

Introduction: Soit (Ω, \mathcal{F}, P) un espace probabilisé,

X une variable aléatoire réelle sur (Ω, \mathcal{F}, P) et $p \in]0, 1[$.

On dit que X suit une loi de Bernoulli de paramètre p

si $P(X=1) = 1 - P(X=0) = p$. On note $X \sim \mathcal{B}(p)$.

X suit une loi de Rademacher de paramètre p si

$$P(X=1) = 1 - P(X=-1) = p$$

Pour $X \sim \mathcal{B}(p)$, on a $E[X] = p$ et $\text{Var}(X) = p(1-p)$.

La loi de Bernoulli modélise un lancer de pièce ou face avec une pièce qui n'est pas forcément équilibrée

↳ Construction d'une suite de variables aléatoires indépendantes

1) Indépendance. [COI] p 54-55

Définition 1. Soit $(A_i)_{i \in I}$ une famille d'événements. Les $(A_i)_{i \in I}$ sont dits indépendants si pour toute sous-famille finie non vide

$$|A_j|_{j \in J} \text{ des } (A_i)_{i \in I}, \quad P\left(\bigcap_{j \in J} A_j\right) = \prod_{j \in J} P(A_j)$$

• Soit une famille $(X_i)_{i \in I}$ de variables aléatoires à valeurs dans des espaces probabilisables respectifs (E_i, \mathcal{E}_i) . Les $(X_i)_{i \in I}$ sont indépendantes si pour toute famille $(A_i)_{i \in I}$ telle que pour tout $i \in I, A_i \in \mathcal{E}_i$, les événements $(X_i \in A_i)_{i \in I}$ sont indépendants

Remarque 2: L'indépendance d'événements n'est pas équivalente à l'indépendance deux à deux.

Exemple 3: On lance un dé équilibré à 4 faces et on liste les résultats obtenus. On pose $A = \{1, 2\}$, $B = \{4, 3\}$, $C = \{1, 4\}$.

Alors $P(A \cap B) = P(A \cap C) = P(B \cap C) = \frac{1}{4} = P(A)P(B) = P(A)P(C) = P(B)P(C)$

A, B, C sont deux à deux indépendants mais :

$$P(A \cap B \cap C) = \frac{1}{4} \neq \frac{1}{4} = P(A)P(B)P(C) = \frac{1}{8}$$

Donc A, B, C ne sont pas indépendants.

2) Construction d'une suite de v.a. indépendantes [COI] p 54-55

Définition 4. Soit $\alpha \in]0, 1[$. On définit par récurrence la suite $(D_n(\alpha))_{n \geq 1}$ et $(R_n(\alpha))_{n \geq 1}$ par :

$$\begin{cases} R_0(\alpha) \\ D_n(\alpha) = 1 - 2R_{n-1}(\alpha) \text{ et } R_n(\alpha) = 2R_{n-1}(\alpha) - D_n(\alpha) \text{ pour } n \geq 1 \end{cases}$$

On a $D_n(\alpha) \in \{0, 1\}$ et $R_n(\alpha) \in]0, 1[$.

$(D_n(\alpha))_{n \geq 1}$ est le développement dyadique de α et on a $\alpha = \sum_{j=1}^{\infty} \frac{D_j(\alpha)}{2^j}$

Remarque 5. Le développement dyadique de α est unique, sauf quand α est de la forme $\frac{p}{2^q}$. Dans ce cas α admet deux développements dyadiques, un fini et un infini. On choisit dans le développement fini.

Proposition 6. Si on munit $]0, 1[$ de la tribu

$\mathcal{B}(]0, 1[)$ de la mesure de Lebesgue restreinte à $]0, 1[$ et

notée λ , les $(D_n)_{n \geq 1}$ forment une suite de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées (v.a. iid) de loi $\mathcal{B}(\frac{1}{2})$.

Corollaire 7. Soit $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de probabilités sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$. Alors il existe une suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de variables dealeaires définies sur $(\Omega, \mathcal{L}, \mathcal{P}(0,1), \lambda)$ indépendantes telle que : $\forall n \geq 1, X_n \sim X_n$.
 En particulier on peut construire une suite de v.a iid de loi $\mathcal{B}(p)$ pour tout $p \in (0,1)$.

