

4) a) $\text{cov}(\mu(\theta_k); x_{pe}) = a \cdot \delta_{kp}$.

$$\text{cov}(\mu(\theta_k); x_{pe}) = E(\mu(\theta_k) - m)(x_{pe} - m) = E \left[E((\mu(\theta_k) - m)(x_{pe} - m) | \theta_k) \right] =$$

$$\begin{aligned} \mu(\theta_k) &= E(x_{ki} | \theta_k) \\ m &= E x_{ki} \end{aligned}$$

$$= E \left[(\mu(\theta_k) - m) E(x_{pe} - m | \theta_k) \right] = E \left[(\mu(\theta_k) - m) \cdot \delta_{kp} \cdot E(x_{ke} | \theta_k) - m \right] =$$

$$= E \delta_{kp} \cdot (\mu(\theta_k) - m)^2 = \delta_{kp} \cdot \underbrace{D(\mu(\theta_k))}_{a} = \delta_{kp} \cdot a.$$

б) $\text{cov}(x_{ki}; x_{pe}) = (a + s^2 \delta_{ie}) \delta_{kp}$.

$$\text{cov}(x_{ki}; x_{pe}) = E(x_{ki} - E x_{ki})(x_{pe} - E x_{pe}) = E(x_{ki} \pm E(x_{ki} | \theta_k) - E x_{ki})(x_{pe} \pm E(x_{pe} | \theta_k) - E x_{pe}) =$$

$$= E(x_{ki} - E(x_{ki} | \theta_k))(x_{pe} - E(x_{pe} | \theta_k)) +$$

$$+ E(x_{ki} - E(x_{ki} | \theta_k)) \cdot (E(x_{pe} | \theta_k) - E x_{pe}) +$$

$$+ E(E(x_{ki} | \theta_k) - E x_{ki})(x_{pe} - E(x_{pe} | \theta_k)) +$$

$$+ E(E(x_{ki} | \theta_k) - E x_{ki})(E(x_{pe} | \theta_k) - E x_{pe}) =$$

$$= E \left[E(x_{ki} - E(x_{ki} | \theta_k))(x_{pe} - E(x_{pe} | \theta_k)) | \theta_k \right] +$$

$$+ E \left[E(x_{ki} - E(x_{ki} | \theta_k))(E(x_{pe} | \theta_k) - E x_{pe}) | \theta_k \right] +$$

$$+ E \left[E(E(x_{ki} | \theta_k) - E x_{ki})(x_{pe} - E(x_{pe} | \theta_k)) | \theta_k \right] +$$

$$+ \text{cov}(E(x_{ki} | \theta_k); E(x_{pe} | \theta_k)) =$$

$$= E \text{cov}(x_{ki}; x_{ke} | \theta_k) \cdot \delta_{kp}$$

$$+ E \left[E(x_{pe} | \theta_k) - E x_{pe} \right] E(x_{ki} - E(x_{ki} | \theta_k)) | \theta_k \right] +$$

$$+ E \left[E(x_{ki} | \theta_k) - E x_{ki} \right] \cdot E(x_{pe} - E(x_{pe} | \theta_k)) | \theta_k \right] +$$

$$+ \text{cov}(E(x_{ki} | \theta_k); E(x_{pe} | \theta_k)) = \delta_{kp} \cdot \delta_{ie} \cdot \underbrace{E \sigma^2(\theta_k)}_{s^2} + \delta_{kp} \cdot \underbrace{D(\mu(\theta_k))}_{a} = \delta_{kp} \cdot (a + \delta_{ie} \cdot s^2).$$

б) $\text{cov}(\bar{x}_k(t); \bar{x}_p(t)) = (a + \frac{s^2}{t}) \delta_{kp}$.

$$\text{cov}(\bar{x}_k(t); \bar{x}_p(t)) = \text{cov}\left(\frac{1}{t} \sum_{i=1}^t x_{ki}; \frac{1}{t} \sum_{j=1}^t x_{pj}\right) = \frac{1}{t^2} \sum_{i=1}^t \sum_{j=1}^t \text{cov}(x_{ki}; x_{pj}) =$$

$$= \frac{1}{t^2} \sum_{i=1}^t \sum_{j=1}^t (a + s^2 \delta_{ij}) \delta_{kp} = \frac{\delta_{kp}}{t^2} (a t^2 + s^2 \cdot t) = \delta_{kp} \cdot (a + \frac{s^2}{t}).$$

