

Typesetting test.

$$\textcolor{red}{R}\textcolor{blue}{P}\textcolor{blue}{1}\textcolor{blue}{P}\textcolor{red}{G}\textcolor{blue}{P}\begin{bmatrix}\textcolor{blue}{a} & \textcolor{blue}{b} \\ \textcolor{blue}{c} & \textcolor{blue}{d}\end{bmatrix}\textcolor{blue}{P}\textcolor{blue}{P} \, dx$$

$$\alpha(x) = \begin{cases} x \\ \frac{1}{1+e^{-kx}} \\ \frac{e^x-e^{-x}}{e^x+e^{-x}} \end{cases}$$

$\langle x \rangle$

This is a long test Lorem ipsum dolor sit amet, consectetur adipiscing elit. Ut purus elit, vestibulum ut, placerat ac, adipiscing vitae, felis. Curabitur dictum gravida mauris. Nam arcu libero, nonummy eget, consectetur id, vulputate a, magna. Donec vehicula augue eu neque. Pellentesque habitant morbi tristique senectus et netus et malesuada fames ac turpis egestas. Mauris ut leo. Cras viverra metus rhoncus sem. Nulla et lectus vestibulum urna fringilla ultrices. Phasellus eu tellus sit amet tortor gravida placerat. Integer sapien est, iaculis in, pretium quis, viverra ac, nunc. Praesent eget sem vel leo ultrices bibendum. Aenean faucibus. Morbi dolor nulla, malesuada eu, pulvinar at, mollis ac, nulla. Curabitur auctor semper nulla. Donec varius orci eget risus. Duis nibh mi, congue eu, accumsan eleifend, sagittis quis, diam. Duis eget orci sit amet orci dignissim rutrum.

# Table des matières

<b>1</b>	<b>GENERALITES</b>	<b>3</b>
1.1	Grenailles sur les groupes . . . . .	3
1.1.1	Groupe et Sous-Groupe . . . . .	3
1.1.2	La classe d'équivalence . . . . .	4
1.2	Normal dans G . . . . .	5
1.3	Groupes agissant sur un ensemble . . . . .	7
1.3.1	Les Groupes symetrique . . . . .	10

## 0.1 Espase Probabilisé

Soit  $\Omega$  est UNIVERS (est random ensemble).

### Définition 1. $\sigma$ - algebra

La famille des ensembles  $\mathcal{A}$  s'appelle  $\sigma$ -ALGEBRA si :

1.  $\Omega \in \mathcal{A}$
2. Pour tout  $A \in \mathcal{A}$ ,  $A^c \in \mathcal{A}$  ( $A^C = \bar{A}$ )
3. Si  $\{A_k\}_{k=1}^\infty \in \mathcal{A}$  :  $\cup_{k=1}^\infty A_k \in \mathcal{A}$

### Définition 2. Probabilité

$$\mathbb{P}(\Omega) = 1$$

2. Si  $\{A_k\}_k^\infty$  - disjoint (pour tout  $i \neq j$  :  $A_i \cup A_j = \emptyset$ ) :

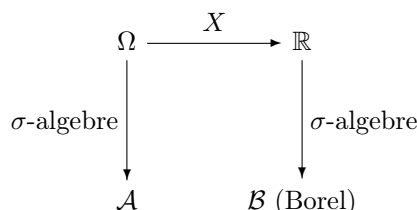
$$\mathbb{P}(\cup_{k=1}^\infty A_k) = \sum_{k=1}^\infty \mathbb{P}(A_k)$$

Espase probabilisable  $(\underbrace{\Omega}_{\text{univers}}, \underbrace{\mathcal{A}}_{\text{tribu}})$ .

Espase probabillisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ .

VARIABLE ALÉATOIRE (random variable) est fonction mesurable  $X$  :

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



Soit  $\Omega$  un ensemble. Soit  $\mathcal{F}$  une famille d'ensembles de  $\Omega$ , qui n'est pas forcément une  $\sigma$ -algèbre.