II - Lois associées

1) Loi binomiale

Définition 8. Soit X_1, \dots, X_n v.a iid de loi $\mathcal{B}(p)$.
 $S_n = X_1 + \dots + X_n$ suit une loi binomiale de paramètre p . S_n représente le nombre de succès obtenus après n lancers.

On note $S_n \sim \mathcal{B}(np)$ et on a :

$$\begin{cases} \forall k \in \mathbb{N}, P(S_n = k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ E[S_n] = np \\ \text{Var}(S_n) = np(1-p) \end{cases}$$

2) Loi géométrique et loi binomiale négative

Soit $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de v.a iid de loi $\mathcal{B}(p)$. On définit par récurrence la suite $(T_n)_{n \in \mathbb{N}}$ par :

$$\begin{cases} T_1 = \inf \{ k \geq 1 \mid X_k = 1 \} \\ T_{n+1} = \inf \{ k > T_n \mid X_k = 1 \} \end{cases}$$

Proposition 9. En posant $T_0 = 0$, la suite $(T_n - T_{n-1})_{n \in \mathbb{N}}$ est une suite de v.a iid de loi géométrique de paramètre p $\mathcal{G}(p)$.

On a : $\forall n \geq 1, \forall k \in \mathbb{N}, P(T_n - T_{n-1} = k) = p(1-p)^{k-1}$

De plus T_n suit une loi binomiale négative de paramètre p et n . On note $T_n \sim \mathcal{B}^-(n, p)$ et :

$$\forall k \in \mathbb{N}, P(T_n = k) = \binom{k-1}{n-1} p^n (1-p)^{k-n}$$

3) Loi de Poisson [012] p 321-322

Théorème 10. (de Poisson)

Pour $m \in \mathbb{N}^*$, soit X_n une v.a de loi $\mathcal{B}(n, p_m)$ telle que $np_m = \lambda > 0$.
 Alors $X_n \xrightarrow{L} \mathcal{P}(\lambda)$

Théorème 11 (des événements rares)

Pour tout $m \in \mathbb{N}^*$, soit $(A_{m,j})_{1 \leq j \leq m}$ une famille d'événements indépendants. On pose $p_{m,j} = P(A_{m,j})$ et $S_m = \sum_{j=1}^m \mathbb{1}_{A_{m,j}}$.

On suppose que :

- (m_n) est croissante et $m_n \rightarrow +\infty$
- $\sum_{j=1}^{m_n} p_{m_n, j} \rightarrow \lambda > 0$

- on a $p_{m_n, j} \rightarrow 0$ $\forall j \in \mathbb{N}$

Alors $(S_{m_n})_{n \geq 1}$ converge en loi vers la loi de Poisson de paramètre λ .

DVP

III - Comportement asymptotique.

1) Théorème de convergence. Lis 13-14 et 16 D p 132-136

Théorème 12 (Loi faible des grands nombres)

Soit (X_n) une suite de v.a iid de loi $S(p)$.

Alors $S_n \xrightarrow{P} p$.

Application 13: Théorème de Weierstrass

Soit $f \in C^0([0,1])$. Alors f est limite uniforme d'une suite de fonctions polynomiales.

Plus précisément, on peut $P_m: x \mapsto \sum_{k=0}^m \binom{m}{k} f(\frac{k}{m}) x^k (1-x)^{m-k}$,

$(P_m)_{m \in \mathbb{N}}$ converge uniformément vers f sur $[0,1]$.

Théorème 14 (Loi forte des grands nombres).

Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a iid indépendantes.

Alors $S_n \xrightarrow{P} E(X_1)$.

Théorème 15 (Théorème central limite)

Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a iid de variance finie.

Alors $\frac{S_n}{\sqrt{n}} \left(\frac{S_n}{\sqrt{n}} - E(X_1) \right) \xrightarrow{L} N(0, \sigma^2)$.

