

## ENTROPIE ET JEU, DISTANCE DE KULLBACK-LEIBLER

## Exercice 1

## Le paradoxe de St Petersburg

On considère le jeu suivant : le joueur paye un droit d'entrée de  $c$  euros, et reçoit  $2^k$  euros avec probabilité  $2^{-k}$ , pour tous  $k \geq 1$ .

1. Quel est le gain moyen du joueur ?

On pourrait donc penser que quelque soit  $c$ ,  $c$  est un juste prix... On suppose maintenant que le joueur peut jouer une fraction de  $c$  : s'il paye  $c/2$ , alors il reçoit la récompense  $X/2$  où  $\mathbf{P}(X = 2^k) = 2^{-k}$ . Supposons que  $X_1, X_2, \dots$ , sont i.i.d. distribuées comme  $X$  et sont les gains successifs lorsque  $c$  est payé. On suppose que le joueur réinvestit toute sa fortune à chaque fois. Au début sa fortune est 1. Après un tour, sa fortune est donc  $X_1/c$ .

2. Donne une expression de la fortune  $S_n$  du jour après  $n$  tours. Montrer que  $S_n$  tend vers 0 ou  $+\infty$  selon que  $c < c^*$  ou  $c > c^*$ . Quelle est la valeur de  $c^*$  ? (on admet la loi forte des grands nombres)

On appelle  $c^*$  le juste prix d'entrée.

On admet que le joueur peut garder une partie de sa fortune. On suppose qu'à chaque tour il garde une proportion  $\bar{b} = 1 - b$  de sa fortune.

3. Donner une nouvelle expression pour la fortune du joueur après  $n$  tours. On note toujours  $S_n$  cette quantité.

4. Pour quelles valeurs de  $c$  le joueur choisit-il de miser toute sa fortune ?

## Exercice 2

## Distance de Kullback-Leibler

Soit  $\mathcal{X}$  un ensemble fini,  $\mathcal{P}(\mathcal{X})$  l'ensemble des mesures de probabilité sur  $\mathcal{X}$ .

**Distances usuelles sur  $\mathcal{P}(\mathcal{X})$** 

Il y a plusieurs manières naturelles de définir une distance sur  $\mathcal{P}(\mathcal{X})$ . Une première idée consiste à regarder  $\mathcal{P}(\mathcal{X})$  comme un sous-ensemble de  $\mathbb{R}^{|\mathcal{X}|}$ , et le faire ainsi hériter d'une des normes usuelles d'espace vectoriel (elles sont toutes équivalentes). Par exemple,

$$\|\mu - \nu\|_1 = \sum_{x \in \mathcal{X}} |\mu(x) - \nu(x)|.$$

On peut aussi voir les éléments de  $\mathcal{P}(\mathcal{X})$  comme des fonctions de l'ensemble des parties de  $\mathcal{X}$  dans  $[0, 1]$ , que l'on peut alors munir de la norme sup. C'est la distance en variation totale :

$$\|\mu - \nu\|_{\text{VT}} = \sup_{A \subseteq \mathcal{X}} |\mu(A) - \nu(A)|.$$

1. Vérifier que pour tout  $\mu, \nu \in \mathcal{P}(\mathcal{X})$ , l'on a :

$$\|\mu - \nu\|_{\text{VT}} = \frac{1}{2} \|\mu - \nu\|_1.$$

2. Si  $\mu'$  et  $\nu'$  désignent les lois images de  $\mu$  et  $\nu$  par une fonction arbitraire  $f: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{X}'$ , comment se comparent  $\|\mu' - \nu'\|_{\text{VT}}$  et  $\|\mu - \nu\|_{\text{VT}}$  ? Quand y a-t'il égalité ?

**Divergence de Kullback-Leibler**

Dans la suite, on admet l'inégalité *log-sum* :  $\forall (a_i)_{i=1}^n, (b_i)_{i=1}^n \geq 0$ ,

$$\sum_{i=1}^n a_i \log \frac{a_i}{b_i} \geq \left( \sum_{i=1}^n a_i \right) \log \frac{\sum_{i=1}^n a_i}{\sum_{i=1}^n b_i}.$$

En théorie de l'information comme en grandes déviations, il est en fait plus pertinent de mesurer la distance entre  $\mu$  et  $\nu$  par la quantité

$$D(\mu||\nu) = \sum_{x \in \mathcal{X}} \mu(x) \log \frac{\mu(x)}{\nu(x)}.$$

C'est la *divergence de Kullback-Leibler* de  $\mu$  par rapport  $\nu$ .

3. Montrer que  $D(\mu||\nu) \geq 0$ . Cas d'égalité? Est-ce une distance?
4. Si  $\mu'$  et  $\nu'$  désignent les lois images de  $\mu$  et  $\nu$  par une fonction arbitraire  $f: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{X}'$ , comment se comparent  $D(\mu'||\nu')$  et  $D(\mu||\nu)$ ? Quand y a-t'il égalité?
5. Établir l'inégalité de Pinsker, valable pour tout  $\mu, \nu \in \mathcal{P}(\mathcal{X})$  :

$$D(\mu||\nu) \geq 2\|\mu - \nu\|_{\text{TV}}^2.$$

(On montrera d'abord l'inégalité por des variables Bernoulli.)

### Applications en théorie de l'information

6. Exprimer l'information mutuelle  $I(X, Y)$  de deux variables aléatoires discrètes  $X$  et  $Y$  comme une divergence de Kullback-Leibler.

Les codages étudiés jusqu'ici requièrent la connaissance exacte de la loi  $\mu$  de la source, ce qui est irréalisable en pratique : on ne dispose que d'une certaine estimation à priori, notée  $\nu$ .

7. Calculer la perte de performance induite dans le cas où  $\nu$  est dyadique, puis en donner un encadrement dans le cas où  $\nu$  est quelconque.

### Second principe thermodynamique

Soient  $(X_n)_{n \geq 0}$  et  $(Y_n)_{n \geq 0}$  deux chaînes de Markov de même matrice de transition sur  $\mathcal{X}$ .

8. Montrer que  $D(\mathcal{L}(X_n)||\mathcal{L}(Y_n))$  décroît avec  $n$ . Qu'en déduire lorsque la chaîne admet la loi uniforme comme mesure stationnaire?