

Ex 2: $A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 3 \\ 1 & 5 & 6 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix} = (\text{cov}(X_i, X_j))_{1 \leq i, j \leq 3}$

1) $\text{Var}(X_3 - \alpha_1 X_1 - \alpha_2 X_2) = B = ?$

$$B = \text{Var}(X_3) + \alpha_1^2 \text{Var}(X_1) + \alpha_2^2 \text{Var}(X_2) - 2\alpha_1 \text{Cov}(X_3, X_1) - 2\alpha_2 \text{Cov}(X_3, X_2) + 2\alpha_1 \alpha_2 \text{Cov}(X_1, X_2)$$

$$= 9 + 2\alpha_1^2 + 5\alpha_2^2 - 6\alpha_1 - 12\alpha_2 + 2\alpha_1 \alpha_2 = f(\alpha_1, \alpha_2)$$

2) $f(1, 1) = 9 + 2 + 5 - 6 - 12 + 2 = 0$

Donc: $\text{Var}(X_3 - X_1 - X_2) = 0$ donc: $X_3 - X_1 - X_2 = c$, p.s.

(en effet: $\text{Var}(Z) = 0$; $\mathbb{E}(Z - \mathbb{E}(Z))^2 = 0$ donc: $Z = \mathbb{E}(Z)$, p.s.

$\mu^T A \mu = 0 \Rightarrow A \mu = 0$

3) (a) $\mu^T \Gamma \mu = \text{Var}(\mu^T Y)$

" matrice de var-cov. de Y.

$$\text{Var}(Y) = \mathbb{E}((Y - \mathbb{E}(Y))(Y - \mathbb{E}(Y))^T) = \mathbb{E}(Y Y^T) - \mathbb{E}(Y) \mathbb{E}(Y)^T = [\text{cov}(Y_i, Y_j)]_{1 \leq i, j \leq n}$$

= matrice de variance covariance de Y.

$C \in \mathbb{E}(Y)$

$$\text{Var}(CY) = \mathbb{E}[(CY - \mathbb{E}(CY))(CY - \mathbb{E}(CY))^T]$$

$$= \mathbb{E}[C(Y - \mathbb{E}(Y))(Y - \mathbb{E}(Y))^T C^T]$$

$$= C \underbrace{\mathbb{E}[(Y - \mathbb{E}(Y))(Y - \mathbb{E}(Y))^T]}_{\text{Var}(Y)} C^T$$

$$\text{Var}(\mu^T Y) = \mu^T \text{Var}(Y) \mu = \mu^T \Gamma \mu \geq 0$$

(b) Γ annulaire $\Leftrightarrow \exists \mu \neq 0, \mu \in \mathbb{R}^n, \Gamma \mu = 0$

$\Leftrightarrow \exists \mu \neq 0, \mu \in \mathbb{R}^n, \mu^T \Gamma \mu = 0$. (\Leftarrow vrai $\text{Var}(\mu^T Y)$ car Γ sym. réelle \oplus)

$\Leftrightarrow \exists \mu \neq 0, \mu \in \mathbb{R}^n, \exists c \text{ nb. } \mu^T Y = c \text{ p.s.}$
 $\sum_{i=1}^n \mu_i Y_i = c \text{ p.s.}$
 $\Gamma = U^T D U \quad D = (\text{diag}(\lambda_i))_{\lambda_i \geq 0}$
 $\mu^T \Gamma \mu = (\mu U)^T D (\mu U) = \sum_{i=1}^n \lambda_i d_i^2 = 0$
 $\Rightarrow \exists i / \lambda_i = 0$

$\Leftrightarrow \exists \mu \neq 0, \mu \in \mathbb{R}^n, \exists \mu_{i_0} \neq 0, Y_{i_0} = -\sum_{i \neq i_0} \frac{\mu_i Y_i}{\mu_{i_0}} + \frac{c}{\mu_{i_0}}$

3) si γ est tel: $\Gamma = \text{Var}(\gamma)$ est non inversible alors: $\exists u \in \mathbb{R}^m$, $u \neq 0$, $u^T (\gamma - E(\gamma)) = 0$ p.s.

ie: $\gamma - E(\gamma) \in H = u^\perp$ p.s.

ie: $\mathbb{P}(\gamma - E(\gamma) \in H) = 1$.

Donc: γ peut pas avoir une densité p. λ_m (mesure de Lebesgue sur \mathbb{R}^m).

en effet pour tout hyperplan H de \mathbb{R}^m , $\lambda_m(H) = 0$.

ex: $\lambda_m(\underbrace{\mathbb{R}^{n-1} \times \{0\}}_H) = 0$.

$\lambda_m([a_1, b_1[\times \dots \times]a_n, b_n[) = \prod_{i=1}^n (b_i - a_i)$

$\lambda_m([a_1, b_1[\times \dots \times]a_{n-1}, b_{n-1}[\times \{0\}) = 0$. (en faisant $\begin{cases} a_n = -\varepsilon \\ b_n = \varepsilon \end{cases}$ et $\varepsilon \rightarrow 0$)

$\lambda_m([-m, m]^{n-1} \times \{0\}) = 0 \quad \forall m$.