2) Marche aléatoire sur \mathbb{Z} [13-17] p 146

Soit $(X_n)_{n \geq 1}$ une suite de v.a iid de loi de Rademacher de paramètre p .

On note $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ pour $n \geq 1$ et on note $(S_n = 0 \text{ (s)})$ l'événement

$$(S_n = 0 \text{ (s)}) = \bigcap_{m=1}^n \bigcup_{k=m}^{+\infty} (S_k = 0)$$

Théorème 16.

On a (i) $S_c \quad p = \frac{1}{2}, P(S_n = 0 \text{ (s)}) = 1$

(ii) $S_c \quad p \neq \frac{1}{2} \quad P(S_n = 0 \text{ (s)}) = 0$.

3) Ruine du joueur

[202] p 334

Un joueur joue à pile ou face avec probabilité p contre une banque. Le joueur dispose initialement de a euros et la banque de b euros. Le joueur reçoit $\pm 1 \in$ si la pièce tombe sur face et donne $\pm 1 \in$ à la banque sinon.

On modélise la situation par une suite de v.a iid $(Y_n)_{n \geq 1}$ de loi de Rademacher de paramètre p et on considère la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ donnant la fortune du joueur après n parties.

$$\begin{cases} S_0 = a \\ S_n = a + \sum_{i=1}^n Y_i \end{cases}$$

On pose $T = \inf \{ n \geq 1 \mid S_n = 0 \text{ ou } S_n = a+b \}$ le temps d'arrêt du jeu.

Alors on a:

$$S_c \quad p = \frac{1}{2} :$$

$$(i) \quad P(T < +\infty) = 1$$

$$(ii) \quad P(S_T = a+b) = \frac{a}{a+b}$$

$$(iii) \quad E[T] = a/b$$

$S_c \quad p \neq \frac{1}{2}$, on pose $q = 1-p$ donc:

$$(i) \quad P(T < +\infty) = 1$$

$$(ii) \quad P(S_T = a+b) = \frac{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^a}{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^{a+b}}$$

$$(iii) \quad E[T] = \frac{1}{p-q} \left[\frac{\left(\frac{q}{p}\right)^a - 1}{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^{a+b}} - a \right]$$

Références:

- [B-L]: Borot, Iedou, Probabilité, EDP Sciences, 2007
- [LS] Lesigne, Pile ou Face, une introduction aux théorèmes limites du calcul des probabilités, Ellipse, 2001
- [OU1] Guivard, Probabilités 1, Cassini, 2007
- [OU2] Guivard, Probabilités 2, Cassini.

Les corrigés des exercices de [B-L] sont dans Probabilité - exercices corrigés, de Hervé Cornier.

Développements leçon 249

Grégoire Kooyman et Solène Thépaut

Développement dyadique et construction d'une suite de variables de loi de Bernoulli indépendantes

Références:

Ouvrard, Probabilités 2 : 9.3 Proposition 9.18

Commençons par quelques notations.

Soit $x \in [0, 1[$. On définit $R_n(x)$ et $D_n(x)$ tels que :

$$R_0(x) = x$$

et $\forall n \in \mathbb{N}^*$:

$$D_n(x) = [2R_{n-1}(x)] \quad \text{et} \quad R_n(x) = 2R_{n-1}(x) - D_n(x)$$

Par construction, on a :

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, x = \sum_{j=1}^n \frac{D_j(x)}{2^j} + \frac{1}{2^n} R_n(x)$$

Et en faisant tendre n vers ∞ , on obtient :

$$x = \sum_{j=1}^{+\infty} \frac{D_j(x)}{2^j}$$

On peut maintenant énoncer la propriété suivante

Propriété. Soit l'espace probabilisé $([0, 1[, \mathcal{B}_{[0,1]}, P)$ où P est la restriction de la mesure de Lebesgue à $[0, 1[$. Sur cet espace, la suite $(D_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi de Bernoulli $\mathcal{B}(1, \frac{1}{2}) = \frac{1}{2}(\delta_0 + \delta_1)$. De plus, $\forall n \in \mathbb{N}^*$, la variable aléatoire R_n est de loi uniforme sur $[0, 1[$ et les variables aléatoires R_n et (D_1, D_2, \dots, D_n) sont indépendantes.

