelle *probabilité* sur (Ω, \mathcal{A}) toute application $\mathbf{P} : \mathcal{A} \rightarrow [0, 1]$ vérifiant :

$\mathbf{P}(\Omega) = 1$, $\forall (A_k)_{k \in K}$, deux à deux disjoints $\sum_k \mathbf{P}(A_k) < \infty$ et

$\mathbf{P}\left(\bigcup_{k \in K} A_k\right) = \sum_{k \in K} \mathbf{P}(A_k)$ (σ -additivité de \mathbf{P}).

◇ On appelle **espace probabilisé** tout triplet $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$.

□ Soit A et B deux évt de $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$:

► $\mathbf{P}(\emptyset) = 0$.

► $\mathbf{P}(A \cup B) = \mathbf{P}(A) + \mathbf{P}(B)$.

► $\mathbf{P}(\bar{A}) = 1 - \mathbf{P}(A)$.

► $\mathbf{P}(A - B) = \mathbf{P}(A) - \mathbf{P}(A \cap B)$.

► $(B \subset A) \Rightarrow (\mathbf{P}(A - B) = \mathbf{P}(A) - \mathbf{P}(B))$.

► $(B \subset A) \Rightarrow (\mathbf{P}(B) \leq \mathbf{P}(A))$ propriété de croissance de \mathbf{P} .

► $\mathbf{P}(A \cup B) = \mathbf{P}(A) + \mathbf{P}(B) - \mathbf{P}(A \cap B)$.

► $\mathbf{P}\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right) = \sum_{k=1}^n \mathbf{P}(A_k)$.

□ **Limite monotone** :

► $((A_n)_{n \geq 0} \nearrow) \Rightarrow \left(\mathbf{P}\left(\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(A_n) \right)$.

► $((A_n)_{n \geq 0} \searrow) \Rightarrow \left(\mathbf{P}\left(\bigcap_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(A_n) \right)$.

□ Soit $(A_n)_{n \geq 0}$ une suite quelconque d'événements :

$\mathbf{P}\left(\bigcup_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}\left(\bigcup_{k=0}^n A_k\right)$ et $\mathbf{P}\left(\bigcap_{n=0}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}\left(\bigcap_{k=0}^n A_k\right)$.

□ **Inégalité de Boole ou sous-additivité** (hors programme)

$\mathbf{P}\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right) \leq \sum_{k=1}^n \mathbf{P}(A_k)$ et $\mathbf{P}\left(\bigcup_{n=0}^{+\infty} A_n\right) \leq \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbf{P}(A_n)$ (où $\sum_n \mathbf{P}(A_n) < \infty$ ou diverge).

□ **Relation de Laplace** (cas d'équiprobabilité) $\forall A \in \mathcal{A}$, $\mathbf{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$.

◇ **Indépendance d'événements** :

► 2 événements sont indépendants si et seulement si : $\mathbf{P}(A \cap B) = \mathbf{P}(A)\mathbf{P}(B)$.

► n événements sont 2 à 2 indépendants si et seulement si :

$\forall (i, j) \in [1, n]^2, (i \neq j) \Rightarrow (\mathbf{P}(A_i \cap A_j) = \mathbf{P}(A_i)\mathbf{P}(A_j))$.

► n événements sont mutuellement indépendants si et seulement si :

$$\forall I \in \mathcal{P}([1, n]), I \neq \emptyset, \mathbf{P}\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} \mathbf{P}(A_i).$$

► **Suites d'événements** : on se ramène au cas fini pour toutes sous-suites finies

■ Les assertions suivantes sont équivalentes :

► $A \perp\!\!\!\perp B$,

► $A \perp\!\!\!\perp \bar{B}$,

► $\bar{A} \perp\!\!\!\perp B$,

► $\bar{A} \perp\!\!\!\perp \bar{B}$.

■ Soit $(A_n)_n$ une suite d'événements indépendants alors $(B_n)_n$ où pour tout entier n , $B_n = A_n$ ou \bar{A}_n reste une suite d'événements indépendants.

◇ **Probabilité conditionnelle** : $\forall A \in \mathcal{A} \mid \mathbf{P}(A) \neq 0, \mathbf{P}_A(B) = \frac{\mathbf{P}(A \cap B)}{\mathbf{P}(A)}$.

■ Toutes les propriétés vues sur les probas inconditionnelles sont encore valable.

□ On dit que deux événements A et B où $\mathbf{P}(A) \neq 0$ et $\mathbf{P}(B) \neq 0$, sont indépendants si l'une des conditions équivalentes est vérifiée :

► $\mathbf{P}(A \cap B) = \mathbf{P}(A)\mathbf{P}(B)$.

► $\mathbf{P}_A(B) = \mathbf{P}(B)$.

► $\mathbf{P}_B(A) = \mathbf{P}(A)$.

□ **Formule des probabilités composées** : Soit A_1, \dots, A_n , n événements tels que pour tout $n \geq 2$, $\mathbf{P}(A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}) \neq 0$, alors :

$$\mathbf{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n) = \mathbf{P}(A_1)\mathbf{P}_{A_1}(A_2)\mathbf{P}_{A_1 \cap A_2}(A_3) \cdots \mathbf{P}_{A_1 \cap \dots \cap A_{n-1}}(A_n).$$

□ **Formule des probabilités totales** : Soit $(A_k)_{k \in K}$ un SCE tel que $\forall k \in K, \mathbf{P}(A_k) \neq 0$, alors $\forall B \in \mathcal{A}, \sum_k \mathbf{P}_{A_k}(B)\mathbf{P}(A_k) < \infty$ et $\mathbf{P}(B) = \sum_{k \in K} \mathbf{P}_{A_k}(B)\mathbf{P}(A_k)$.

□ **Bayes** : Soit $(A_k)_{k \in K}$ un SCE tel que $\forall k \in K, \mathbf{P}(A_k) \neq 0$, alors

$$\forall B \in \mathcal{A} \mid \mathbf{P}(B) \neq 0 : \forall i \in K, \mathbf{P}_B(A_i) = \frac{\mathbf{P}_{A_i}(B)\mathbf{P}(A_i)}{\sum_{k \in K} \mathbf{P}_{A_k}(B)\mathbf{P}(A_k)}.$$

VARIABLES ALÉATOIRES RÉELLES

◇ $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \mid \forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}), X^{-1}(B) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in B\} \in \mathcal{A}$.

◇ X v.a.r.d. si $X(\Omega)$ est au plus dénombrable.

◇ X v.a.r.a.d. si $X(\Omega)$ est ∞ et indénombrable.

◇ $X = Y$ lorsque $\forall \omega \in \Omega, X(\omega) = Y(\omega)$.

◇ $X = Y$ p.s. lorsque $\mathbf{P}([X = Y]) = 1$.