$\Rightarrow \lambda_m(\mathbb{R}^{n-1} \times \{0\}) = 0$ en faisant $m \rightarrow +\infty$ (convergence monotone).

$\bigcup_m [(-m, m]^{n-1} \times \{0\}$.

Ex 6:

1) $N = \inf \{ n / X_n \geq s \}$.

(X_i) i.i.d.

$\mathbb{P}(N = n) = \mathbb{P}(X_1 < s, X_2 < s, \dots, X_{n-1} < s, X_n \geq s) = \underbrace{\mathbb{P}(X_1 < s)^{n-1}}_{(1-p)^{n-1}} \cdot \underbrace{\mathbb{P}(X_1 \geq s)}_p$.

donc: $N \sim \text{Geom}(p)$ et $p = \mathbb{P}(X_1 \geq s)$.

2) Aimi: $\{N < \infty\}$ p.s. (ie: $\mathbb{P}(N < \infty) = \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{P}(N = k) = \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} p = \frac{p}{1-(1-p)} = 1$)

$\forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$,

$\mathbb{P}(X_n \in A, N = n) = \mathbb{P}(X_n \in A, N = n) = \mathbb{P}(X_n \in A, X_n \geq s, X_{n-1} < s, \dots, X_1 < s)$.

$= \frac{\mathbb{P}(X_1 \in A, X_1 \geq s)}{\mathbb{P}(X_1 \geq s)} \cdot \underbrace{\mathbb{P}(X_1 < s)^{n-1}}_{(1-p)^{n-1}} \cdot \underbrace{\mathbb{P}(X_1 \geq s)}_p$.

$$= \underbrace{P(X_1 \in A | X_1 > s)}_{P(X_N \in A)} \underbrace{(1-p)^{n-1} p}_{P(N=n)} = P(X_N \in A, N=n).$$

↙ can } N < ∞ } p.s.

$$P(X_N \in A) = P(X_N \in A, N \in \mathbb{N}_*) = \sum_{n \in \mathbb{N}_*} P(X_N \in A, N=n) = P(X_1 \in A | X_1 > s) \underbrace{\sum_{n \geq 1} (1-p)^{n-1} p}_{= 1}.$$

Donc X_N suit la loi $A \mapsto P(X_1 \in A | X_1 > s)$.

et $N \sim \text{Geo}(p)$ et $X_N \perp\!\!\!\perp N$ car $(P(X_N \in A, N=n) = P(X_N \in A) P(N=n))$.

si on veut tirer suivant $A \mapsto P(X \in A | X \in D)$ on tire X_i iid jusqu'à ce que $X_i \in D$
 Alors: $Z = X_N$ suit la loi:
 $A \mapsto P(A | X \in D)$.

Question: supposons qu'on a une pièce biaisée de paramètre p inconnue.

$\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$: $X \sim \text{Be}(p)$, $Y \sim \text{Be}(p)$, $X \perp\!\!\!\perp Y$. Comment faire pour tirer une Bernoulli de param $1/2$.

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} \in \cdot \left/ \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} \in \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} = D. \right.$$

$$P((X,Y) = (1,0) | (X,Y) \in D) = \frac{P((X,Y) = (1,0), (X,Y) \in D)}{P((X,Y) \in D)}.$$

$$= \frac{P((X,Y) = (1,0))}{P((X,Y) = (1,0) + P((X,Y) = (0,1))} = \frac{p(1-p)}{p(1-p) + (1-p)p} = \frac{1}{2}.$$

Donc: on tire $Z_i = \begin{pmatrix} X_i \\ Y_i \end{pmatrix}$ iid (où $X_i \perp\!\!\!\perp Y_i$, $X_i \sim \text{Be}(p)$, $Y_i \sim \text{Be}(p)$) et on note $N = \inf \{n / \underbrace{X_n \neq Y_n}\}$.

Implément:

Alors: Z_N suit la loi de $Z = \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} / X \neq Y$. donc: $P(Z_N = (1,0)) = P((X,Y) = (1,0) | X \neq Y) = 1/2$.

But: minimal suivant f densité.

Avant 2 densités, f, g tq: $f \leq M g$. où M est une constante.
RAPPEL SUR LE REJET.

Hypothèse: On sait (simultanément) la valeur de $\frac{f(x)}{Mg(x)}$, $\forall x \in \mathbb{R}$.

Alors l'algorithme de rejet s'écrit:
 (1) Tirer $X \sim g$, $U \sim \text{unif}[0,1]$ et $X \perp U$.
 (2) While $U > \frac{f(X)}{Mg(X)}$ do: tirer indep. (X, U) avec $X \sim g$, $U \sim \text{unif}[0,1]$.
 (3) Pour $Z = X$.

