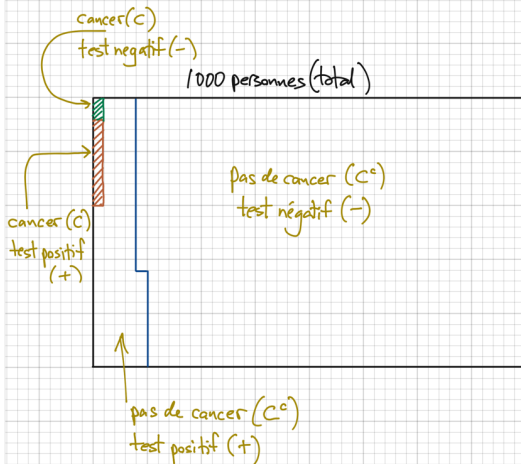


Cours 8

William McCausland

2021-11-03

Théorème de Bayes, événements de probabilité positive



$$\Pr[C] = 0.01$$

(10 personnes sur 1000)

$$\Pr[C^c] = 0.99$$

(990 personnes sur 1000)

$$\Pr[+|C] = 0.8$$

(8 personnes sur 10)

$$\Pr[-|C] = 0.2$$

(2 personnes sur 10)

$$\Pr[-|C^c] = 0.9$$

(891 personnes sur 990)

$$\Pr[+|C^c] = 0.1$$

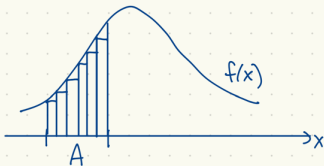
(99 personnes sur 990)

$$\begin{aligned}\Pr[C|+] &= \frac{8}{8+99} = \frac{\Pr[C,+]}{\Pr[+]} \\ &= \frac{\Pr[C]\Pr[+|C]}{\Pr[+]}\end{aligned}$$

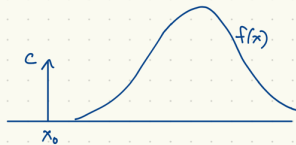
Un peu de Chapitre 12

- ▶ μ, ν, λ des mesures boréliennes sur \mathbb{R} , λ Lebesgue.
- ▶ μ est absolument continue s'il existe f mesurable telle que $\mu(A) = \int_A f(x)\lambda(dx)$, A borelien (λ -mesurable).
- ▶ μ est absolument continue par rapport à ν s'il existe f , ν -mesurable, telle que $\mu(A) = \int_A f(x)\nu(dx)$, $A \in \mathcal{B}$.
- ▶ μ est discret si $\sum_{x \in \mathbb{R}} \mu(\{x\}) = \mu(\mathbb{R})$.
- ▶ $\mu \ll \nu$ signifie $\nu(A) = 0 \Rightarrow \mu(A) = 0$.
- ▶ Théorème Radon-Nikodym : $\mu \ll \lambda \Leftrightarrow$
il existe f , λ -mesurable, telle que $\mu(A) = \int_A f(x)\lambda(dx)$, A mesurable.
- ▶ $f = \frac{d\mu}{d\lambda}$ est la dérivée Radon-Nikodym de μ par rapport à λ .
- ▶ $\mu(A) = \int_A \left(\frac{d\mu}{d\lambda}\right) d\lambda$.

Continuité absolue



$$\mu(A) = \int f(x) \lambda(dx)$$



Problème:

