

MATH602 - Formulaire d'échantillonnage

1) Convergence des variables aléatoires, et propriété des échantillons

Définition 1. Soient $(X_n)_n$ et X des v.a. définies sur un même espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$.

1. $X_n \rightarrow X$ *presque partout* si pour presque tout $x \in \Omega$, $X_n(x) \rightarrow X(x)$.
2. $X_n \rightarrow X$ *en probabilité* si pour tout $\varepsilon > 0$, $P(|X_n - X| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$.

Loi forte des grands nombres Soit $(X_n)_n$ une suite de v.a. sur Ω . On suppose :

1. Les (X_i) sont indépendantes (ind.)
2. Les (X_i) ont la même loi (id. dist.)
3. Les (X_i) sont intégrables et $E(X_1) = \mu$

Alors $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} \mu$ presque partout sur Ω .

Définition 2. Soient (X_n) et X des v.a. $X_n \rightarrow X$ *en loi* si l'une de ces propriétés est satisfaite :

1. Pour presque tout $x \in \mathbb{R}$, $F_{X_n}(x) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} F_X(x)$.
2. Pour toute fonction continue bornée f , $E(f(X_n)) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} E(f(X))$.
3. Pour tout $t \in \mathbb{R}$, $E(e^{itX_n}) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} E(e^{itX})$.

Théorème central-limit Soit (X_n) une suite de v.a. et $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$. On suppose :

1. Les (X_i) sont indépendantes (ind.)
2. Les (X_i) ont la même loi (id. dist.)
3. Les (X_i) sont de carrés intégrables, et $E(X_1) = \mu$, $Var(X_1) = \sigma^2$.

Alors $\frac{1}{\sqrt{n}\sigma} \left(\sum_{i=1}^n X_i - n\mu \right) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} Z$ en loi, ou encore $\frac{\sqrt{n}}{\sigma} \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu \right) \xrightarrow[n \rightarrow +\infty]{} Z$ en loi.

Intervalles de confiance pour X quand μ et σ^2 sont connues Soit X de carré intégrable,

$$P\left(\mu - R \leq X \leq \mu + R\right) \geq 1 - \frac{\sigma^2}{R^2}.$$

Intervalles de confiance pour $\frac{1}{n} \sum X_i$ et $\sum X_i$, quand μ et σ^2 sont connues

Soit (X_n) une suite de v.a. ind. id. dist. de carré intégrable, et $\alpha \in]0, 1[$ un risque. Alors

$$P\left(\mu - \frac{z_{1-\alpha/2} \times \sigma}{\sqrt{n}} \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \leq \mu + \frac{z_{1-\alpha/2} \times \sigma}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha,$$

où $\mu = E(X_1)$ et $\sigma^2 = Var(X_1)$, et

$$P\left(n\mu - z_{1-\alpha/2} \sqrt{n} \times \sigma \leq \sum_{i=1}^n X_i \leq n\mu + z_{1-\alpha/2} \sqrt{n} \times \sigma\right) = 1 - \alpha.$$

Quantiles remarquables de la loi normale Soient $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ et $\alpha \in]0, 1[$ un risque.

On définit $z_{1-\alpha/2}$ par $P(Z \in [-z_{1-\alpha/2}, z_{1-\alpha/2}]) = 1 - \alpha$ (la certitude).

α	1	0,8	0,5	0,32	0,2	0,1		0,05		0,0455	0,01		0,0027		0,001	0,000063
$1 - \alpha$	0	0,2	0,5	0,68	0,8	0,9		0,95		0,9545	0,99		0,9973		0,999	0,999937
$z_{1-\alpha/2}$	0	0,25	0,67	1	1,28	1,65		1,96		2	2,58		3		3,29	4

2) Estimation par échantillonnage

$(X_n)_n$: suite de v.a.ind.id.dist, de même loi que $X_\theta \sim \mathcal{L}(\theta)$, où $\mathcal{L}(\theta)$ est une loi et θ est un paramètre inconnu de \mathcal{L} . On suppose aussi que X_θ est de carré intégrable : $E(X_\theta)$ et $Var(X_\theta)$ existent.

Définition 3. Un *estimateur* T de θ est une suite de fonctions $(T_n)_n$ sur \mathbb{R}^n .