Démonstration. • Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$ et pour tout n -uplet $\epsilon^n = (\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) \in 0, 1^n$, notons I_{ϵ^n} l'intervalle dyadique :

$$I_{\epsilon^n} = \left[\sum_{j=1}^n \frac{\epsilon_j}{2^j}, \sum_{j=1}^n \frac{\epsilon_j}{2^j} + \frac{1}{2^n} \right[$$

Cet intervalle est constitué des réels de $[0, 1[$ dont le développement dyadique commence par $0, \epsilon_1 \epsilon_2 \dots \epsilon_n$.

On a

$$\bigcap_{j=1}^n (D_j = \epsilon_j) = I_{\epsilon^n}$$

Ce qui donne :

$$P \left[\bigcap_{j=1}^n (D_j = \epsilon_j) \right] = \frac{1}{2^n}$$

Donc, pour toute partie non vide J de $\{1, 2, \dots, n\}$, on obtient en sommant sur tous les $\epsilon_j \in J^C$:

$$P \left[\bigcap_{j \in J} (D_j = \epsilon_j) \right] = \frac{1}{2^{|J|}}$$

et en particulier, pour tout $j \in \{1, 2, \dots, n\}$, on a :

$$P(D_j = \epsilon_j) = \frac{1}{2}$$

On obtient alors,

$$P \left[\bigcap_{j \in J} (D_j = \epsilon_j) \right] = \prod_{j \in J} P(D_j = \epsilon_j),$$

Ce qui signifie, comme on peut prendre n et J comme on veut, que les variables aléatoires D_j forment une suite de variables aléatoires indépendantes de loi de Bernoulli $\mathcal{B}(1, \frac{1}{2})$.

- Soit I , l'application $x \mapsto x$ de $[0, 1[$ dans \mathbb{R} :

$$R_n = 2^n I - \sum_{j=1}^n 2^{n-j} D_j$$

Alors, pour toute fonction f mesurable positive et tout $\epsilon^n = (\epsilon_1, \dots, \epsilon_n) \in \{0, 1\}^n$, on a :

$$\begin{aligned} E \left[f(R_n) \prod_{j=1}^n 1_{(D_j = \epsilon_j)} \right] &= E \left[f \left(2^n I - \sum_{j=1}^n 2^{n-j} \epsilon_j \right) \prod_{j=1}^n 1_{(D_j = \epsilon_j)} \right] \\ &= \int_{\mathbb{R}} 1_{I_{\epsilon^n}}(x) f \left(2^n x - \sum_{j=1}^n 2^{n-j} \epsilon_j \right) d\lambda(x) \end{aligned}$$

Soit, en faisant le changement de variable, dans l'intégrale de Lebesgue, $y = 2^n x - \sum_{j=1}^n 2^{n-j} \epsilon_j$

$$\begin{aligned} E \left[f(R_n) \prod_{j=1}^n 1_{(D_j = \epsilon_j)} \right] &= \int_{\mathbb{R}} 1_{I_{\epsilon^n}} \left(\frac{1}{2^n} y + \sum_{j=1}^n \frac{\epsilon_j}{2^j} \right) f(y) \frac{1}{2^n} d\lambda(y) \\ &= \frac{1}{2^n} \int_{\mathbb{R}} 1_{[0,1]}(y) f(y) d\lambda(y) \end{aligned}$$

soit encore

$$E \left[f(R_n) \prod_{j=1}^n 1_{(D_j = \epsilon_j)} \right] = P \left[\bigcap_{j=1}^n (D_j = \epsilon_j) \right] \left[\int_{\mathbb{R}} 1_{[0,1]}(y) f(y) d\lambda(y) \right] \quad (1)$$

et donc, en sommant sur $\epsilon^n \in \{0, 1\}^n$ dans chacun des membres de l'équation ci-dessus, on obtient :

