## PROBLÈME 2 (CCP 2018 MP)

- Q31. La variable aléatoire X admet une espérance. De fait, c'est évident si  $X(\Omega)$  est fini. Si  $X(\Omega)$  est dénombrable, et si  $\{x_0, x_1, \ldots, \}$  en est une énumération, l'espérance de X est, par définition, la somme de la série  $\sum_{n=0}^{\infty} x_n \mathbf{P}(X=x_n)$ , pourvu que cette série soit absolument convergente. Or,  $|x_n \mathbf{P}(X=x_n)| \leq \mathbf{P}(X=x_n)$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$  et  $\sum \mathbf{P}(X=x_n)$  est convergente, donc X admet bien une espérance en vertu du théorème de comparaison. Le résultat s'étend immédiatement à toute variable aléatoire bornée (par majoration, ou en se ramenant à [-1,1] par normalisation); cela sera utile par la suite.
- Q32. Inégalité de Markov. Si Y est une variable aléatoire positive admettant une espérance, alors

$$\forall \alpha > 0 \colon \mathbf{P}(Y \geqslant \alpha) \leqslant \frac{\mathbf{E}(Y)}{\alpha}.$$

Démonstration. Cas où  $Y(\Omega)$  est fini. La validité des manipulations sur les sommes finies est immédiate.

$$\mathbf{E}(\mathbf{Y}) = \sum_{y \in \mathbf{Y}(\Omega)} y \, \mathbf{P}(\mathbf{Y} = y) = \sum_{\substack{y \in \mathbf{Y}(\Omega) \\ y < a}} y \, \mathbf{P}(\mathbf{Y} = y) + \sum_{\substack{y \in \mathbf{Y}(\Omega) \\ y \geqslant a}} y \, \mathbf{P}(\mathbf{Y} = y)$$

$$\geqslant \sum_{\substack{(\mathbf{Y}(\Omega) \subset \mathbb{R}_+] \\ y \geqslant a}} y \, \mathbf{P}(\mathbf{Y} = y) \geqslant \sum_{\substack{y \in \mathbf{Y}(\Omega) \\ y \geqslant a}} a \, \mathbf{P}(\mathbf{Y} = y) = a \, \mathbf{P}(\mathbf{Y} \geqslant a).$$

Cas où  $Y(\Omega)$  est infini dénombrable. Le formalisme est un peu différent, mais la démonstration est intrinsèquement la même. On peut par exemple utiliser les fonctions indicatrices et la croissance de l'espérance :

$$Y = Y \mathbb{1}_{(Y \leqslant a)} + Y \mathbb{1}_{(Y \geqslant a)} \geqslant 0 + a \mathbb{1}_{(Y \geqslant a)} \quad \therefore \quad \mathbf{E}(Y) \geqslant \mathbf{E} \left( a \mathbb{1}_{(Y \geqslant a)} \right) = a \mathbf{P}(Y \geqslant a).$$

- **Q33.** Comme X admet une espérance, il en va de même de |X|, à qui l'on peut appliquer l'inégalité de Markov, puisqu'elle est positive.
- **Q34.** Le fait que tn > 0, la croissance de l'exponentielle, puis l'inégalité de Markov, appliquée à la variable aléatoire positive bornée (donc admettant une espérance)  $e^{tnS_n}$ , donnent

$$\mathbf{P}(S_n \geqslant \varepsilon) = \mathbf{P}(tnS_n \geqslant tn\varepsilon) = \mathbf{P}\left(e^{tnS_n} \geqslant e^{tn\varepsilon}\right) \leqslant \frac{\mathbf{E}\left(e^{tnS_n}\right)}{e^{tn\varepsilon}}.$$

Or,  $e^{tnS_n} = \prod_{i=1}^n e^{tX_i}$  et les variables aléatoires  $e^{tX_i}$  sont bornées, donc admettent une espérance. Alors, l'indépendance des  $X_i$  donne

$$\mathbf{E}\left(\mathbf{e}^{tn\mathbf{S}_n}\right) = \prod_{i=1}^n \mathbf{E}\left(\mathbf{e}^{t\mathbf{X}_i}\right) = \left[\mathbf{E}\left(\mathbf{e}^{t\mathbf{X}}\right)\right]^n.$$

