НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ імені ІГОРЯ СІКОРСЬКОГО»

Інститут прикладного системного аналізу Кафедра математичних методів системного аналізу

	Į	Іо захисту допущено
		завідувач кафедри
		О.Л. Тимощук
«	>>>	2022 p.

Дипломна робота

на здобуття ступеня бакалавра за освітньо-професійною програмою «Системний аналіз і управління» спеціальності 124 «Системний аналіз» на тему: «Граничні теореми для нерухомих точок випадкових перестановок»

Виконав:

студент IV курсу, групи КА-81 Галганов Олексій Андрійович

Керівник:

доцент, к.ф-м.н. Ільєнко Андрій Борисович

Консультант з економічного розділу: доцент, к.е.н. Рощина Надія Василівна

Консультант з нормоконтролю: доцент, к.т.н. Коваленко Анатолій Єпіфанович

Рецензент:

???

Засвідчую, що у цій дипломній роботі немає запозичень з праць інших авторів без відповідних посилань.

Студент: Галганов Олексій Андрійович

3MICT

СКОРОЧЕННЯ ТА УМОВНІ ПОЗНАЧКИ	3	
РОЗДІЛ 1 Теоретичні основи	5	
1.1. Поняття з алгебри	5	
1.2. Поняття з теорії міри та функціонального аналізу		
1.3. Поняття про випадкові процеси		
РОЗДІЛ 2 Попередні відомості		
2.1. Поняття про перестановки Юенса		
2.2. Огляд наявних результатів		
РОЗДІЛ 3 Граничні теореми		
3.1. Граничний розподіл нерухомих точок		
3.2. Статистичні властивості нерухомих точок		
3.2.1 Найменша та найбільша нерухомі точки	18	
3.2.2 Сума нерухомих точок	23	
3.2.3 Найменші і найбільші спейсинги	27	
РОЗДІЛ 4 Чисельне моделювання та дослідження збіжності		
4.1. Алгоритм для генерування перестановок	31	
4.2. Перевірка отриманих результатів	31	
СПИСОК ВИКОРИСТАНОЇ ЛІТЕРАТУРИ	32	

СКОРОЧЕННЯ ТА УМОВНІ ПОЗНАЧКИ

 $1\{\cdot\}$ — індикаторна функція, що дорівнює 1 у випадку, коли умова в дужках справджується, і 0 у іншому випадку.

 $\operatorname{card} X$ — потужність множини X.

[x] — найменше ціле число, яке більше або дорівнює дійсному числу x.

 $\lfloor x \rfloor$ — найбільше ціле число, яке менше або дорівнює дійсному числу x.

 \mathbb{N}_0 — множина цілих невід'ємних чисел, $\mathbb{N}_0 = \mathbb{N} \cup \{0\}$.

 \mathbf{S}_n — група перестановок (симетрична група) степеня n.

 $C_K^+(X)$ — множина неперервних невід'ємних функцій $X \to \mathbb{R}$ з компактним носієм.

 $\mathcal{B}(X)$ — борелева σ -алгебра на множині X.

 $M_p(E)$ — множина усіх точкових мір, визначених на просторі E.

 $\langle a,b \rangle$ — інтервал, позначає одне з [a,b], (a,b), [a,b) чи (a,b].

 δ_x — міра Дірака, зосереджена в точці x.

Leb — міра Лебега.

 $\mathcal{L}\left\{f\right\}$ — перетворення Лапласа функції f.

 ψ_N — функціонал Лапласа точкового випадкового процесу N.

 $\limsup_{n\to\infty}a_n$ — верхня границя послідовності a_n .

 $a_n \to a$ — числова послідовність a_n збігається до a.

 $\mu_n \xrightarrow{v} \mu$ — послідовність мір μ_n грубо збігається до міри μ .

 $\xi_n \xrightarrow{vd} \xi$ — послідовність точкових випадкових процесів ξ_n грубо збігається за розподілом до точкового випадкового процесу ξ .

 $X_n \stackrel{Sd}{\longrightarrow} X$ — послідовність випадкових процесів X_n збігається за розподілом у топології Скорохода до випадкового процесу X.

 $X_n \stackrel{d}{\longrightarrow} X$ — послідовність випадкових величин X_n збігається за розподілом до випадкової величини X.

 $X\stackrel{d}{=} Y$ — випадкові величини X та Y рівні за розподілом.

 $X_{(k)}$ — k-та порядкова статистика, тобто k-та за номером випадкова величина серед відсортованих у порядку зростання неперервних випадкових величин $X_1,...,X_n$.

 $X_{(k)}^{[n]}$ — k-та порядкова статистика для n випадкових величин.

 $\mathbb{E} X$ — математичне сподівання випадкової величини X.

 $X \sim P$ — випадкова величина X має розподіл P.

Pois (a) — дискретний розподіл Пуассона з параметром $a>0, \mathbb{P}(X=n)=$

 $\frac{a^n}{n!}e^{-a}$ для $n\in\mathbb{N}_0$.

U (a,b) — абсолютно неперервний рівномірний розподіл на інтервалі $\langle a,b\rangle$ зі щільністю $f(x)=\frac{1}{b-a}\cdot\mathbb{1}$ $\{x\in\langle a,b\rangle\}.$

 $\operatorname{Exp}(\lambda)$ — абсолютно неперервний експоненційний розподіл з параметром $\lambda>0$ зі щільністю $f(x)=\lambda e^{-\lambda x}\cdot \mathbb{1}\ \{x\geq 0\}.$

ESF (n, θ) — розподіл Юенса на S_n з параметрами $n \in \mathbb{N}, \theta > 0$.

 $I_{
u}(z)$ — модифікована функція Бесселя першого роду, $u\in\mathbb{R}.$

РОЗДІЛ 1

ТЕОРЕТИЧНІ ОСНОВИ

1.1. Поняття з алгебри

Означення 1.1.1 ([1], ст. 114). Перестановкою π на множині $A = \{1, \dots, n\}$ називають довільне бієктивне відображення $\sigma: A \to A$.

Означення 1.1.2 ([1], ст. 118). *Циклом довжини* k називають перестановку π , що змінює (зсуває за циклом) елементи $i_1, i_2, \ldots, i_k \in A$, залишаючи інші на місці, тобто $\pi(i_j) = i_{j+1}$ для $j = 1, \ldots, k-1, \pi(i_k) = i_1, \pi(i_j) = i_j$ для $j = k+1, \ldots, n$.

Означення 1.1.3 ([1], ст. 116). Групою перестановок (симетричною групою) степеня n називають групу, утворену множиною перестановок множини $\{1,\ldots,n\}$ за операцією композиції. Група S_n містить n! різних перестановок, нейтральним елементом є тотожне відображення ([1], ст. 114).

1.2. Поняття з теорії міри та функціонального аналізу

Означення 1.2.1 ([2], ст. 19). Для будь-якого простору X непорожня сім'я підмножин \mathcal{R} називається *кільцем*, якщо вона замкнена відносно скінченних об'єднань, перетинів та різниць. Еквівалентне означення ([3], ст. 4): сім'я \mathcal{R} непорожня та замкнена відносно скінченних об'єднань та різниць.

Означення 1.2.2 ([2], ст. 19). Для будь-якого простору X непорожня сім'я підмножин S називається *напівкільцем*, якщо вона замкнена відносно скінченних перетинів та кожна різниця множин з S представляється у вигляді диз'юнктного об'єднання множин з S, тобто для будь-яких $A, B \in S$ існують множини $K_i \in S$, $i = 1, \ldots, n$, що попарно не перетинаються і $A \setminus B = \bigcup_{i=1}^n K_i$.

Означення 1.2.3 ([4], ст. 139). Для будь-якого простору X непорожня сім'я підмножин \mathcal{A} називається σ -алгеброю, якщо виконуються наступні три умови:

- a) $(A \in \mathcal{A}) \Rightarrow (A^C = X \setminus A \in \mathcal{A});$
- 6) $(A_1, A_2, A_3, \dots \in \mathcal{A}) \Rightarrow (\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A}).$

Пара (X, \mathcal{A}) називається вимірним простором.

Означення 1.2.4 ([4], ст. 146). Нехай (X, \mathcal{A}_X) та (Y, \mathcal{A}_Y) — два вимірних простори. Відображення $f: X \to Y$ називається *вимірним*, якщо для кожної множини $A \in \mathcal{A}_Y$ її повний прообраз $f^{-1}(A) = \{x: f(x) \in A\}$ належить \mathcal{A}_X .

Означення 1.2.5 ([4], ст. 147). Нехай X — метричний простір, \mathcal{O} — сім'я всіх відкритих підмножин X. Мінімальна σ -алгебра $\mathcal{B}(X)$, що містить \mathcal{O} , називається борелевою σ -алгеброю, а множини $A \in \mathcal{B}(X)$ — борелевими множинами.

Означення 1.2.6 ([2], ст. 24). Сім'я підмножин S сепарабельного метричного простору X називається *розсікаючою*, якщо виконуються наступні дві умови:

- а) Кожну відкриту підмножину X можна зобразити як зліченне об'єднання множин з S;
- б) Кожну обмежену підмножину X можна покрити скінченною кількістю множин з S.

Для простору \mathbb{R}^n прикладом розсікаючої сім'ї множин є сім'я куль з раціональними радіусами та центрами в точках з раціональними координатами.

Означення 1.2.7 ([3], ст. 8). Нехай $\mathcal{A} - \sigma$ -алгебра у просторі X. Функція $\mu : \mathcal{A} \to \mathbb{R}$ називається *мірою* на вимірному просторі (X, \mathcal{A}) , якщо виконуються наступні дві умови:

- а) Невід'ємність: $\forall A \in \mathcal{A} : \mu(A) \geq 0$;
- б) σ -адитивність: для довільних множин $A_1, A_2, A_3, ... \in \mathcal{A}$, що попарно не перетинаються, $\mu\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} \mu(A_n)$.

Означення 1.2.8 ([2], ст. 22). Нехай (X, \mathcal{A}) — вимірний простір, для якого $\{x\} \in \mathcal{A}$ для всіх $x \in X$. Точка $x \in X$ називається *атомом* міри μ на (X, \mathcal{A}) , якщо $\mu\left(\{x\}\right) > 0$.