$$E[f(R_n)] = \int_{\mathbb{R}} 1_{[0,1]}(y) f(y) d\lambda(y).$$

Ceci démontre que R_n est de loi uniforme sur $[0, 1[$. De plus, pour toute fonction f mesurable positive, pour toute partie J de $\{1, 2, \dots, n\}$ et pour tout $(\epsilon_j)_{j \in J} \in \{0, 1\}^J$, il vient en sommant dans chacun des membres de l'équation (1) sur tous les $\epsilon_j, j \in J^c$:

$$E \left[f(R_n) \prod_{j=1}^n 1_{(D_j = \epsilon_j)} \right] = \left[\prod_{j \in J} P(D_j = \epsilon_j) \right] E[f(R_n)],$$

ce qui démontre que R_n et (D_1, \dots, D_n) sont indépendants. \square

On a le corollaire suivant, dont la preuve constructive donne l'existence d'une suite de variables aléatoires réelles indépendantes de lois arbitraires données.

Corollaire. Soit $(\mu_j)_{j \in \mathbb{N}^*}$ une suite de probabilités sur $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$. Il existe une suite de variables aléatoires réelles $(X_j)_{j \in \mathbb{N}^*}$, définies sur l'espace probabilisé $([0, 1[, \mathcal{B}_{[0,1]}, P)$, où P est la probabilité restriction de la mesure de Lebesgue à $[0, 1[$, indépendantes et telle que, pour tout $j \in \mathbb{N}^*$, X_j soit de loi μ_j .

Événements rares de Poisson

Références:

Ouvrard, Probabilités 2, Chapitre 14, Théorèmes 14.19 et 14.20.

Théorème de Poisson. Soit, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, une variable aléatoire de loi binomiale $\mathcal{B}(n, p_n)$. On suppose que $\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = \lambda$, où $\lambda > 0$. Alors la suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ converge en loi vers la loi de Poisson $\mathcal{P}(\lambda)$.

Démonstration. Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, la fonction caractéristique de X_n est donnée par :

$$\forall t \in \mathbb{R} \phi_{X_n}(t) = [p_n e^{it} + (1 - p_n)]^n = [1 + p_n(e^{it} - 1)]^n$$

On aura besoin du lemme suivant:

Lemme. Pour tout nombre complexe z et tout $n \in \mathbb{N}^*$, on a :

$$\left| e^z - \left(1 + \frac{z}{n}\right)^n \right| \leq e^{|z|} - \left(1 + \frac{|z|}{n}\right)^n$$

On a donc, pour tout $z \in \mathbb{C}$, la suite de terme général $\left(1 + \frac{z}{n}\right)^n$ est convergente et

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 + \frac{z}{n}\right)^n = e^z$$

On a, pour tout $z \in \mathbb{C}$:

$$|e^{np_n z} - (1 - p_n z)^n| \leq e^{np_n |z|} - (1 + p_n |z|)^n;$$

puisque, par hypothèse,

$$\ln(1 + p_n |z|)^n = n \left[\frac{\lambda |z|}{n} + o\left(\frac{1}{n}\right) \right] \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \lambda |z|$$

on a alors

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} (1 + p_n z)^n = e^{\lambda z}$$

Si on prend $z = [e^{it} - 1]$, il vient :

$$\forall t \in \mathbb{R} \lim_{n \rightarrow +\infty} \phi_{X_n}(t) = \exp[\lambda(e^{it} - 1)].$$

Le théorème de Lévy nous permet de terminer cette preuve. \square

On peut généraliser ce premier théorème :

Théorème des événements rares de Poisson. Soit, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, une famille finie $\{A_{n,j} | 1 \leq j \leq M_n\}$ d'événements indépendants définis sur un espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) .

On pose $P(A_{n,j}) = p_{n,j}$ et on note

$$S_n = \sum_{j=1}^{M_n} 1_{A_{n,j}}.$$

On suppose que la suite de terme général M_n tend en croissant vers $+\infty$, que :

$$\max_{1 \leq j \leq M_n} p_{n,j} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0 \quad \text{et que} \quad \sum_{j=1}^{M_n} p_{n,j} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \lambda,$$

où $\lambda > 0$. Alors, la suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ converge en loi vers la loi de Poisson $\mathcal{P}(\lambda)$.