◇ $\mathcal{A}_X = \sigma([X = x]_{x \in X(\Omega)}) = \left\{ \bigcup_{x \in A} [X = x] \mid A \subset X(\Omega) \right\}$.

◇ **Loi de probabilité** $P_X : X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, définie par

$\forall x \in X(\Omega), P_X(x) = \mathbf{P}([X = x])$.

□ **Caractérisation d'une loi**

▶ On donne les probabilités ponctuelles ou bien la fonction de répartition.

▶ On donne une densité de X ou la fonction de répartition.

□ $(X = Y) \Rightarrow (P_X = P_Y)$.

□ $(P_X = P_Y) \Rightarrow (\forall k \geq 0, \mathbf{E}(X^k) = \mathbf{E}(Y^k))$.

□ **Caractérisation d'une densité** (caractérisation) (f densité) $\Leftrightarrow (f \geq 0$ sur $\mathbb{R}, \mathcal{C}^0$ presque partout,

$\int_{-\infty}^{+\infty} f$ converge et vaut 1).

◇ **Fonction de répartition** F

▶ $\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \sum_{\substack{x_i \in X(\Omega) \\ x_i \leq x}} \mathbf{P}([X = x_i])$.

▶ $\forall x \in \mathbb{R}, F(x) = \int_{-\infty}^x f(u) du$.

□ $F' = f$ là où F est dérivable i.e. là où f est continue.

■

▶ Dans le cas général $\lim_{-\infty} F = 0, \lim_{+\infty} F = 1, F \mathcal{C}^0$ à droite en tout point de \mathbb{R}, F non décroissante.

▶ On ajoute $F : \mathcal{C}^0$ sur \mathbb{R} et \mathcal{C}^1 sur $\mathbb{R} - I$ (I ensemble fini éventuellement vide)

■

▶ $\forall a \in \mathbb{R}, \mathbf{P}([X = a]) = F_X(a) - F_X(a^-)$.

▶ $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, a \leq b, \mathbf{P}([a \leq X \leq b]) = F_X(b) - F_X(a^-)$.

▶ $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, a \leq b, \mathbf{P}([a < X \leq b]) = F_X(b) - F_X(a)$.

▶ $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, a \leq b, \mathbf{P}([a \leq X < b]) = F_X(b^-) - F_X(a^-)$.

▶ $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, a \leq b, \mathbf{P}([a < X < b]) = F_X(b^-) - F_X(a)$.

□ $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, a \leq b, \mathbf{P}([a \leq X \leq b]) = \mathbf{P}([a < X \leq b]) = \mathbf{P}([a \leq X < b]) =$

$\mathbf{P}([a < X < b]) = \int_a^b f_X(u) du$.

□ $\forall B \subset X(\Omega), \mathbf{P}(B) = \begin{cases} \sum_{x_i \in X(\Omega)} \mathbf{P}([X = x_i]) \\ \int_{x \in B} f(x) dx. \end{cases}$

◇ $\mathbf{E}(X) = \begin{cases} \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sous réserve de convergence absolue} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx \text{ sous réserve de convergence.} \end{cases}$

□

▶ $\forall X \in \mathcal{L}^1, (X \geq 0) \Rightarrow (\mathbf{E}(X) \geq 0)$.

▶ $\forall (X, Y) \in (\mathcal{L}^1)^2, (X \leq Y) \Rightarrow (\mathbf{E}(X) \leq \mathbf{E}(Y))$.

- ▶ $\forall (X, Y) \in (\mathcal{L}^1)^2, (X = Y) \Rightarrow (\mathbf{E}(X) = \mathbf{E}(Y)).$
- ▶ $(\forall Y \in \mathcal{L}^1 \text{ et } X \text{ tel que } |X| \leq Y) \Rightarrow (X \in \mathcal{L}^1 \text{ et } \mathbf{E}(|X|) \leq \mathbf{E}(|Y|)).$
- ▶ $\forall X \in \mathcal{L}^1, |\mathbf{E}(X)| \leq \mathbf{E}(|X|).$

◇ **Espérance conditionnelle** $\forall A \in \mathcal{A} \mid \mathbf{P}(A) \neq 0 :$

$\mathbf{E}(X|A) = \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i \mathbf{P}_A([X = x_i])$ sous réserve de convergence absolue.

□ **Formule de l'espérance totale** Soit $(A_i)_{i \in I}$ un SCE tel que

$\forall i \in I, \mathbf{P}(A_i) \neq 0, \mathbf{E}(X) = \sum_{i \in I} \mathbf{E}(X|A_i) \mathbf{P}(A_i)$ sous réserve de convergence absolue.

□ **Transfert**

$$\mathbf{E}(\varphi(X)) = \begin{cases} \sum_{x_i \in X(\Omega)} \varphi(x_i) \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sous réserve de convergence absolue où } \varphi \text{ déf sur } X(\Omega) \\ \int_{-\infty}^{\infty} \varphi(x) f(x) dx \text{ sous réserve de convergence absolue où } \varphi \text{ est } \mathcal{C}^0 \text{ presque partout.} \end{cases}$$

◇

$$\mathbf{V}(X) = \begin{cases} \sum_{x_i \in X(\Omega)} (x_i - \mathbf{E}(X))^2 \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sous réserve de convergence absolue} \\ \int_{-\infty}^{\infty} (x_i - \mathbf{E}(X))^2 f(x) dx \text{ sous réserve de convergence absolue} \end{cases}$$

▶ $\sigma(X) = \sqrt{\mathbf{V}(X)}.$

□ **Théorème de Huygens-koenig** $\mathbf{V}(X) = \mathbf{E}(X^2) - (\mathbf{E}(X))^2.$

□ $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, \mathbf{E}(aX + b) = a\mathbf{E}(X) + b$ et $\mathbf{V}(aX + b) = a^2\mathbf{V}(X)$

◇ **Moment d'ordre** $r \geq 0$

$$m_r(X) = \mathbf{E}(X^r) = \begin{cases} \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i^r \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sous réserve de convergence absolue} \\ \int_{-\infty}^{\infty} x^r f(x) dx \text{ sous réserve de convergence.} \end{cases}$$

◇ **Moment centré d'ordre** $r \geq 0$

$$\mu_r(X) = \mathbf{E}((X - \mathbf{E}(X))^r) = \begin{cases} \sum_{x_i \in X(\Omega)} (x_i - \mathbf{E}(X))^r \mathbf{P}([X = x_i]) \text{ sous réserve de convergence} \\ \int_{-\infty}^{\infty} (x_i - \mathbf{E}(X))^r f(x) dx \text{ sous réserve de convergence.} \end{cases}$$

◇ **Moment factoriel d'ordre** $r \geq 1$

$\mathbf{E}(X(X-1)\dots(X-r+1)) = \sum_{x_i \in X(\Omega)} x_i(x_i-1)\dots(x_i-r+1) \mathbf{P}([X = x_i])$ sous réserve de convergence

absolue.