**Définition 3.** On appelle  $\sigma$ -algèbre engendrée par  $\mathcal{F}$ , notée  $\sigma(\mathcal{F})$  la plus petite  $\sigma$ -algèbre qui contient  $\mathcal{F}$ .

**Définition 4.** Borel ( $\mathcal{B}$ ) est la  $\sigma$ -algèbre engendrée par les intervalles ouverts de  $\mathbb{R}$  c'est-à-dire de la forme  $(a, b)$ ,  $|a|, |b| < \infty$  (famille  $\mathcal{F}_0$ ).

On dit Borel ( $\mathcal{B}$ ) est aussi  $\sigma$ -algèbre engendrée par des intervalles de la forme  $(-\infty, |a|]$ ,  $|a| < \infty$  (famille  $\mathcal{F}_{FN}$ ).

**Remarque.**  $\sigma(\mathcal{F}_0) = \sigma(\mathcal{F}_{FN})$

**Proposition 1.** Pour vérifier la mesurabilité il suffit de la tester sur une famille qui engendré la  $\sigma$ -algèbre de Borel.

*Exercice.* (simple mais important)

Soit  $\Omega$  un ensemble.  $\mathcal{P} = \{P_1, P_2, \dots, P_k\}$  est une partition finie de  $\Omega$ , c'est-à-dire  $\bigcup_{j=1}^k P_j = \Omega$  et  $P_\alpha \cap P_\beta = \emptyset$ .

1. Trouve  $\sigma(\mathcal{P})$ .

Réponse :

$\sigma(\mathcal{P})$  contient toute réunion d'éléments  $\mathcal{P}$ .

(En particulier si  $A \in \sigma(\mathcal{P})$  :  $A = \bigcup_{k=1}^l P_{i_k}$ )

2. Trouver comment sont faites les v.a. par rapport à  $\sigma(\mathcal{P})$ .

Réponse :

Considérons  $\Omega = \mathbb{R}$ .  $X(\omega) = \alpha$ .  $\alpha$  est l'image de  $\omega$ . Le point  $\alpha$  est aussi un ensemble, qu'on note  $\{\alpha\}$  : "singulier" qui est un borelien. Car  $X$  est mesurable par rapport à  $\sigma(\mathcal{P})$ ,  $X^{-1}(\{\alpha\}) = \bigcup P_{i_k}$ .

Une fonction mesurable par rapport à  $\sigma(\mathcal{P})$  est constante par morceaux sur les éléments de la partition.

On remplace  $X$  avec un autre objet qui "approxime"  $X$  est mesurable par rapport à  $\sigma(\mathcal{P})$ .

Espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$ .  $X : \Omega \rightarrow \underbrace{\mathbb{R}}_{\text{Borel}}$ ,  $X$  est v.a.

Loi de  $X$  on définit une mesure de probabilité sur  $(\mathbb{R}, \mathcal{B})$  de la manière suivante  
si  $B \in \mathcal{B} : P_X(B) = \mathbb{P}(X^{-1}(B))$ .

On appelle  $P_X$  la loi de  $X$ .

$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  On pourra écrire  $X$  de la manière suivante :  $X(\omega) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k \mathbb{1}_{A_k}(\omega)$ ,  
 $A_k = \{\omega \mid X(\omega) \in A_k\}$ . Calculer  $P_X$  (la loi de  $X$ ) :

Si  $B \in \mathcal{F}$ ,  $P_X(B) = \mathbb{P}(X^{-1}(B))$ .

On appelle  $D$  l'ensemble valeur de  $X : D = \{x_1, x_2, \dots, x_k, \dots\}$ .