Ex de l'exercice 6

$$f(x) = \frac{g(x) \mathbb{1}_B(x)}{\int g(y) \mathbb{1}_B(y) dy} \Rightarrow f(x) \leq M g(x) \text{ où } M = \frac{1}{\int g(y) dy}$$

$$\text{Critère d'arrêt: } U \leq \frac{f(X)}{Mg(X)} = \frac{g(X) \mathbb{1}_B(X)}{\int g(y) dy} = \mathbb{1}_B(X)$$

Tirer (X_i, U_i) iid tq: $(X_i, U_i) \sim (x, u) \leftrightarrow g(x) \mathbb{1}_{[0,1]}(u)$

$$N = \inf \{ i \mid U_i \leq \frac{f(X_i)}{Mg(X_i)} \}$$

On pose $Z = \begin{cases} X_N & \text{si } N < \infty \\ \infty & \text{si } N = \infty \end{cases}$

$$M_f: Z \sim f, N \sim \text{geom}\left(\frac{1}{M}\right), Z \perp N$$

Soit $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$, avec $m \in \mathbb{R}$.

$$\mathbb{P}(Z \in A, N = n) = \mathbb{P}\left(X_n \in A, U_n \leq \frac{f(X_n)}{Mg(X_n)}, U_{n-1} > \frac{f(X_{n-1})}{Mg(X_{n-1})}, \dots, U_1 > \frac{f(X_1)}{Mg(X_1)}\right)$$

$$\stackrel{(X_i, U_i) \text{ iid}}{=} \frac{\mathbb{P}\left(X_1 \in A, U_1 \leq \frac{f(X_1)}{Mg(X_1)}\right)}{\mathbb{P}\left(U_1 \leq \frac{f(X_1)}{Mg(X_1)}\right)} \cdot \underbrace{\mathbb{P}\left(U_i > \frac{f(X_i)}{Mg(X_i)}\right)^{n-1}}_{(1-p)} \cdot \underbrace{\mathbb{P}\left(U_1 \leq \frac{f(X_1)}{Mg(X_1)}\right)}_p$$

$$P(X_1 \in A, U_1 < \frac{f(X_1)}{\int_{\mathbb{R}} f(x)}) = \iint \mathbb{1}_A(x) \mathbb{1}_{(u < \frac{f(x)}{\int_{\mathbb{R}} f(x)})} \mathbb{1}_{[0,1]}(u) g(x) du dx.$$

$$= \int \mathbb{1}_A(x) \frac{f(x)}{\int_{\mathbb{R}} f(x)} \times g(x) dx = \frac{\int \mathbb{1}_A(x) f(x) dx}{M}$$

et $P(U_1 < \frac{f(X_1)}{\int_{\mathbb{R}} f(x)}) = \int_{\mathbb{R}} \frac{f(x)}{M} dx = \frac{1}{M} = p$. (c'est la formule pour $A = \mathbb{R}$).

Donc: $P(Z \in A, N=n) = \underbrace{\int \mathbb{1}_A(x) f(x) dx}_{\text{}} \times \underbrace{\left(1 - \frac{1}{M}\right)^{n-1} \frac{1}{M}}_{\text{}}.$ Ce qui achève la preuve

lg: $A = \mathbb{R}: P(N=n) = \left(1 - \frac{1}{M}\right)^{n-1} \frac{1}{M} \Rightarrow N \sim \text{Geom}\left(\frac{1}{M}\right).$

donc: $P(N < \infty) = 1$. donc: $P(Z \in A) = P(Z \in A, N < \infty) = \sum_{n=1}^{+\infty} P(Z \in A, N=n).$

$$= \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\int_A f(x) dx \right) \left(1 - \frac{1}{M}\right)^{n-1} p = \int_A f(x) dx.$$

Amis à l'exo sur les pièces binaires

Commençons à partir d'une pièce équilibrée (ie $X \sim \text{Be}(1/2)$) simulons $Y \sim \text{Be}(q)$ où $q \in]0,1[$.

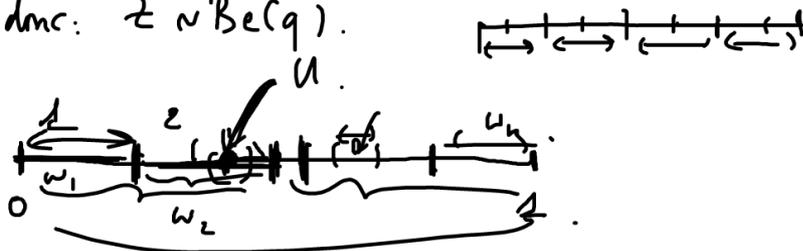
$$q = \sum_{k=1}^{+\infty} 2^{-k} a_k = \mathbb{E}(a_N) \quad \text{ou} \quad N \sim \text{Geom}\left(\frac{1}{2}\right)$$

$$\frac{e^{-(k-1)} \times \frac{1}{2}}{(1-p)^{k-1} p} \quad p = 1/2.$$

$N \sim \text{Geom}(1/2)$, procédons: $Z = a_N$. alors: $Z \in]0,1[$.

$$P(Z=1) = \mathbb{E}(Z) = \mathbb{E}[a_N] = q.$$

donc: $Z \sim \text{Be}(q)$.



On pourrait à partir d'une pièce équilibrée simuler n'importe quelle variable discrète prenant un ab fini de valeurs.