□ Soit $r \in \mathbb{N}$ alors $(m_{r+1}(X) < \infty) \Rightarrow (\forall k \in [0, r], m_k(X) < \infty).$

□ Soit $(\mu_{r+1}(X) < \infty) \Rightarrow (\forall k \in [0, r], \mu_k(X) < \infty).$

□ $\forall r \in \mathbb{N}, (m_r(X) < \infty) \Leftrightarrow (\mu_r(X) < \infty).$

VECTEUR ALÉATOIRES

Séries doubles

□ **Fubini dans le cas positif ($\mathbf{F}\oplus$)** Soit $u = (u_{i,j})_{(i,j) \in I \times J}$ une famille à deux indices de réels positifs indexée par $I \times J \subset \mathbb{N}^2$. Si $\forall i \in I, \sum_j u_{i,j} < +\infty$ puis $\sum_i \sum_j u_{i,j} < +\infty$ 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 $\sum_j \sum_i u_{i,j} < +\infty$ et $\sum_{(i,j) \in I \times J} u_{i,j} = \sum_{i \in I} \left(\sum_{j \in J} u_{i,j} \right) = \sum_{j \in J} \left(\sum_{i \in I} u_{i,j} \right)$.

□ **Comparaison pour les séries à termes positifs**

► Soit $I' \subset I$ et $J' \subset J$ et deux séries $\sum_{(i,j)} u_{i,j}$ et $\sum_{(i,j)} v_{i,j}$ tel que $\forall (i,j) \in I' \times J'$,

$$0 \leq v_{i,j} \leq u_{i,j}. \text{ Alors } \left(\sum_{(i,j)} u_{i,j} \text{ cv} \right) \Rightarrow \left(\sum_{(i,j)} v_{i,j} \text{ cv} \right).$$

► Par contraposée $\left(\sum_{(i,j)} v_{i,j} \text{ div} \right) \Rightarrow \left(\sum_{(i,j)} u_{i,j} \text{ div} \right)$.

□ **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 : $\forall k \in K, \sum_{(i,j) \in A_k} |u_{i,j}| < +\infty$ 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

◇ **Loi de probabilité d'un couple** Soit $C = (X, Y)$. $P_C : X(\Omega) \times Y(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, définie par $\forall (x_i, y_j) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)$, $P_C(x_i, y_j) = \mathbf{P}([X = x_i] \cap [Y = y_j]) = p_{i,j}$.

□ ◇ **Lois marginales**

► $P_X : X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, définie par $\forall x_i \in X(\Omega)$, $P_X(x_i) = \mathbf{P}([X = x_i])$ et

► $P_Y : Y(\Omega) \rightarrow [0, 1]$, définie par $\forall y_j \in Y(\Omega)$, $P_Y(y_j) = \mathbf{P}([Y = y_j])$.

□

► $\forall x_i \in X(\Omega)$, $\mathbf{P}([X = x_i]) = p_{i\bullet} = \sum_{y_j \in Y(\Omega)} p_{i,j}$ et

► $\forall y_j \in Y(\Omega)$, $\mathbf{P}([Y = y_j]) = p_{\bullet j} = \sum_{x_i \in X(\Omega)} p_{i,j}$.

◇ **Lois conditionnelles**

► $\mathbf{P}_{[X=x_i]} : Y(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ définie par $\forall y_j \in Y(\Omega)$, $\mathbf{P}_{[X=x_i]}([Y = y_j]) = \frac{p_{i,j}}{p_{i\bullet}}$ et

► $\mathbf{P}_{[Y=y_j]} : X(\Omega) \rightarrow [0, 1]$ définie par $\forall x_i \in X(\Omega)$, $\mathbf{P}_{[Y=y_j]}([X = x_i]) = \frac{p_{i,j}}{p_{\bullet j}}$

□ **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 $Z(\Omega)$:

$$\mathbf{P}([Z = z]) = \sum_{\left\{ \begin{array}{l} (x, y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega) \\ g(x, y) = z \end{array} \right\}} \mathbf{P}([X = x] \cap [Y = y]).$$

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

□ **Théorème de transfert** Soit φ définie sur $\mathcal{D} \supset X(\Omega) \times Y(\Omega)$,

$$\mathbf{E}(\varphi(X, Y)) = \sum_{(x_i, y_j) \in (X, Y)(\Omega)} \varphi(x_i, y_j) \mathbf{P}([X = x_i] \cap [Y = y_j]) \text{ sous réserve de convergence absolue de la série double en jeu.}$$

□ **Droite de régression de Y en X** notée Δ a pour équation :

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

$$\hat{X} = \left(\frac{\text{Cov}(X, Y)}{\mathbf{V}(Y)} \right) (Y - \mathbf{E}(Y)) + \mathbf{E}(X) \text{ qui est l'équation de la droite de régression de } X \text{ en } Y \text{ notée } \Delta'.$$

Vecteurs discrets

◇ **Loi d'un vecteur de dimension $n \geq 2$** Soit $V = (X_1, \dots, X_n)$

$$P_V : X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega) \longrightarrow [0, 1], \text{ définie par } \forall (x_1, \dots, x_n) \in \prod_{i=1}^n X_k(\Omega),$$

$$P_V(x_1, \dots, x_n) = \mathbf{P} \left(\bigcap_{i=1}^n [X = x_i] \right).$$

◇ **Loi marginales de dimension un** : $\forall k \in [1, n], P_{X_k} : X_k(\Omega) \longrightarrow [0, 1]$, définie par $\forall x_k \in X_k(\Omega), P_{X_k}(x_k) = \mathbf{P}([X_k = x_k])$.

□ $\forall k \in [1, n], \forall x_k \in X_k(\Omega)$,

$$\mathbf{P}([X_k = x_k]) = \sum_{(x_1, \dots, x_{k-1}, x_{k+1}, \dots, x_n) \in \prod_{m \in [1, n] - \{k\}} X_m(\Omega)} \mathbf{P} \left(\bigcap_{j=1}^n [X_j = x_j] \right).$$

□ **Théorème de transfert** Soit $V = (X_1, \dots, X_n)$ alors

$$\mathbf{E}(\varphi(X_1, \dots, X_n)) = \sum_{(x_1, \dots, x_n) \in X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega)} \varphi(x_1, \dots, x_n) \mathbf{P}([X_1 = x_1] \cap \dots \cap [X_n = x_n]) \text{ sous réserve}$$

de convergence absolue.

□ **Caractérisation de la loi d'une fonction d'un vecteur** Soit $V = (X_1, \dots, X_n)$ et φ une fonction

définie sur une partie de \mathbb{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

$$\mathbf{P}([Z = z]) = \sum_{\left\{ \begin{array}{l} (x_1, \dots, x_n) \in X_1(\Omega) \times \dots \times X_n(\Omega) \\ \varphi(x_1, \dots, x_n) = z \end{array} \right\}} \mathbf{P}([X_1 = x_1] \cap \dots \cap [X_n = x_n])$$

pour tout z de $Z(\Omega)$.