2) при выполнении условий (ОС1) и (ОС2):

a) $\text{cov}(\mu(\theta_k); X_{pi}) = a \cdot \delta_{kp}$

$$\begin{aligned} \text{cov}(\mu(\theta_k); X_{pi}) &= E(\mu(\theta_k) - m)(X_{pi} - m) = \\ &= E[E(\mu(\theta_k) - m)(X_{pi} - m) | \theta_k] = E[(\mu(\theta_k) - m) \cdot E(X_{pi} - m | \theta_k)] = \\ &= E(\delta_{kp} \cdot (\mu(\theta_k) - m) \cdot (E(X_{ki} | \theta_k) - m)) = \delta_{kp} \cdot D(\mu(\theta_k)) = \delta_{kp} \cdot a \end{aligned}$$

б) $\text{cov}(X_{ki}; X_{pj}) = (a + \delta_{ij} \frac{S^2}{N_{ki}}) \delta_{kp}$

$$\begin{aligned} \text{cov}(X_{ki}; X_{pj}) &= E((X_{ki} \pm E(X_{ki} | \theta_k) - E X_{ki})(X_{pj} \pm E(X_{pj} | \theta_k) - E X_{pj})) = \text{расширим скобки и наведем умножение на } \theta_k \\ &= E \text{cov}(X_{ki}; X_{pj} | \theta_k) + \text{cov}(E(X_{ki} | \theta_k); E(X_{pj} | \theta_k)) = \\ &= \delta_{kp} \cdot \underbrace{E \text{cov}(X_{ki}; X_{pj} | \theta_k)}_{\substack{E S^2(\theta_k) \cdot \delta_{ij} \\ N_{kj}}} + \delta_{kp} \cdot \underbrace{D(\mu(\theta_k))}_a = \delta_{kp} \cdot \left(a + \frac{\delta_{ij} \cdot E S^2(\theta_k)}{N_{kj}} \right) = \delta_{kp} \cdot \left(a + \delta_{ij} \cdot \frac{S^2}{N_{kj}} \right) \end{aligned}$$

в) $\text{cov}(X_{ki}; X_{k..}^W) = \text{cov}(X_{k..}^W; X_{k..}^W) = a + \frac{S^2}{N_{k..}}$

$$\begin{aligned} \bullet \text{cov}(X_{ki}; X_{k..}^W) &= \text{cov}\left(X_{ki}; \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} X_{kj}\right) = \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} \text{cov}(X_{ki}; X_{kj}) = \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} \left(a + \delta_{ij} \cdot \frac{S^2}{N_{kj}} \right) = \\ &= a + \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} \cdot \delta_{ij} \cdot \frac{S^2}{N_{kj}} = a + \frac{S^2}{N_{k..}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \bullet \text{cov}(X_{k..}^W; X_{k..}^W) &= \text{cov}\left(\sum_{i=1}^t \frac{N_{ki}}{N_{k..}} X_{ki}; \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} X_{kj}\right) = \frac{1}{(N_{k..})^2} \sum_{i=1}^t \sum_{j=1}^t N_{ki} N_{kj} \cdot \text{cov}(X_{ki}; X_{kj}) = \\ &= \frac{(N_{k..})^2 \cdot a}{(N_{k..})^2} + \frac{S^2 \cdot N_{k..}}{(N_{k..})^2} = a + \frac{S^2}{N_{k..}} \end{aligned}$$