$P_X(B) = P_X(B \cap D) = P_X(B \cap \bigcup_{k=1}^{\infty} \{x_k\}) = P_X(\bigcup_{k=1}^{\infty} (B \cap \{x_k\})) =$   
 $\sum_{k=1}^{\infty} P_X(B \cap \{x_k\}) = \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{P}(X = x_k) \delta_{\{x_k\}}(B) = \sum_{k=1}^{\infty} p_k \delta_{\{x_k\}}(B)$

$$\delta_a(B) = \begin{cases} 1 & \text{si } a \in B \\ 0 & \text{si } a \notin B \end{cases}$$

On introduit la mesure de Dirrac :

$$\left. \begin{aligned} X &= \sum_{k=1}^{\infty} x_k \mathbb{1}_{A_k} \\ P_x &= \sum_{k=1}^{\infty} p_k \delta_{\{x_k\}} \\ P_x &= \mathbb{P}(A_k) \end{aligned} \right\} \text{ v.a. discrete}$$

Exemple. (v.a. discrete)

1.  $B(n, p)$  binomiale

Valeurs :  $X = \{0, 1, \dots, n\}$ .

$$P_k = \mathbb{P}(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \quad i \in \{0, \dots, n\}$$

2. Poisson  $P(\lambda)$ . Valeurs  $X = \{0, 1, 2, \dots\}$  - dénombrable.

$$P_X(\{k\}) = \mathbb{P}(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

### Indépendances

Si  $X$  et  $Y$  sont indépendantes

$$P_{XY}(x \in A, Y \in B) = P_X(A)P_Y(B)$$

Produit direct de deux mesures ?

Considère  $S = S_1 \times S_2$ .

Definit

Où on construit l'espace mesurable  $(S_1 \times S_2, \mathcal{A}_1 \times \mathcal{A}_2)$

Il existe une seule mesure  $\bar{\nu}$  telle que :

$$\bar{\mu}(A_1 \times A_2) = \mu_1(A_1)\mu_2(A_2)$$

Cette mesure  $\bar{\mu}$  est le produit direct de  $\mu_1$  et  $\mu_2$ , denote  $\bar{\mu} = \mu_1 \times \mu_2$ .

C'est-à-dire :

$$P_{XY} = P_X \times P_Y$$

Ex

$$\int_{\mathbb{R}} f(t, u) dP_{XY}(t, u) \mu$$

On a besoin d'une autre quantiti ; fouction de repartition de deux variables.

**Définition 5.** Si  $X$  et  $Y$  sont 2 v.a. ou definit

$$F_{xy}(u, v) = \mathbb{P}(X \leq u, Y \leq v)$$

**Proposition 2.** Si ou connait la fouction de repartition du couple  $(X, Y)$  on peut calculer les fouctions de repartition marginales

$$F_X(u) = \lim_{v \rightarrow +\infty} F_{XY}(u, v)$$

$$F_Y(v) = \lim_{u \rightarrow +\infty} F_{XY}(u, v)$$

*Démonstration.*  $F_X(u) = \mathbb{P}(X \leq u) = P_X((-\infty, u])$ . Utilize  $\mathbb{R} = \cup_{k=1}^{\infty} (-\infty, k]$   $(-\infty, k]$  est croissant.  $\mathbb{P}(X \leq u) = \mathbb{P}(X \leq u, Y \in \mathbb{R}) = \mathbb{P}(X \leq u, Y \in \cup_{k=1}^{\infty} (-\infty, k])$ .  $F_X(u) = \mathbb{P}(X \leq u) = P_X((-\infty, u])$ .  $\square$

**Proposition 3.** Si  $X$  et  $Y$  sont independant v.a. donc  $F_{XY}(u, v) = F_X(u)F_Y(v)$

*Démonstration.* ...  $\square$

**Proposition 4.** Si on a :  $F_{XY}(u, v) = F_X(u)F_Y(v)$  cest-a que  $X$  et  $Y$  sont independante ? Oui.

*Démonstration.*

$$P_{XY}(X \leq u, Y \leq v) = P_X(X \leq u)P_Y(Y \leq v)$$

la borelien de la forme  $\{(-\infty, u], |u| < \infty\}$  verifiet le properte de l'intersection firme.  $\square$

**Définition 6.** La mesure de lebegue dans  $\mathbb{R}^2$  est la mesure droduit direct des mesure des lebesgue dans  $\mathbb{R}$ .