Covariance

◇ Soit $X, Y \in \mathcal{L}^2$, $\text{Cov}(X, Y) = \mathbf{E}((X - \mathbf{E}(X))(Y - \mathbf{E}(Y)))$.

■ Soit $X, Y \in \mathcal{L}^2$,

► $\text{Cov}(X, Y) = \mathbf{E}(XY) - \mathbf{E}(X)\mathbf{E}(Y)$ (théorème de Huygens).

► $\text{Cov}(X, X) = \mathbf{V}(X) \geq 0$ (positivité).

► $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$ (symétrie).

► Soit $X, Y, Z \in \mathcal{L}^2$, $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2$, $\text{Cov}(aX + bY, Z) = a \text{Cov}(X, Z) + b \text{Cov}(Y, Z)$ (linéarité à gauche).

► $\forall (a, b, c, d) \in \mathbb{R}^4$, $\text{Cov}(aX + b, cY + d) = ac \text{Cov}(X, Y)$.

► $\forall k, \forall l, X_k$ et $Y_l \in \mathcal{L}_d^2$, λ_d et $\mu_l \in \mathbb{R}$,

$$\text{Cov}\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i X_i, \sum_{j=1}^m \mu_j Y_j\right) = \sum_{(i,j) \in [1,n] \times [1,m]} \lambda_i \mu_j \text{Cov}(X_i, Y_j) \text{ (bilinéarité)}.$$

□ $\forall i \in [1, n], X_i \in \mathcal{L}^2$, $a_i \in \mathbb{R}$,

$$\mathbf{V}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \mathbf{V}(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_i a_j \text{Cov}(X_i, X_j).$$

□ **Identité de polarisation** Soit $X, Y \in \mathcal{L}_d^2$ alors :

► $\mathbf{V}(X) + \mathbf{V}(Y) = \frac{1}{2}(\mathbf{V}(X+Y) + \mathbf{V}(X-Y))$.

► $\text{Cov}(X, Y) = \frac{1}{4}(\mathbf{V}(X+Y) - \mathbf{V}(X-Y))$.

► $\text{Cov}(X, Y) = \frac{1}{2}(\mathbf{V}(X+Y) - \mathbf{V}(X) - \mathbf{V}(Y))$.

► $\text{Cov}(X, Y) = \frac{1}{2}(\mathbf{V}(X) + \mathbf{V}(Y) - \mathbf{V}(X-Y))$.

□ Soit $X_1, \dots, X_n \in \mathcal{L}_d^2$ indépendantes, alors $\mathbf{V}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n \mathbf{V}(X_i)$.

◇ Réciproque fausse.

◇ Soit $X, Y \in \mathcal{L}^2$ | $\nrightarrow \delta^1 : \rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\mathbf{V}(X)\mathbf{V}(Y)}}$.

■

► Soit $X, Y \in \mathcal{L}^2$ | $\nrightarrow \delta : |\rho(X, Y)| \leq 1$ soit $|\text{Cov}(X, Y)| \leq \sigma(X)\sigma(Y)$ (**Inégalité de Cauchy-Schwartz**).

► $(|\rho(X, Y)| = 1) \Leftrightarrow (Y = aX + b \text{ p.s.})$.

◇ **Matrice de covariance-variance** Soit pour tout k de $[1, n]$, $X_k \in \mathcal{L}_d^2$, on appelle *matrice de covariance-variance du vecteur aléatoire* $V = (X_1, \dots, X_n)$ la *matrice symétrique réelle* de $\mathcal{S}_n(\mathbb{R})$ notée Γ_V définie par : $\Gamma_V = (\text{Cov}(X_i, X_j))_{(i,j) \in [1,n]^2}$.

□ $\forall (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n$, $\mathbf{V}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) = {}^t (a_1, \dots, a_n) \Gamma_V \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$. La forme quadratique associée à Γ_V

qui montre que la matrice Γ_V est positive.

Indépendance

◇

- $X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n \in \mathcal{L}^1$, lorsque $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \prod_{i=1}^n X_i(\Omega)$,

$$\mathbf{P} \left(\bigcap_{i=1}^n [X = x_i] \right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{P}([X = x_i]).$$

- $X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n$ lorsque $\forall (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$,

$$\mathbf{P} \left(\bigcap_{i=1}^n [X \leq x_i] \right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{P}([X \leq x_i]).$$

□

- $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow (\forall (\varphi, \psi), \varphi(X) \perp\!\!\!\perp \psi(Y)).$

- $(X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n) \Rightarrow \left(\mathbf{E} \left(\prod_{i=1}^n X_i \right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{E}(X_i) \right).$

- $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow (\text{Cov}(X, Y) = 0).$

⚡ Réciproque *fausse*.

- $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow (\rho(X, Y) = 0)$

⚡ Réciproque *fausse*.

- $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow \left(\begin{cases} \mathbf{E}(X \mid [Y = y_j]) = \mathbf{E}(X) \\ \mathbf{E}(Y \mid [X = x_i]) = \mathbf{E}(Y) \end{cases} \right).$

- $\forall (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{R}^n, (X_1 \perp\!\!\!\perp \dots \perp\!\!\!\perp X_n) \Rightarrow \left(\mathbf{V} \left(\sum_{i=1}^n a_i X_i \right) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \mathbf{V}(X_i) \right).$

- **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 mélanger comme on veut les variables aléatoires).

□ Convolution

- $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow (\mathbf{P}([X + Y = z]) = \sum_{x \in \left\{ \begin{array}{l} x \in X(\Omega) \\ z - x \in Y(\Omega) \end{array} \right\}} \mathbf{P}([X = x])\mathbf{P}([Y = z - x]))$

- $(X \perp\!\!\!\perp Y) \Rightarrow \left(f_{X+Y}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(t)f_Y(x-t)dt = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x-t)f_Y(t)dt \right),$
 f_{X+Y} est \mathcal{C}^0 presque partout.

INÉGALITÉS PROBABILISTES

◇ $\forall A \in \mathcal{A}, \mathbf{1}_A = \begin{cases} 1 & \text{si } A \\ 0 & \text{si } \bar{A} \end{cases}$. Par définition *une variable indicatrice est donc une variable de Bernoulli.*

■ $\forall A \in \mathcal{A}, \mathbf{E}(\mathbf{1}_A) = \mathbf{P}(A), \mathbf{V}(\mathbf{1}_A) = \mathbf{P}(A)(1 - \mathbf{P}(A)).$

□ **Inégalité de Markov (I.M.)**

► 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 $\forall r > 0, X \in \mathcal{L}^r, \forall \varepsilon > 0, \mathbf{P}([|X| \geq \varepsilon]) \leq \frac{\mathbf{E}(|X|^r)}{\varepsilon^r}$

□ **Inégalité de Bienaymé-Tchebychev (I.B.T.)** 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

◇ $(X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X$ lorsque $\forall \varepsilon > 0, \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0$ ou $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(|X_n - X| < \varepsilon) = 1$.