$$\Pr[x_0 - \varepsilon, x_0 + \varepsilon] \sim \Pr\{\varepsilon x_0\} = c$$

$$\text{mais } \lambda(\{\varepsilon x_0\}) = 0$$

Pas de problème si $\lambda \gg \mu$ $\lambda(A) = 0 \Rightarrow \mu(A) = 0$

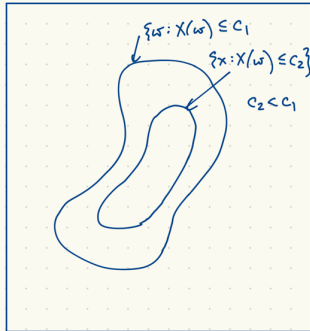
$$A \in \mathcal{B}$$

Un peu plus sur la mesurabilité I

- ▶ Soit (Ω, \mathcal{F}, P) un espace de probabilité.
- ▶ Soit $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ une variable aléatoire sur (Ω, \mathcal{F}, P) .
- ▶ Définir $\sigma(X) \equiv \sigma(\{X \leq c\} : c \in \mathbb{R})$.
- ▶ Notez que $\{X = c\} = \{X \leq c\} \setminus (\cup_n \{X \leq c - 1/n\}) \in \sigma(X)$
- ▶ Si on sait assez pour répondre à la question suivante pour tout $c \in \mathbb{R}$, on connaît la valeur de $X(\omega)$: Est-ce que $\omega \in \{X \leq c\}$?
- ▶ Soit $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ une tribu.
- ▶ Si X est \mathcal{G} -mesurable (c.-à-d. $\{X \leq c\} \in \mathcal{G}$, tout $c \in \mathbb{R}$),
 - ▶ $\sigma(X) \subseteq \mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ (c.-à-d. \mathcal{G} est (faiblement) plus fine que $\sigma(X)$).
- ▶ Une variable aléatoire sur (Ω, \mathcal{F}, P) est \mathcal{F} -mesurable par définition. Une fonction $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ qui n'est pas une variable aléatoire n'est pas \mathcal{F} -mesurable.

Deux évènements dans $\sigma(X)$

Ω



Un peu plus sur la mesurabilité II

- ▶ Si une variable aléatoire est $\sigma(X)$ -mesurable, c'est une fonction seulement de X —elle dépend de ω seulement à travers $X(\omega)$.
 - ▶ Supposons que la variable aléatoire Z est $\sigma(X)$ -mesurable.
 - ▶ Pour tous $z \in \mathbb{R}$, il existe une unique $B_z \in \mathcal{B}$ tel que $\{Z = z\} = \{X \in B_z\}$. (Notez que $\{X \in B_z\} \subseteq \sigma(X)$.)
 - ▶ Considérez ceci comme la définition de B_z pour tout $z \in \mathbb{R}$.
 - ▶ Alors $Z = f(X)$, où la fonction f est définie par : pour tout $z \in \mathbb{R}$ et tout $x \in B_z$, $f(x) = z$.
 - ▶ $\sigma(Z) \subseteq \sigma(X)$ mais $\sigma(X) \subseteq \sigma(Z)$ n'est pas vrai en général.

Exemple, probabilités et espérances conditionelles

A_1
A_2
A_3

$$\mathcal{G}_1 = \sigma(\{A_1, A_2, A_3, \Omega\})$$

B_1	B_2	B_3
-------	-------	-------

$$\mathcal{G}_2 = \sigma(\{B_1, B_2, B_3, \Omega\})$$

C_{11}	C_{12}	C_{13}
C_{21}	C_{22}	C_{23}
C_{31}	C_{32}	C_{33}

$$\mathcal{G} = \sigma(\mathcal{G}_1 \cup \mathcal{G}_2)$$

Ω

$X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

1
1
2

$Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$

4	5	4
---	---	---

Soit $p_{11} = P[C_{11}]$
 $p_{12} = P[C_{12}]$
 \vdots
 $p_{33} = P[C_{33}]$

$$P(\Lambda | g_i)$$

$$E[Y | g_i]$$

$$P(\Lambda | x)$$

$$E[Y | x]$$

$$\Lambda = C_{13} \cup C_{21} \cup C_{22} \cup C_{32}$$

Définitions de probabilité, espérance conditionnelle

- ▶ Soit X, Y deux variables aléatoires avec $E[|Y|] < \infty$
- ▶ Soit A un évènement : $A \in \mathcal{F}$.
- ▶ Une variable aléatoire $P(A|X)(\omega)$ est une *probabilité conditionnelle* de A sachant X si elle est $\sigma(X)$ -mesurable et pour chaque $S \in \mathcal{B}$,

$$E[P(A|X)1_{X \in S}] = P[A \cap \{X \in S\}].$$

- ▶ Une variable aléatoire $E[Y|X](\omega)$ est une *espérance conditionnelle* de Y sachant X si elle est $\sigma(X)$ -mesurable et pour chaque $S \in \mathcal{B}$,