Означення 1.2.9 ([2], ст. 22; [5], ст. 123). *Міра Дірака*, зосереджена в точці $x \in X$ — це міра δ_x на на вимірному просторі (X, \mathcal{A}) , для якої $\forall A \in \mathcal{A}: \delta_x(A) = \mathbb{1}\{x \in A\} = \begin{cases} 1, & x \in A, \\ 0, & x \notin A. \end{cases}$

Означення 1.2.10 ([5], ст. 123). *Точкова міра* — це міра μ на на вимірному просторі (X, \mathcal{A}) , для якої $\forall A \in \mathcal{A} : \mu(A) = \sum_{i=1}^{\infty} \delta_{x_i}(A)$, де $(x_i, i \geq 1)$ — зліченний набір точок X, не обов'язково різних. У випадку, коли X — метричний простір, точкова міра називається *радоновою*, якщо міра компактних множин з \mathcal{A} завжди є скінченною.

Означення 1.2.11 ([5], ст. 124). Точкова міра μ називається *простою*, якщо для всіх $x \in E$ μ ($\{x\}$) ≤ 1 .

Означення 1.2.12 ([5], ст. 140). Нехай $(\mu_n, n \ge 1)$ — послідовність мір на на вимірному просторі (X, \mathcal{A}) , де X є метричним простором, а $C_K^+(X)$ — множина неперервних невід'ємних функцій $X \to \mathbb{R}$ з компактним носієм. Послідовність $(\mu_n, n \ge 1)$ грубо збігається до міри μ на тому ж вимірному просторі, якщо виконується $\int_X f \mathrm{d}\mu_n \to \int_X f \mathrm{d}\mu$ для всіх $f \in C_K^+(X)$. Ця збіжність позначається $\mu_n \stackrel{v}{\longrightarrow} \mu$.

Надалі вважатимемо, що якщо мова йде про грубу збіжність послідовності мір, то простір, на якому вони задані, ϵ метричним. Наведемо теорему, що характеризує збіжність послідовності точкових мір.

Теорема 1.2.1 ([5], ст. 144). Нехай $(\mu_n, n \ge 1)$ та μ — міри на вимірному просторі (X, \mathcal{A}) і $\mu_n \stackrel{v}{\longrightarrow} \mu$. Для кожної компактної множини $K \subset X$ з $\mu(\partial K) = 0$ існує номер N = N(K) такий, що при $n \ge N$ існують нумерації атомів μ_n та μ , $x_i^{(n)}, 1 \le i \le p$ та $x_i, 1 \le i \le p$ відповідно, такі, що

$$\mu_n(A \cap K) = \sum_{i=1}^p \delta_{x_i^{(n)}}(A), \ \mu(A \cap K) = \sum_{i=1}^p \delta_{x_i}(A)$$

для всіх $A \in \mathcal{A}$ і $x_i^{(n)} \to x_i$ для всіх $1 \le i \le p$.

Означення 1.2.13 ([6], ст.121-124). Простором càdlàg-функцій на [0,1] називається простір $\mathcal{D}_{[0,1]}$ функцій $f:[0,1]\to\mathbb{R}$, які неперервні справа і мають границі зліва.

Означення 1.2.14. *Метрикою Скорохода* на $\mathcal{D}_{[0,1]}$ називається метрика, визначена за формулою

$$d(f,g) = \inf_{\lambda \in \Lambda} \max \left(\sup_{x \in [0,1]} \left| \lambda(x) - x \right|, \sup_{x \in [0,1]} \left| f(x) - g(\lambda(x)) \right| \right),$$

де Λ — множина строго зростаючих неперервних відображень [0,1] в себе.

Послідовність функцій $f_n\in\mathcal{D}_{[0,1]}$ збігається за метрикою Скорохода до $f\in\mathcal{D}_{[0,1]}$ тоді і тільки тоді, коли існує послідовність функцій $\lambda_n\in\Lambda$ таких, що рівномірно відносно $x\lim_{n\to\infty}f_n\left(\lambda_n(x)\right)=f(x)$ та $\lim_{n\to\infty}\lambda_n(x)=x$, тобто виконуються граничні співвідношення

$$\lim_{n \to \infty} \sup_{x \in [0,1]} |f_n(\lambda_n(x)) - f(x)| = 0, \ \lim_{n \to \infty} \sup_{x \in [0,1]} |\lambda_n(x) - x| = 0.$$

1.3. Поняття про випадкові процеси

Точкові випадкові процеси ϵ основним поняттям, що досліджується в роботі. Наведемо початкові означення з [5]. В межах цього пункту, якщо не сказано інакше, E — підмножина скінченновимірного евклідового простору, $\mathcal{E} = \mathcal{B}(E)$ — борелева σ -алгебра підмножин E.

Позначимо через $M_p(E)$ множину усіх точкових мір, визначених на E, а через $\mathcal{M}_p(E)$ — найменшу σ -алгебру підмножин $M_p(E)$, що містить усі множини виду $\{\mu \in M_p(E) : \mu(F) \in B\}$ для всіх $F \in \mathcal{E}$ і $B \in \mathcal{B}([0,+\infty])$. Також зафіксуємо деякий ймовірнісний простір — трійку $(\Omega,\mathcal{A},\mathbb{P})$, де Ω — простір елементарних подій, \mathcal{A} — σ -алгебра підмножин Ω , а \mathbb{P} — міра на цьому просторі, що додатково задовольняє умову $\mathbb{P}(\Omega) = 1$.

Означення 1.3.1. *Точковий випадковий процес* N — вимірне відображення з простору (Ω, \mathcal{A}) в $(M_p(E), \mathcal{M}_p(E))$.

Якщо зафіксувати $\omega \in \Omega$, то $N(\omega, \cdot)$ буде точковою мірою. З іншого боку, якщо зафіксувати $F \in \mathcal{E}$, то N(F) буде випадковою величиною зі значеннями в $[0, +\infty]$. Також, точковий процес N задає ймовірнісну міру $P_N = \mathbb{P}[N \in \cdot]$ на $\mathcal{M}_p(E)$.

Надалі для спрощення точкові випадкові процеси будемо називати просто *точковими процесами*. Наведемо декілька теорем, що стосуються означення точкового процесу.

Теорема 1.3.1 ([5], ст. 124). $N \in$ точковим процесом тоді і тільки тоді, коли для кожного $F \in \mathcal{E}$ відображення $\omega \mapsto N(\omega, F)$ з (Ω, \mathcal{A}) в $([0, +\infty], \mathcal{B}([0, +\infty]))$ є вимірним.

Означення 1.3.2. Точковий процес N на вимірному просторі (E, \mathcal{E}) називається *простим*, якщо для всіх $x \in E$ виконується $\mathbb{P}(N(\{x\}) \leq 1) = 1$.

Теорема 1.3.2 ([5], ст. 126). *Нехай* N — точковий процес на вимірному просторі (E, \mathcal{E}) , а сім'я передкомпактних множин \mathcal{F} задовольняє наступні умови:

- a) $(A, B \in \mathcal{F}) \Rightarrow (A \cap B \in \mathcal{F});$
- б) \mathcal{E} ϵ мінімальною σ -алгеброю, що містить \mathcal{F} ;
- в) Існує послідовність множин $E_n \in \mathcal{F}$, для якої $E_1 \subset E_2 \subset ...$ і $\bigcup_{n=1}^{\infty} E_n = E$. Для $k \in \mathbb{N}$ визначимо скінченновимірні розподіли

$$P_{I_1,...,I_k}(n_1,...,n_k) = \mathbb{P}(N(I_i) = n_i, 1 \le j \le k)$$

для $I_i \in \mathcal{F}$ та цілих $n_i \geq 0$, $1 \leq i \leq k$.

Тоді система скінченновимірних розподілів $\{P_{I_1,...,I_k}, k=1,2,...,I_j\in\mathcal{F}\}$ однозначно визначає розподіл P_N .

Теорема 1.3.3 ([7], ст. 50). *Нехай* N *та* N' — *прості точкові процеси на* (E, \mathcal{E}) i

$$\mathbb{P}(N(F) = 0) = \mathbb{P}(N'(F) = 0), F \in \mathcal{E}.$$

Tоді N та N' мають однакові розподіли.

Означення 1.3.3 ([5], ст. 129). Нехай N — точковий процес на вимірному просторі (E, \mathcal{E}) . Функціоналом Лапласа для N називається відображення ψ_N , що переводить невід'ємні вимірні функції на (E, \mathcal{E}) у $[0, +\infty)$ за правилом

$$\psi_N(f) = \mathbb{E} e^{-N(f)} = \int_{\Omega} e^{-N(\omega,f)} \mathrm{d}\mathbb{P} = \int_{M_p(E)} \exp\left\{-\int_E f(x) \mathrm{d}\nu\right\} \mathrm{d}P_N(\nu)$$

Наслідком теореми 1.3.2 є наступне твердження:

Теорема 1.3.4 ([5], ст. 129). Функціонал Лапласа ψ_N однозначно визначає точковий процес N.

Як і для випадкових величин, для точкових процесів можна ввести поняття «середнього значення».

Означення 1.3.4 ([2], ст. 127). *Мірою інтенсивності* або *середньою мірою* точкового процесу N називається міра μ на \mathcal{E} , визначена як

$$\mu(F) = \mathbb{E}N(F) = \int_{\Omega} N(\omega, F) d\mathbb{P} = \int_{M_p(E)} \nu(F) dP_N(\nu).$$

Наведемо приклад точкового процесу.

Означення 1.3.5 ([7], ст. 11). Нехай P — деяка ймовірнісна міра на (E,\mathcal{E}) , а X_1,\ldots,X_m — незалежні випадкові величини з відповідним розподілом. Для кожного $i=1,\ldots,m$ визначено δ_{X_i} — точковий процес, для якого $\mathbb{P}\left(\delta_{X_i}(F)=1\right)=\mathbb{P}\left(X_i\in F\right), \mathbb{P}\left(\delta_{X_i}(F)=0\right)=\mathbb{P}\left(X_i\notin F\right)$ для $F\in\mathcal{E}$. Точковий процес $X=\delta_{X_1}+\delta_{X_2}+\cdots+\delta_{X_m}$ називається біноміальним процесом з розміром вибірки m та розподілом P. Для нього

$$\mathbb{P}(X(F) = k) = C_m^k P(F)^k (1 - P(F))^{m-k}, \ k = 0, \dots, m, \ F \in \mathcal{E}.$$

Перейдемо до означення процесу Пуассона, який ϵ центральним у роботі.

Означення 1.3.6 ([5], ст. 130). Нехай μ — радонова міра на \mathcal{E} . Точковий процес N називається процесом Пуассона або випадковою мірою Пуассона з мірою інтенсивності μ , якщо N задовольняє наступні умови:

а) Для будь-якої $F \in \mathcal{E}$ та будь-якого невід'ємного цілого числа k

$$\mathbb{P}(N(F) = k) = \begin{cases} \frac{(\mu(F))^k}{k!} e^{-\mu(F)}, & \mu(F) < \infty, \\ 0, & \mu(F) = \infty. \end{cases}$$

У випадку $\mu(F) = \infty$ покладаємо $N(F) = \infty$ з ймовірністю 1.