**Q35.** De  $g_a(x) = P(x) - a^x$  avec  $P \in \mathbb{R}_1[X]$ , on tire que  $g_a$  est de classe  $\mathcal{C}^{\infty}$  et que  $g_a''(x) = -(\ln a)^2 a^x < 0$ , ce qui montre que  $g_a'$  est strictement décroissante. Comme

$$g_a(-1) = a^{-1} - a^{-1} = 0 = a - a = g_a(1),$$

le théorème de Rolle entraine que  $g'_a$  s'annule au moins une fois sur ] -1,1[. Comme  $g'_a$  est strictement décroissante,  $g'_a$  s'annule une seule fois et est d'abord positive, puis négative. Ainsi, il existe  $x_0 \in ]-1,1$ [ tel que  $g_a$  est strictement croissante sur  $[-1,x_0]$  et strictement décroissante sur  $[x_0,1]$ . En particulier,  $g_a$  est positive sur [-1,1]. Notons que l'hypothèse a>0 suffit.

**Q36.** Soit t > 0. En prenant  $a = e^t > 1$ , l'inégalité  $g_a(x) \ge 0$  donne

$$\frac{1-x}{2}e^{-t} + \frac{1+x}{2}e^{t} - e^{tx} \geqslant 0,$$

d'où l'inégalité demandée en ajoutant  $\mathrm{e}^{tx}$  des deux côtés.

Q37. Par croissance de l'espérance et en utilisant le fait que  $\mathbf{E}(\mathbf{X}) = 0$ , l'inégalité de la question 36 donne

$$e^{tX} \leqslant \frac{1-X}{2}e^{-t} + \frac{1+X}{2}e^{t} = cht + (sht)X$$
  $\therefore$   $\mathbf{E}\left(e^{tX}\right) \leqslant cht + (sht)\mathbf{E}(X) = cht.$ 

**Q38.** Si  $k \ge 1$ , on a

$$(2k)! = k! \prod_{j=1}^{k} (k+j) \geqslant k! \prod_{j=1}^{k} 2 = 2^{k} k!,$$

et l'inégalité est aussi vraie pour k=0 (1=1). En en prenant l'inverse, puis en multipliant par la quantité positive  $t^{2k}$ , il vient  $\frac{t^{2k}}{(2k)!} \leqslant \frac{1}{k!} \left(\frac{t^2}{2}\right)^k$ .

En utilisant alors la question 37, il vient, en utilisant les développements en série entière du cosinus hyperbolique et de l'exponentielle, lesquels sont de rayon de convergence infini :

$$\mathbf{E}\left(e^{tX}\right) \leqslant cht = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^{2k}}{(2k)!} \leqslant \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \left(\frac{t^2}{2}\right)^k = e^{t^2/2}.$$

- **Q39.** Posons  $\varphi(t) = e^{-nt\varepsilon + n\frac{t^2}{2}}$ . Alors,  $\varphi$  est de classe  $\mathcal{C}^{\infty}$  et  $\varphi'(t) = n(t \varepsilon)\varphi(t)$  est du signe de  $t \varepsilon$ . Il s'ensuit que  $\varphi$  admet un minimum en  $\varepsilon$  et que ce minimum vaut  $\varphi(\varepsilon) = e^{-n\frac{\varepsilon^2}{2}}$ .
- **Q40.** Les questions précédentes donnent une majoration de  $P(S_n \ge \varepsilon)$  valable pour tout t > 0:

$$\mathbf{P}(S_n \geqslant \varepsilon) \leqslant \underset{[Q.34]}{\leqslant} e^{-nt\varepsilon} \mathbf{E} \left( e^{tX} \right)^n \leqslant \underset{[Q38]}{\leqslant} e^{-nt\varepsilon} \times e^{\frac{nt^2}{2}}.$$

En particulier, pour  $t = \varepsilon$ , choix optimal en vertu de la question 39, il vient  $\mathbf{P}(S_n \geqslant \varepsilon) \leqslant e^{-n\frac{\varepsilon^2}{2}}$ .