Démonstration. On utilise encore le théorème de Lévy. Par indépendance des $A_{n,j}$, $1 \leq j \leq M_n$, on a, pour tout $t \in \mathbb{R}$,

$$\begin{aligned} \phi_{S_n}(t) &= \prod_{j=1}^{M_n} \phi_{1_{A_{n,j}}}(t) = \prod_{j=1}^{M_n} [p_{n,j} e^{it} + (1 - p_{n,j})] \\ &= \prod_{j=1}^{M_n} [1 + p_{n,j} (e^{it} - 1)] \end{aligned}$$

Si Log est la détermination principale du logarithme complexe, la formule de Taylor avec reste intégral nous permet d'écrire que, pour tout z tel que $|z| < 1$, on a :

$$\text{Log}(1+z) = z - z^2 \int_0^1 (1-u) \frac{1}{(1+uz)^2} du.$$

Notons $z = e^{it} - 1$; puisque $\max_{1 \leq j \leq M_n} p_{n,j} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$, il existe N tel que, pour tout $n \geq N$, on ait $\max_{1 \leq j \leq M_n} |p_{n,j} z| < 1/2$. Pour tout $n \geq N$, on a alors

$$\text{Log}[\phi_{S_n}(t)] = z \sum_{j=1}^{M_n} p_{n,j} - z^2 \sum_{j=1}^{M_n} p_{n,j}^2 \int_0^1 \frac{1-u}{(1+up_{n,j}z)^2} du.$$

D'après l'inégalité triangulaire, on a, pour tout $n \geq N$ et tout $u \in [0, 1]$,

$$|1 + up_{n,j}z| \geq 1 - p_{n,j}|z| \geq \frac{1}{2};$$

on a donc, pour tout $n \geq N$,

$$\left| \sum_{j=1}^{M_n} p_{n,j}^2 \int_0^1 \frac{1-u}{(1+up_{n,j}z)^2} du \right| \leq 2 \left[\max_{1 \leq j \leq M_n} p_{n,j} \right] \left[\sum_{j=1}^{M_n} p_{n,j} \right].$$

D'après les hypothèses, on a donc $\lim_{n \rightarrow +\infty} \text{Log}[\phi_{S_n}(t)] = \lambda z$; autrement dit, on a

$$\forall t \in \mathbb{R} \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \phi_{S_n}(t) = \exp[\lambda(e^{it} - 1)].$$

Le théorème de Lévy nous permet de conclure la preuve. □

Nous allons ici démontrer le Lemme 1 utilisé dans la preuve

Démonstration du Lemme. La formule du binôme de Newton donne, pour tout $z \in \mathbb{C}$,

$$e^z - \left(1 + \frac{z}{n}\right)^n = \sum_{j=0}^{+\infty} \frac{z^j}{j!} - \sum_{j=0}^n \binom{n}{j} \frac{z^j}{n^j};$$

en tenant compte de l'égalité

$$\frac{\binom{n}{j}}{n^j} = \frac{1}{j!} \prod_{k=0}^{j-1} \left(1 - \frac{k}{n}\right),$$

on a

$$e^z - \left(1 + \frac{z}{n}\right)^n = \sum_{j=n+1}^{+\infty} \frac{z^j}{j!} + \sum_{j=0}^n \frac{z^j}{j!} \left[1 - \prod_{k=0}^{j-1} \left(1 - \frac{k}{n}\right)\right]. \quad (*)$$

Puisque $1 - \prod_{k=0}^{j-1} \left(1 - \frac{k}{n}\right) \geq 0$, il en résulte que

$$\left|e^z - \left(1 + \frac{z}{n}\right)^n\right| \leq \sum_{j=n+1}^{+\infty} \frac{|z|^j}{j!} + \sum_{j=0}^n \frac{|z|^j}{j!} \left[1 - \prod_{k=0}^{j-1} \left(1 - \frac{k}{n}\right)\right],$$

ce qui donne le résultat, en utilisant (*) pour $|z|$. □

