

Variables aléatoires discrètes

et Applications

Soit C_L, A, P un espace probabilisé

I Générations

1) Définitions

Déf : Soit C_L, E un espace measurable.

une application X de L dans E est une variable aléatoire discrète si et seulement si :

- l'ensemble $X(L)$ est dénombrable

- X est une application mesurable sur C_L , $X^{-1}(E) \in \sigma(X)$

Ex : En général, $E = \mathbb{N}$ et $\mathcal{E} = \mathcal{P}(\mathbb{N})$

Déf : Soit X une variable aléatoire discrète.

La probabilité de X est la donnée d'une

variable spéculaire, vérifiant :

$$\begin{aligned} \forall e \in \mathbb{N}, \quad p_e = \Pr[X=e] &\geq 0 \\ - \sum_{e \in \mathbb{N}} p_e &= 1 \end{aligned}$$

Déf : Soit X une variable aléatoire discrète sur \mathbb{N} telle que $\sum_{e \in \mathbb{N}} p_e < \infty$ et converge.

Dans ce cas,

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{e \in \mathbb{N}} e p_e$$

Ex : Soit X une variable aléatoire discrète sur \mathbb{N} telle que $\sum_{e \in \mathbb{N}} p_e < \infty$ et converge.

X n'a pas d'espérance car $\sum_{e \in \mathbb{N}} e p_e = \infty$.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[C_X + b] &= C \mathbb{E}[X] + b \quad \text{si } X \text{ et } C \text{ sont indépendants} \\ \text{et } \mathbb{E}[C_X] &= C \mathbb{E}[X] \end{aligned}$$

Déf : Soit X une variable aléatoire discrète.

On appelle variance de X le réel $\mathbb{E}[X - \mathbb{E}[X]]^2$.

Si X est constante, on note $\text{Var}(X) = 0$.

Avec la formule de Bernoulli, on obtient

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= \sum_{e \in \mathbb{N}} (e - \mathbb{E}[X])^2 p_e \\ &= \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 \end{aligned}$$

Rép : Soit X une variable aléatoire discrète.

et $a, b \in \mathbb{R}$. Alors

$$\begin{aligned} \text{Var}(aX + b) &\rightarrow \text{Var}(aX) \\ \text{et } \text{Var}(X + Y) &= \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) \quad \text{si } X \text{ et } Y \text{ sont indépendants} \\ \text{et} : \quad \text{Une var } X \text{ sur } E \text{ admet un moment d'ordre } 2 \text{ et} \\ \text{et } \text{la var } X \text{ sur } E \text{ admet une espérance.} \end{aligned}$$

2) Utilité des variables aléatoires discrètes

Déf : Soit X une variable aléatoire discrète.

La fonction génératrice de X sur \mathbb{N} est $G_X(x) = \mathbb{E}[x^X]$ lorsque $x \in \mathbb{C}_{++}$ pour $G_X(x) = \mathbb{E}[x^X]$ pour $x \in \mathbb{C}_{-}$ au moins.

Rép : C'est bien définie sur \mathbb{C}_{++} au moins.

Rép : Soit X une variable aléatoire discrète.

La fonction génératrice de X sur \mathbb{N} est $G_X(x) = \sum_{e \in \mathbb{N}} p_e x^e$ pour tout $x \in \mathbb{C}_{++}$.

- $G_X(0) = \sum_{e \in \mathbb{N}} p_e = 1$

- $G_X(x)$ est une somme de termes de la forme $p_e x^e$ où $e \in \mathbb{N}$.

- $G_X(x)$ converge.

Rép : Résultat des théorèmes des séries uniformes

Rép : Soit X une variable aléatoire discrète.

Alors : $\mathbb{E}[X] = \sum_{e \in \mathbb{N}} e p_e$

Alors : Soit X une variable aléatoire discrète sur \mathbb{N} telle que $\sum_{e \in \mathbb{N}} e p_e < \infty$.

Alors : Soit X une variable aléatoire discrète sur \mathbb{N} telle que $\sum_{e \in \mathbb{N}} e^2 p_e < \infty$.

Alors : Soit X une variable aléatoire discrète sur \mathbb{N} telle que $\sum_{e \in \mathbb{N}} e^k p_e < \infty$ pour tout entier naturel k .

En particulier, si \bar{x} est la moyenne et l'écart-type

3) Loi binomiale

Def : Soient $X \sim U$ une variable aléatoire de probabilités

générationnelles G_x et G_y respectivement.
Alors $G_x \cap G_y = G_{x+y}$ (G_x et G_y)

Def : Soit X une variable aléatoire

La fonction de répartition de X notée F_X est la fonction de R sur \mathbb{R} telle que $F_X(x) = P(X \leq x)$ pour tout x .

