

Motivation: Une des motivations des probabilités est de modéliser des événements de la vie courante. Pour cela, on peut s'intéresser à des expériences facilement réalisables, par exemple au pile ou face, ou plus généralement à une loi de Bernoulli.

Déf 1: Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  un espace probabilisé. Soit  $X$  une v.a. telle que  $X$  suit une loi de Bernoulli de

paramètre  $p \in [0; 1]$ , notée  $X \sim B(p)$ , si  $P(X=1) = p = 1 - P(X=0)$ .

Exemple: pile ou face  $\sim B(1/2)$  si la pièce est équilibrée

- $\frac{1}{2} A$ , avec  $P(A) = p$ , soit une loi  $B(p)$
- toute expérience à deux états: réussite ou échec.

Moments:  $E X = p$  et  $V X = p(1-p)$

Variante: loi de Rademacher:  $P(X=1) = p$ ,  $P(X=-1) = 1-p$

Pour des modèles élaborés, on peut vouloir répéter une expérience suivant une loi de Bernoulli.

II Suites de variables indépendantes.

### 1) Indépendance [B & L, IV]

On considère un espace probabilisé  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ .

Déf: une famille d'événements  $(A_i)_{i \in I}$  est mutuellement indépendante si pour toute partie finie  $J \subset I$ , on a

$$P(\bigcap_{j \in J} A_j) = \prod_{j \in J} P(A_j)$$

Exemple 3: on lance deux dés  $D_1$  et  $D_2$  en même temps. Soient  $A = \{D_1 \text{ donne } 4\}$  et  $B = \{D_2 \text{ donne } 3\}$ .

On a  $P(A \cap B) = \frac{1}{36} = P(A)P(B)$  i.e.  $A \perp\!\!\!\perp B$ .

Interprétation: la réalisation de l'événement  $A$  n'influe pas sur la réalisation de l'événement  $B$ .

Contrexemple: Soit  $\mathcal{B}$  comme ci-dessus,  $C = \{D_1 + D_2 \text{ donne } 7\}$ .  $P(A \cap B \cap C) = P(A \cap B) = \frac{1}{36} > P(A)P(B)P(C)$  car  $P(C) < 1$ .

remarque 5: ici  $P(A \cap C) = P(A)P(C)$  et  $P(B \cap C) = P(B)P(C)$  d'où l'indépendance 2 à 2 n'implique pas l'indépendance de la famille.

Exemple 6: si  $\Omega = (\omega, 1)$ ,  $\mathcal{A} = \mathcal{B}(\omega, 1)$ ,  $P = \lambda$  (= mesure de Lebesgue). Si  $A_n = \bigcup_{1 \leq k \leq 2^n} \left] \frac{2k-1}{2^n}; \frac{2k}{2^n} \right]$ ,  $(A_n)_{n \geq 1}$  est mutuellement indépendante.  $(A_n)$  = décomposition dyadique de  $(\omega, 1)$ .

Définition 7: une famille  $(A_i)_{i \in I}$  de sous-tribus de  $\mathcal{A}$  est dite indépendante si  $\forall A \in \mathcal{A}$ ;  $(A_i)_{i \in I}$  est mutuellement indépendante.

- une famille  $(X_i)_{i \in I}$  de v.a. est dite indépendante si les tribus engendrées  $(\sigma(X_i))_{i \in I}$  sont indépendantes.

Exemple 8: si  $(\Omega, \mathcal{A}, P) = (\{\omega, 1\}, \mathcal{B}(\{\omega, 1\}), \lambda)$ , si  $A_n$  comme ci-dessus,  $(A_{1:n})_{n \in \mathbb{N}}$  est une suite de v.a. indépendantes.

question: On se donne une suite de loi  $(d_i)_{i \in \mathbb{N}}$ . Peut-on construire une suite de v.a. indépendantes  $(X_i)_{i \in \mathbb{N}}$  telle que  $\forall i \in \mathbb{N}$ ,  $X_i \sim d_i$ ?

2) Existence de suites de v.a. indépendantes suivant une suite de lois  $(d_i)_{i \in \mathbb{N}}$  données. [Dur 2, § 3]

La preuve de l'existence d'une telle suite peut se faire en utilisant une suite de v.a. indépendante de Bernoulli  $B(1/2)$ . Nous vous l'existente d'une telle suite.

Définition 5 : Développement dyadique :

Si  $x \in \mathbb{C} ; \mathbb{I}$ , on définit  $(R_n(x))_{n \in \mathbb{N}}$  et  $(D_n(x))_{n \in \mathbb{N}^*}$  par  
 $R_0(x) = x$  et pour  $n > 0$  :  $D_n(x) = \lfloor 2R_{n-1}(x) \rfloor$   
 $R_n(x) = 2R_{n-1}(x) - D_n(x)$ .