б) Для будь-якого натурального k, якщо F_1, \ldots, F_k з \mathcal{E} попарно не перетинаються, то $(N(F_i), 1 \le i \le k)$ є незалежними в сукупності випадковими величинами.

Функціонал Лапласа точкового процесу Пуассона визначено формулою

$$\psi_N(f) = \exp\left\{-\int_E (1 - e^{-f(x)}) \mathrm{d}\mu\right\}$$

Як і для невипадкових точкових мір, для точкових процесів також можна ввести поняття грубої збіжності.

Означення 1.3.7 ([2], ст. 109). Нехай $(\xi_n, n \ge 1)$ — послідовність точкових процесів на вимірному просторі (E,\mathcal{E}) . Якщо $\mathbb{E}\varphi(\xi_n)\to\mathbb{E}\varphi(\xi)$ для кожної обмеженої функції $\varphi:M_p(E)\to\mathbb{R}$, неперервної на $M_p(E)$ відносно грубої збіжності мір, то послідовність $(\xi_n, n \geq 1)$ грубо збігається за розподілом, що позначається $\xi_n \xrightarrow{vd} \xi$.

Наведемо критерій грубої збіжності за розподілом.

Теорема 1.3.5 ([2], ст. 121). *Нехай* $(\xi_n, n \ge 1)$ — *послідовність точкових процесів* на вимірному просторі (E,\mathcal{E}) , а точковий процес ξ — простий. Нехай також $\mathcal{U}\subset\hat{\mathcal{E}}_{\xi}$ — ϕ іксоване розсікаюче кільце, де $\hat{\mathcal{E}}_{\xi}$ позначає сім'ю борелевих підмножин E, для яких $\mathbb{E}\xi(\partial B)=0$, а $\mathcal{I}\subset\mathcal{U}$ — розсікаюче напів-кільце. Тоді $\xi_n\stackrel{vd}{\longrightarrow}\xi$ тоді і тільки тоді, коли

- а) $\lim_{n\to\infty}\mathbb{P}\left(\xi_n(U)=0\right)=\mathbb{P}\left(\xi(U)=0\right)$ для $U\in\mathcal{U};$ б) $\limsup\mathbb{P}\left(\xi_n(I)>1\right)\leq\mathbb{P}\left(\xi(I)>1\right)$ для $I\in\mathcal{I}.$

Для практичних застосувань ϵ корисною наступна теорема про неперервне відображення.

Теорема 1.3.6 ([8], ст. 42). Нехай $(\xi_n, n \ge 1)$ — послідовність точкових процесів на вимірному просторі (E, \mathcal{E}) , яка грубо збігається за розподілом до точкового процесу ξ , а відображення $\varphi: M_p(E) \to \mathbb{R}$ таке, що

$$\mathbb{P}\left(\xi\in\left\{\mu\in M_p(E): \varphi \text{ не }\epsilon \text{ неперевною в }\mu\right\}\right)=0.$$

Тоді послідовність випадкових величин $(\varphi(\xi_n), n \ge 1)$ збігається за розподілом до $\varphi(\xi)$, тобто $\varphi(\xi_n) \stackrel{d}{\longrightarrow} \varphi(\xi)$.

Розглянемо також поняття звичайних випадкових процесів.

Означення 1.3.8 ([9], ст. 83). Нехай (E, \mathcal{E}) — вимірний простір, $T \subset \mathbb{R}$ — множина індексів. Відображення $X: \Omega \to U \subset E^T$ називається випадковим процесом на T зі значеннями в E та траєкторіями в U, якщо відображення $X_t: \Omega \to E$ вимірні для кожного $t \in T$.

Означення 1.3.9. Нехай X — випадковий процес на [0,1] зі значеннями в \mathbb{R} . Якщо траєкторії X(t) з ймовірністю 1 належать простору $\mathcal{D}_{[0,1]}$, то X називається $c\grave{a}dl\grave{a}g$ -процесом.

Означення 1.3.10 ([9], ст. 512). Нехай $(X_n, n \ge 1)$ — послідовність випадкових càdlàg-процесів. Якщо $\mathbb{E}\varphi(X_n) \to \mathbb{E}\varphi(X)$ для кожного обмеженого функціонала $\varphi: \mathcal{D}_{[0,1]} \to \mathbb{R}$, неперервного на $\mathcal{D}_{[0,1]}$ відносно метрики Скорохода, то послідовність $(X_n, n \ge 1)$ збігається за розподілом у топології Скорохода, що позначається $X_n \xrightarrow{Sd} X$.

Наведемо ще один тип збіжності точкових процесів та його зв'язок з грубою збіжністю за розподілом.

Означення 1.3.11 ([2], ст. 127). Нехай $(\xi_n, n \ge 1)$ — послідовність точкових процесів на вимірному просторі (E, \mathcal{E}) , де E = [0, 1]. Якщо для $X_n(t) = \xi_n ([0, t])$ та $X(t) = \xi ([0, t])$ виконується $X_n \stackrel{Sd}{\longrightarrow} X$, то то послідовність $(\xi_n, n \ge 1)$ збігається за розподілом у топології Скорохода, що позначається $\xi_n \stackrel{Sd}{\longrightarrow} \xi$.

Теорема 1.3.7 ([2], ст. 127). *Нехай* $(\xi_n, n \ge 1)$ — послідовність точкових процесів на вимірному просторі (E, \mathcal{E}) , де E = [0, 1]. Тоді $\left(\xi_n \xrightarrow{Sd} \xi\right) \Rightarrow \left(\xi_n \xrightarrow{vd} \xi\right)$. Якщо ж додатково ξ — простий і ξ $(\{0\}) = 0$, то $\left(\xi_n \xrightarrow{Sd} \xi\right) \Leftrightarrow \left(\xi_n \xrightarrow{vd} \xi\right)$.

РОЗДІЛ 2

попередні відомості

- 2.1. Поняття про перестановки Юенса
- 2.2. Огляд наявних результатів

РОЗДІЛ 3

ГРАНИЧНІ ТЕОРЕМИ

3.1. Граничний розподіл нерухомих точок

Розглянемо ймовірнісний розподіл на групі перестановок S_n , заданий у такий спосіб:

$$\mathbb{P}(\{\pi\}) = \frac{\theta^{\mathbf{c}(\pi)}}{\theta(\theta+1)\dots(\theta+n-1)}, \ \pi \in \mathbf{S}_n,$$
(3.1)

де $\theta > 0$ — фіксований параметр, а с (π) позначає кількість циклів у π . Цей розподіл також відомий як *міра Юенса* [10]. Тут і далі відповідні випадкові перестановки називатимемо *перестановками Юенса* і, за потреби, для позначення такої перестановки σ на S_n застосовуватимемо позначення $\sigma \sim \text{ESF}(n,\theta)$.

Зауваження. Якщо $\theta=1$, то формула (3.1) задає рівномірний розподіл, тобто $\mathbb{P}(\{\pi\})=\frac{1}{n!}$ для всіх $\pi\in S_n$.

Перед тим, як вводити подальші поняття, розглянемо і доведемо наступну лему:

Лема 3.1.1. Нехай σ — випадкова перестановка на множині $\{1,\ldots,n\}$, що задана розподілом (3.1), тобто, σ є перестановкою Юенса з S_n . Нехай $\gamma \in [0,1]$, а $X_n = \operatorname{card} \{i \in \{1,\ldots,\lceil \gamma n \rceil\}: \sigma(i)=i\}$ — кількість нерухомих точок σ серед перших $\lceil \gamma n \rceil$ натуральних чисел. Тоді X_n за розподілом збігається до $\operatorname{Pois}(\gamma \theta)$, тобто

$$\lim_{n \to \infty} \mathbb{P}(X_n = k) = \frac{(\gamma \theta)^k}{k!} e^{-\gamma \theta}, \ k \in \mathbb{N}_0.$$

Доведення. Отримаємо явну формулу для $\mathbb{P}(X_n=k)$, починаючи з випадку k=0. Нехай F_i позначає множину перестановок, для яких i є нерухомою точкою. Тоді

$$\mathbb{P}(X_n = 0) = \mathbb{P}\left(F_1^C \cap F_2^C \cap \dots \cap F_{\lceil \gamma n \rceil}^C\right) = 1 - \mathbb{P}\left(F_1 \cup F_2 \cup \dots \cup F_{\lceil \gamma n \rceil}\right) = 1 - \sum_i \mathbb{P}\left(F_i\right) + \sum_{i < j} \mathbb{P}\left(F_i \cap F_j\right) - \dots + (-1)^{\lceil \gamma n \rceil} \mathbb{P}\left(F_1 \cap F_2 \cap \dots \cap F_{\lceil \gamma n \rceil}\right).$$

У цьому виразі $\lceil \gamma n \rceil$ однакових доданків виду $\mathbb{P}(F_i)$, $C^2_{\lceil \gamma n \rceil}$ однакових доданків виду $\mathbb{P}(F_i \cap F_j)$ і так далі. Це означає, що достатньо знайти вирази для цих ймовірностей лише для конкретних наборів індексів. Якщо 1 є нерухомою точкою перестановки π , то вона має містити «тотожний» цикл (1), тобто $\pi = (1) \circ \tilde{\pi}$, де $\tilde{\pi}$ є перестановкою множини $\{2, \ldots, n\}$. Аналогічно, якщо 1 і 2 є нерухомими то-

чками π , то $\pi=(1)(2)\circ\tilde{\pi}$, де $\tilde{\pi}$ вже ϵ перестановкою множини $\{3,\dots,n\}.$ Отже,

$$\begin{split} \mathbb{P}\left(1,2,\dots,i\; \epsilon \; \text{нерухомими точками}\; \sigma\right) &= \sum_{\pi=(1)(2)\dots(i)\circ\tilde{\pi}\in S_n} \mathbb{P}\left(\{\pi\}\right) = \\ &= \sum_{\pi=(1)(2)\dots(i)\circ\tilde{\pi}\in S_n} \frac{\theta^{\mathbf{c}(\pi)}}{\theta(\theta+1)\dots(\theta+n-1)} = \left[\mathbf{c}(\pi)\geq i\right] = \\ &= \frac{\theta^i}{\theta(\theta+1)\dots(\theta+n-1)} \sum_{\pi=(1)(2)\dots(i)\circ\tilde{\pi}\in S_n} \theta^{\mathbf{c}(\pi)-i} = \\ &= \frac{\theta^i}{\theta(\theta+1)\dots(\theta+n-1)} \sum_{\tilde{\pi}\in S} \theta^{\mathbf{c}(\tilde{\pi})}. \end{split}$$

