

Concours commun Mines et Ponts 2023
CORRIGÉ DE MATHÉMATIQUES 2 - PSI

m.laamoum@gmail.com.

Distance entre deux distributions de probabilités sur \mathbb{N} .

1. Nombre de points fixes d'une permutation

1 ▷ On a $\text{Card}(\mathcal{S}_n) = n!$ par suite $d_n \leq n!$ et $0 < \frac{d_n}{n!} \leq 1$ donc $R_{\text{cv}}\left(\sum_{n \geq 0} \frac{d_n}{n!} x^n\right) \geq R_{\text{cv}}\left(\sum_{n \geq 0} x^n\right)$, d'où $R \geq 1$.

2 ▷ • Soit $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ et \mathcal{P}_k l'ensemble de toutes les parties de $\llbracket 1, n \rrbracket$ ayant exactement k éléments, on a $\text{Card}(\mathcal{P}_k) = \binom{n}{k}$.

L'événement $[X_n = k]$ est l'ensemble des permutations de $\llbracket 1, n \rrbracket$ ayant exactement k points fixes. Pour tout $I \in \mathcal{P}_k$ notons $F(I) = \{\sigma \in [X_n = k], \forall i \in I \sigma(i) = i\}$, c'est l'ensemble des permutations de $\llbracket 1, n \rrbracket$ dont les points fixes sont exactement les éléments de I .

On a $[X_n = k] = \bigcup_{I \in \mathcal{P}_k} F(I)$ et $F(I) \cap F(J) = \emptyset$ si $I \neq J$ donc

$$\text{Card}([X_n = k]) = \sum_{I \in \mathcal{P}_k} \text{Card}(F(I))$$

Si $\sigma \in F(I)$ alors $\sigma|_I = id_I$ et $\sigma|_{\bar{I}}$ la restriction de σ à \bar{I} , le complémentaire de I , est un dérangement de \bar{I} , ainsi l'application $\sigma \mapsto \sigma|_{\bar{I}}$ établit une bijection de $F(I)$ sur l'ensemble des dérangements de \bar{I} , ce dernier est en bijection avec l'ensemble des dérangements de $\llbracket 1, n - k \rrbracket$, donc $\text{Card}(F(I)) = d_{n-k}$ et

$$\text{Card}([X_n = k]) = \sum_{I \in \mathcal{P}_k} d_{n-k} = d_{n-k} \sum_{I \in \mathcal{P}_k} 1 = d_{n-k} \text{Card}(\mathcal{P}_k)$$

d'où

$$\text{Card}([X_n = k]) = \binom{n}{k} d_{n-k}.$$

• \mathbb{P}_n est la probabilité uniforme sur \mathcal{S}_n donc

$$\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{\text{Card}([X_n = k])}{\text{Card}(\mathcal{S}_n)} = \frac{1}{n!} \binom{n}{k} d_{n-k}.$$

ainsi

$$\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{d_{n-k}}{k!(n-k)!}$$

3 ▷ On a $([X_n = k])_{0 \leq k \leq n}$ est un système complet d'événements (ils sont deux à deux disjoints et de réunion égale à \mathcal{S}_n) donc $\sum_{k=0}^n \mathbb{P}_n(X_n = k) = 1$ et

$$\sum_{k=0}^n \frac{d_{n-k}}{k!(n-k)!} = 1$$

Soit $x \in]-1, 1[$, on a $s(x)e^x = \left(\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{d_n}{n!} x^n \right) \left(\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{x^n}{n!} \right)$ ($R \geq 1$ donc s est définie sur $]-1, 1[$ et exp est de rayon de convergence infini), le théorème du produit de Cauchy donne : $s(x)e^x = \sum_{n=0}^{+\infty} v_n x^n$ avec

$$v_n = \sum_{k=0}^n \frac{d_{n-k}}{k!(n-k)!} = 1 \text{ d'où}$$

$$s(x)e^x = \sum_{n=0}^{+\infty} x^n = \frac{1}{1-x}.$$

On a $R \geq 1$, si on suppose que $R > 1$ alors s est définie et continue en 1, mais la formule précédente donne

$$\lim_{x \rightarrow 1} s(x) = +\infty, \text{ ce qui est absurde, donc } R = 1.$$