$$E[E[Y|X]1_{X \in S}] = E[Y1_{X \in S}].$$

Définitions plus large

- ▶ Soit A un évènement : $A \in \mathcal{F}$.
- ▶ Soit \mathcal{G} une sous-tribu de \mathcal{F} .
- ▶ La *probabilité conditionnelle* $P(A|\mathcal{G})$ est une variable aléatoire, \mathcal{G} -mesurable, telle que pour tout $G \in \mathcal{G}$

$$E[P(A|\mathcal{G})1_G] = P[A \cap G].$$

- ▶ Soit Y une variable aléatoire
- ▶ L'*espérance conditionnelle* $E[Y|\mathcal{G}]$ est une variable aléatoire, \mathcal{G} -mesurable, telle que pour tout $G \in \mathcal{G}$,

$$E[E[Y|\mathcal{G}]1_G] = E[Y1_G].$$

- ▶ Notez que la cohérence des définitions : $P[A|X] = P[A|\sigma(X)]$ et $E[Y|X] = E[Y|\sigma(X)]$.

Trouver $P(\Lambda|\mathcal{G}_1)$

Conditions pour $P(\Lambda|\mathcal{G}_1)$

- \mathcal{G}_1 mesurable ($\mathcal{G}_1 = \sigma(A_1, A_2, A_3, \Omega)$)

$$E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_{A_1}] = P(\Lambda \cap A_1)$$

$$E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_{A_2}] = P(\Lambda \cap A_2)$$

$$E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_{A_3}] = P(\Lambda \cap A_3)$$

Autres éléments de \mathcal{G}_1 par linéarité.

Probabilités conditionnelles de l'événement $\Lambda \in \Omega$

- Par rapport à la sous-tribu \mathcal{G}_1 :

$$P(\Lambda|\mathcal{G}_1) = \begin{cases} p_{13}/P(A_1) & \omega \in A_1 \\ (p_{21} + p_{22})/P(A_2) & \omega \in A_2 \\ p_{32}/P(A_3) & \omega \in A_3 \end{cases}$$

- Par rapport à la variable aléatoire X

$$P(\Lambda|X) = P(\Lambda|\sigma(X)) = \begin{cases} \frac{p_{13}+p_{21}+p_{22}}{P(A_1 \cup A_2)} & \omega \in A_1 \cup A_2 = \{X = 1\} \\ p_{32}/P(A_3) & \omega \in A_3 = \{X = 2\} \end{cases}$$

- Par rapport à la sous-tribu minimale $\{\emptyset, \Omega\}$:

$$P(\Lambda|\{\emptyset, \Omega\}) = P(\Lambda) = p_{13} + p_{21} + p_{22} + p_{32}, \text{ tous } \omega \in \Omega$$

- Par rapport à la sous-tribu maximal \mathcal{F} (ou par rapport à \mathcal{G}) :

$$P(\Lambda|\mathcal{F}) = 1_\Lambda(\omega) = P(\Lambda|\mathcal{G}).$$

Vérification de $P(\Lambda|\mathcal{G}_1)$

- À vérifier : $E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_A] = P(\Lambda \cap A)$, $A \in \mathcal{G}_1$.

$$E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_{A_1}] = E\left[\frac{p_{13}}{P(A_1)}1_{A_1}\right] = \frac{p_{13}}{P(A_1)}E[1_{A_1}] = p_{13} = P(\Lambda \cap A_1)$$

$$\begin{aligned} E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_{A_2}] &= E\left[\frac{p_{21} + p_{23}}{P(A_2)}1_{A_2}\right] = \frac{p_{21} + p_{22}}{P(A_2)}E[1_{A_2}] \\ &= p_{21} + p_{22} = P(\Lambda \cap A_2) \end{aligned}$$

$$E[P(\Lambda|\mathcal{G}_1)1_{A_3}] = E\left[\frac{p_{32}}{P(A_3)}1_{A_3}\right] = \frac{p_{32}}{P(A_3)}E[1_{A_3}] = p_{32} = P(\Lambda \cap A_3)$$