Остання сума є сумою ймовірностей розподілу Юенса (3.1) на S_{n-i} , але без константи нормування, тому дорівнює $\theta(\theta+1)\dots(\theta+n-i-1)$, отже

$$\mathbb{P}\left(1,2,\ldots,i \ \epsilon \$$
нерухомими точками $\sigma
ight)=rac{ heta^{i}}{(heta+n-i)\ldots(heta+n-1)}.$

З цього отримуємо

$$\mathbb{P}(X_n = 0) = \sum_{i=0}^{\lceil \gamma n \rceil} (-1)^i C^i_{\lceil \gamma n \rceil} \frac{\theta^i}{(\theta + n - i) \dots (\theta + n - 1)}.$$

 $\mathbb{P}(X_n = k)$ для k > 0 можна отримати аналогічно: існує $C^k_{\lceil \gamma n \rceil}$ способів вибрати k натуральних чисел, які будуть нерухомими точками, а для інших $\lceil \gamma n \rceil - k$ застосувати формулу, аналогічну до $\mathbb{P}(X_n = 0)$:

$$\mathbb{P}(X_n = k) = C_{\lceil \gamma n \rceil}^k \sum_{i=0}^{\lceil \gamma n \rceil - k} (-1)^i C_{\lceil \gamma n \rceil - k}^i \frac{\theta^{i+k}}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)}.$$

Тепер доведемо $\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\left(X_n=k\right) = \frac{(\gamma\theta)^k}{k!}e^{-\gamma\theta}$.

$$\mathbb{P}(X_n = k) = \frac{(\lceil \gamma n \rceil)!}{k!(\lceil \gamma n \rceil - k)!} \sum_{i=0}^{\lceil \gamma n \rceil - k} (-1)^i \frac{(\lceil \gamma n \rceil - k)!}{i!(\lceil \gamma n \rceil - k - i)!} \frac{\theta^{i+k}}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)} = \frac{\theta^k}{k!} \sum_{i=0}^{\lceil \gamma n \rceil - k} (-1)^i \frac{\theta^i}{i!} \frac{(\lceil \gamma n \rceil - k - i + 1) \dots (\lceil \gamma n \rceil - 2)(\lceil \gamma n \rceil - 1)\lceil \gamma n \rceil}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)}.$$

Нехай N достатньо велике і $\lceil \gamma n \rceil - k > N$, тоді $\mathbb{P}\left(X_n = k\right)$ можна розбити на дві суми — S_1 від 0 до N-1 та S_2 від N до $\lceil \gamma n \rceil - k$.

$$\frac{k!}{\theta^k} \cdot |S_2| \leq \sum_{i=N}^{\lceil \gamma n \rceil - k} \frac{\theta^i}{i!} \frac{(\lceil \gamma n \rceil - k - i + 1) \dots (\lceil \gamma n \rceil - 2)(\lceil \gamma n \rceil - 1)\lceil \gamma n \rceil}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)} \leq \sum_{i=N}^{\lceil \gamma n \rceil - k} \frac{\theta^i}{i!} \left(\frac{\lceil \gamma n \rceil}{\theta + n - \lceil \gamma n \rceil} \right)^{i+k} \leq \sum_{i=N}^{\lceil \gamma n \rceil - k} \frac{\theta^i}{i!} \left(\frac{\lceil \gamma n \rceil}{n - \lceil \gamma n \rceil} \right)^{i+k}.$$

Оскільки $\lim_{n\to\infty} \frac{\lceil \gamma n \rceil}{n-\lceil \gamma n \rceil} = \frac{\gamma}{1-\gamma}$ для $\gamma \in [0,1), \frac{\lceil \gamma n \rceil}{n-\lceil \gamma n \rceil} \leq C = C(\gamma),$ то

$$\frac{k!}{\theta^k} \cdot |S_2| \le C^k \sum_{i=N}^{\lceil \gamma n \rceil - k} \frac{\theta^i}{i!} C^i \le C^k \sum_{i=N}^{\infty} \frac{\theta^i}{i!} C^i \to 0, \ N \to \infty.$$

Якщо $\gamma = 1$, то

$$\frac{(\lceil \gamma n \rceil - k - i + 1) \dots (\lceil \gamma n \rceil - 2)(\lceil \gamma n \rceil - 1)\lceil \gamma n \rceil}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)} =$$

$$= \frac{(n - k - i + 1) \dots (n - 2)(n - 1)n}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)} \le$$

$$\le \frac{(n - k - i + 1) \dots (n - 2)(n - 1)n}{(n - i - k) \dots (n - 1)} = \frac{n}{n - i - k} \to 1, \ n \to \infty,$$

тому цей дріб теж обмежений і $\lim_{N\to\infty} S_2=0$ також справджується. Що стосується S_1 , то для фіксованого N

$$\lim_{n \to \infty} S_1 = \frac{\theta^k}{k!} \sum_{i=0}^{N-1} (-1)^i \frac{\theta^i}{i!} \lim_{n \to \infty} \frac{(\lceil \gamma n \rceil - k - i + 1) \dots (\lceil \gamma n \rceil - 2)(\lceil \gamma n \rceil - 1)\lceil \gamma n \rceil}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)} = \frac{\theta^k}{k!} \sum_{i=0}^{N-1} (-1)^i \frac{\theta^i}{i!} \gamma^{i+k} = \frac{(\gamma \theta)^k}{k!} \sum_{i=0}^{N-1} (-1)^i \frac{(\gamma \theta)^i}{i!} \to \frac{(\gamma \theta)^k}{k!} e^{-\gamma \theta}, \ N \to \infty.$$

Користуючись позначеннями з леми 3.1.1, визначимо для $n\in\mathbb{N}$ точкові процеси P_n на $(E,\mathcal{E})=([0,1],\mathcal{B}([0,1]))$ за правилом

$$P_n(F) = \operatorname{card}\left\{i \in \{1, ..., n\} : \sigma(i) = i \operatorname{Ta} \frac{i}{n} \in F\right\}, \ F \in \mathcal{E}. \tag{3.2}$$

Отже, P_n ϵ випадковою точковою мірою з атомами у нерухомих точках переста-

новки Юенса σ , нормованих n, тому результат леми можна записати як

$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\left(P_n\left([0,\gamma]\right) = k\right) = \mathbb{P}\left(N\left([0,\gamma]\right) = k\right), \ k \in \mathbb{N}_0.$$

Тут N ϵ точковим процесом Пуассона з мірою інтенсивності θ · Leb on [0,1]. Виявляється, що має місце узагальнення цієї збіжності:

Теорема 3.1.2. Послідовність точкових процесів P_n грубо збігається за розподілом до точкового процесу Пуассона N з мірою інтенсивності $\Lambda = \theta \cdot \text{Leb}$ на [0,1] $(P_n \xrightarrow{vd} N, n \to \infty)$.

Теорема 1.3.5 формулює критерій грубої збіжності точкових процесів, скористаємось позначеннями з неї.

Розглянемо сім'ю множин \mathcal{X} , що складається зі скінченних диз'юнктних об'єднань інтервалів $\langle a,b \rangle \subset [0,1]$. Для точкового процесу Пуассона N з мірою інтенсивності $\Lambda = \theta \cdot \text{Leb}$ на [0,1] (який є простим), $\mathbb{E}N(\partial B) = \Lambda(\partial B)$, тому для всіх $B \subset \mathcal{X} \ \mathbb{E}N(\partial B) = 0$, бо ∂B складається зі скінченного об'єднання окремих точок. Це означає, що $\mathcal{X} \subset \hat{\mathcal{E}}_N$. Також, \mathcal{X} є кільцем і розсікаючим класом, оскільки всі необхідні умови очевидно виконуються. Отже, для доведення теореми 3.1.2, можна використати теорему 1.3.5 для $\xi_n = P_n$, $\xi = N$ та $\mathcal{U} = \mathcal{I} = \mathcal{X}$.

Доведення теореми 3.1.2. Нехай $\langle \gamma_1, \delta_1 \rangle$, ..., $\langle \gamma_m, \delta_m \rangle$, де $\gamma_1 < \delta_1 < \gamma_2 < \ldots < \gamma_m < \delta_m$, — набір інтервалів в [0,1], що попарно не перетинаються, $I_j = \langle \gamma_j, \delta_j \rangle$ і $I = \bigcup_{j=1}^m I_j \in \mathcal{X}$. Позначимо $Y_n = P_n(I)$, де $P_n(I)$ визначено формулою (3.2). Нехай $M_n = \operatorname{card} \left\{ i \in \{1, \ldots, n\} : \frac{i}{n} \in I \right\}$ і тоді, аналогічно лемі 3.1.1,

$$\mathbb{P}(Y_n = k) = C_{M_n}^k \sum_{i=0}^{M_n - k} (-1)^i C_{M_n - k}^i \frac{\theta^{i+k}}{(\theta + n - i - k) \dots (\theta + n - 1)}.$$

Оскільки сагd $\left\{i\in\{1,...,n\}:\frac{i}{n}\in I_j\right\}=\lceil\delta_j n\rceil-\lfloor\gamma_j n\rfloor$ ($\lceil\cdot\rceil$ може змінюватися на $\lfloor\cdot\rfloor$ і навпаки в залежності від n та включення кінцевих точок до інтервалу), а $\lfloor x\rfloor \leq x \leq \lceil x\rceil$, то $\lim_{n\to\infty}\frac{M_n}{n}=\sum_{j=1}^m(\delta_j-\gamma_j)$, повторенням доведення збіжності у лемі 3.1.1, отримуємо

$$\lim_{n\to\infty}\mathbb{P}\left(Y_n=k\right)=\frac{1}{k!}\left(\theta\sum_{j=1}^m(\delta_j-\gamma_j)\right)^k\exp\left\{-\theta\sum_{j=1}^m(\delta_j-\gamma_j)\right\}, k\in\mathbb{N}_0.$$

Оскільки $\Lambda(I) = \theta \cdot \mathrm{Leb}(I) = \theta \sum_{j=1}^{m} (\delta_j - \gamma_j)$, то

$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\left(P_n(I)=0\right) = \mathbb{P}\left(N(I)=0\right), I\in\mathcal{X}.$$

Так як $\mathbb{P}\left(P_n(I)>1\right)=1-\left(\mathbb{P}\left(P_n(I)=0\right)+\mathbb{P}\left(P_n(I)=1\right)\right)$ і $\mathbb{P}\left(P_n(I)=1\right)\to\mathbb{P}\left(N(I)=1\right)$ для $I\in\mathcal{X}$, отримуємо

$$\lim_{n\to\infty} \mathbb{P}\left(P_n(I) > 1\right) = \mathbb{P}\left(N(I) > 1\right), I \in \mathcal{X}.$$

Отже, обидві умови теореми 1.3.5 справджуються, що і доводить $P_n \stackrel{vd}{\longrightarrow} N$ при $n \to \infty$.

