

Contrôle continu du 16 Decembre 2025

Durée : 45 minutes Calculatrice non autorisée

Consignes: On cherche ici à s’assurer que le cours est compris. Il faut donc impérativement justifier vos résultats par une démonstration à partir des éléments dont vous disposez (énoncé, définitions, propriétés, raisonnements et calculs explicites) : **Barème indicatif:** 20 points.

Question de cours (5 points) — 10 min.

1. Rappeler la définition de la convergence en probabilité d’une suite $(X_n)_{n \geq 0}$ de variables aléatoires vers une constante μ . C’est quoi un estimateur convergent ?

2. Rappeler l’inégalité de Bienaymé–Tchebychev.

3. Applications:

(a) Soit X une variable aléatoire réelle d’espérance μ et de variance σ^2 . Déduire que :

$$\mathbb{P}(\mu - 2\sigma < X < \mu + 2\sigma) \geq 0.75.$$

(b) Soit $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de variables aléatoires identiquement distribuées, de moyenne μ et de variance $\sigma^2 < +\infty$. On suppose que la covariance entre deux variables quelconques est constante égale à $\text{Cov}(X_i, X_j) = \rho\sigma^2$, $i \neq j$. Déterminez n pour que

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| \geq \varepsilon) \leq \delta, \quad \text{où } \varepsilon > 0 \text{ et } \delta \in (0, 1).$$

Indication. On pourra utiliser l’inégalité de Bienaymé–Tchebychev à la variable aléatoire \bar{X}_n pour montrer que $n_{\min} = \frac{1-\rho}{\varepsilon^2\delta-\rho}$.

Exercice 1 (10 points) — Estimation de la moyenne et de la variance — 20 min.

Soit X une variable aléatoire de moyenne μ et de variance σ^2 inconnues. Soit X_1, \dots, X_n des variables aléatoires indépendantes et de même loi que X .

1. Rappeler l’estimateur de la moyenne \bar{X}_n . Montrer qu’il est sans biais, convergent et donner son erreur quadratique moyenne.

2. On souhaite maintenant estimer σ^2 . On propose l’estimateur suivant :

$$\hat{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}_n^2,$$

Expliquer ce choix et ensuite, montrer que

$$\hat{\sigma}_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 - (\bar{X}_n - \mu)^2.$$

3. Calculer $\mathbb{E}[\hat{\sigma}_n^2]$. L'estimateur $\hat{\sigma}_n^2$ est-il sans biais ?
4. En déduire un estimateur sans biais de σ^2 noté S_n^2 en fonction de $\hat{\sigma}_n^2$.
5. Dans cette question uniquement, on suppose que X_1, \dots, X_n suivent une loi gaussienne $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$. Calculer l'erreur quadratique moyenne de S_n^2 , puis celui de $\hat{\sigma}_n^2$.
Indication. On pourra noter que $\text{Var}(S_n^2) = \frac{2\sigma^2}{n-1}$ et utiliser la décomposition bias-variance. Quel estimateur est le meilleur ?
6. Ces estimateurs sont-ils convergents ?
Indication. On peut utiliser l'inégalité de Bienaymé–Tchebychev à la variable aléatoire S_n^2 . Quelle est la distribution de $\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)}{\sigma}$ et celle de $n\frac{\hat{\sigma}_n^2}{\sigma^2}$.
7. À partir d'un échantillon aléatoire de $n = 10$ observations tirées d'une loi $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, on obtient les statistiques observées suivantes :
 - $\bar{x}_{10} = 5$,
 - $s_{10}^2 = \frac{1}{9} \sum_{i=1}^{10} (x_i - \bar{x}_{10})^2 = 4$.
 - (a) Par le théorème de Fisher, donner une statistique pivotale et sa distribution pour l'estimation de μ . On donne $t_{(0.975,9)} = 2.262$.
 - (b) Construire un intervalle de confiance à 95 % pour μ .
 - (c) On suppose que l'on souhaite que la longueur de cet intervalle soit inférieure à 3.57. Quel est le niveau de confiance associé ? On donne $t_{(0.99,9)} = 2.282$.

Exercice 2 (6 points) – Loi géométrique — 15 min. Soit X une variable aléatoire suivant une loi géométrique de paramètre p , c'est-à-dire

$$\forall k \geq 1, \quad \mathbb{P}[X = k] = (1 - p)^{k-1}p.$$

1. calculer l'espérance et la variance de X i.e. vérifier que $\mathbb{E}[X] = \frac{1}{p}$ et $\text{Var}[X] = \frac{1-p}{p^2}$.
2. Soit X_1, \dots, X_n des variables aléatoires indépendantes et de même loi que X . Par la méthode des moments, donner un estimateur \hat{p}_n de p .
3. Cet estimateur est-il biaisé ?
Indication. On pourra utiliser l'inégalité de Jensen qu'on prendra le soin de rappeler.
4. Montrer que la log-vraisemblance associée à l'échantillon (x_1, \dots, x_n) s'écrit

$$\ell_n(p; x_1, \dots, x_n) = \ln(1 - p) \left(\sum_{i=1}^n x_i - n \right) + n \ln(p).$$

5. Donner l'estimateur \hat{p}_n^{MV} du maximum de vraisemblance de p . S'agit-il de son unique maximum? Que peut-on conclure sur la convergence de ces deux estimateurs ? Justifier!

Bon travail ! « La beauté des mathématiques n'est pas seulement dans les solutions, mais dans la manière dont elles nous dévoilent des vérités cachées. » — Roger Penrose