Ex : F_X est une fonction de croissance si X est une variable aléatoire.

$$P(X=k) = P(X \leq k) - P(X \leq k-1)$$

II) Lois discrètes

1) Loi uniforme sur un ensemble fini

Soit \bar{E} un ensemble fini.

On appelle loi uniforme sur \bar{E} une loi de probabilité
 P telle que $P(E_i) = \frac{1}{|\bar{E}|}$ pour tout $i \in \bar{E}$.

2) Loi de Bernoulli

Def : La loi de Bernoulli de paramètre p (0 < p < 1)

est la loi de Bernoulli si $P(X=0) = 1-p$ et $P(X=1) = p$.
 $P(X=k) = 0$ si $k \neq 0, 1$.

R : Succès ou échec d'une expérimentation.

3) Loi de Poisson

Def : La loi de Poisson de paramètre $\lambda > 0$, notée $P(\lambda)$ est la loi définie sur \mathbb{N} par

$$P(X=k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \text{ pour tout } k \in \mathbb{N}$$

R : C'est la loi des événements rares

Def : La loi binomiale de paramètres n et p où n est positif entier et $0 < p < 1$:

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \text{ pour tout } k \in \mathbb{N}$$

et $P(X=k) = 0$ si $k > n$.

R : C'est la succession de n expériences de Bernoulli

la première p indépendante.

La fonction de répartition de X notée F_X est la fonction de R sur \mathbb{R} telle que $F_X(x) = P(X \leq x)$, où X admet une distribution de variance : $E(X) = np$ et $V(X) = np(1-p)$

$$\bullet \quad \text{Si } X \sim B(n, p) \text{ alors la fonction génératrice } G_X$$

$$\bullet \quad \text{Si } X \sim B(n, p) \text{ alors } G_X(x) = (p + (1-p)x)^n$$

4) Loi géométrique

Def : La loi géométrique de paramètre p (0 < $p < 1$)

$$P(X=k) = p(1-p)^{k-1} \text{ pour tout } k \in \mathbb{N}$$

R : C'est la succession d'expériences de Bernoulli

la première p jusqu'à obtenir un succès.

Prop : Si $X \sim G$, alors X admet une espérance et une

$$\text{variance : } E(X) = \frac{1}{p} \quad \text{et } V(X) = \frac{1-p}{p^2}$$

$$\bullet \quad \text{Si } X \sim G(p) \text{ alors la fonction génératrice } G_X$$

$$\bullet \quad \text{Si } X \sim G(p) \text{ alors } G_X(x) = \frac{p}{1-(1-p)x}$$

5) Loi de Poisson

Def : La loi de Poisson de paramètre $\lambda > 0$, notée $P(\lambda)$ est la loi définie sur \mathbb{N} par

$$P(X=k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \text{ pour tout } k \in \mathbb{N}$$

R : C'est la loi des événements rares

Réq : - Si $X \not\sim P(X)$, alors X n'a pas de génération et
- $\text{cov}(X, P(X)) = 1$ et $\text{var}(X) = 1$

- Si $X \sim P(X)$, alors la première génération de X est $G(X) = \alpha_{X,1}$ distincte de x_0 .
- Si $X \sim P(X)$ et $Y \sim P(Y)$ et X et Y sont indépendants, alors $X+Y \sim P(X+Y)$

2) Th de Ménétrier pour les probas

III Exemples et Applications

1) Un processus de branchement

Prb : On étudie la transmission du virus X passée à l'organisme par un seul donneur qui forme la génération 0. La probabilité qu'un donneur soit le fils est égale à p_k et est constante au cours des générations. Les descendants mènent directement à la même génération, formant la génération 1. Un autre donneur passe à son tour à nombre de donneurs à la même génération, soit Z_1 .
Soit G la fonction génératrice de Z_1 : $G(z) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k z^k$ et soit $\sigma_0 = \text{PC}_Z = 0$.

Besq : 1) $G_{Z_1} = G_0 \dots G_m$ enfin

- 2) Conditionnée à $\sigma_0 = G(0)$ et $\sigma_1 = p_0$
- 3) Si $\frac{p_0}{G(0)} < p_k \leq 1$ alors $\sigma_n \rightarrow 1$ et si $\frac{p_0}{G(0)} > p_k$ alors $\sigma_n \rightarrow 0$ où $\sigma = G(0)$.

DEV

Raw to raw:

- 2) the densities
- 3) density from electron microscopy (Vanderhaeghe et al 2014)
- 4) ~~Proteins & Post~~
~~modifications in Z?~~

Réf Att: Réf des BIS
→ wird nicht

Studying you as protein, movements between Vanderhaeghe
(in BSV, 17)

Références

COTTRELL
OUVRARD
MAZLIAK
G-K