2) $\text{cov}(X_{ki}; X_{..}^W) = \frac{S^2}{N_{..}} + a \cdot \frac{N_{k..}}{N_{..}}$

$$\begin{aligned} \text{cov}(X_{ki}; X_{..}^W) &= \text{cov}\left(X_{ki}; \sum_{l=1}^n \frac{N_{l..}}{N_{..}} X_{l..}^W\right) = \sum_{l=1}^n \frac{N_{l..}}{N_{..}} \text{cov}(X_{ki}; X_{l..}^W) = \sum_{l=1}^n \frac{N_{l..}}{N_{..}} \text{cov}\left(X_{ki}; \sum_{j=1}^t \frac{N_{lj}}{N_{l..}} X_{lj}\right) = \\ &= \sum_{l=1}^n \sum_{j=1}^t \frac{N_{l..}}{N_{..}} \cdot \frac{N_{lj}}{N_{l..}} \cdot \text{cov}(X_{ki}; X_{lj}) = \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{..}} \cdot \frac{N_{kj}}{N_{k..}} \cdot \left(a + \delta_{ij} \cdot \frac{S^2}{N_{ki}} \right) = \frac{N_{k..}}{N_{..}} a + \frac{S^2}{N_{..}} \end{aligned}$$

г) $\text{cov}(X_{k..}^W; X_{..}^W) = \frac{S^2}{N_{..}} + a \frac{N_{k..}}{N_{..}}$

$$\text{cov}(X_{k..}^W; X_{..}^W) = \text{cov}\left(\sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} X_{kj}; X_{..}^W\right) = \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} \text{cov}(X_{kj}; X_{..}^W) \stackrel{\text{см. 2)}}{=} \sum_{j=1}^t \frac{N_{kj}}{N_{k..}} \left(\frac{N_{k..}}{N_{..}} a + \frac{S^2}{N_{..}} \right) = \frac{N_{k..}}{N_{..}} a + \frac{S^2}{N_{..}}$$

д) $\text{cov}(X_{..}^W; X_{..}^W) = \frac{S^2}{N_{..}} + a \cdot \sum_{k=1}^n \left(\frac{N_{k..}}{N_{..}} \right)^2$

$$\begin{aligned} \text{cov}(X_{..}^W; X_{..}^W) &= \text{cov}\left(\sum_{l=1}^n \frac{N_{l..}}{N_{..}} X_{l..}^W; X_{..}^W\right) = \sum_{l=1}^n \frac{N_{l..}}{N_{..}} \text{cov}(X_{l..}^W; X_{..}^W) \stackrel{\text{см. г)}}{=} \sum_{l=1}^n \frac{N_{l..}}{N_{..}} \left(\frac{N_{l..}}{N_{..}} a + \frac{S^2}{N_{..}} \right) = \\ &= a \cdot \sum_{l=1}^n \left(\frac{N_{l..}}{N_{..}} \right)^2 + \frac{S^2}{N_{..}} \end{aligned}$$

1. Найти наилучшее приближение X_{t+1} с помощью X_1, \dots, X_t (теорема ортогональности)

Решение: В теореме об опт. прогнозе мы доказали, что $\hat{X}_{t+1}^* = E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t)$.

В ящике 3 этого гл. мы докажем, что $E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) = E(\mu(\theta) | X_1, \dots, X_t)$.

А в теореме оптимальности мы выяснили, что $E(\mu(\theta) | X_1 = x_1, \dots, X_t = x_t) = \hat{\mu}^*$.

$$\Rightarrow \hat{X}_{t+1}^* = (1 - \xi_t)m + \xi_t \bar{X}_t, \text{ где } \bar{X}_t = \frac{1}{t} \sum_{i=1}^t X_i$$

Зам. можно явн. $Z = Y_{t+1} = \sum_{i=1}^t c_i X_i$
 $E(X_{t+1} - Z | X_i) = 0, i=0, \dots, t; X_0 = 1;$
 $i=0: m = c_0 + \sum_{j=1}^t c_j \cdot m \Rightarrow X_{t+1} = Z - \text{погрешность, и } c_0 = m(1 - \sum_{j=1}^t c_j)$

$i \geq 1: \text{cov}(X_{t+1} - Z, X_i) = E((X_{t+1} - Z)X_i) - E(X_{t+1} - Z)E(X_i) = 0.$

$\Rightarrow \text{cov}(X_{t+1}, X_i) = \sum_{j=1}^t c_j \cdot \text{cov}(X_j, X_i) \quad \text{по лемме}$

$\Rightarrow a = \sum_{j=1}^t c_j + c_i \cdot s^2 \quad \text{"бл. } s^2 + a$

$\Rightarrow c_i = \frac{a(1 - \sum_{j=1}^t c_j)}{s^2} \Rightarrow c_i - \text{вес ортогональные}$

$\Rightarrow s^2 \cdot c = a - a \cdot c$

$\Rightarrow c = \frac{a}{a + s^2} \quad \text{ч.т.д.}$

2. Найти наилучшее приближение $\mu(\theta)$ с помощью лин. ортогональной комб.