Les v.a.  $-X_i$  vérifient les mêmes hypothèses que les  $X_i$  (elles sont à valeurs dans [-1,1] et indépendantes). Il s'ensuit que l'on peut appliquer la majoration ci-dessus à  $-S_n$ , ce qui donne  $\mathbf{P}(-S_n \geqslant \varepsilon) \leqslant e^{-n\frac{\varepsilon^2}{2}}$ . Alors,

$$\mathbf{P}(|\mathbf{S}_n| \geqslant \varepsilon) = \mathbf{P}(\mathbf{S}_n \leqslant -\varepsilon) + \mathbf{P}(\mathbf{S}_n \geqslant \varepsilon) \leqslant 2e^{-n\frac{\varepsilon^2}{2}}.$$

Q41. La croissance des mesures de probabilité et la question 40 donnent la majoration

$$\mathbf{P}(|\mathbf{S}_n| > \varepsilon) \leqslant \mathbf{P}(|\mathbf{S}_n| \geqslant \varepsilon) \leqslant 2e^{-n\frac{\varepsilon^2}{2}}.$$

Le théorème de comparaison et la convergence de la série géométrique de raison  $e^{-\frac{\varepsilon^2}{2}} \in ]0,1[$  assurent alors la convergence de la série de terme général  $\mathbf{P}(|\mathbf{S}_n| > \varepsilon)$ .

**Q42.**  $\{\omega \in \Omega : |S_m(\omega)| > \varepsilon\} = S_m^{-1}(]-\infty, -\varepsilon[) \cup S_m^{-1}(]\varepsilon, +\infty[)$  est la réunion de deux événements, donc un événement. Alors,  $B_n$  est une réunion dénombrable d'événements, donc un événement.

Par ailleurs,  $\mathbf{P}(\mathbf{B}_n) \leqslant \sum_{m=n}^{\infty} \mathbf{P}\left(\left\{\omega \in \Omega; |\mathbf{S}_m(\omega)| > \varepsilon\right\}\right)$ , reste d'une série convergente d'après la question 41. Comme la suite  $(\mathbf{B}_n)_n$  est décroissante, il s'ensuit

$$\mathbf{P}\left(\bigcap_{n\in\mathbb{N}^*}\mathbf{B}_n\right) = \lim_{n\to\infty}\mathbf{P}(\mathbf{B}_n) = 0.$$

**Q43.** Posons pour plus de clarté  $B_n(\varepsilon) = B_n$ . On peut écrire

$$\Omega_k = \left\{ \omega \in \Omega \, ; \, \exists n \in \mathbb{N}^*, \, \forall m \geqslant n \colon |S_m(\omega)| \leqslant \frac{1}{k} \right\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{m=n}^{\infty} \left\{ \omega \in \Omega \, ; \, |S_m(\omega)| \leqslant \frac{1}{k} \right\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} \overline{B_n(1/k)}$$

donc  $\Omega_k$  est une réunion dénombrable d'événements et donc un événement. On peut par ailleurs écrire

$$A = \left\{ \omega \in \Omega ; \forall k \in \mathbb{N}^*, \exists n \in \mathbb{N}^*, \forall m \geqslant n \colon |S_m(\omega)| \leqslant \frac{1}{k} \right\} = \bigcap_{k \in \mathbb{N}^*} \Omega_k,$$

ce qui montre que A est un événement.

**Q44.** En reprenant l'expression de  $\Omega_k$  obtenue à la question 43, le passage au complémentaire donne  $\overline{\Omega_k} = \bigcap_{n \in \mathbb{N}^*} B_n(1/k)$  et en appliquant ce que l'on a montré à la question 42, on obtient  $\mathbf{P}\left(\overline{\Omega_k}\right) = 0$ , d'où  $\mathbf{P}(\Omega_k) = 1$ .