■

▶ $((X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X) \Leftrightarrow ((X_n - X)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0)$.

▶ $((X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X) \Leftrightarrow \left(\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{E}(X_n) = \mathbf{E}(X) \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{V}(X_n - X) = 0 \right)$.

□ $\left(\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{E}(X_n) = a \in \mathbb{R} \text{ et } \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{V}(X_n) = 0 \right) \Rightarrow ((X_n)_{n \in \mathbb{N}^*} \xrightarrow{\mathbf{P}} a)$.

■ (hors programme)

▶ $(|X_n|_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0) \Leftrightarrow ((X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0)$.

▶ $((X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X \text{ et } (X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} Y) \Rightarrow (X = Y \text{ p.s.})$.

□ **Slutsky** (hors programme) Si $(X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X$ et si $f \in \mathcal{C}^0(\mathbb{R})$ alors $(f(X_n))_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} f(X)$.

■

▶ Si $(X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} X$ et $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} Y$ alors $\forall (a, b) \in \mathbb{R}^2, (aX_n + bY_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} aX + bY$.

▶ $(X_n Y_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} XY$.

▶ $\left(\frac{X_n}{Y_n} \right)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathbf{P}} \frac{X}{Y}$ avec $\mathbf{P}([Y = 0]) = 0$.

□ **Loi faible des grands nombres**

▶ Soit $(X_k)_{k \in \mathbb{N}^*}$ deux à deux non corrélées, (i.e. les covariances deux à deux sont nulles) d'espérance commune m et de variance commune σ^2 . Soit $\bar{X}_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ alors $(\bar{X}_n)_{n \in \mathbb{N}^*} \xrightarrow{\mathbf{P}} m$.

▶ Si $\forall k \in [1, n], X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ alors en posant $F_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$ on a :

$$\forall \varepsilon > 0, \mathbf{P}(|F_n - p| \geq \varepsilon) \leq \frac{p(1-p)}{n\varepsilon^2} \leq \frac{1}{4n\varepsilon^2}.$$

Convergence en loi

◇ $(X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X$ lorsque $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{X_n}(x) = F_X(x)$ en tout point où F_X est \mathcal{C}^0 sur une partie de \mathbb{R} .

□ Soit a et b deux réels tel que $a < b$ on a :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([a < X_n \leq b]) = \mathbf{P}([a < X \leq b]).$$

□ $((X_n)_{n \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X) \Leftrightarrow (\forall n \in \mathbb{N}, X_n(\Omega) \subset X(\Omega) \text{ et } \forall k \in \mathbb{N},$

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([X_n = x_k]) = \mathbf{P}([X = x_k])).$$

□ **Théorème de la limite centrée (TCL)**

► Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ **i.i.d.** alors $(S_n^*)_{n \in \mathbb{N}^*} \xrightarrow{\mathcal{L}} N$ où $N \hookrightarrow N(0, 1)$ où $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ et

$$S_n^* = \frac{S_n - \mathbf{E}(S_n)}{\sigma(S_n)}.$$

$$\text{Alors } \forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}([S_n \leq x]) = \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-t^2/2} dt.$$

► Le TCL existe aussi en version moyenne.

□ $\forall a \in \mathbb{R}, ((X_n) \xrightarrow{\mathcal{L}} a) \Rightarrow ((X_n) \xrightarrow{\mathbf{P}} a).$

Approximations

□ **Hypergéométrique par binomiale** $\forall k \in \mathbb{N}, X_k \hookrightarrow \mathcal{H}(N_k, n, p)$ où $n \in \mathbb{N}$ et $p \in]0, 1[$ fixés. Supposons que $\forall k \in \mathbb{N}, pN_k$ et $N_k(1-p) \in \mathbb{N}$ et $\lim_{k \rightarrow +\infty} N_k = +\infty$ alors $(X_k)_{k \in \mathbb{N}} \xrightarrow{\mathcal{L}} X$ où $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ (condition : $N \geq 10n$).

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

□ **Binomiale par normale** $\forall n \in \mathbb{N}^*, X_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$, ainsi $S_n = \sum_{k=1}^n X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$. Alors $(S_n^*)_{n \in \mathbb{N}^*} \xrightarrow{\mathcal{L}} N$

où $N \hookrightarrow N(0, 1)$ avec $\forall n \in \mathbb{N}^*, S_n^* = \frac{S_n - np}{\sqrt{np(1-p)}}$

(conditions : $n \geq 30, np \geq 5$ et $nq \geq 5$).

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

ESTIMATIONS

Estimation ponctuelle

Soit $n \in \mathbb{N}^*$, et θ un réel de Θ une partie de \mathbb{R} et $g : \Theta \rightarrow \mathbb{R}$.

◇ Soit (X_1, X_2, \dots, X_n) un n échantillon d'une var X **i.i.d.**, on appelle **statistique** ou **estimation de $g(\theta)$** , 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 indépendante de θ . C'est une variable aléatoire réelle.

◇ On dit que $(T_n)_n$ est un **estimateur convergent** ou **consistant** de $g(\theta)$ lorsque $(T_n)_n \xrightarrow{\mathbf{P}} g(\theta)$.

◇ **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**.

□ 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 soit $(T_n)_n \xrightarrow{\mathbf{P}} g(\theta)$.

◇ On appelle **risque quadratique moyen** de T_n : $r_{T_n}(\theta) = \mathbf{E}_\theta((T_n - g(\theta))^2)$.

□ $r_{T_n}(\theta) = \mathbf{V}_\theta(T_n) + b_{T_n}^2(\theta)$.

□ $\left(\lim_{n \rightarrow +\infty} r_{T_n}(\theta) = 0\right) \Rightarrow \left((T_n)_n \xrightarrow{\mathbf{P}} g(\theta)\right)$.

Estimateurs de paramètres usuels sans biais et convergents

Moyenne empirique

Soit n un entier naturel non nul, μ un réel inconnu que l'on cherche à estimer et σ strictement positif.

◇ $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ où le n -échantillon est tel que $\forall k \in [1, n]$, $\mathbf{E}(X_k) = \mu$ inconnue.

□ $\mathbf{E}(\bar{X}_n) = \mu$ et $\mathbf{V}(\bar{X}_n) = \frac{\sigma^2}{n}$ où μ est un réel et

□

▶ $(\forall k \in [1, n], X_k \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)) \Rightarrow \left(\bar{X}_n \hookrightarrow \mathcal{N}\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)\right)$ où μ est un réel et σ strictement positif.