4 ▷ Soit $x \in]-1, 1[$ on a

$$\begin{aligned} (1-x)s(x) &= \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{d_n}{n!} x^n - \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{d_n}{n!} x^{n+1} \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{d_n}{n!} x^n - \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{d_{n-1}}{(n-1)!} x^n \\ &= 1 + \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{d_n}{n!} - \frac{d_{n-1}}{(n-1)!} \right) x^n \end{aligned}$$

Puisque $(1-x)s(x) = e^{-x}$ alors $(1-x)s(x) = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(-1)^n}{n!} x^n$, par unicité des coefficients d'un DSE on a

$$\frac{d_n}{n!} - \frac{d_{n-1}}{(n-1)!} = \frac{(-1)^n}{n!} \quad \forall n \geq 1$$

une sommation de cette relation entre 1 et n donne $\frac{d_n}{n!} = 1 + \sum_{k=1}^n \frac{(-1)^k}{k!}$, ainsi

$$d_n = n! \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!}$$

5 ▷ Soit $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, d'après la question 2. on a $\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{d_{n-k}}{k!(n-k)!}$ donc

$$\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{1}{k!(n-k)!} \left((n-k)! \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{i!} \right)$$

d'où

$$\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{i!}.$$

6 ▷ Si $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ et $\sigma \in \mathcal{S}_n$, on a $U_i(\sigma) = 1$ si $\sigma(i) = i$, et $U_i(\sigma) = 0$ sinon.

- On a $U_i(\mathcal{S}_n) = \{0, 1\}$, l'événement $[U_i = 1] = \{\sigma \in \mathcal{S}_n, \sigma(i) = i\}$ est en bijection avec \mathcal{S}_{n-1} (par l'application qui à σ associe sa restriction à $\llbracket 1, n \rrbracket \setminus \{i\}$), donc $\text{Card}([U_i = 1]) = (n-1)!$.

Ainsi $\mathbb{P}_n(U_i = 1) = \frac{\text{Card}([U_i = 1])}{\text{Card}(\mathcal{S}_n)} = \frac{1}{n}$ et $\mathbb{P}_n(U_i = 0) = 1 - \mathbb{P}_n(U_i = 1) = 1 - \frac{1}{n}$.

U_i suit donc une loi de Bernoulli de paramètre $\frac{1}{n}$.

- On suppose ici $n \geq 2$. Soit $i \neq j$, on a $U_i U_j(\mathcal{S}_n) = \{0, 1\}$ et

$$[U_i U_j = 1] = [U_i = 1] \cap [U_j = 1] = \{\sigma \in \mathcal{S}_n, \sigma(i) = i \text{ et } \sigma(j) = j\}$$

comme précédemment $[U_i U_j = 1]$ est en bijection avec \mathcal{S}_{n-2} donc il est de cardinal $(n-2)!$ ce qui donne

$$\mathbb{P}_n(U_i U_j = 1) = \frac{1}{n(n-1)}$$

Donc $U_i U_j$ suit une loi de Bernoulli de paramètre $\frac{1}{n(n-1)}$.

7 ▷ • Soit $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$, si $\sigma \in [X_n = k]$ alors il existe $\{i_1, \dots, i_k\} \subset \llbracket 1, n \rrbracket$ tel que $U_{i_1}(\sigma) = \dots = U_{i_k}(\sigma) = 1$ et $U_j(\sigma) = 0$ si $j \notin \{i_1, \dots, i_k\}$, donc

$$X_n(\sigma) = U_{i_1}(\sigma) + \dots + U_{i_k}(\sigma) = \sum_{i=1}^n U_i(\sigma)$$

ainsi

$$X_n = \sum_{i=1}^n U_i$$

- Espérance : on a $U_i \sim \mathcal{B}(\frac{1}{n})$ et $\mathbb{E}(U_i) = \frac{1}{n}$ donc $\mathbb{E}(X_n) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(U_i) = 1$.