Convention  $\int f d\lambda(x) = \int f dx$ .

**Définition 7.** Un couple de v.a  $(X, Y)$  a une loi conjointe  $P_{XY}$  a density

si pour toute borelie  $B \in \mathcal{B}^{(2)}$  ( $\sigma$ -algebre produite), on a

$$P_{XY}(B) = \iint_B f_{XY}(u, v) d\lambda(u) d\lambda(v)$$

. En particulier s on a  $g(u, v) \in L^1(P_{XY})$  on a :

$$\iint_{\mathbb{R}^2} g(u, v) dP_{XY}(u, v) = \iint g(u, v) f_{XY}(u, v) d\lambda(u) d\lambda(v)$$

Questions

1. Donnet les proprieties de  $f_{XY}$  quand  $X$  et  $Y$  sont independents.
2. Si on connait  $F_{XY}(u, v)$  est-ce qu'on peut calculer les marginales  $f_X(u)$ ,  $f_Y(v)$  ?

**Proposition 5.** *generale Si on connait  $f_{XY}(u, v)$  on a :*

$$\begin{aligned} f_X(u) &= \int_{\mathbb{R}} F_{XY}(u, v) dv \\ f_Y(v) &= \int_{\mathbb{R}} F_{XY}(u, v) du \end{aligned}$$

*Démonstration.*  $F_X(t) = \lim_{r \rightarrow \infty} F_{XY}(t, r) =$

$$F_{XY}(t, r) = \mathbb{P}(X \leq t, Y \leq r) = P_{XY}((-\infty, t] \times (-\infty, r]) = \iint_{-\infty-\infty}^t r d\lambda(u) d\lambda(v) = F_{XY}(t, r)$$

$$= \lim_{r \rightarrow \infty} \iint_{-\infty-\infty}^t r f_{XY}(u, v) d\lambda(u) d\lambda(v) = \lim_{r \rightarrow \infty} \iint_{-\infty-\infty}^t r f_{XY}(u, v) \mathbb{1}(u) \mathbb{1}(v) d\lambda(u) d\lambda(v) =$$

| Par Fubini ou sont itirer les integrales : |

$$= \lim_{r \rightarrow \infty} \int_{\mathbb{R}} du \int_{\mathbb{R}} dv \mathbb{1}(u) \mathbb{1}(v) f_{XY}(u, v) = \lim_{r \rightarrow \infty} \int_{-\infty}^t du \int_{-\infty}^r dv f_{XY}(u, v) = |B. Levi| ==$$

$$\int_{\mathbb{R}} du \lim_{r \rightarrow \infty} \int_{\mathbb{R}} dv \mathbb{1}(u) \mathbb{1}(v) f_{XY}(u, v) = F_X(t) = \int_{\mathbb{R}} du \int_{\mathbb{R}} dv \mathbb{1}(u) \mathbb{1}(v) f_{XY}(u, v).$$

Si  $X$  est à densité  $F_X(T) = \int_{-\infty}^t f_X(u) du.$

□

Question (Independantes et densités)

**Proposition 6.** *Ou a deux parties.*

1. Si 2 v.a.  $X$  et  $Y$  admetteit, des densitis  $f_X$  et  $f_Y$  admetteut des densitis  $f_X$  et  $f_Y$  et  $X$  et  $Y$  sont independantes, alors le couple  $(X, Y)$  ament une loi conjointe a densité et  $f_{XY} = f_X f_Y$ .
2. Si le couple  $(X, Y)$  adment une densite  $f_{XY}$  produit de deux fouctions integrable  $f_1$  et  $f_2$  alors  $f_1$  et  $f_2$  sont les densities (à une constant pvit) de  $X$  et  $Y$  et  $X$  et  $Y$  sont indipendantes.