▶ $(\forall k \in [1, n], X_k \not\hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)) \Rightarrow \left(\bar{X}_n \overset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)\right)$ par le TCL pour n grand, où μ est un réel et σ strictement positif.

□ $(\bar{X}_n) \xrightarrow{\mathbf{P}} \mu$.

Fréquence empirique

Soit $n \in \mathbb{N}^*$, p et q deux réels de $]0, 1[$ inconnus donc à estimer, tel que $p + q = 1$.

◇ $F_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ où le n -échantillon est tel que $\forall k \in [1, n]$, $X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ où p est inconnu.

□ $\mathbf{E}(F_n) = p$ et $\mathbf{V}(F_n) = \frac{pq}{n}$.

□ $\bar{X}_n \overset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}\left(p, \frac{pq}{n}\right)$ par le **TCL** pour n grand, $np \geq 5$ et $nq \geq 5$.

□ $(F_n) \xrightarrow{\mathbf{P}} p$

Variance empirique

Soit $n \in \mathbb{N}^*$, et θ un réel de Θ une partie de \mathbb{R} .

□ $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_n)^2$ où le n -échantillon est tel que $\forall k, \mathbf{E}(X_k) = m$ connue et $\mathbf{V}(X_k) = \sigma^2$ inconnue.

□ $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k^2 - (\bar{X}_n)^2$.

□ $\mathbf{E}(S_n^2) = \left(\frac{n-1}{n}\right) \sigma^2$.

□ $\left(\frac{n}{n-1} S_n^2\right) \xrightarrow{\mathbf{P}} \sigma^2$.

Estimation par intervalle de confiance de $g(\theta)$ au risque α ($\text{IC}_\alpha(\theta)$)

◇ L'intervalle aléatoire $[U_n, V_n]$ est un **intervalle de confiance de $g(\theta)$ au niveau $1 - \alpha$** si $\mathbf{P}([U_n, V_n] \ni g(\theta)) \geq 1 - \alpha$ autrement dit si $\mathbf{P}([U_n \leq g(\theta) \leq V_n]) \geq 1 - \alpha$ (α est appelé le **risque**).

□ $\text{IC}_\alpha(p) = \left[F_n - u_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{F_n(1-F_n)}{n}} ; F_n + u_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{F_n(1-F_n)}{n}} \right]$ et

$\text{IC}_\alpha(p) \subset \left[F_n - \frac{u_{1-\alpha/2}}{2\sqrt{n}} ; F_n + \frac{u_{1-\alpha/2}}{2\sqrt{n}} \right]$
(condition $\min(nu_n, nv_n, n(1-u_n), n(1-v_n)) \geq 5$).

□ $\text{IC}_\alpha(\mu) = \left[\bar{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} ; \bar{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right]$ (condition $n \geq 30$).

Si σ est *inconnu*, l'estimer par la réalisation de $\sqrt{\frac{n}{n-1}} S_n$ noté s ce qui donne :

$\text{IC}_\alpha(\mu) = \left[\bar{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} ; \bar{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{s}{\sqrt{n}} \right]$.

LOIS

Loi de Bernoulli

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$.
- ▶ **Paramètre** : $p \in]0, 1[$.
- ▶ **Épreuve type** : épreuve amenant deux issues seulement : succès ou échec.
- ▶ $X(\Omega) = \{0, 1\}$.
- ▶ $\mathbf{P}([X = 0]) = 1 - p$; $\mathbf{P}([X = 1]) = p$.
- ▶ $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - p & \text{si } x \in [0, 1[\\ 1 & \text{si } x \geq 1 \end{cases}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = p$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = p(1 - p)$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{B}(p)) \iff (1 - X \hookrightarrow \mathcal{B}(1 - p))$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{B}(1, p)) \iff (X \hookrightarrow \mathcal{B}(p))$.
- ▶ X_1, X_2, \dots, X_n **i.i.d.** | $(\forall k \in [1, n], X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)) \implies \left(\sum_{k=1}^n X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p) \right)$.

Loi binomiale

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$.
- ▶ **Paramètres** : $n \in \mathbb{N}^*$, $p \in]0, 1[$.
- ▶ **Épreuve type** : succession de n épreuves de **Bernoulli**¹ **indépendantes** et de **même paramètre** p .
- ▶ $X(\Omega) = \{0, 1, \dots, n\}$.
- ▶ $\forall k \in \{0, 1, \dots, n\}$, $\mathbf{P}([X = k]) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = np$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = np(1 - p)$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)) \iff (n - X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, 1 - p))$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{B}(1, p)) \iff (X \hookrightarrow \mathcal{B}(p))$.
- ▶ X_1, X_2, \dots, X_n **i.i.d.** | $(\forall k \in [1, n], X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)) \implies \left(\sum_{k=1}^n X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p) \right)$.
- ▶ $\mathcal{B}(n_1, p) * \dots * \mathcal{B}(n_l, p) \hookrightarrow \mathcal{B}\left(\sum_{k=1}^l n_k, p\right)$ (**stabilité** de la loi binomiale pour la **somme** de variables **indépendantes**).

1. Une épreuve de Bernoulli est une épreuve à deux issues seulement

Loi de Dirac

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \delta_c$.
- ▶ **Paramètre** : $c \in \mathbb{R}$.
- ▶ **Épreuve type** : numéro associée à une boule tirée d'une urne ne contenant que des boules ayant le même numéro c .
- ▶ $X(\Omega) = \{c\}$.
- ▶ $\mathbf{P}([X = c]) = 1$.
- ▶ $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < c \\ 1 & \text{si } x \geq c \end{cases}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = c$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = 0$.
- ▶ $(\mathbf{V}(X) = 0) \Leftrightarrow (X \hookrightarrow \delta_c)$.
- ▶ $(\mathbf{E}(X^2) = 0) \Leftrightarrow (X \hookrightarrow \delta_0)$.

Loi exponentielle

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)$.
- ▶ **Paramètre** : $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$.
- ▶ **Épreuve type** : temps d'attente entre deux phénomènes indépendants tels que des arrivées à un guichet, ou des appels téléphoniques.
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{R}_+$.
- ▶ $f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \lambda e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$.
- ▶ $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = \frac{1}{\lambda}$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = \frac{1}{\lambda^2}$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)) \Leftrightarrow (\forall (x, y) \in \mathbb{R}_+^2, \mathbf{P}_{[X > x]}([X > x + y]) = \mathbf{P}([X > y]))$ (**absence de mémoire**) ce qui s'est passé sur l'intervalle $] -\infty, x]$ n'affecte en rien ce qui se passera sur l'intervalle $]x, x + y]$.
- ▶ $\varepsilon(\lambda) = \Gamma\left(\frac{1}{\lambda}, 1\right)$.
- ▶ $\underbrace{\varepsilon(\lambda) * \dots * \varepsilon(\lambda)}_{n \text{ fois}} = \Gamma\left(\frac{1}{\lambda}, n\right)$.
- ▶ Soit $Y \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda x)$ et $X \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)$ alors $\mathbf{P}([X > x]) = \mathbf{P}([Y = 0])$.
- ▶ Soit $X \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)$ alors $[X] \hookrightarrow \mathcal{G}_{\mathbb{N}}(p)$ (hors programme).