Решение:

$Z = \sum_{i=1}^t c_i X_i$

$Z \perp \text{плоскости } (X_1, \dots, X_t) \Rightarrow E(\mu(\theta) - Z | X_i) = 0, i=1, \dots, t \quad (*)$
 (т.к. это проекция)

Запишем $\text{cov}(\mu(\theta) - Z, X_i)$ двумя способами.

• $\text{cov}(\mu(\theta) - Z, X_i) = \underbrace{E((\mu(\theta) - Z)X_i)}_{\text{по (см. *)}} - E(\mu(\theta) - Z) \cdot E(X_i) = 0 - (E(\mu(\theta)) - EZ) \cdot EX_i = -(m - \sum_{i=1}^t c_i \cdot m)m = -m^2(1 - \sum_{i=1}^t c_i)$

• $\text{cov}(\mu(\theta) - Z, X_i) = \text{cov}(\mu(\theta), X_i) - \text{cov}(Z, X_i) = a - \text{cov}(\sum_{j=1}^t c_j X_j, X_i) = a - \sum_{j=1}^t c_j \text{cov}(X_j, X_i) =$
 $= a - \sum_{j=1}^t c_j \cdot a - c_i \cdot s^2 = a(1 - \sum_{j=1}^t c_j) - c_i \cdot s^2.$
 (см. лемму на стр. 31.)

$\Rightarrow -m^2(1 - \sum_{i=1}^t c_i) = a(1 - \sum_{i=1}^t c_i) - c_i s^2$

$\Rightarrow c_i = \frac{(1 - \sum_{i=1}^t c_i)(a + m^2)}{s^2}$

\Rightarrow все c_i - ортогональные и равны с

Найдем их:

$s^2 \cdot c = (1 - t \cdot c)(a + m^2)$

$\frac{s^2 c}{a + m^2} = 1 - t \cdot c$

$c(t + \frac{s^2}{a + m^2}) = 1$

$\Rightarrow c = \frac{1}{t + \frac{s^2}{a + m^2}} = \frac{m^2 + a}{s^2 + t(m^2 + a)}$

$\Rightarrow Z = (\sum_{i=1}^t X_i) \cdot c = \bar{X}_t \cdot \frac{t(m^2 + a)}{s^2 + t(m^2 + a)} \leftarrow \text{ответ}$

③. используя условие (при заданном θ) независимости X_{t+1} и X_1, \dots, X_t ,
 покажем, что $E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) = E(\mu(\theta) | X_1, \dots, X_t)$

Решение: рассмотрим $E(\mu(\theta) - f(X_1, \dots, X_t))^2 =$

$$= E(\mu(\theta) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) + E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t))^2 =$$

$$= E(\mu(\theta) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t))^2 + 2E(\mu(\theta) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t))(E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t)) +$$

$$+ E(E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t))^2$$

Имеем

$$E(\mu(\theta) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t))(E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t)) = E\left[E(\mu(\theta) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t))(E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t)) | X_1, \dots, X_t]\right] =$$

$$= E\left[\underbrace{(\mu(\theta) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t))}_{E(\mu(\theta) | X_1, \dots, X_t) - E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t)} \cdot \underbrace{(E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t))}_{E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t) - f(X_1, \dots, X_t)}\right]$$

↑
 $E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t)$
 и $f(X_1, \dots, X_t)$ — измеренное
 значение θ при X_1, \dots, X_t

\Rightarrow на f $E(\mu(\theta) - f(X_1, \dots, X_t))^2$ — достигает минимума при $f(X_1, \dots, X_t) = E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t)$ —

т.к. 1-е слагаемое не зависит от f ,

а 2-е и 3-е слагаемые = 0 при таком выборе f .