Variance : on a $\mathbb{V}(X_n) = \mathbb{E}(X_n^2) - \mathbb{E}(X_n)^2$ et $X_n^2 = \sum_{i=1}^n U_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} U_i U_j$, or $U_i^2 = U_i$ pour tout i ,

donc $X_n^2 = \sum_{i=1}^n U_i + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} U_i U_j$ et

$$\mathbb{E}(X_n^2) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(U_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(U_i U_j) = 1 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(U_i U_j).$$

de plus $U_i U_j \sim \mathcal{B}\left(\frac{1}{n(n-1)}\right)$ pour tout $i < j$, donc $\mathbb{E}(U_i U_j) = \frac{1}{n(n-1)}$ et

$$\begin{aligned} \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(U_i U_j) &= \frac{1}{n(n-1)} \sum_{1 \leq i < j \leq n} 1 \\ &= \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=i+1}^n 1 \right) \\ &= \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n (n-i) \\ &= \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^{n-1} i \\ &= \frac{1}{2} \end{aligned}$$

ainsi $\mathbb{E}(X_n^2) = 2$ et $\mathbb{V}(X_n) = 1$. Conclusion

$$\boxed{\mathbb{E}(X_n) = 1, \mathbb{V}(X_n) = 1}$$

8 ▷ Soit k un entier naturel, pour $n \geq k$ on a $\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{i!}$ donc

$$y_k = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{e^{-1}}{k!}.$$

par suite

$$\mathbb{P}(Y = k) = \frac{e^{-1}}{k!}.$$

et Y suit la loi de Poisson de paramètre 1.

9 ▷ • Soit $t \in \mathbb{R}$, on a $G_{X_n}(t) = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}_n(X_n = k) t^k$ et $\mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{i!}$ donc

$$G_{X_n}(t) = \sum_{k=0}^n \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{k! i!} t^k \stackrel{(j=n-i)}{=} \sum_{k=0}^n \sum_{j=k}^n \frac{(-1)^{n-j}}{k! (n-j)!} t^k$$

remarquons que

$$\begin{cases} 0 \leq k \leq n \\ k \leq j \leq n \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} 0 \leq j \leq n \\ 0 \leq k \leq j \end{cases}$$

donc

$$G_{X_n}(t) = \sum_{j=0}^n \frac{(-1)^{n-j}}{(n-j)!} \left(\sum_{k=0}^j \frac{t^k}{k!} \right) \stackrel{(j=n-i)}{=} \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^i}{i!} \left(\sum_{k=0}^{n-i} \frac{t^k}{k!} \right)$$

D'autre part $Y \sim \mathcal{P}(1)$ donc

$$G_Y(t) = \sum_{k=0}^{+\infty} \mathbb{P}(Y = k) t^k = e^{-1} \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} = e^{t-1}$$

- Soit $t \in \mathbb{R}$, on a

$$G_{X_n}(t) = \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^i}{i!} \left(\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \right) - \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^i}{i!} \left(\sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \right).$$

le reste $\sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{t^k}{k!}$ converge vers 0, quand n tend vers $+\infty$, donc pour $\varepsilon > 0$ il existe N tel que, si $n \geq N$

alors $\left| \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \right| \leq \frac{\varepsilon}{e}$, par suite

$$\left| \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^i}{i!} \left(\sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \right) \right| \leq \sum_{i=0}^n \frac{1}{i!} \left| \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \right| \leq \frac{\varepsilon}{e} \sum_{i=0}^n \frac{1}{i!} \leq \varepsilon$$

donc $\sum_{i=0}^n \frac{(-1)^i}{i!} \left(\sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} \right)$ converge vers 0, quand n tend vers $+\infty$, ce qui donne

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} G_{X_n}(t) = \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{(-1)^i}{i!} \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{t^k}{k!} = e^{t-1} = G_Y(t)$$

2. Convergence en variation totale

10 ▷ Soient x, y, z trois distributions sur \mathbb{N} .

- Par inégalité triangulaire on a : $|x(k) - y(k)| \leq x(k) + y(k)$ pour tout k dans \mathbb{N} donc

$$d_{VT}(x, y) \leq \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} x(k) + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} y(k) = 1$$

ainsi $0 \leq d_{VT}(x, y) \leq 1$;

- Séparabilité : on a

$$\begin{aligned} d_{VT}(x, y) &= 0 \Leftrightarrow \sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - y(k)| = 0 \\ &\Leftrightarrow |x(k) - y(k)| = 0, \forall k \in \mathbb{N} \\ &\Leftrightarrow x(k) = y(k), \forall k \in \mathbb{N} \end{aligned}$$

d'où $d_{VT}(x, y) = 0 \iff x = y$.