Loi grand gamma

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \Gamma(b, t)$.
- ▶ **Paramètres** : $b \in \mathbb{R}_+^*$, $t \in \mathbb{R}_+^*$.
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{R}_+^*$.
- ▶ $f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{e^{-\frac{x}{b}} x^{t-1}}{\Gamma(t)b^t} & \text{si } x > 0 \end{cases}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = bt$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = b^2t$.
- ▶ $\forall (t_1, t_2) \in (\mathbb{R}_+^*)^2, \int_0^1 v^{t_1-1}(1-v)^{t_2-1} du = \frac{\Gamma(t_1)\Gamma(t_2)}{\Gamma(t_1+t_2)}$.
- ▶ $\Gamma(1, t) = \gamma(t)$.
- ▶ $\Gamma\left(\frac{1}{\lambda}, 1\right) = \varepsilon(\lambda)$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \gamma(t)) \iff (bX \hookrightarrow \Gamma(b, t))$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \Gamma(b, t)) \iff \left(\frac{X}{b} \hookrightarrow \gamma(t)\right)$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \Gamma(b, t)) \iff (b'X \hookrightarrow \Gamma(bb', t) \text{ ou } b' \in \mathbb{R}_+^*)$.
- ▶ $\Gamma(b, t_1) * \dots * \Gamma(b, t_n) = \Gamma\left(b, \sum_{k=1}^n t_k\right)$.
- ▶ X_1, X_2, \dots, X_n **i.i.d.** | $(\forall k \in [1, n], X_k \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)) \implies \left(\sum_{k=1}^n X_k^2 \hookrightarrow \Gamma\left(2, \frac{n}{2}\right)\right)$ (loi du chi-deux à n degré de liberté, hors programme).
- ▶ $(X \hookrightarrow \Gamma(b, n) \text{ et } n \geq 30) \implies \left(X \underset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}(bn, b^2n)\right)$ (hors programme).

Loi petit gamma

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \gamma(t)$.
- ▶ **Paramètre** : $t \in \mathbb{R}_+^*$.
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{R}_+^*$.
- ▶ $f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ \frac{e^{-x} x^{t-1}}{\Gamma(t)} & \text{si } x > 0 \end{cases}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = t$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = t$.
- ▶ $\gamma(t) = \Gamma(1, t)$.
- ▶ $\underbrace{\gamma(t_1) * \dots * \gamma(t_n)}_{n \text{ fois}} = \gamma\left(\sum_{k=1}^n t_k\right)$.

Loi géométrique

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)$.
- ▶ **Paramètre** : $p \in]0, 1[$.
- ▶ **Épreuve de type** : c'est le rang d'apparition du premier succès lors d'une **succession illimitée** d'épreuves de Bernoulli.
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{N}^*$.
- ▶ $\forall k \in \mathbb{N}^*, \mathbf{P}([X = k]) = q^{k-1}p$ avec $q = 1 - p$.
- ▶ $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 1 \\ 1 - q^k & \text{si } x \in [k, k + 1[, k \in \mathbb{N}^* \end{cases}$ avec $q = 1 - p$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = \frac{1}{p}$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = \frac{q}{p^2}$ avec $q = 1 - p$.
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{G}(p)) \Leftrightarrow (\forall (m, n) \in \mathbb{N}^2, \mathbf{P}_{[X > n]}([X > m + n]) = \mathbf{P}([X > m]))$ (**absence de mémoire**) ce qui s'est passé sur l'intervalle $] - \infty, n]$ n'affecte en rien ce qui se passera sur l'intervalle $]n, n + m]$.
- ▶ $\underbrace{\mathcal{G}(p) * \dots * \mathcal{G}(p)}_{n \text{ fois}} = \mathcal{P}(r, p)$ (loi de Pascal) (Hors programme).

Loi hypergéométrique

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{H}(N, n, p)$.
- ▶ **Paramètres** : $N \in \mathbb{N}^*, n \in [0, N], p \in]0, 1[\mid (Np, N(1 - p)) \in \mathbb{N}^2$.
- ▶ **Épreuve de type** : c'est le nombre de boules blanches obtenues à partir d'une succession de n tirages effectués sans remise à partir d'une urne bicolore.
- ▶ $X(\Omega) = [\max(0, n - Nq), \min(Np, n)]$.
- ▶ $\forall k \in [0, n], \mathbf{P}([X = k]) = \frac{\binom{Np}{k} \binom{Nq}{n-k}}{\binom{N}{n}}$.
- ▶ $\mathbf{E}(X) = np$.
- ▶ $\mathbf{V}(X) = np(1 - p) \left(\frac{N - n}{N - 1} \right)$ (savoir retrouver).
- ▶ **Approximation** : $(X \hookrightarrow \mathcal{H}(N, n, p) \text{ et } N \geq 10n) \Rightarrow (X \underset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{B}(n, p))$.

Loi normale centrée et réduite ou de Laplace-Gauss

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$.
- ▶ **Paramètres** : 0 et 1.
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{R}$.
- ▶ $\forall x \in \mathbb{R}, f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}$.
- ▶ **Intégrale de Gauss.**
- ▶ $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 1$.
- ▶ $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$.
- ▶ $\forall x \in \mathbb{R}, \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ (intégrale tabulée).
- ▶ $\forall x \in \mathbb{R}, \Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ (ie $\Phi - \frac{1}{2}$ est impaire).
- ▶ $\Phi(0) = \frac{1}{2}$.
- ▶ **Mode** : 0.
- ▶ **Médiane** : 0.
- ▶ $E(X) = 0$.
- ▶ $V(X) = 1$.
- ▶ $E(X^n) = \begin{cases} 0 & \text{si } n \in 2\mathbb{N} + 1 \\ \frac{(2m)!}{2^m m!} & \text{si } n = 2m \in 2\mathbb{N} \end{cases}$ (à retrouver!).
- ▶ $\left(\frac{X - m}{\sigma} \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)\right) \Leftrightarrow (X \hookrightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2))$.
- ▶ **Stabilité de la loi normale pour la somme de variables indépendantes.**
- ◆ $\underbrace{\mathcal{N}(0, 1) * \dots * \mathcal{N}(0, 1)}_{n \text{ fois}} = \mathcal{N}(0, n)$.
- ◆ $\underbrace{\mathcal{N}(m, \sigma^2) * \dots * \mathcal{N}(m, \sigma^2)}_{n \text{ fois}} = \mathcal{N}(nm, n\sigma^2)$.
- ◆ X_1, X_2, \dots, X_n **i.i.d.** | $(\forall k \in [1, n], X_k \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)) \Rightarrow \left(\sum_{k=1}^n X_k^2 \hookrightarrow \Gamma\left(2, \frac{n}{2}\right)\right)$ (hors programme).
- ▶ **Approximations** :
 - $\left(\begin{cases} X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p) \\ n \geq 30 \\ np \geq 5 \\ n(1-p) \geq 5 \end{cases}\right) \Rightarrow (X \overset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}(np, np(1-p)))$.
 - $\left(\begin{cases} X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda) \\ \lambda \geq 15 \end{cases}\right) \Rightarrow (X \overset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}(\lambda, \lambda))$.