Варто також зауважити важливий наслідок теореми 3.1.2.

Наслідок 3.1.2. Оскільки граничний процес Пуассона N простий і $N\left(\{0\}\right)=0$ з ймовірністю I, то в силу теореми I.3.7 має місце збіжність $P_n \stackrel{Sd}{\longrightarrow} N$.

Для наступних досліджень будуть важливі перестановки з принаймні однією нерухомою точкою. З теореми 3.1.2 для $\gamma=1$ виконується $\mathbb{P}\left(X_n=0\right) \to e^{-\theta}, n \to \infty$. Введемо ще один точковий процес \widehat{P}_n , що визначений для борелевих множин $F \in \mathcal{B}([0,1])$ як

$$\mathbb{P}\left(\widehat{P}_n(F) = k\right) = \mathbb{P}\left(P_n(F) = k \mid P_n([0,1]) > 0\right) = \begin{cases} \frac{\mathbb{P}(P_n(F) = k)}{1 - \mathbb{P}(P_n([0,1]) = 0)}, & k > 0; \\ \frac{\mathbb{P}\left(P_n(F) = 0, P_n(F^C) > 0\right)}{1 - \mathbb{P}(P_n([0,1]) = 0)}, & k = 0. \end{cases}$$

В силу теореми 1.3.3 достатньо визначити лише одновимірні розподіли. Повторенням доведення 3.1.2 можна отримати наступний результат:

Теорема 3.1.3. Точковий процес \widehat{P}_n грубо збігається за розподілом до точкового процесу \widehat{N} на [0,1], для якого

$$\mathbb{P}\left(\widehat{N}(F) = k\right) = \begin{cases} \frac{(\Lambda(F))^k}{k!} \cdot \frac{e^{-\Lambda(F)}}{1 - e^{-\theta}}, & k > 0\\ \frac{\mathbb{P}\left(N(F) = 0, N(F^C) > 0\right)}{1 - e^{-\theta}}, & k = 0. \end{cases}$$
(3.3)

для всіх $F \in \mathcal{B}([0,1])$ та $k \in \mathbb{N}$.

За властивістю 2 у означенні 1.3.6 маємо

$$\mathbb{P}\left(N(F) = 0, N(F^C) > 0\right) = \mathbb{P}\left(N(F) = 0\right) \cdot \mathbb{P}\left(N(F^C) > 0\right) =$$

$$= \mathbb{P}\left(N(F) = 0\right) \cdot \left(1 - \mathbb{P}\left(N(F^C) = 0\right)\right) = e^{-\Lambda(F)} \cdot \left(1 - e^{-\Lambda(F^C)}\right) =$$

$$= e^{-\Lambda(F)} \cdot \left(1 - e^{-\theta}e^{\Lambda(F)}\right) = e^{-\Lambda(F)} - e^{-\theta},$$

тому можна записати

$$\mathbb{P}\left(\widehat{N}(F) = k\right) = \begin{cases} \frac{(\Lambda(F))^k}{k!} \cdot \frac{e^{-\Lambda(F)}}{1 - e^{-\theta}}, & k > 0\\ \frac{e^{-\Lambda(F)} - e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}}, & k = 0. \end{cases}$$

Зокрема, для F = [0, 1]:

$$\mathbb{P}\left(\widehat{N}([0,1]) = k\right) = \begin{cases} \frac{\theta^k}{k!} \cdot \frac{e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}}, & k > 0\\ 0, & k = 0. \end{cases}$$

3.2. Статистичні властивості нерухомих точок

Результати теорем 3.1.2 та 3.1.3 можуть бути застосовані з теоремою про неперервне відображення 1.3.6. Корисною також є теорема 1.2.1, згідно з якою для послідовності точкових мір μ_n , що грубо збігається до точкової міри μ , для будь-якої компактної множини існує номер, починаючи з якого усі елементи послідовності містять стільки ж атомів з цієї множини, скільки й гранична міра. Це означає, що будь-яка неперервна функція багатьох змінних утворює на просторі точкових мір неперервне відносно грубої топології відображення. У нашому випадку достатньо обмежитись функціями з $[0,1]^p$.

3.2.1. Найменша та найбільша нерухомі точки

Для точкової міри μ можна визначити два відображення $\min(\mu)$ та $\max(\mu)$, що ставлять у відповідність цій мірі її найменший та найбільший атоми за формулами

$$\min(\mu) = \sup \left\{ x \in [0, 1] : \mu([0, x]) = 0 \right\}$$

$$\max(\mu) = \inf \left\{ x \in [0, 1] : \mu([x, 1]) = 0 \right\},$$

де для порожньої множини покладаємо $\sup \varnothing = 0$ та $\inf \varnothing = 1$. Якщо $\{x_1, \ldots, x_k\}$ — множина атомів μ , то $\min(\mu) = \min\{x_1, \ldots, x_k\}$ і $\max(\mu) = \max\{x_1, \ldots, x_k\}$.

Нехай $\mu_n \stackrel{v}{\longrightarrow} \mu$. Оскільки $\min \{x_1, \dots, x_k\}$ та $\max \{x_1, \dots, x_k\}$ є неперервними функціями з \mathbb{R}^k в \mathbb{R} , з теореми 1.2.1 випливає, що $\min(\mu)$ та $\max(\mu)$ є неперервними відносно грубої топології.

Незважаючи на результат теореми 3.1.3, простіше отримати розподіл $\min(N)$ та $\max(N)$, оскільки умовний розподіл $\mathbb{P}\left(N(F)=k\mid N([0,1])=m\right)$ є відомим (твердження 3.8, ст. 23, [7]) — це одновимірний розподіл біноміального процесу з розміром вибірки m та розподілом U (0,1). Це означає, що за умови N([0,1])=m сумісний розподіл положень всіх m атомів збігається з розподілом випадкового вектора з m незалежних випадкових величин з розподілом U (0,1). Також, корисним є такий факт: нехай U_1,U_2,\ldots,U_m є незалежними випадковими величинами з розподілом U (0,1); тоді розподіли $U_{(1)}^{[m]}=\min\{U_1,\ldots,U_m\}$ та $U_{(m)}^{[m]}=\max\{U_1,\ldots,U_m\}$ задаються формулами

$$\mathbb{P}\left(U_{(1)}^{[m]} \le x\right) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ 1 - (1 - x)^m, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1, \end{cases}$$

$$\mathbb{P}\left(U_{(m)}^{[m]} \le x\right) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ x^m, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1, \end{cases}$$

оскільки

$$\mathbb{P}\left(U_{(1)}^{[m]} \le x\right) = 1 - \mathbb{P}\left(U_{1} > x\right) = 1 - \mathbb{P}\left(U_{1} > x, ..., U_{m} > x\right) = 1 - \mathbb{P}\left(U_{1} > x\right) \cdot ... \cdot \mathbb{P}\left(U_{m} > x\right) = 1 - (1 - \mathbb{P}\left(U_{1} \le x\right)) \cdot ... \cdot (1 - \mathbb{P}\left(U_{m} \le x\right)),$$

$$\mathbb{P}\left(U_{(m)}^{[m]} \le x\right) = \mathbb{P}\left(U_{1} \le x, ..., U_{m} \le x\right) = \mathbb{P}\left(U_{1} \le x\right) \cdot ... \cdot \mathbb{P}\left(U_{m} \le x\right).$$

Отже, розподіли $\min(N)$ та $\max(N)$ мають вигляд

$$\mathbb{P}\left(\min(N) \le x\right) = \sum_{m=0}^{\infty} \mathbb{P}\left(\min(N) \le x \mid N([0,1]) = m\right) \mathbb{P}\left(N([0,1]) = m\right) = 0$$

$$= \mathbb{1}\left\{x \ge 1\right\} \cdot e^{-\theta} + \sum_{m=1}^{\infty} \mathbb{P}\left(\min(N) \le x \mid N([0,1]) = m\right) \cdot \frac{\theta^m}{m!} e^{-\theta} = 0$$

$$= \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \sum_{m=1}^{\infty} (1 - (1 - x)^m) \frac{\theta^m}{m!} e^{-\theta} = 1 - e^{-\theta x}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1; \end{cases}$$

$$\begin{split} \mathbb{P}\left(\max(N) \leq x\right) &= \sum_{m=0}^{\infty} \mathbb{P}\left(\max(N) \leq x \mid N([0,1]) = m\right) \mathbb{P}\left(N([0,1]) = m\right) = \\ &= \mathbb{1}\left\{x \geq 0\right\} \cdot e^{-\theta} + \sum_{m=1}^{\infty} \mathbb{P}\left(\max(N) \leq x \mid N([0,1]) = m\right) \cdot \frac{\theta^m}{m!} e^{-\theta} = \\ &= \begin{cases} 0, & x < 0, \\ e^{-\theta} + \sum_{m=1}^{\infty} x^m \frac{\theta^m}{m!} e^{-\theta} = e^{\theta(x-1)}, & 0 \leq x < 1, \\ 1, & x \geq 1. \end{cases} \end{split}$$

Ці розподіли є змішаними, бо $\mathbb{P}\left(N([0,1])=0\right)=e^{-\theta}$ і тому $\mathbb{P}\left(\min(N)=1\right)=\mathbb{P}\left(\max(N)=0\right)=e^{-\theta}$. Відповідні умовні розподіли є абсолютно неперервними:

$$\mathbb{P}(\min(N) \le x \mid \min(N) < 1) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1, \end{cases}$$
(3.4)

$$\mathbb{P}(\max(N) \le x \mid \max(N) > 0) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{e^{\theta x} - 1}{e^{\theta} - 1}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1. \end{cases}$$
 (3.5)

Умови $\{\min(N)<1\}$ та $\{\max(N)>0\}$ еквівалентні $\{N([0,1])>0\}$, тому умовні розподіли (3.4) та (3.5) задають безумовні розподіли $\min(\widehat{N})$ та $\max(\widehat{N})$.

