

**TD 10**

Transformée de Fourier, Vecteurs gaussiens

**Exercice 1** *Inégalité de Le Cam.* On rappelle les définitions équivalentes de la distance en variation totale de deux mesures de probabilité sur  $\mathbb{R}^d$  ainsi :

$$\|\mu - \nu\|_{TV} = 2 \sup_{A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)} |\mu(A) - \nu(A)| = 2 \inf \{ \mathbb{P}(X \neq Y) \mid (X, Y) \text{ v.a. dans } \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d, X \sim \mu, Y \sim \nu \}.$$

1. Montrer que pour des variables aléatoires dans  $\mathbb{Z}$ , la convergence en loi est équivalente à la convergence en variation totale.
2. Soit  $p \in [0, 1]$ . Montrer qu'il existe un couple de variables aléatoires  $(X, Y)$  tel que  $X$  suit une loi de Bernoulli de paramètre  $p$  et  $Y$  suit une loi de Poisson de paramètre  $p$  et  $\mathbb{P}(X \neq Y) \leq p^2$ .
3. Soit  $(p_1, \dots, p_n)$  une suite de réels de  $[0, 1]$ . Soit  $S_n$  la somme de  $n$  variables aléatoires indépendantes de lois de Bernoulli de paramètres  $p_1, \dots, p_n$ . On note  $\mu_n$  la loi de  $S_n$ . On note  $\mu$  la loi de Poisson de paramètre  $\lambda$  où  $\lambda = \sum_{i=1}^n p_i$ . Montrer que

$$\|\mu_n - \mu\|_{TV} \leq 2 \sum_{i=1}^n p_i^2$$

4. En déduire une majoration de la vitesse de convergence (pour la distance de variation totale) de  $\text{Bin}(n, \lambda/n)$  vers  $\mathcal{P}(\lambda)$ .

Dans ce TD, si  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^d$  est une fonction intégrable, sa transformée de Fourier est définie par la formule

$$\hat{f} : \xi \mapsto \int_{\mathbb{R}^d} f(x) e^{-ix\xi} dx.$$

**Exercice 2** *Transformée de Fourier de la gaussienne*

Soit  $\sigma > 0$ ,  $f_\sigma : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ , définie par  $f_\sigma(x) = \left(\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}\right)^d \exp\left(-\frac{|x|^2}{2\sigma^2}\right)$ .

1. Justifier que  $\forall \xi \in \mathbb{R}^d$ ,  $\hat{f}_\sigma(\xi) = \hat{f}_1(\sigma\xi)$ .
2. Montrer que pour  $d = 1$ ,  $\hat{f}_1$  est solution de l'équation différentielle  $f'(\xi) = -\xi f(\xi)$ .
3. En déduire que

$$\forall \xi \in \mathbb{R}^d, \hat{f}_\sigma(\xi) = \exp\left(-\frac{\sigma^2|\xi|^2}{2}\right)$$

**Exercice 3** *Espace de Schwartz*

L'espace de Schwartz en dimension  $d$  est défini par

$$\mathcal{S} := \left\{ f \in C^\infty(\mathbb{R}^d), \forall k \in \mathbb{N}, \forall \alpha \text{ multi-indice}, |x|^k D_\alpha f(x) \xrightarrow{|x| \rightarrow \infty} 0 \right\},$$

où  $D_\alpha f$  désigne la dérivée partielle de  $f$  par rapport au multi-indice  $\alpha$ . Montrer que l'espace de Schwartz est stable par la transformée de Fourier, au sens où

$$\hat{\mathcal{S}} := \{ \hat{f}, f \in \mathcal{S} \} \subset \mathcal{S}.$$

Puis, montrer que  $\hat{\hat{\mathcal{S}}} = \mathcal{S}$ .

**Exercice 4** *Formule sommatoire de Poisson (d'avril)*

Soit  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$  de classe  $C^1$ . On suppose que la série  $\sum_{n \in \mathbb{Z}} \hat{f}(n)$  converge absolument, et qu'il existe  $C$  tel que

$$\forall x \in \mathbb{R}, |f(x)| \leq \frac{C}{1+x^2}.$$

1. Montrer que la série  $\sum_{n \in \mathbb{Z}} f(n)$  est absolument convergente, et

$$\sum_{n \in \mathbb{Z}} \hat{f}(2\pi n) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} f(n).$$

On pourra justifier l'existence de  $x \mapsto \sum_{n \in \mathbb{Z}} f(x+n)$  et utiliser la théorie des séries de Fourier.

2. Application : Pour  $x > 0$ , montrer l'égalité suivante,

$$\sum_{n \in \mathbb{Z}} \frac{1}{x^2 + n^2} = \frac{\pi}{x} \sum_{n \in \mathbb{Z}} e^{-2\pi|n|x} = \frac{\pi}{x} \frac{1 + e^{-2\pi x}}{1 - e^{-2\pi x}},$$

et en déduire la valeur de  $\sum_{n \geq 1} 1/n^2$ .

**Exercice 5** *Théorème de Cochran et statistique des échantillons gaussiens*

Soit  $X \sim \mathcal{N}_d(0, \sigma^2 I_d)$  vecteur gaussien. Soit  $\mathbb{R}^d = E_1 \oplus E_2$  une décomposition orthogonale de  $\mathbb{R}^d$  avec  $n_i = \dim(E_i)$ . Soit  $X_i = p_i(X)$  où  $p_i$  est la projection orthogonale sur  $E_i$ .

1. Justifier qu'il existe  $U$  matrice orthogonale telle que  $p_i = U I_{n_i}^i U^*$  avec

$$I_{n_1}^1 = \begin{pmatrix} 1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 1 & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} \quad I_{n_2}^2 = \begin{pmatrix} 0 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 1 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

2. Quelle est la loi de  $U^* X$  ?
3. Montrer que  $X_1$  et  $X_2$  sont indépendantes et déterminer la loi de  $\|X_i\|^2$ .
4. Soit  $(X_1, \dots, X_n)$  un échantillon de variables aléatoires iid de loi  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ . On note

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

Montrer que  $\bar{X}$  et  $S^2$  sont indépendantes et de lois respectives  $\mathcal{N}(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$  et  $\sigma^2 \frac{\chi^2(n-1)}{n-1}$ .  
En statistiques,  $\bar{X}$  est une "estimation empirique" de la moyenne et  $S^2$  une "estimation empirique" de la variance.

5. On note  $T(n)$  la loi de  $\frac{N}{\sqrt{Z/n}}$  où  $N$  et  $Z$  sont indépendantes de lois respectives  $\mathcal{N}(0, 1)$  et  $\chi^2(n)$ . Construire une suite de variables aléatoires  $T_n$  à partir de  $\bar{X}, \mu, S$  de loi  $T(n-1)$ .  
En statistiques, la connaissance des lois de  $\frac{n-1}{\sigma^2} S^2$  et de  $T_n$  permet de construire des intervalles de confiance pour les "estimations empiriques"