Enfin,  $(|S_m| \leq \frac{1}{k}) \supset (|S_m| \leq \frac{1}{k+1})$ , ce qui entraine que la suite d'événements  $(\Omega_k)_k$  est décroissante. On peut alors conclure :

$$\mathbf{P}(\mathbf{A}) = \mathbf{P}\left(\bigcap_{k \in \mathbb{N}^*} \Omega_k\right) = \lim_{k \to \infty} \mathbf{P}(\Omega_k) = 1.$$

Autrement dit,  $(S_n)_n$  converge presque sûrement vers 0. Ce résultat est la loi forte des grands nombres.







## Exercice n°1 (e3a MP 2015)

**1.** On a 
$$1 - p = P(b' = 0 \mid b = 1)$$
;  $q = P(b' = 0 \mid b = 0)$  et  $1 - q = P(b' = 1 \mid b = 0)$ 

- 2. (b=1) et (b=0) forment un système complet d'évènements donc  $P(b' = 1) = P(b' = 1 \mid b = 1)P(b = 1) + P(b' = 1 \mid b = 0)P(b = 0)$  donc  $P(b' = 1) = p\alpha + (1 - q)(1 - \alpha)$
- **3.** Selon la formule de Bayes :  $P(b = 1|b' = 1) = \frac{P(b' = 1|b = 1)P(b = 1)}{P(b' = 1)}$  si  $P(b' = 1) \neq 0$ si on avait P(b'=1)=0 on aurait  $p\alpha=(1-q)(1-\alpha)=0$ On est obligé de supposer p > 0 et  $0 < \alpha < 1$  vu le contexte. Sachant que l'on a reçu le bit 1,

la probabilité qu'un 1 ai été envoyé est de 
$$P(b=1|b'=1)=\frac{p\alpha}{p\alpha+(1-q)(1-\alpha)}$$

4. Si un 1 est envoyé, les éventuels perturbations sont indépendantes les unes des autres a priori. On note Y la variable aléatoire correspondant au nombre de 1 envoyés

de sorte que P(X = k|b = 1) = P(Y = k)

On répète n fois de façon idendépendante la même expérience de Bernoulli dont les deux issus sont

- 1 avec une probabilité de p
- 0 avec une probabilité de (1-p)

Y compte le nombre de 1

Par conséquent Y suit la loi de binomiale  $\mathcal{B}(n,p)$ ; Y  $\hookrightarrow \mathcal{B}(n,p)$ 

donc pour  $k \in [0, n]$ ,  $P(Y = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$ 

En notant Z tel que P(X = k|b = 1) = P(Z = k) on a  $Z \hookrightarrow \mathcal{B}(n, (1 - q))$ 

donc pour  $k \in [0, n]$ ,  $P(Z = k) = \binom{n}{k} (1 - q)^k q^{n-k}$ 

Ensuite la formule des probabilité totales donne 
$$P(X = k) = P(Y = k)P(b = 1) + P(Z = k)P(b = 0)$$
  
Ainsi pour  $k \in [0, n]$ , on a  $P(X = k) = \binom{n}{k} \left( \alpha p^k (1 - p)^{n-k} + (1 - \alpha)(1 - q)^k q^{n-k} \right)$ 

Résultat conforme à 2. pour n = 1 = k

- 5. On a l'espérance  $E(X) = \sum_{k=0}^{n} k P(X = k) = \alpha \sum_{k=0}^{n} k P(Y = k) + (1 \alpha) \sum_{k=0}^{n} k P(Z = k)$ donc  $E(X) = \alpha E(Y) + (1 - \alpha)E(Z) = \alpha np + (1 - \alpha)n(1 - q)$  (Y et Z suivent des lois binomiales) ainsi  $|E(X)| = n(\alpha p + (1 - \alpha)(1 - q))$
- 6. Si le bit envoyé est 1 ( c'est à dire b=1) alors si Y désigne le nombre de bits 1 reçus alors  $Y \hookrightarrow \mathcal{B}(n,p)$

la famille  $((X = j))_{0 \le j \le n}$  forme un système complet d'événements

On peut encore appliquer la formule de Bayes

On peut encore appliquer la formule de Bayes
$$P(b=1|X=k) = \frac{P(X=k|b=1)P(b=1)}{P(X=k)} = P(b=1)\frac{P(Y=k)}{P(X=k)}$$

$$\binom{n}{k}p^k(1-p)^{n-k}$$

ainsi 
$$P(b=1|X=k) = \alpha \frac{\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}}{\binom{n}{k} (\alpha p^k (1-p)^{n-k} + (1-\alpha)(1-q)^k q^{n-k})}$$

donc 
$$P(b = 1|X = k) = \alpha \frac{p^k (1-p)^{n-k}}{\alpha p^k (1-p)^{n-k} + (1-\alpha)(1-q)^k q^{n-k}}$$