$(D_n(x))_{n \in \mathbb{N}^*}$  est le développement dyadique de  $x$ :

Proposition 10 : Si  $x \in \mathbb{C} ; \mathbb{I}$ ,  $x = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{D_n(x)}{2^n}$

Remarque 11: problème d'unicité pour les rationnelles dyadiques  
 $\frac{1}{2^{2k}} = \sum_{n=j}^k \frac{1}{2^n}$ . C'est les seuls cas de non unicité que l'on règle  
en choisissant le développement dyadique fini.

Proposition 12 Sur  $(\mathbb{C} ; \mathbb{I}, \mathcal{B}(\mathbb{C} ; \mathbb{I}))$ ,  $(D_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  est une suite  
de v.a. i.i.d de loi  $\mathcal{B}(1/2)$ , et  $X = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{D_n}{2^n}$  suit une loi  
uniforme sur  $\mathbb{C} ; \mathbb{I}$  pour la mesure de Lebesgue.

Remarque 13 : la construction des  $D_n$  est équivalente à la  
construction de la mesure de Lebesgue sur  $\mathbb{C} ; \mathbb{I}$ . Si on considérait  
une suite  $(D_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  de v.a. i.i.d. de loi  $\mathcal{B}(p)$ ,  $p \neq \frac{1}{2}$ ,  $p \in \mathbb{I}$ , la  
mesure issue serait étrangère à la mesure de Lebesgue.

On considère cette suite  $(D_n)_{n \in \mathbb{N}}$  et une partition de  $\mathbb{N} = \bigcup_{j \in \mathbb{N}}$   
avec  $\# N_j = \infty$ . On définit alors  $Y_j = \sum_{k \in N_j} 2^{-k} D_k$  où  $N_j = \{i_1, i_2, \dots, i_{N_j}\}$

Proposition 14 La suite  $(Y_j)_{j \in \mathbb{N}}$  est une suite de v.a. i.i.d de loi  
uniforme sur  $\mathbb{C} ; \mathbb{I}$ .

Soit une suite de lois  $(L_i)_{i \in \mathbb{N}}$ . On considère les fonctions de répartition associées :  $F_j : x \mapsto L_j([-\infty, x])$  et on considère l'inverse  
généralisé de  $F_j$  :  $G_j : b \in \mathbb{R} \mapsto \inf\{x \mid F_j(x) \geq b\}$ .

Lemme 15 Si  $X_j = G_j(Y_j)$ , alors  $X_j \sim L_j$ .

On peut donc construire une suite de v.a.  $(X_j)_{j \in \mathbb{N}}$  telle que  $X_j \sim L_j$ ,  $j \in \mathbb{N}$ ,  
et telle que  $(X_j)_{j \in \mathbb{N}}$  soit indépendante.

III Suites de v.a. de Bernoulli indépendantes

On va voir ici que l'on peut construire diverses lois sans passer  
par le développement dyadique mais en utilisant les propriétés  
climatologiques de Bernoulli et leur asymptotique.

1) Suites finies (Ouv 1, 3, 5)

a) Loi de Rademacher : si  $X \sim \mathcal{B}(1/2)$ ,  $R = 2X-1$  suit une  
loi de Rademacher :  $E[R] = 0$ ,  $Var[R] = 1$ .

b) binomiale : Soit  $X_1, \dots, X_N$  des v.a. i.i.d de loi  $\mathcal{B}(p)$ .  
Soit  $D_N = X_1 + X_2 + \dots + X_N$ ,  $D_N$  suit une loi binomiale  $\mathcal{B}(N, p)$   
et  $E[D_N] = Np$ ,  $Var[D_N] = Np(1-p)$ .

Application 16 On lance  $N$  fois une pièce équilibrée. La probabilité d'obtenir  $k$  pile vaut  $P(D_N = k) = \binom{N}{k} p^k (1-p)^{N-k}$  ( $p = \frac{1}{2}$ ).

2) Suites infinies i.i.d et asymptotique

a) loi géométrique :  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite de v.a. i.i.d de loi  $\mathcal{B}(p)$ ,  
alors  $G = \{x \mid X_n = 1\}$  suit une loi géométrique  $G(p)$  de paramètre  $p$ .

Illustration 17 Vieille voiture : probabilité de démarquer  $p \in \mathbb{C} ; \mathbb{I}$ .  
Alors probabilité de démarquer du  $k$ ème coup :  $P(G = k) = p(1-p)^{k-1}$ .

Théorème 18 loi de la place (Ouv 7.1 + Bac Chaf p75, p265)

Soit  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une suite i.i.d de loi  $\mathcal{B}(p)$  soit  $D_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ .  
Alors  $P\left(\frac{D_n - p}{\sqrt{p(1-p)}} \leq b\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-x^2/2} dx$ .

Application:

Théorème 19 de Bernoulli:

Si  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$  comme ci-dessus, alors  $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{1}{n!} P(X_n = 1) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} p$ .  
Soit  $\theta_n = \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} P(X_k = 1)$  est un estimateur consistant dep. d'ac. à  $\mathbb{C} ; \mathbb{I}$

et  $S : N \sim \mathcal{P}(0, 1)$ , soit  $a$  tel que  $P(Z \leq a) = 1 - \alpha$ . Alors le théorème 18  
nous donne un intervalle de confiance de niveau  $1 - \alpha$  pour  $p$  :  
 $I(p) = \left[ D_m - a \left( \frac{D_m(1-D_m)}{m} \right)^{1/2}, D_m + a \left( \frac{D_m(1-D_m)}{m} \right)^{1/2} \right]$ .