3 формул (3.2) та (3.3) випливає, що $n \cdot \min(\widehat{P}_n)$ — найменша нерухома точка перестановки Юенса на S_n , а $n \cdot \max(\widehat{P}_n)$ — найбільша, за умови, що нерухомі точки взагалі існують.

Також, можна обчислити відповідні математичні сподівання:

$$\mathbb{E}\min(\widehat{N}) = \int_0^1 \left(1 - \mathbb{P}\left(\min(\widehat{N}) \leq x\right)\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta x}}\right)$$

$$= \int_0^1 \left(\frac{e^{-\theta x} - e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}} \right) \mathrm{d}x = \frac{1}{1 - e^{-\theta}} \cdot \left(\frac{1 - e^{-\theta}}{\theta} - e^{-\theta} \right) = \frac{1}{\theta} - \frac{e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}}$$

$$\begin{split} \mathbb{E} \max(\widehat{N}) &= \int_0^1 \left(1 - \mathbb{P}\left(\max(\widehat{N}) \leq x\right)\right) \mathrm{d}x = \int_0^1 \left(1 - \frac{e^{\theta x} - 1}{e^{\theta} - 1}\right) \mathrm{d}x = \\ &= \int_0^1 \left(\frac{e^{\theta} - e^{\theta x}}{e^{\theta} - 1}\right) \mathrm{d}x = \frac{1}{e^{\theta} - 1} \cdot \left(e^{\theta} - \frac{e^{\theta} - 1}{\theta}\right) = \frac{e^{\theta}}{e^{\theta} - 1} - \frac{1}{\theta} \end{split}$$

Оскільки $\lim_{n\to\infty}\mathbb{E}\min(\widehat{P}_n)=\mathbb{E}\min(\widehat{N})$ та $\lim_{n\to\infty}\mathbb{E}\max(\widehat{P}_n)=\mathbb{E}\max(\widehat{N})$, то, наприклад, для $\theta=1$ при великих значеннях n маємо $\mathbb{E}\min(\widehat{P}_n)\approx \frac{1-2e^{-1}}{1-e^{-1}}\cdot n\approx 0.418\cdot n$, $\mathbb{E}\max(\widehat{P}_n)\approx \frac{1}{e-1}\cdot n\approx 0.582\cdot n$.

Сформулюємо отриманий результат у вигляді теореми.

Теорема 3.2.1. Нехай $\sigma \sim \mathrm{ESF}\,(n,\theta)$, а $m_n = \min\{i \in \{1,\dots,n\}: \sigma(i) = i\}$ та $M_n = \max\{i \in \{1,\dots,n\}: \sigma(i) = i\}$ — відповідно, найменша на найбільша нерухомі точки σ , де за домовленістю $\min\varnothing = n$, $\max\varnothing = 1$. Тоді при $n \to \infty$ виконуються граничні співвідношення $\frac{m_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} m$, $\frac{M_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} M$, де функції розподілу випадкових величин m та M дорівнюють, відповідно,

$$F_m(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ 1 - e^{-\theta x}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1 \end{cases}$$

$$F_M(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ e^{\theta(x-1)}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1 \end{cases}$$

Якщо позначити \widehat{m}_n та \widehat{M}_n найменшу та найбільшу нерухомі точки за умови, що вони взагалі існують, то виконуються також граничні співвідношення $\frac{\widehat{m}_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} \widehat{m}$ і $\frac{\widehat{M}_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} \widehat{M}$, де \widehat{m} та \widehat{M} є абсолютно неперервними випадковими величинами з функціями та щільностями розподілу

$$F_{\widehat{m}}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{1 - e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}, & 0 \le x < 1, \ f_{\widehat{m}}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{\theta e^{-\theta x}}{1 - e^{-\theta}}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1, \end{cases}$$

$$F_{\widehat{M}}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{e^{\theta x} - 1}{e^{\theta} - 1}, & 0 \le x < 1, \ f_{\widehat{M}}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{\theta e^{\theta x}}{e^{\theta} - 1}, & 0 \le x < 1, \\ 1, & x \ge 1, \end{cases}$$

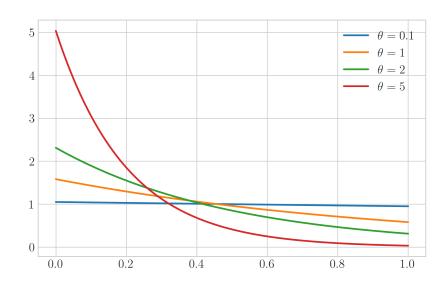


Рисунок 3.1 – Графіки щільності $f_{\widehat{m}}(x)$ для різних значень θ .

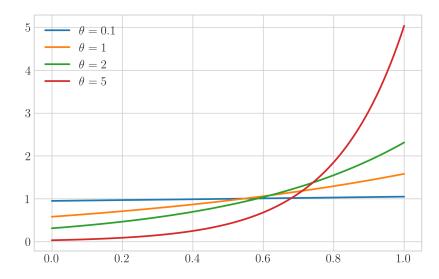


Рисунок 3.2 — Графіки щільності $f_{\widehat{M}}(x)$ для різних значень $\theta.$

3.2.2. Сума нерухомих точок

Граничний розподіл суми нерухомих точок можна отримати, користуючись функціоналом Лапласа точкового процесу Пуассона. Згідно з означенням 1.3.6, для процесу Пуассона з мірою інтенсивності θ · Leb на [0,1] цей функціонал задається як

$$\psi_N(f) = \exp\left\{-\theta \int_0^1 \left(1 - e^{-f(x)}\right) dx\right\}$$
 (3.6)

для вимірних, невід'ємних, обмежених функцій f на [0,1].

Позначатимемо $\operatorname{sum}(N)$ суму атомів точкового процесу Пуассона N. Для будьякої точкової міри μ , $\operatorname{sum}(\mu) = \int_0^1 x \mathrm{d}\mu$. Перетворення Лапласа невід'ємної випадкової величини X задається $\mathcal{L}\left\{X\right\}(p) = \mathbb{E}e^{-pX}$. Якщо порівняти це означення з (3.6), можна побачити, що перетворення Лапласа $\operatorname{sum}(N)$ дорівнює значенню $\psi_N(f)$ для f(x) = px. Пряме обчислення дає наступний результат:

$$\mathcal{L}\left\{\operatorname{sum}(N)\right\}(p) = \exp\left\{-\theta\left(1 + \frac{1}{p}(e^{-p} - 1)\right)\right\}. \tag{3.7}$$

Оскільки розподіл $\operatorname{sum}(N)$ є сумішшю абсолютно неперервного розподілу та дискретного з атомом в 0, можна знайти перетворення Лапласа лише абсолютно неперервної частини, що також буде перетворення для $\operatorname{sum}(\widehat{N})$.

$$\mathcal{L}\left\{\operatorname{sum}(N)\right\}(p) = \mathbb{E}e^{-p\cdot\operatorname{sum}(N)} = 1\cdot\mathbb{P}\left(\operatorname{sum}(N) = 0\right) + \\
+\mathbb{E}e^{-p\cdot\operatorname{sum}(\widehat{N})}\cdot\mathbb{P}\left(\operatorname{sum}(N) > 0\right) = e^{-\theta} + \mathcal{L}\left\{\operatorname{sum}(\widehat{N})\right\}(p)\cdot(1 - e^{-\theta}) \\
\mathcal{L}\left\{\operatorname{sum}(\widehat{N})\right\}(p) = \frac{1}{1 - e^{-\theta}}\left(\mathcal{L}\left\{\operatorname{sum}(N)\right\}(p) - e^{-\theta}\right) = \\
= \frac{e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}}\cdot\left(\exp\left\{-\frac{\theta}{p}(e^{-p} - 1)\right\} - 1\right)$$
(3.8)

 $\mathrm{sum}(\widehat{N})$ ϵ абсолютно неперервною випадковою величиною, $\mathcal{L}\left\{\mathrm{sum}(\widehat{N})\right\}(p)$ ϵ перетворенням Лапласа для щільності, тому перетворення Лапласа для функції розподілу $\mathrm{sum}(\widehat{N})$ задається

$$\mathcal{L}\left\{F_{\operatorname{sum}(\widehat{N})}(x)\right\}(p) = \frac{e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}} \cdot \frac{1}{p} \cdot \left(\exp\left\{-\frac{\theta}{p}(e^{-p} - 1)\right\} - 1\right) \tag{3.9}$$

Знаходження оберненого перетворення для (3.9) є доволі складним.

Розглянемо інший підхід до знаходження $F_{\mathrm{sum}(N)}(x) = \mathbb{P}\left(\mathrm{sum}(N) \leq x\right)$:

$$\begin{split} \mathbb{P}\left(\text{sum}(N) \leq x\right) &= \sum_{m=0}^{\infty} \mathbb{P}\left(\text{sum}(N) \leq x \mid N([0,1]) = m\right) \mathbb{P}\left(N([0,1]) = m\right) = \\ &= \mathbb{1}\left\{x \geq 0\right\} \cdot e^{-\theta} + \sum_{m=1}^{\infty} \mathbb{P}\left(\text{sum}(N) \leq x \mid N([0,1]) = m\right) \frac{\theta^m}{m!} e^{-\theta} \end{split}$$

Згідно з [11] (ст. 296), умовні розподіли $\mathbb{P}\left(\text{sum}(N) \leq x \mid N([0,1]) = m\right)$ є розподілами Ірвіна-Голла — розподілами суми m незалежних випадкових величин з розподілом U (0,1). Їх функція розподілу має вигляд

$$F_s^{[m]}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{1}{m!} \sum_{k=0}^{\lfloor x \rfloor} (-1)^k C_m^k (x - k)^m, & 0 \le x < m, \\ 1, & x \ge m. \end{cases}$$

Для кожного інтервалу $[n, n+1), n \in \mathbb{N}_0$, $\mathbb{P}(\text{sum}(N) \leq x)$ може бути виражена через $I_{\nu}(z), \nu \in \mathbb{R}$ — модифіковані функції Бесселя першого роду ([12], ст. 375):

$$I_{\nu}(z) = \left(\frac{1}{2}z\right)^{\nu} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{1}{4}z^{2}\right)^{k}}{k!\Gamma(\nu+k+1)}$$