7. (a) L'hypothèse canal symétrique donne  $P(b=1|X=k)=\frac{\alpha p^k(1-p)^{n-k}}{\alpha p^k(1-p)^{n-k}+(1-\alpha)(1-p)^kp^{n-k}}$ donc  $P(b = 0|X = k) = \frac{(1-\alpha)(1-p)^k p^{n-k}}{\alpha p^k (1-p)^{n-k} + (1-\alpha)(1-p)^k p^{n-k}}$ 

$$\operatorname{donc} P(b=1|\mathbf{X}=k) > P(b=0|\mathbf{X}=k) \Longleftrightarrow \alpha p^k (1-p)^{n-k} > (1-\alpha)(1-p)^k p^{n-k}$$
 ainsi  $P(b=1|\mathbf{X}=k) > P(b=0|\mathbf{X}=k) \Longleftrightarrow \left(\frac{p}{1-p}\right)^{2k} > \left(\frac{p}{1-p}\right)^n \frac{1-\alpha}{\alpha}$  comme  $p>1/2$  alors  $p/(1-p)>1$  donc  $\ln(p)-\ln(1-p)>0$  donc  $\ln(p) = 1 + \ln(1-p) = 1 + \ln(1-\alpha) = 1$ 

- (b) | Si  $\alpha = 1/2$  le 1 est le plus probable si et seulement si 2k > n | (résultat rassurant)
- **8.** (a) Les hypothèses  $\alpha = 1/2$  et p = q donnent

$$P(b=1|X=k) = \frac{p^k(1-p)^{n-k}}{p^k(1-p)^{n-k} + (1-p)^k p^{n-k}}$$

$$\text{donc } P(b=0|X=k) = \frac{(1-p)^k p^{n-k}}{p^k(1-p)^{n-k} + (1-p)^k p^{n-k}}$$

$$\text{et } P(X=k) = \frac{1}{2} \binom{n}{k} \left( p^k(1-p)^{n-k} + (1-p)^k p^{n-k} \right)$$

La formule des probabilités totales donne

$$f(n) = \sum_{n/2 < k \le n} P(b = 0 | X = k) P(X = k) + \sum_{0 \le k < n/2} P(b = 1 | X = k) P(X = k)$$

$$f(n) = \sum_{n/2 < k \le n} P(b = 0 | X = k) P(X = k) + \sum_{0 \le k < n/2} P(b = 1 | X = k) P(X = k)$$
(b) donc 
$$f(n) = \frac{1}{2} \sum_{n/2 < k \le n} \binom{n}{k} (1 - p)^k p^{n-k} + \frac{1}{2} \sum_{0 \le k < n/2} \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

(c) On fait comme vue ne classe : on calcule de façon récursive  $n \in \mathbb{N}^*$  étant donné, la liste des  $\binom{n}{k}$ pour  $k \in [0, n]$ 

```
def tab_bin(n):
    if n<2: return (n+1)*[1]
    else:
        coefs=tab_bin(n-1)
        coefs.append(1)
        for i in range(n-1,0,-1):
             coefs[i]+=coefs[i-1]
        return coefs
def binome(n,k):
    if k>n:
        return 0
    else:
        return tab_bin(n)[k]
```

(d) Là c'est classique, il est préférable de calculer avec la fonction précédente tab\_bin.

```
p=0.95
def f(n):
    somme=0
    coefs=tab_bin(n)
    for k in range(n+1):
        if 2*k>n:
            somme+=coefs[k]*((1-p)**k)*(p**(n-k))
        if 2*k<n:
            somme+=coefs[k]*(p**k)*((1-p)**(n-k))
    return somme/2
```