- Symétrie : $d_{VT}(x, y) = \sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - y(k)| = \sum_{k=0}^{+\infty} |y(k) - x(k)| = d_{VT}(y, x)$.

- Inégalité triangulaire : on a

$$\begin{aligned} d_{VT}(x, z) &= \sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - y(k) + y(k) - z(k)| \\ &\leq \sum_{k=0}^{+\infty} (|x(k) - y(k)| + |y(k) - z(k)|) \\ &\leq \sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - y(k)| + \sum_{k=0}^{+\infty} |y(k) - z(k)| \end{aligned}$$

d'où $d_{VT}(x, z) \leq d_{VT}(x, y) + d_{VT}(y, z)$.

- 11** ▷ Soient X et Y deux variables de Bernoulli, $X \sim \mathcal{B}(\lambda)$ et $Y \sim \mathcal{B}(\mu)$ avec $\lambda, \mu \in]0, 1[$.

On a

$$\begin{aligned} d_{VT}(p_X, p_Y) &= \frac{1}{2}|p_X(1) - p_X(1)| + \frac{1}{2}|p_X(0) - p_X(0)| \\ &= \frac{1}{2}|\mathbb{P}(X=1) - \mathbb{P}(Y=1)| + \frac{1}{2}|\mathbb{P}(X=0) - \mathbb{P}(Y=0)| \\ &= \frac{1}{2}|\lambda - \mu| + \frac{1}{2}|(1-\lambda) - (1-\mu)| \end{aligned}$$

d'où

$$\boxed{d_{VT}(p_X, p_Y) = |\lambda - \mu|}$$

- 12** ▷ • Soit X une variable de Bernoulli de paramètre $\lambda \in]0, 1[$.

On a $\pi_\lambda(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$, $p_X(1) = \lambda$, $p_X(0) = 1 - \lambda$ et $p_X(k) = 0$ pour $k \geq 2$, donc,

$$\begin{aligned} 2d_{VT}(p_X, \pi_\lambda) &= \sum_{k=0}^{+\infty} |p_X(k) - \pi_\lambda(k)| \\ &= |p_X(0) - \pi_\lambda(0)| + |p_X(1) - \pi_\lambda(1)| + \sum_{k=2}^{+\infty} \pi_\lambda(k) \\ &= |p_X(0) - \pi_\lambda(0)| + |p_X(1) - \pi_\lambda(1)| + 1 - \pi_\lambda(0) - \pi_\lambda(1) \\ &= |1 - \lambda - e^{-\lambda}| + |\lambda - \lambda e^{-\lambda}| + 1 - e^{-\lambda} - \lambda e^{-\lambda} \end{aligned}$$

Soit $\varphi : x \mapsto x + e^{-x} - 1$, on a $\varphi'(x) = 1 - e^{-x} \geq 0$ pour tout $x \in]0, 1[$, φ est croissante sur $]0, 1[$ et $\varphi(0) = 0$ donc $\varphi(x) \geq 0$ sur $]0, 1[$.

Donc

$$2d_{VT}(p_X, \pi_\lambda) = \lambda + e^{-\lambda} - 1 + \lambda - \lambda e^{-\lambda} + 1 - e^{-\lambda} - \lambda e^{-\lambda}$$

et

$$\boxed{d_{VT}(p_X, \pi_\lambda) = \lambda(1 - e^{-\lambda})}$$

- On a $\varphi(\lambda) \geq 0$ donc $1 - e^{-\lambda} \leq \lambda$ d'où $\boxed{d_{VT}(p_X, \pi_\lambda) \leq \lambda^2}$.