Loi normale quelconque ou de Laplace-Gauss

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2)$
- ▶ **Paramètres** : $m \in \mathbb{R}$ et $\sigma^2 \in \mathbb{R}_+^*$
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{R}$
- ▶ $\forall x \in \mathbb{R}, f_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-m}{\sigma}\right)^2}$
- ▶ **Mode** : m
- ▶ **Médiane** : m
- ▶ $\mathbf{E}(X) = m$
- ▶ $\mathbf{V}(X) = \sigma^2$
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{N}(m, \sigma^2)) \iff \left(\frac{X-m}{\sigma} \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)\right)$ (théorème fondamental de la loi normale)
- ▶ $\mathcal{N}(m_1, \sigma_1^2) * \dots * \mathcal{N}(m_n, \sigma_n^2) = \mathcal{N}\left(\sum_{k=1}^n m_k, \sum_{k=1}^n \sigma_k^2\right)$ (**stabilité** de la loi normale pour la **somme** de variables **indépendantes**)
- ▶ **Approximations** :
- ◆ $\left(\begin{cases} X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p) \\ n \geq 30 & np \geq 5 & n(1-p) \geq 5 \end{cases}\right) \Rightarrow \left(X \underset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}(np, np(1-p))\right)$
- ▶ $\left(\begin{cases} X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda) \\ \lambda \geq 15 \end{cases}\right) \Rightarrow \left(X \underset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}(\lambda, \lambda)\right)$
- ◆ $((X_n)_{n \geq 1} \text{ i.i.d}) \Rightarrow \left(\left(\frac{\sum_{k=1}^n X_k - \mathbf{E}\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}{\sigma \left(\sum_{k=1}^n X_k\right)}\right)_{n \geq 1} \xrightarrow{\mathcal{L}} N \text{ où } N \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)\right)$ (**TCL**)

Loi de Poisson

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda)$
- ▶ **Paramètre** : $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$
- ▶ **Épreuve de type** : nombre d'applications d'un phénomène rare durant un intervalle de temps donné
- ▶ $X(\Omega) = \mathbb{N}$
- ▶ $\forall k \in \mathbb{N}, \mathbf{P}([X = k]) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$
- ▶ $\mathbf{E}(X) = \lambda$
- ▶ $\mathbf{V}(X) = \lambda$
- ▶ $\mathcal{P}(\lambda_1) * \dots * \mathcal{P}(\lambda_n) = \mathcal{P}\left(\sum_{k=1}^n \lambda_k\right)$ (**stabilité** de la loi de Poisson pour la **somme** de variables **indépendantes**)
- ▶ $\mathbf{P}([X = 0]) = 1 - F_Y(1)$ où $Y \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)$
- ▶ Soit $X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda x)$ et $Y \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)$ alors $\mathbf{P}([X > x]) = \mathbf{P}([Y = 0])$
- ▶ **Approximations** :
- ◆ $\left(\begin{cases} X \hookrightarrow \mathcal{P}(\lambda) \\ \lambda \geq 15 \end{cases}\right) \Rightarrow \left(X \underset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{N}(\lambda, \lambda)\right)$
- ◆ $(X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p) \text{ et } n \geq 30, p < 0, 1) \Rightarrow \left(X \underset{\approx}{\hookrightarrow} \mathcal{P}(np)\right)$

Loi uniforme continue

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b])$
- ▶ **Paramètre** : $[a, b]$ où $a \in \mathbb{R}$, $b \in \mathbb{R}$, $a < b$
- ▶ $X(\Omega) = [a, b]$
- ▶ $f_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ \frac{1}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 0 & \text{si } x > b \end{cases}$
- ▶ $F_X(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & \text{si } x \in [a, b] \\ 1 & \text{si } x > b \end{cases}$
- ▶ $\mathbf{E}(X) = \frac{a+b}{2}$
- ▶ $\mathbf{V}(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{U}([0, 1])) \Leftrightarrow ((b-a)X + a \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b]))$
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{U}([0, 1])) \Rightarrow \left(-\frac{1}{\lambda} \ln X \hookrightarrow \varepsilon(\lambda)\right)$

Loi uniforme discrète

- ▶ **Notation** : $X \hookrightarrow \mathcal{U}(\{1, 2, \dots, n\})$ $n \geq 1$
- ▶ **Paramètre** : n
- ▶ **Épreuve type** : numéro d'une boule tirée d'une urne constituée de boules numérotées de 1 à n .
- ▶ $X(\Omega) = \{1, 2, \dots, n\}$
- ▶ $\forall k \in \{1, 2, \dots, n\}, \mathbf{P}([X = k]) = \frac{1}{n}$
- ▶ $\mathbf{E}(X) = \frac{n+1}{2}$
- ▶ $\mathbf{V}(X) = \frac{n^2-1}{12}$
- ▶ $(X \hookrightarrow \mathcal{U}([a, b]))$ avec $a \leq b$ alors $X - a + 1 \hookrightarrow \mathcal{U}([1, b - a + 1])$ et $\mathbf{E}(X) = \frac{a+b}{2}$ et $\mathbf{V}(X) = \frac{(b-a+1)^2-1}{12}$
- ▶ **Simulation d'une variable aléatoire qui suit une loi uniforme.**

```
Function Uniforme(n:integer):integer;
begin
  Uniforme:=random(n)+1;
end;
```

Légendes et abréviations

- ▶ \diamond Définition.
- ▶ \square Théorème.
- ▶ \blacksquare Propriété(s).
- ▶ \square Corollaire.
- ▶ $|E|$: cardinal de E .
- ▶ i.i.d. : variables indépendantes et identiquement distribuées.
- ▶ SCE : système complet d'événements.
- ▶ v.a.r.d. : variable aléatoire discrète.
- ▶ v.a.r.a.d. : variable aléatoire à densité.
- ▶ $\sum_i u_i < +\infty$: série simple convergente.
- ▶ $\sum_{i,j} u_{i,j} < +\infty$: série double convergente.
- ▶ $A \perp\!\!\!\perp B$: 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 moment d'ordre k .
- ▶ P_X : loi de X .