Отримаємо відповідну формулу. Нехай $x \in [n, n+1)$,

$$\begin{split} e^{\theta} \cdot \mathbb{P} \left(\operatorname{sum}(N) \leq x \right) &= 1 + \sum_{m=1}^{\infty} \mathbb{P} \left(\operatorname{sum}(N) \leq x \mid N([0,1]) = m \right) \frac{\theta^m}{m!} = \\ &= 1 + \sum_{m=1}^n 1 \cdot \frac{\theta^m}{m!} + \sum_{m=n+1}^{\infty} \left(\frac{1}{m!} \sum_{k=0}^n (-1)^k C_m^k (x-k)^m \right) \frac{\theta^m}{m!} = \\ &= \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!} + \sum_{m=n+1}^{\infty} \left(\sum_{k=0}^n (-1)^k \frac{1}{k!(m-k)!} (x-k)^m \right) \frac{\theta^m}{m!} = \\ &= \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!} + \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!} \left(\sum_{m=n+1}^{\infty} \frac{1}{m!(m-k)!} (x-k)^m \theta^m \right) = [m-k=l] = \\ &= \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!} + \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!} \left(\sum_{l=n-k+1}^{\infty} \frac{1}{l!(l+k)!} (x-k)^{l+k} \theta^{l+k} \right) = \\ &= \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!} + \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!} (x-k)^k \theta^k \left(\sum_{l=n-k+1}^{\infty} \frac{1}{l!(l+k)!} (x-k)^l \theta^l \right) = \end{split}$$

$$= \left[\frac{1}{l!(l+k)!} (x-k)^l \theta^l = a_{k,l} \right] =$$

$$= \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!} + \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!} (x-k)^k \theta^k \left(\sum_{l=0}^\infty a_{k,l} - \sum_{l=0}^{n-k} a_{k,l} \right) =$$

$$= \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!} (\theta(x-k))^{\frac{k}{2}} I_k \left(2\sqrt{\theta(x-k)} \right) +$$

$$+ \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!} - \sum_{k=0}^n \sum_{l=0}^{n-k} \frac{(-1)^k}{k!} \frac{1}{l!(l+k)!} (x-k)^{k+l} \theta^{k+l}$$

Позначимо $R(n) = \sum_{m=0}^n \frac{\theta^m}{m!}$, $L(n) = \sum_{k=0}^n \sum_{l=0}^{n-k} \frac{(-1)^k}{k!} \frac{1}{l!(l+k)!} (x-k)^{k+l} \theta^{k+l}$. Покажемо, що R(n) - R(n-1) = L(n) - L(n-1) для всіх $n \in \mathbb{N}$:

$$R(n) - R(n-1) = \frac{\theta^n}{n!},$$

$$L(n) - L(n-1) = \sum_{k=0}^n \sum_{l=0}^{n-k} s_{k,l} - \sum_{k=0}^{n-1} \sum_{l=0}^{n-k-1} s_{k,l} = \sum_{i=0}^n s_{i,n-i} =$$

$$= \sum_{i=0}^n \frac{(-1)^i}{i!} \frac{1}{(n-i)!n!} (x-i)^n \theta^n = \frac{\theta^n}{n!} \cdot \frac{1}{n!} \sum_{i=0}^n (-1)^i C_n^i (x-i)^n.$$

Розглянемо функцію $f(x)=x^n$. Ліва скінченна різниця першого порядку для f з кроком h=1 — це $\Delta f(x)=f(x)-f(x-1)$, другого порядку — $\Delta^2 f(x)=\Delta f(x)-\Delta f(x-1)=f(x)-2f(x-1)+f(x-2)$, аналогічно рекурентно визначаються скінченні різниці вищих порядків. Загальною формулою для різниці k-того порядку буде $\Delta^k f(x)=\sum_{i=0}^k (-1)^i C_k^i f(x-i)=\sum_{i=0}^k (-1)^i C_k^i (x-i)^n$, тому вираз $\sum_{i=0}^n (-1)^i C_n^i (x-i)^n$ — це ліва скінченна різниця n-того порядку для x^n . Оскільки кожна скінченна різниця ϵ поліном порядку на 1 менше, ніж попередня, то різниця n-того порядку вже буде константою. Виявляється, що

$$\frac{1}{n!}\Delta^n f(n) = \frac{1}{n!} \sum_{i=0}^n (-1)^i C_n^i (n-i)^n = \frac{1}{n!} \sum_{k=0}^n (-1)^{n-k} C_n^k k^n = \begin{Bmatrix} n \\ n \end{Bmatrix} = 1,$$

де $\binom{n}{m}$ позначає число Стірлінґа другого роду ([12], ст. 824-825). Отже, R(n)-R(n-1)=L(n)-L(n-1) для всіх $n\in\mathbb{N}$. Оскільки R(0)=L(0)=1, то

R(n)=L(n) для всіх $n\in\mathbb{N}.$ Таким чином, отримуємо

$$F_{\text{sum}(N)}(x) = e^{-\theta} \sum_{k=0}^{n} \frac{(-1)^k}{k!} \left(\theta(x-k)\right)^{\frac{k}{2}} I_k \left(2\sqrt{\theta(x-k)}\right), \ x \in [n, n+1)$$

В свою чергу, функція розподілу $\mathrm{sum}(\widehat{N})$ може бути виражена через $F_{\mathrm{sum}(N)}(x)$ наступним чином:

$$\mathbb{P}\left(\operatorname{sum}(\widehat{N}) \leq x\right) = \mathbb{P}\left(\operatorname{sum}(N) \leq x \mid \operatorname{sum}(N) > 0\right) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{F_{\operatorname{sum}(N)}(x) - e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}}, & x \geq 0. \end{cases}$$

При цьому, \mathbb{E} sum(N) значно простіше знайти за формулою повного математичного сподівання, оскільки для m>0 $\mathbb{E}\left(\mathrm{sum}(N)\mid N([0,1])=m\right)=\frac{m}{2}$ як математичне сподівання суми m незалежних випадкових величин з розподілом U (0,1):

$$\mathbb{E} \operatorname{sum}(N) = 0 \cdot \mathbb{P} \left(N([0,1]) = 0 \right) + \sum_{m=1}^{\infty} \frac{m}{2} \frac{\theta^m}{m!} e^{-\theta} = \frac{e^{-\theta}}{2} \sum_{m=1}^{\infty} \frac{\theta^m}{(m-1)!} = \frac{\theta}{2}$$

Сформулюємо отриманий результат у вигляді теореми.

Теорема 3.2.2. Нехай $\sigma \sim \mathrm{ESF}\,(n,\theta)$, а $S_n = \sum_{i:\sigma(i)=i} i = \sum_{i=1}^n i \cdot \mathbb{1}\,\{\sigma(i)=i\}$ — сума нерухомих точок σ . Тоді при $n \to \infty$ виконується граничне співвідношення $\frac{S_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} S$, де функція розподілу випадкової величини S дорівнює

$$F_S(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ e^{-\theta} \sum_{k=0}^{\lfloor x \rfloor} (-1)^k \frac{1}{k!} \left(\theta(x-k) \right)^{\frac{k}{2}} I_k \left(2\sqrt{\theta(x-k)} \right), & x \ge 0, \end{cases}$$

а $\ddot{\imath}\ddot{\imath}$ перетворення Лапласа ма ϵ вигляд (3.7).

Якщо позначити \widehat{S}_n суму нерухомих точок за умови, що вони взагалі існують, то виконуються також граничне співвідношення $\frac{\widehat{S}_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} \widehat{S}$, де функція розподілу випадкової величини S дорівнює

$$F_{\widehat{S}}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{F_S(x) - e^{-\theta}}{1 - e^{-\theta}}, & x \ge 0, \end{cases}$$

а її перетворення Лапласа має вигляд (3.8).

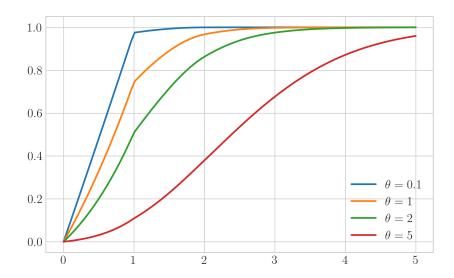


Рисунок 3.3 — Графіки функції розподілу $F_{\widehat{S}}(x)$ для різних значень $\theta.$

3.2.3. Найменші і найбільші спейсинги

Визначимо граничні розподіли найменшого і найбільшого спейсингів — відстаней між нерухомими точками.

Зауваження. Щоб застосувати тут теоретичні результати, що стосуються випадкового розбиття інтервалів, зручно вважати $\min(N)$ і $1 - \max(N)$ спейсингами. Для випадкової перестановки $\{1,\ldots,n\}$ це означатиме вважати 0 та n+1 «штучними» нерухомими точками.

Нехай U_1, U_2, \ldots, U_n — незалежні випадкові величини з розподілом U (0,1), що розділяють відрізок [0,1] на n+1 інтервалів з довжинами $S_1, S_2, \ldots, S_{n+1}$, або, у відсортованому вигляді, $S_{(1)}^{[n+1]} < S_{(2)}^{[n+1]} < \cdots < S_{(n+1)}^{[n+1]}$ (нагадаємо, $S_{(i)}$ позначає i-ту порядкову статистику, а $S_{(i)}^{[n+1]}$ — те ж саме, але з вказанням n+1 як кількості цих статистик). Розподіли $S_{(k)}^{[n+1]}$ отримано у багатьох роботах (наприклад, [13], [14]). Зокрема, для $x \in [0,1]$

$$\mathbb{P}\left(S_{(1)}^{[n+1]} > x\right) = \left((1 - (n+1)x)_{+}\right)^{n},$$

$$\mathbb{P}\left(S_{(n+1)}^{[n+1]} > x\right) = \sum_{j=1}^{n+1} (-1)^{j-1} C_{n+1}^{j} \left((1 - jx)_{+}\right)^{n},$$

де $x_{+} = \max(x, 0)$.

Отже, розподіли найменшого s-min(N) та найбільшого s-max(N) спейсингів

між атомами N задаються (з домовленістю $S^1_{(1)}=1$)

$$\mathbb{P}\left(\text{s-min}(N) > x\right) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\left(S_{(1)}^{[n+1]} > x\right) \mathbb{P}\left(N([0,1]) = n\right)$$
(3.10)

$$\mathbb{P}\left(\text{s-max}(N) > x\right) = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\left(S_{(n+1)}^{[n+1]} > x\right) \mathbb{P}\left(N([0,1]) = n\right) \tag{3.11}$$

Хоча явні вирази для (3.10) та (3.11), скоріш за все, доволі складні, цікаво звернути увагу на дві випадкові величини з такими ж розподілами.