13 ▷ On $\forall k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ $p_{X_n}(k) = \mathbb{P}_n(X_n = k) = \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{i!}$, $p_{X_n}(k) = 0$ si $k > n$ et $\pi_1(k) = \frac{e^{-1}}{k!}$, donc

$$\begin{aligned} 2d_{VT}(p_{X_n}, \pi_1) &= \sum_{k=0}^{+\infty} |p_{X_n}(k) - \pi_1(k)| \\ &= \sum_{k=0}^n |p_{X_n}(k) - \pi_1(k)| + \sum_{k=n+1}^{+\infty} \pi_1(k) \\ &= \sum_{k=0}^n \left| \frac{e^{-1}}{k!} - \frac{1}{k!} \sum_{i=0}^{n-k} \frac{(-1)^i}{i!} \right| + e^{-1} \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{1}{k!}. \end{aligned}$$

sachant que $e^{-1} = \sum_{i=0}^{+\infty} \frac{(-1)^i}{i!}$ alors

$$2d_{VT}(p_{X_n}, \pi_1) = \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} \left| \sum_{i=n-k+1}^{+\infty} \frac{(-1)^i}{i!} \right| + e^{-1} \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{1}{k!}.$$

14 ▷ • Soit n un entier naturel, on a $r_n = \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{1}{k!} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{(k+n+1)!}$.

Ecrivons pour tout $k \geq 0$, $(k+n+1)! = (n+1)! \underbrace{(n+2)\dots(n+k+1)}_{k \text{ termes}}$ donc $(k+n)! \geq (n+1)!(n+2)^k$,

ainsi

$$r_n \leq \frac{1}{(n+1)!} \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{(n+2)^k}$$

• On a $\sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{(n+2)^k} = \frac{1}{1-\frac{1}{n+2}} = \frac{n+2}{n+1}$, par suite

$$\frac{1}{(n+1)!} \leq r_n \leq \frac{1}{(n+1)!} \frac{n+2}{n+1} \quad (*)$$

Ainsi

$$r_n \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{1}{(n+1)!}$$

15 ▷ De la question 13. on a ,

$$\begin{aligned} 2d_{VT}(p_{X_n}, \pi_1) &= \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} \left| \sum_{i=n-k+1}^{+\infty} \frac{(-1)^i}{i!} \right| + e^{-1} \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{1}{k!} \\ &\leq \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} r_{n-k} + e^{-1} r_n \end{aligned}$$

la relation (*) donne $0 \leq r_n \leq \frac{1}{(n+1)!} \frac{n+2}{n+1} \leq \frac{2}{(n+1)!}$ donc

$$\sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} r_{n-k} \leq 2 \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!(n-k+1)!} \leq 2 \sum_{k=0}^{n+1} \frac{1}{k!(n-k+1)!}$$

on a

$$\sum_{k=0}^{n+1} \frac{1}{k!(n-k+1)!} = \frac{1}{(n+1)!} \sum_{k=0}^{n+1} \binom{n+1}{k} = \frac{2^{n+1}}{(n+1)!}$$

ce qui donne pour n assez grand

$$2d_{VT}(p_{X_n}, \pi_1) \leq \frac{2^{n+1}}{(n+1)!} + \frac{2e^{-1}}{(n+1)!} \leq \frac{2^{n+2}}{(n+1)!}$$

d'où

$$d_{VT}(p_{X_n}, \pi_1) \underset{n \rightarrow +\infty}{=} O\left(\frac{2^n}{(n+1)!}\right)$$

3. Autres estimations de distances en variation totale

16 ▷ Soit x et y sont deux distributions de probabilités sur \mathbb{N} , $x * y$ est définie de \mathbb{N} vers \mathbb{R}^+ .

Les séries $\sum x(n)$ et $\sum y(n)$ convergent absolument, le théorème du produit de Cauchy donne : la série $\sum v_n$, avec $v_n = \sum_{i+j=n} x(i)y(j)$, converge absolument et

$$\sum_{n=0}^{+\infty} v_n = \sum_{n=0}^{+\infty} x(n) \cdot \sum_{n=0}^{+\infty} y(n) = 1$$

comme $v_n = (x * y)(n)$ alors $\sum_{n=0}^{+\infty} (x * y)(n) = 1$.

Ainsi $x * y$ est une distribution sur \mathbb{N} .

17 ▷ Soient X et Y deux variables aléatoires sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbb{P})$, indépendantes, à valeurs dans \mathbb{N} .