- Le reste par linéarité de l'espérance, additivité de probabilité

Construction de $P(\Lambda|\mathcal{G}_1) = \frac{d\nu}{dP_0}$

- La mesure ν : $\nu(A) \equiv P(\Lambda \cap A)$, $A \in \mathcal{G}_1$

$$\nu(A_1) = P(\Lambda \cap A_1) = p_{13}$$

$$\nu(A_2) = P(\Lambda \cap A_2) = p_{21} + p_{22}$$

$$\nu(A_3) = P(\Lambda \cap A_2) = p_{32}$$

- La mesure P_0 : $P_0(A) \equiv P(A)$, $A \in \mathcal{G}_1$.

$$P_0(A_1) = p_{11} + p_{12} + p_{13}$$

$$P_0(A_2) = p_{21} + p_{22} + p_{23}$$

$$P_0(A_3) = p_{31} + p_{32} + p_{33}$$

- Notez que $P_0(A) = 0 \Rightarrow \nu(A) = 0$, $A \in \mathcal{G}_1$: c-à-d $\nu \ll P_0$.
- Si $P_0(A) > 0$, $P(\Lambda|\mathcal{G}_1)(\omega) = \nu(A)/P_0(A)$, $\omega \in A \in \mathcal{G}_1$.

Trouvez $E[Y|\mathcal{G}_1]$

Les conditions sur $E[Y|\mathcal{G}_1]$

- ▶ Doit être \mathcal{G}_1 -mesurable, où $\mathcal{G}_1 = \sigma(A_1, A_2, A_3, \Omega)$.
- ▶ $E[E[Y|\mathcal{G}_1]1_{A_1}] = E[Y1_{A_1}] =$
- ▶ $E[E[Y|\mathcal{G}_1]1_{A_2}] = E[Y1_{A_2}] =$
- ▶ $E[E[Y|\mathcal{G}_1]1_{A_3}] = E[Y1_{A_3}] =$
- ▶ Autres éléments de \mathcal{G}_1 par linéarité.

Espérances conditionnelles de Y

- ▶ Par rapport à la sous-tribu \mathcal{G}_1 :

$$E[Y|\mathcal{G}_1] = \begin{cases} (4(p_{11} + p_{13}) + 5p_{12})/P(A_1) & \omega \in A_1 \\ (4(p_{21} + p_{23}) + 5p_{22})/P(A_2) & \omega \in A_2 \\ (4(p_{31} + p_{33}) + 5p_{32})/P(A_3) & \omega \in A_3 \end{cases}$$

- ▶ Par rapport à la variable aléatoire X

$$E[Y|X] = \begin{cases} \frac{4(p_{11}+p_{13}+p_{21}+p_{23})+5(p_{12}+p_{22})}{P(A_1 \cup A_2)} & \omega \in A_1 \cup A_2 = \{X = 1\} \\ (4(p_{31} + p_{33}) + 5p_{32})/P(A_3) & \omega \in A_3 = \{X = 2\} \end{cases}$$

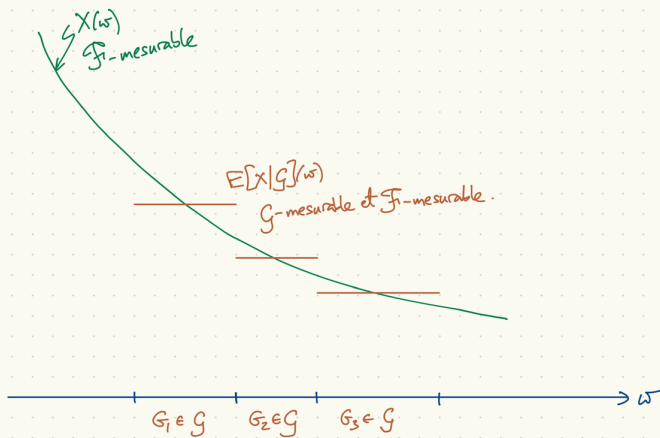
- ▶ Par rapport à la sous-tribu minimale $\{\emptyset, \Omega\}$:

$$E[Y|\{\emptyset, \Omega\}] = E[Y]$$

- ▶ Par rapport à la sous-tribu maximal \mathcal{F} :