### 3) Suite de v.a de Bernoulli non iid.

Théorème 20 Des événements rares de Poisson.

Soit  $(\Omega_m)_{m \geq 0}$ ,  $(A_{n,m})_{m \geq 0, n \geq 1}$  des événements indépendants.  
Soit  $X_{n,m} = \mathbb{1}_{A_{n,m}} \sim B(p_{n,m})$  avec  $p_{n,m} = P(A_{n,m})$ .  
 $\lambda_n = \sum_{m=1}^{\infty} p_{n,m} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \lambda$

$$\lim_{m \rightarrow \infty} p_{n,m} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

Alors  $\sum_{m=1}^{\infty} X_{n,m}$  converge en loi vers  $P(\lambda)$ .

Exemple 21: File d'attente.

On considère une banque qui a  $N$  clients "indépendants". On note  $A_i = \{ \text{le } i\text{ème client rentre à la banque aujourd'hui}\}$ . Si  $Z = \sum_{i=1}^N \mathbb{1}_{A_i}$  = "nombre de clients à rentrer à la banque aujourd'hui". Alors, pour " $N$  grand" et pour " $P(A_i)$  petit",  $Z$  a une loi proche d'une loi de Poisson.

### III Applications.

#### 1) Marche aléatoire sur $\mathbb{Z}$ [B & L, III, § 9]

On considère  $(X_n)_{n \geq 0}$  une suite iid de loi  $2B(p)-1$ ,  $p \in ]0, 1[$ .

Soit  $D_n = \sum_{i=0}^n X_i$ : pour  $n \geq 0$ ,  $(D_n)_{n \geq 0}$  est une marche aléatoire sur  $\mathbb{Z}$ .

Soit  $T := \inf\{n \geq 0 \mid D_n = 0\}$ .

Théorème 22

$$\text{Où } P(T < +\infty) = 1 \Leftrightarrow p = \frac{1}{2}.$$

Interprétation: si  $p = \frac{1}{2}$ , la marche aléatoire revient p.s. en l'origine.

#### 2) Ruine du joueur. [Cuv 2, p 380]

Un joueur joue à pile ou face avec une pièce non nécessairement équilibrée. Il part d'un capital  $a$ , et la banque d'un capital  $b$ . À chaque étape, il lance la pièce:

- Si il fait face il prend un jeton à la banque;
- Si il fait pile il donne un jeton à la banque.

Le jeu s'arrête lorsque le joueur ou la banque est ruiné. On cherche à déterminer:

- Qui va s'arrêter en premier?
- au bout de combien de temps?
- Qui va gagner?

Soit  $X_n = (1-p)S_{-1} + pS_0 \sim 2B(p)-1$ . On pose  $q = 1-p$ . On considère les  $(X_n)_{n \geq 0}$  iid. On alors le capital du joueur à  $t_n = a + \sum_{i=1}^n X_i$  au temps  $n$  du joueur et  $T = \inf\{n \in \mathbb{N}^* \mid t_n \notin ]0, a+b]\}$  le temps d'arrêt du jeu.

Théorème 23:

$$\text{Où } P(T < +\infty) = 1$$

De plus si  $\rho = P(S_T = a+b)$ , la probabilité que le joueur ruine la banque, où :

$$\begin{aligned} &\text{• Si } p \neq q = \frac{1}{2}, \rho = \frac{1 - (\frac{q}{p})^a}{1 - (\frac{q}{p})^{a+b}} \text{ et } E[T] = \frac{1}{p-q} \left( \frac{1 - (\frac{q}{p})^a}{1 - (\frac{q}{p})^{a+b}} - a \right). \\ &\text{• Si } p = q = \frac{1}{2}, \rho = \frac{a}{a+b} \text{ et } E[T] = ab. \end{aligned}$$

#### 3) Théorème de Weierstrass. [Z & Q, p. 518, 519]

Si  $f \in C^{\infty}([0,1], \mathbb{C})$ , alors  $f$  est limite uniforme d'une suite de polynômes sur  $[0,1]$ .

#### 4) Inégalité de Khintchine.

Soient  $e_1, \dots, e_d \in \mathbb{R}^d$  de norme au plus 1 et soient  $p_1, \dots, p_d$  dans  $[0,1]$ . On pose  $w = \sum_{i=1}^d p_i e_i$ .

Théorème 24

Il existe  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n \in \{0,1\}$  tels que  $\|w - \sum_{i=1}^d \varepsilon_i e_i\| \leq \frac{d}{2}$ .

Interprétation. Toute combinaison linéaire des  $e_i$  à coefficients dans  $[0,1]$  peut être approchée à  $\frac{d}{2}$  près par une combinaison linéaire à coefficients dans  $\{0,1\}$ .