

Exercice 1 : Voir les TD pour les premières questions.

5. Comme $(X + bY, X)$ est un vecteur gaussien, ses deux marginales sont indépendantes si et seulement si leur covariance est nulle. Cela équivaut donc à $1 + b = 0$. Le seul réel satisfaisant la condition requise est donc $b = -1$.
6. On en déduit $E(Y|X)$ en écrivant $Y = -(X - Y) + X$. L'indépendance de $X - Y$ et de X donne en effet $E(X - Y|X) = E(X - Y)$ qui est nulle car le vecteur gaussien est centré. Ainsi, $E(Y|X) = -E(X - Y|X) + E(X|X) = X$.

Exercice 2 : Voir le cours.

Exercice 3 (Test de Kolmogorov-Smirnov) :

1. Remarquons :

$$F_n(x) = n^{-1} \sum_{k=1}^n 1_{]-\infty, x]}(X_k).$$

Comme $(1_{]-\infty, x]}(X_k))$ est une suite de v.a.i.i.d. intégrables, la loi des grands nombres donne la convergence avec probabilité 1 de $F_n(x)$ vers l'espérance de $1_{]-\infty, x]}(X_1)$ i.e. vers $P(X_1 \leq x)$.

2. Comme la loi commune des X_k n'est pas μ , il existe un réel x tel que $P(X_1 \leq x) \neq F(x)$. On fixe un tel x . Par la question précédente, on a la convergence avec probabilité 1 de $F_n(x)$ vers $P(X_1 \leq x)$. Ainsi, avec probabilité 1, $F_n(x) - F(x)$ converge vers une quantité non nulle. Par conséquent, avec probabilité 1, $\sqrt{n}|F_n(x) - F(x)|$ converge vers l'infini. On en déduit le résultat.
3. L'hypothèse que nous testons est l'égalité de la loi commune des X_k et de la loi μ . Par le théorème de Kolmogorov-Smirnov et par le résultat de la question précédente, on a les comportements suivants :
 - Si l'hypothèse est vraie, alors, pour tout c , $P(D_n > c)$ converge vers $P(K > c)$;
 - Si l'hypothèse est fautive, alors D_n converge avec probabilité 1 vers l'infini.Cela nous amène à considérer le test suivant. On calcule D_n à partir de notre échantillon et de la loi μ . Si la valeur est grande, on rejette l'hypothèse ; sinon, on l'accepte. Il reste à quantifier la phrase " D_n est grand". On fixe pour cela un seuil α pour l'erreur de première espèce de notre test. On détermine ensuite le réel λ tel que $P(K > \lambda) = \alpha$. Notre test est alors :
 - Si $D_n > \lambda$, on rejette l'hypothèse (on rejette ainsi par erreur avec probabilité proche de $P(K > \lambda) = \alpha$) ;
 - Sinon, on accepte.

Exercice 4 : Voir la correction du partiel.

Exercice 5 : Notons Δ la diagonale de \mathbb{R}^2 : $\Delta = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x = y\}$. On a :

$$\begin{aligned} P(X = Y) &= E(1_{\Delta}(X, Y)) \\ &= \int_{\mathbb{R}^2} 1_{\Delta} P_{(X, Y)}(dx, dy) \\ &= \int_{\mathbb{R}} \left(\int_{\mathbb{R}} 1_{\Delta} P_X(dx) \right) P_Y(dy) \text{ par indépendance de } X \text{ et de } Y \text{ et par Fubini} \\ &= \int_{[0,1]} \left(\int_{[0,1]} 1_{\Delta} dx \right) dy \text{ car } X \text{ et } Y \text{ sont uniformes sur } [0, 1]. \end{aligned}$$

Mais, pour tout y de $[0, 1]$, la fonction de $[0, 1]$ dans \mathbb{R} définie par $x \mapsto 1_{\Delta}(x, y)$ est nulle sauf en un point. Son intégrale contre la mesure de Lebesgue est donc nulle. Ainsi,

$$P(X = Y) = \int_{[0,1]} 0 dy = 0.$$

Exercice 6 : On a $X1_A = Y1_A$. On a donc $E(X1_A|\mathcal{G}) = E(Y1_A|\mathcal{G})$. Mais comme A appartient à \mathcal{G} , on a $E(X1_A|\mathcal{G}) = E(X|\mathcal{G})1_A$. On a de même $E(Y1_A|\mathcal{G}) = E(Y|\mathcal{G})1_A$. On a donc finalement $E(X|\mathcal{G})1_A = E(Y|\mathcal{G})1_A$, ce qui donne le résultat demandé.