Pour tout n dans \mathbb{N} , on a $p_{X+Y}(n) = \mathbb{P}(X + Y = n)$. Soit $\omega \in [X + Y = n]$ alors il existe $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$ tel que $X(\omega) = k$ et $Y(\omega) = n - k$ donc

$$\mathbb{P}(X + Y = n) = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}(X = k, Y = n - k)$$

et $\mathbb{P}(X = k, Y = n - k) = \mathbb{P}([X = k] \cap [Y = n - k])$, l'indépendance de X et Y donne

$\mathbb{P}(X = k, Y = n - k) = \mathbb{P}(X = k) \mathbb{P}(Y = n - k)$, par suite

$$\mathbb{P}(X + Y = n) = \sum_{k=0}^n \mathbb{P}(X = k) \mathbb{P}(Y = n - k)$$

qui s'écrit

$$p_{X+Y}(n) = \sum_{k=0}^n p_X(k) p_Y(n - k) = p_X * p_Y(n)$$

d'où $p_{X+Y} = p_X * p_Y$.

On peut le faire en utilisant les fonctions génératrices et la relation $G_{X+Y} = G_X G_Y$, vérifiée par des variables indépendantes.

18 ▷ Soient $(x, y, u, v) \in (\mathcal{D}_{\mathbb{N}})^4$ et k entier naturel, on a

$$\begin{aligned} |(x * y)(k) - (u * v)(k)| &= \left| \sum_{i+j=k} (x(i) - u(i) + u(i)) y(j) - \sum_{i+j=k} u(i) v(j) \right| \\ &= \left| \sum_{i+j=k} (x(i) - u(i)) y(j) + \sum_{i+j=k} u(i) (y(j) - v(j)) \right| \\ &\leq \sum_{i+j=k} y(j) |x(i) - u(i)| + \sum_{i+j=k} u(i) |y(j) - v(j)|. \end{aligned}$$

19 ▷ On a

$$\begin{aligned} d_{VT}(x * y, u * v) &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} |(x * y)(k) - (u * v)(k)| \\ &\leq \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{i+j=k} y(j) |x(i) - u(i)| + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{i+j=k} u(i) |y(j) - v(j)| \end{aligned}$$

La formule du produit de Cauchy donne

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{i+j=k} y(j) |x(i) - u(i)| &= \left(\sum_{k=0}^{+\infty} y(k) \right) \left(\sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - u(k)| \right) \\ &= \left(\sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - u(k)| \right) \end{aligned}$$

par suite

$$\begin{aligned} d_{VT}(x * y, u * v) &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} |(x * y)(k) - (u * v)(k)| \\ &\leq \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} |x(k) - u(k)| + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} |y(k) - v(k)| \end{aligned}$$

d'où

$$\boxed{d_{VT}(x * y, u * v) \leq d_{VT}(x, u) + d_{VT}(y, v)}$$

20 ▷ Soit $n \in \mathbb{N}^*$ et $\lambda \in]0, 1[$, $U \sim \mathcal{B}(n, \lambda)$ donc $p_U(k) = \binom{n}{k} \lambda^k (1 - \lambda)^{n-k}$ si $k \in \llbracket 0, n \rrbracket$.

Soit X_1, \dots, X_n des variables indépendantes qui suivent la loi de Bernoulli de paramètre λ , on sait que $X_1 + \dots + X_n$ suit la loi binomiale $\mathcal{B}(n, \lambda)$ (c'est du cours) donc $p_U = p_{X_1 + \dots + X_n}$.

Soit Y_1, \dots, Y_n des variables indépendantes qui suivent la loi de Poisson de paramètre λ , on sait que $Y_1 + \dots + Y_n$ suit la loi binomiale $\mathcal{P}(n\lambda)$ donc $\pi_{n\lambda} = p_{Y_1 + \dots + Y_n}$.

D'après la question 17. $p_U = p_{X_1 + \dots + X_{n-1}} * p_{X_n}$ car $X_1 + \dots + X_{n-1}$ et X_n sont indépendantes, de même $\pi_{n\lambda} = p_{Y_1 + \dots + Y_{n-1}} * p_{Y_n} = p_{Y_1 + \dots + Y_{n-1}} * \pi_\lambda$.