- Pour tout $n \in \mathbb{N}$, $T_n(X_1, \dots, X_n)$ est une variable aléatoire "censée" converger vers θ .
- T est *sans biais* si $\forall n \in \mathbb{N}$, $E(T_n(X_1, \dots, X_n)) = \theta$.
- T est *asymptotiquement sans biais* si $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(T_n(X_1, \dots, X_n)) = \theta$.
- T est *consistant* si $T_n(X_1, \dots, X_n)$ converge en probabilité vers θ .
- *L'erreur quadratique moyenne* est la suite $E((T_n(X_1, \dots, X_n) - \theta)^2)_n$.
- Pour un *échantillon* $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$, le nombre $T_n(x_1, \dots, x_n)$ est *une estimation* de θ .
- La *vraisemblance* L d'un échantillon (x_1, \dots, x_n) , selon la loi parente X_θ , est :

$$L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{k=1}^n P(X_\theta = x_k) \text{ (cas discret) ou } L(x_1, \dots, x_n, \theta) = \prod_{k=1}^n f_\theta(x_k) \text{ (cas continu)}$$

Définition 4. Soit (x_1, \dots, x_n) un échantillon. Les estimateurs classiques :

- *Moyenne empirique* $\mathcal{M}(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k$. estimateur de $E(X_\theta)$.
- *Variance empirique* $\mathcal{V}(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (x_k - \mathcal{M}(x_1, \dots, x_n))^2$ estimateur de $Var(X_\theta)$.
- *Variance sans biais* $\mathcal{V}^*(x_1, \dots, x_n) = \frac{1}{n-1} \sum_{k=1}^n (x_k - \mathcal{M}(x_1, \dots, x_n))^2$ estimateur de $Var(X_\theta)$.
- *L'estimateur du maximum de vraisemblance* est $\hat{\theta}$ tel que $L(x_1, \dots, x_n, \hat{\theta})$ est maximale.
- *L'estimateur des moments* est la solution θ_0 de l'équation : $\mathcal{M}(x_1, \dots, x_n) = E(X_\theta)$.

Intervalles de confiance pour $E(X_\theta)$ et $Var(X_\theta)$, quand \mathcal{M} et \mathcal{V}^* sont connues

Soit (X_n) une suite de v.a. ind. id. dist. de lois Gaussiennes $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, et $\alpha \in]0, 1[$ un risque. Alors

$$P\left(\mathcal{M} - t_{1-\alpha/2}^{n-1} \frac{\sqrt{\mathcal{V}^*}}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \mathcal{M} + t_{1-\alpha/2}^{n-1} \frac{\sqrt{\mathcal{V}^*}}{\sqrt{n}}\right) = 1 - \alpha,$$

et

$$P\left(\frac{(n-1)\mathcal{V}^*}{k_{1-\alpha/2}^{n-1}} \leq \sigma^2 \leq \frac{(n-1)\mathcal{V}^*}{k_{\alpha/2}^{n-1}}\right) = 1 - \alpha.$$

Quantiles lois de Student et χ^2 Soient $T \sim St(n-1)$, $K \sim \chi^2(n-1)$ et $\alpha \in]0, 1[$ un risque. On définit $t_{1-\alpha/2}^{n-1}$ par $P(T \in [-t_{1-\alpha/2}^{n-1}, t_{1-\alpha/2}^{n-1}]) = 1 - \alpha$ (quantile d'ordre $1 - \alpha/2$ de $St(n-1)$).

On définit $k_{\alpha/2}^{n-1}$ et $k_{1-\alpha/2}^{n-1}$ par $P(K \in [k_{\alpha/2}^{n-1}, k_{1-\alpha/2}^{n-1}]) = 1 - \alpha$ (quantiles $\alpha/2$ et $1 - \alpha/2$ de $\chi^2(n-1)$).

Risque	$\alpha = 0,05$	$\alpha = 0,01$	$\alpha = 0,001$	$\alpha = 0,05$	$\alpha = 0,05$	$\alpha = 0,01$	$\alpha = 0,01$
n	$t_{0,975}^{n-1}$	$t_{0,995}^{n-1}$	$t_{0,9995}^{n-1}$	$k_{0,025}^{n-1}$	$k_{0,975}^{n-1}$	$k_{0,005}^{n-1}$	$k_{0,995}^{n-1}$
2	12,71	63,66	636	0	5,02	0	7,88
3	4,3	9,93	31,6	0,05	7,38	0,01	10,6
5	2,78	4,6	8,61	0,48	11,1	0,21	14,9
8	2,36	3,5	5,41	1,69	16	0,99	20,3
10	2,26	3,25	4,78	2,7	19	1,73	23,6
20	2,09	2,86	3,88	8,8	32,8	6,84	38,6
30	2,04	2,75	3,66	16	45,7	13,12	52,3
50	2,01	2,68	3,5	32,4	71,4	28	79,5
∞	1,96	2,58	3,29	$n - 2\sqrt{n}$	$n + 2\sqrt{n}$	$n - 2,6\sqrt{n}$	$n + 2,6\sqrt{n}$