$$E[Y|\mathcal{F}] = Y(\omega)$$

Espérance conditionnelles : une illustration



Vérification de $E[Y|\mathcal{G}_1]$

- ▶ À vérifier : $E[E[Y|\mathcal{G}_1]1_A] = E[Y1_A]$, $A \in \mathcal{G}_1$:
- ▶ Pour $A = A_1$:

$$E[E[Y|\mathcal{G}_1]1_{A_1}] = \frac{4(p_{11} + p_{13}) + 5p_{12}}{P(A_1)} E[1_{A_1}] = 4(p_{11} + p_{13}) + 5p_{12}$$

$$E[Y1_{A_1}] = 4(p_{11} + p_{13}) + 5p_{12}$$

- ▶ $A = A_2$, $A = A_3$ semblables
- ▶ Le reste par linéarité de l'espérance

Construction de $E[Y|\mathcal{G}_1]$:

- ▶ En général, $E[Y|\mathcal{G}_1](\omega) = E[Y^+|\mathcal{G}_1](\omega) - E[Y^-|\mathcal{G}_1](\omega)$.
- ▶ Mêmes cas ∞ , $-\infty$, fini, indéfini, événement par événement
- ▶ Ici, $Y = Y^+$, alors $E[Y|\mathcal{G}_1] = E[Y^+|\mathcal{G}_1] = \frac{d\rho^+}{dP_0}$, où

$$\rho^+(A) \equiv E[Y^+1_A], \quad P_0(A) \equiv P(A), \quad A \in \mathcal{G}_1,$$

et notez que $\rho^+ \ll P_0$ alors $\rho^+(A) = \int_A E[Y|\mathcal{G}_1]P_0(dx)$.

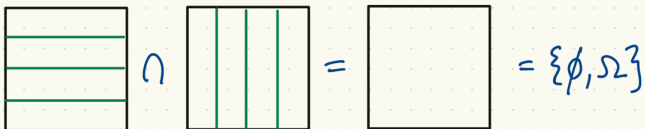
- ▶ Pour $A = A_1$,
 - ▶ $\rho^+(A_1) = E[Y^+1_{A_1}] = 4(p_{11} + p_{13}) + 5p_{12}$
 - ▶ $P_0(A_1) = P(A_1) = p_{11} + p_{12} + p_{13}$
- ▶ Les cas $A = A_2$, $A = A_3$ sont semblables.
- ▶ Pour chaque $\omega \in A \in \mathcal{G}_1$, $E[Y^+|\mathcal{G}_1](\omega) = \rho^+(A)/P_0(A)$.
- ▶ Pour $\omega \in A_1$, par exemple,

$$E[Y^+|\mathcal{G}_1](\omega) = \frac{4(p_{11} + p_{13}) + 5p_{12}}{p_{11} + p_{12} + p_{13}}.$$

Exercice 13.2.3

- ▶ Soit \mathcal{G}_1 et \mathcal{G}_2 deux sous-tribus de \mathcal{F} .
- (a) Si Z est \mathcal{G}_1 -mesurable et $\mathcal{G}_1 \subseteq \mathcal{G}_2$, Z est \mathcal{G}_2 mesurable :
 - ▶ Pour tous $z \in \mathbb{R}$, $\{Z \leq z\} \in \mathcal{G}_1$ alors $\{Z \leq z\} \in \mathcal{G}_2$.
- (b) Si Z est \mathcal{G}_1 -mesurable et \mathcal{G}_2 -mesurable, Z est $(\mathcal{G}_1 \cap \mathcal{G}_2)$ -mesurable :
 - ▶ Pour tous $z \in \mathbb{R}$, $\{Z \leq z\} \in \mathcal{G}_1$ et $\{Z \leq z\} \in \mathcal{G}_2$, alors $\{Z \leq z\} \in \mathcal{G}_1 \cap \mathcal{G}_2$.