Exercise On a un couple de v.a.  $(X, Y)$  à valuers dans  $\mathbb{R}^2$  de loi conjointe :

$$P_{(XY)}(B) = \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{l=1}^{\infty} \frac{1}{2^{k+l}} \delta_{\{k, l\}}(B)$$

Determiner la loi de  $Z = \sup\{X, Y\}$ .

1. question. Déterminer  $P_X$ ,  $P_Y$  ou  $P_X(X = k)$ . Si  $X$  et  $Y$  sont discrètes  
 $\mathbb{P}(X = k) = \sum_j \mathbb{P}(X = k, Y = j)$ .

$$P_X(\{x\}) = \sum_j P_{XY}(\{k, j\})$$

$$\mathbb{P}(X = k) = P_X(\{k\}) = \sum_{j=1}^{\infty} \frac{1}{2^{k+j}}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z \leq k) &= \mathbb{P}(X \leq k, Y \leq k) = \int \mathbf{1}_{[0,k]^2}(X, Y) d\mathbb{P} = \iint \mathbf{1}_{[0,k]^2} dP_{XY}(u, v) = \\ &= \sum_{i,l=1}^{\infty} \frac{1}{2^{i+l}} \mathbf{1}_{[1,k]^2}(i, l) = \sum_{i=1}^k \sum_{l=1}^k \frac{1}{2^{i+l}} \end{aligned}$$

## 0.2 Lesson 4

il fallait montrer que si les variables aléatoires  $(X_1, X_2)$  ont une densité  $f_{X_1 X_2}$  produit direct de deux fonctions  $f_1$  et  $f_2$ , alors a une courante près,  $f_1$  et  $f_2$  sont le deuxième de  $X_1$  et  $X_2$  et ces deux variables sont indépendantes.

L'autre partie (ex.)

Si  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes de deuxites respectives  $f_{X_1}$  et  $f_{X_2}$ , alors le vecteur  $(X_1, X_2)$  a densité :  $f_{X_1 X_2} = f_{X_1} f_{X_2}$ .

*Démonstration.* Par Hyp :  $f_{X_1 X_2}(u, v) = f_{X_1}(u) f_{X_2}(v)$ . D'autre cete on sait que en general :

$$f_{X_1}(u) = \int_{\mathbb{R}} f_{X_1 X_2}(u, v) d\lambda v$$

$$f_{X_2}(v) = \int_{\mathbb{R}} f_{X_1 X_2}(u, v) d\lambda u$$

Objectif : Montrer que, a une constante près  $f_1 = f_{X_1}$ ,  $f_2 = f_{X_2}$ . On observe que :

$$f_{X_1}(u) = \int_{\mathbb{R}} f_{X_1 X_2}(u, v) dv = f_1(u) \int_{\mathbb{R}} f_2(v) dv$$

$$f_{X_2}(v) = \int_{\mathbb{R}} f_{X_1 X_2}(u, v) du = f_1(v) \int_{\mathbb{R}} f_1(u) du$$

On multiplie les deux expressions :

$$f_{X_1}(u) f_{X_2}(v) = f_1(u) f_2(v) \int_{\mathbb{R}} f_2(v) dv \int_{\mathbb{R}} f_1(u) du = f_1(u) f_2(v) \iint_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}} f_2(v) f_1(u) du dv$$

Donc on a montré que  $f_1(u) f_2(v) = f_{X_1}(u) f_{X_2}(v)$ .