Відомо (наприклад, [13]), що для незалежних величин X_1, X_2, \dots, X_{n+1} з розподілом Exp(1) мають місце наступні три рівності:

$$(S_{1}, S_{2}, \dots, S_{n+1})^{T} \stackrel{d}{=} \left(\frac{X_{1}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_{i}}, \frac{X_{2}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_{i}}, \dots, \frac{X_{n+1}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_{i}}\right)^{T}$$

$$(S_{(1)}, S_{(1)}, \dots, S_{(n+1)})^{T} \stackrel{d}{=} \left(\frac{X_{(1)}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_{i}}, \frac{X_{(2)}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_{i}}, \dots, \frac{X_{(n+1)}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_{i}}\right)^{T}$$

$$(3.12)$$

$$X_{(i)} \stackrel{d}{=} \frac{X_{n+1}}{n+1} + \frac{X_n}{n} + \dots + \frac{X_{n-i+2}}{n-i+2} = \sum_{k=0}^{i-1} \frac{X_{n+1-k}}{n+1-k}$$
(3.13)

Рівності (3.12) та (3.13) можна узагальнити в наступну рівність:

Лема 3.2.3. Для порядкових статистик спейсингів $S_{(1)}^{[n+1]},...,S_{(n+1)}^{[n+1]}$ між незалежними величинами з розподілом U (0,1) та незалежних величин X_1,X_2,\ldots,X_{n+1} з розподілом $\mathrm{Exp}\,(1)$ має місце рівність

$$S_{(i)}^{[n+1]} \stackrel{d}{=} \frac{\frac{X_{n+1}}{n+1} + \frac{X_n}{n} + \dots + \frac{X_{n-i+2}}{n-i+2}}{\sum_{j=1}^{n+1} X_j} = \frac{\sum_{k=0}^{i-1} \frac{X_{n+1-k}}{n+1-k}}{\sum_{j=1}^{n+1} X_j}, \ i = 1, \dots, n$$
 (3.14)

Доведення. Позначимо спейсинги між $X_1, X_2, \ldots, X_{n+1}$ через $\Delta_1 = X_{(1)}, \Delta_i = X_{(i)} - X_{(i-1)}, i = 2, \ldots, n+1$. З [15] відомо, що всі Δ_i незалежні та мають розподіли $\operatorname{Exp}(n-i+2)$. Отже, праву частину $S_{(i)} \stackrel{d}{=} \frac{X_{(i)}}{\sum_{i=1}^{n+1} X_i}$ можна переписати як

$$\frac{X_{(i)}}{\sum_{j=1}^{n} X_{j}} = \frac{X_{(i)}}{\sum_{j=1}^{n} X_{(j)}} = \frac{\Delta_{1} + \dots + \Delta_{i}}{\Delta_{1} + (\Delta_{1} + \Delta_{2}) + \dots + (\Delta_{1} + \dots + \Delta_{n})}$$

Введемо нові незалежні випадкові величини $Y_i = (n-i+2)\Delta_i$ з розподілом Exp (1).

В термінах Y_i , верхню рівність можна переписати як

$$\frac{X_{(i)}}{\sum_{j=1}^{n+1} X_j} = \frac{\sum_{j=1}^{i} \frac{Y_j}{n-j+2}}{\sum_{j=1}^{n+1} Y_j}$$

Оскільки X_i та Y_i незалежні та мають однакові розподіли, то отримуємо (3.14).

П

Окремими випадками леми 3.2.3 є рівності для мінімального і максимального спейсингів $S_{(1)}^{[n+1]} \stackrel{d}{=} \frac{X_{n+1}}{(n+1)\sum_{i=1}^{n+1}X_i}$ та $S_{(n+1)}^{[n+1]} \stackrel{d}{=} \frac{\sum_{i=1}^{n+1}\frac{X_i}{n-i+2}}{\sum_{i=1}^{n+1}X_i} \stackrel{d}{=} \frac{\sum_{i=1}^{n+1}\frac{X_i}{i}}{\sum_{i=1}^{n+1}X_i}$. Разом з (3.10) та (3.11) вони приводять до наступних рівностей за розподілом:

$$s-\min(N) \stackrel{d}{=} \frac{X_{\nu+1}}{(\nu+1)\sum_{i=1}^{\nu+1} X_i}, \ s-\max(N) \stackrel{d}{=} \frac{\sum_{i=1}^{\nu+1} \frac{X_i}{i}}{\sum_{i=1}^{\nu+1} X_i}$$
(3.15)

де ν має розподіл Роіз (θ) , а $(X_i, i \ge 1)$ незалежні і мають розподіл Ехр (1).

Відповідні математичні сподівання \mathbb{E} s-min(N) та \mathbb{E} s-max(N) можна знайти з (3.15). Нехай $n \in \mathbb{N}_0$, тоді

$$\mathbb{E}\left(\frac{X_{n+1}}{(n+1)\sum_{i=1}^{n+1}X_i}\right) = \frac{1}{(n+1)^2} \cdot \mathbb{E}\left(\frac{X_1}{\sum_{i=1}^{n+1}X_i} + \dots + \frac{X_{n+1}}{\sum_{i=1}^{n+1}X_i}\right) = \frac{1}{(n+1)^2}$$

$$\mathbb{E}\left(\frac{\sum_{i=1}^{n+1}\frac{X_i}{i}}{\sum_{i=1}^{n+1}X_i}\right) = \sum_{i=1}^{n+1}\frac{1}{i} \cdot \mathbb{E}\left(\frac{X_i}{\sum_{i=1}^{n+1}X_i}\right) = \frac{1}{n+1} \cdot \sum_{i=1}^{n+1}\frac{1}{i}$$

Оскільки $\mathbb{P}\left(
u = n
ight) = rac{ heta^n}{n!} e^{- heta}$, то

$$\begin{split} \mathbb{E} \operatorname{s-min}(N) &= \frac{e^{-\theta}}{\theta} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\theta^n}{n \cdot n!} = \frac{e^{-\theta}}{\theta} \int_0^{\theta} \frac{e^t - 1}{t} \mathrm{d}t, \\ \mathbb{E} \operatorname{s-max}(N) &= \frac{e^{-\theta}}{\theta} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{H_n}{n!} \theta^n = \frac{1}{\theta} \int_0^{\theta} \frac{1 - e^{-t}}{t} \mathrm{d}t. \end{split}$$

де $H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ — n-те гармонічне число. Зокрема, для $\theta = 1$ (випадок рівномірного розподілу) \mathbb{E} s-min $(N) \approx 0.48483$ і \mathbb{E} s-max $(N) \approx 0.7966$.

Сформулюємо отриманий результат у вигляді теореми.

Теорема 3.2.4. Нехай $\sigma \sim \mathrm{ESF}\,(n,\theta)$, а δ_n та Δ_n — відповідно, найменша та найбільша відстані між нерухомими точками σ , де за домовленістю 0 та n+1 вважаються нерухомими точками, тобто за відсутності нерухомих точок найбільша та найменша відстані обидві дорівнюють n. Тоді при $n \to \infty$ виконуються

граничні співвідношення $rac{\delta_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} \delta$ і $rac{\Delta_n}{n} \stackrel{d}{\longrightarrow} \Delta$, де

$$\delta \stackrel{d}{=} \frac{X_1}{(\nu+1)\sum_{i=1}^{\nu+1} X_i}, \ \Delta \stackrel{d}{=} \frac{\sum_{i=1}^{\nu+1} \frac{X_i}{i}}{\sum_{i=1}^{\nu+1} X_i},$$

для незалежних між собою $(X_i, i \ge 1)$ з розподілом $\mathrm{Exp}\,(1)$ та $\nu \sim \mathrm{Pois}\,(\theta)$, незалежної від $(X_i, i \ge 1)$.

РОЗДІЛ 4

чисельне моделювання та дослідження збіжності

- 4.1. Алгоритм для генерування перестановок
- 4.2. Перевірка отриманих результатів

СПИСОК ВИКОРИСТАНОЇ ЛІТЕРАТУРИ

- 1. Спекторський І. Я. Дискретна математика. Київ, НТУУ «КПІ», ННК «ІПСА», $2004.-120~\mathrm{c}.$
- 2. Kallenberg O. Random Measures, Theory and Applications. Probability Theory and Stochastic Modelling. Springer International Publishing Switzerland, 2017. 694 p. ISBN: 978-3-319-41598-7.
- 3. Berezansky Y. M., Sheftel Z. G., Us G. F. Functional analysis. Birkhäuser Verlag, 1996. Vol. 1. 423 p. ISBN: 978-3-0348-9185-1.
- 4. Богданський Ю. В. Інтеграл в курсі аналізу. Київ : Видавництво «Політехніка», 2013. 180 с.
- 5. Resnick S.I. Extreme Values, Regular Variation and Point Processes. Springer Science+Business Media New York, 2008. 320 p. ISBN: 978-0-387-75952-4.
- 6. Billingsley P. Convergence of probability measures. Wiley Series in Probability and Statistics: Probability and Statistics. Second ed. New York: John Wiley & Sons Inc., 1999. 277 p. ISBN: 0-471-19745-9. A Wiley-Interscience Publication.
- 7. Last G., Penrose M. Lectures on the Poisson Process. Institute of Mathematical Statistics Textbooks. Cambridge University Press, 2017. 293 p. ISBN: 978-1-107-08801-6.
- 8. Resnick S.I. Crash Course II: Weak Convergence; Implications for Heavy-Tail Analysis // Heavy-Tail Phenomena. Springer Science+Business Media New York, 2007. P. 39–69.
- 9. Kallenberg O. Foundations of modern probability. Probability Theory and Stochastic Modelling. Third ed. Springer Nature Switzerland, 2021. 946 p. ISBN: 978-3-030-61871-1.
- 10. T. Bakšajeva, E. Manstavičius. On statistics of permutations chosen from the Ewens distribution. 2013.
- 11. J. Norman L., K. Samuel, N. Balakrishnan. Continuous univariate distributions. New York: John Wiley & Sons, 1995. Vol. 2 of Wiley Series in Probability and Mathematical Statistics: Applied Probability and Statistics. 717 p. ISBN: 0-471-58494-0.
- 12. Abramowitz A., Stegun I. A. Handbook of Mathematical Functions, With Formulas, Graphs, and Mathematical Tables. USA: Dover Publications, Inc., 1972. 1046 p. ISBN: 0-486-61272-4.

- 13. Holst L. On the Lengths of the Pieces of a Stick Broken at Random // Journal of Applied Probability. 1980. Vol. 17, no. 3. P. 623–634.
- 14. Pinelis I. Order statistics on the spacings between order statistics for the uniform distribution. 2019. 1909.06406.
- 15. C. Arnold B., N. Balakrishnan, N. Nagaraja H. A First Course in Order Statistics (Classics in Applied Mathematics). USA: Society for Industrial and Applied Mathematics, 2008. 305 p. ISBN: 978-0-89871-906-2.