La question 19. donne

$$d_{VT}(p_U, \pi_{n\lambda}) \leq d_{VT}(p_{X_1 + \dots + X_{n-1}}, p_{Y_1 + \dots + Y_{n-1}}) + d_{VT}(p_{X_n}, \pi_\lambda)$$

D'après la question 12. on a $d_{VT}(p_{X_n}, \pi_\lambda) \leq \lambda^2$, donc

$$d_{VT}(p_U, \pi_{n\lambda}) \leq d_{VT}(p_{X_1+\dots+X_{n-1}}, p_{Y_1+\dots+Y_{n-1}}) + \lambda^2$$

ainsi par récurrence on obtient :

$$d_{VT}(p_U, \pi_{n\lambda}) \leq n\lambda^2$$

21 ▷ Soit $\alpha > 0$, $n > \lfloor \alpha \rfloor$ et $B_n \sim \mathcal{B}(n, \frac{\alpha}{n})$, on applique le résultat précédent avec $\lambda = \frac{\alpha}{n} \in]0, 1[$.

$$\frac{1}{2} \sum_{k=0}^{+\infty} |p_{B_n}(k) - \pi_\alpha(k)| = d_{VT}(p_{B_n}, \pi_\alpha) \leq \frac{\alpha^2}{n}$$

donc pour tout k dans \mathbb{N} on a $|p_{B_n}(k) - \pi_\alpha(k)| \leq \frac{2\alpha^2}{n}$ ce qui donne $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_{B_n}(k) = \pi_\alpha(k)$.

Ainsi

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}(B_n = k) = e^{-\alpha} \frac{\alpha^k}{k!}$$

22 ▷ Soient $\alpha > 0$, $\beta > 0$, $n > \max(\lfloor \alpha \rfloor, \lfloor \beta \rfloor)$, X_1, \dots, X_n des variables indépendantes qui suivent la loi de Bernoulli de paramètre $\frac{\alpha}{n}$ et Y_1, \dots, Y_n des variables indépendantes qui suivent la loi de Bernoulli de paramètre $\frac{\beta}{n}$.

Posons $B_n = X_1 + \dots + X_n$ et $C_n = Y_1 + \dots + Y_n$, on sait que $B_n \sim \mathcal{B}(n, \frac{\alpha}{n})$ et $C_n \sim \mathcal{B}(n, \frac{\beta}{n})$.

On a

$$d_{VT}(\pi_\alpha, \pi_\beta) \leq d_{VT}(p_{B_n}, \pi_\alpha) + d_{VT}(p_{C_n}, \pi_\beta) + d_{VT}(p_{B_n}, p_{C_n})$$

d'après la question 20. $d_{VT}(p_{B_n}, \pi_\alpha) \leq \frac{\alpha^2}{n}$ et $d_{VT}(p_{C_n}, \pi_\beta) \leq \frac{\beta^2}{n}$, avec la même méthode de la question 20. on a

$$d_{VT}(p_{B_n}, p_{C_n}) \leq d_{VT}(p_{X_1+\dots+X_{n-1}}, p_{Y_1+\dots+Y_{n-1}}) + d_{VT}(p_{X_n}, p_{Y_n})$$

d'après la question 11. $d_{VT}(p_{X_n}, p_{Y_n}) = \left| \frac{\alpha}{n} - \frac{\beta}{n} \right|$, donc

$$d_{VT}(p_U, \pi_{n\lambda}) \leq d_{VT}(p_{X_1+\dots+X_{n-1}}, p_{Y_1+\dots+Y_{n-1}}) + \left| \frac{\alpha}{n} - \frac{\beta}{n} \right|$$

par récurrence on obtient

$$d_{VT}(p_U, \pi_{n\lambda}) \leq n \left| \frac{\alpha}{n} - \frac{\beta}{n} \right| = |\beta - \alpha|$$

ainsi

$$d_{VT}(\pi_\alpha, \pi_\beta) \leq |\beta - \alpha| + \frac{\alpha^2}{n} + \frac{\beta^2}{n}$$

ceci est valable pour tout $n > \max(\lfloor \alpha \rfloor, \lfloor \beta \rfloor)$, par passage à la limite on a

$$d_{VT}(\pi_\alpha, \pi_\beta) \leq |\beta - \alpha|$$

FIN