Intersection des tribus



Proposition 13.2.6

- Rappel, définition de la v.a. $E[X|\mathcal{G}]$: pour tout $G \in \mathcal{G}$,

$$E[E[X|\mathcal{G}]1_G] = E[X1_G].$$

- Soit X, Y des variables aléatoires, X est \mathcal{G} -mesurable, $E[Y] < \infty$, $E[XY] < \infty$.
- Proposition : $E[XY|\mathcal{G}] = XE[Y|\mathcal{G}]$ avec probabilité 1.
- Preuve :
 - Soit $G_0, G \in \mathcal{G}$, $X = 1_{G_0}$. Alors

$$E[XE[Y|\mathcal{G}]1_G] = E[E[Y|\mathcal{G}]1_{G \cap G_0}] = E[Y1_{G \cap G_0}] = E[XY1_G].$$

$$E[E[XY|\mathcal{G}]1_G] = E[XY1_G].$$

- G est arbitraire, alors $XE[Y|\mathcal{G}] = E[XY|\mathcal{G}]$ avec probabilité 1, tous $X = 1_{G_0}$.
- G_0 est arbitraire, alors la même chose tient pour X simple (linéarité), positive (convergence dominée), générale.

Proposition 13.2.7 (espérances itérées)

- ▶ Définition de $E[X|\mathcal{G}]$: $E[E[X|\mathcal{G}]1_G] = E[X1_G]$, tous $G \in \mathcal{G}$.
- ▶ Proposition : Si $\mathcal{G}_1 \subseteq \mathcal{G}_2 \subseteq \mathcal{F}$, $E[E[Y|\mathcal{G}_2]|\mathcal{G}_1] = E[Y|\mathcal{G}_1]$.
- ▶ Preuve : fixez $G \in \mathcal{G}_1 \subseteq \mathcal{G}_2$,

$$E[E[E[Y|\mathcal{G}_2]|\mathcal{G}_1] 1_G] = E[E[Y|\mathcal{G}_2]1_G] = E[Y1_G]$$

$$E[E[Y|\mathcal{G}_1]1_G] = E[Y1_G]$$

alors

$$E[E[Y|\mathcal{G}_2]|\mathcal{G}_1] = E[Y|\mathcal{G}_1] \text{ avec probabilité 1.}$$

- ▶ Cas spécial, espérance conditionnelle comme projection :

$$E[E[Y|\mathcal{G}]|\mathcal{G}] = E[Y|\mathcal{G}]$$

- ▶ Deux autres cas spéciaux :

- ▶ $E[E[X|Y]] = E[X]$ pour $\mathcal{G}_1 = \{\emptyset, \Omega\} \subseteq \mathcal{G}_2 = \sigma(Y)$.
- ▶ $E[E[X|Y, Z]|Z] = E[X|Z]$ pour $\mathcal{G}_1 = \sigma(Z) \subseteq \mathcal{G}_2 = \sigma(Y, Z)$

Loi de covariance total

La loi de covariance totale :

$$\text{Cov}[X, Y] = E[\text{Cov}[X, Y|Z]] + \text{Cov}[E[X|Z], E[Y|Z]]$$

Preuve: soit $m_X \equiv E[X] = E[E[X|Z]]$, $m_Y \equiv E[Y] = E[E[Y|Z]]$.
Alors

$$\begin{aligned}\text{Cov}[X, Y] &= E[E[(X - m_X)(Y - m_Y)]|Z] \\ &= E[E[(X - E[X|Z] + E[X|Z] - m_X) \\ &\quad (Y - E[Y|Z] + E[Y|Z] - m_Y)|Z]].\end{aligned}$$

Puisque $E[(E[X|Z] - m_X)(Y - E[Y|Z])|Z] = 0$,

$$\begin{aligned}\text{Cov}[X, Y] &= E[\text{Cov}[X, Y|Z]] + E[(E[X|Z] - m_X)(E[Y|Z] - m_Y)] \\ &= E[\text{Cov}[X, Y|Z]] + \text{Cov}[E[X|Z], E[Y|Z]].\end{aligned}$$

Apérçu du cours 9 (Casella et Berger)

- ▶ Statistiques exhaustives (sufficient), complètes, minimales, libres (ancillary)
- ▶ Estimation ponctuelle, méthode des moments et maximum de vraisemblance
- ▶ L'approche bayésienne et les lois a priori, conjointe et a posteriori
- ▶ Estimation ponctuelle bayésienne