**Remarque.** à des constantes près on pourra identifier  $f_{X_1}$  avec  $f_1$  et  $f_{X_2}$  avec  $f_2$ . Pour terminer : La loi du couple  $(X_1, X_2)$   $P_{X_1 X_2}$  ou sait que peut l'écrire. Notation Si on a une mesure  $P$  avec densité  $f$  ou l'écrira connue sa  $P = f dx$ ,  $P(A) = \int_A f dx$ .  $\int g df = \int g f dx$ .

$P_{X_1 X_2} = f_{X_1 X_2}(u, v) d\lambda u d\lambda v = f_1(u) f_2(v) d\lambda u d\lambda v = f_{X_1}(u) f_{X_2}(v) d\lambda u d\lambda v = P_{X_1} \times P_{X_2}$   
(product direct des lois marginales)

□

**Proposition 7.** si  $X_1$  et  $X_2$  sont deux v.a., les assertions suivantes sont équivalentes :

1.  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes
2.  $\forall$  fonctions  $g_1$  et  $g_2$  réelles on a :

$$\int g_1 \circ X_1 g_2 \circ X_2 d\mathbb{P} = \int g_1 \circ X_1 d\mathbb{P} \int g_2 \circ X_2 d\mathbb{P}$$

3. Pour tout fonctions réelles bornées,  $g_1$  et  $g_2$  on a :

$$\int g_1 \circ X_1 g_2 \circ X_2 d\mathbb{P} = \int g_1 \circ X_1 d\mathbb{P} \int g_2 \circ X_2 d\mathbb{P}$$

**Applications** Supposons que  $g_1$  et  $g_2$  sont l'identité et que  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes :

$$\mathbb{E}(X_1 X_2) = \mathbb{E}(X_1) \times \mathbb{E}(X_2)$$

$$\int 1 \circ X_1 2 \circ X_2 d\mathbb{P} = \int 1 \circ X_1 d\mathbb{P} \int 2 \circ X_2 d\mathbb{P}$$

**Exemple 0.2.1.**  $X_1$  et  $X_2$  indépendants  $\int X_1^2 \sin X_2 d\mathbb{P} = \int X_1^2 d\mathbb{P} \int \sin X_2 d\mathbb{P}$ .

*Démonstration.* (Idée)

□

Si  $x_1$  et  $X_2$  sont indépendants :  $\mathbb{V}(X_1 + X_2) = \mathbb{V}(X_1) + \mathbb{V}(X_2)$ .  $\mathbb{E}([(X_1 - X_2) - (X_1 + X_2)]^2)$  On développe ce carré. On découvre des termes du type  $\mathbb{E}(X_1 X_2)$  On utilise cette égalité pour définir le fait que 2 variables sont dicoplées.

**Exemple 0.2.2.** Sur l'espace probabilisé  $(\omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  on considère le couple  $(X, Y)$  avec loi conjointe  $P_{XY}$  à densité

$$f_{XY}(u, v) = \alpha(1 - u^2) \mathbf{1}_{[0,1)}(u) v e^{-3v} \mathbf{1}_{(0,+\infty)}$$

1. déterminer la valeur de  $\alpha$
2. déterminer les lois marginales.



**Exemple 0.2.3.** Sur l'espace  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$  ou le vecteur aléatoire  $(X, Y)$  de loi

$$P_{XY} = \alpha(\mu_1 + \mu_2 + \mu_3)$$

où  $\alpha$  est un paramètre réel et  $\mu$  est une mesure à densité avec densité :

$$f_1(u, v) = \frac{1}{u^2} e^{-v} \mathbb{1}_{[1, +\infty)}(u) \mathbb{1}_{[0, +\infty)}(v)$$

$\mu_2$  : mesure uniformément distribuée sur  $[0, 1] \times [0, 1]$ .  $\mu_3 = \delta_{\{1,1\}} + \delta_{\{-1,2\}}$ . Déterminer  $\alpha$  et les lois marginales de  $X$  et de  $Y$ . Est-ce que  $X$  et  $Y$  sont indépendantes ?