$\Rightarrow \hat{\mu}(\theta) = E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t)$ — ~~каноническая~~ оптимальная оценка по Φ -функции $\in \langle X_1, \dots, X_t \rangle$.

по тому же рассуждению, что $\hat{\mu}(\theta) = E(\mu(\theta) | X_1, \dots, X_t)$ — оптимальная оценка по Φ -функции $\in \langle X_1, \dots, X_t \rangle$ есть $\mu(\theta)$ — ~~каноническая~~ оптимальная оценка по Φ -функции $\in \langle X_1, \dots, X_t \rangle$.

$\Rightarrow E(\mu(\theta) | X_1, \dots, X_t) = E(X_{t+1} | X_1, \dots, X_t)$. \square

24.11.20. Олукчус. гл от лекции 10.

① $X \sim RS(0, 2b)$; $\bar{F}_X(t) = (1 - \frac{t}{2b}) \cdot \mathbb{I}_{[0; 2b]}$

$Y \sim \text{Exp}(\frac{1}{b})$; $\bar{F}_Y(t) = e^{-\frac{t}{b}} \cdot \mathbb{I}_{[0; +\infty]}$

$Z \sim \text{Par}(b, 0)$; $\bar{F}_Z(t) = \frac{b^2}{(b+t)^2} \cdot \mathbb{I}_{[0; +\infty]}$

Максимум π_p для X, Y, Z при $p = 1.2, 1.5, 1.8$.

Решение: $\pi_p(X) = \int_0^{+\infty} (\bar{F}_X(t))^{\frac{1}{p}} dt$; $p \geq 1$ - см. лекция 10.

1) Для $X \sim RS(0, 2b)$:

$$\pi_p(X) = \int_0^{+\infty} (1 - \frac{t}{2b})^{\frac{1}{p}} dt = -2b \cdot \int_0^{+\infty} (1 - \frac{t}{2b})^{\frac{1}{p}} d(1 - \frac{t}{2b}) = -2b \cdot \left(1 - \frac{t}{2b}\right)^{\frac{1}{p}+1} \Big|_0^{+\infty} = \frac{-2bp}{p+1} (0-1) = \frac{2p}{p+1} \cdot b$$

2) Для $Y \sim \text{Exp}(\frac{1}{b})$:

$$\pi_p(Y) = \int_0^{+\infty} (e^{-\frac{t}{b}})^{\frac{1}{p}} dt = \int_0^{+\infty} e^{-\frac{t}{pb}} dt = -pb \cdot e^{-\frac{t}{pb}} \Big|_0^{+\infty} = pb$$

3) Для $Z \sim \text{Par}$:

$$\pi_p(Z) = \int_0^{+\infty} \left(\frac{b^2}{(b+t)^2}\right)^{\frac{1}{p}} dt = b^{\frac{2}{p}} \cdot \int_0^{+\infty} (b+t)^{-\frac{2}{p}} d(b+t) = b^{\frac{2}{p}} \cdot (b+t)^{-\frac{2}{p}+1} \Big|_0^{+\infty} = \begin{cases} +\infty, & \text{если } p \geq 2 \\ \frac{bp}{2-p}, & \text{если } p < 2. \end{cases}$$

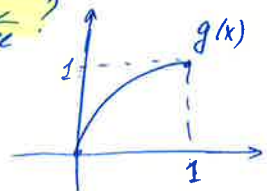
\Rightarrow

p	X	Y	Z
1.2	$\approx 1.09b$	$1.2b$	$1.5b$
1.5	$1.2b$	$1.5b$	$3b$
1.8	$\approx 1.2857b$	$1.8b$	$9b$

② Сохраняет ли принцип $H(X) = \int_0^{+\infty} g(\bar{F}_X(t)) dt$ порядок $\frac{1}{st}$ и $\frac{1}{sc}$?

Ответ: да, сохраняет.

Решение: 1) $X \leq_{st} Y \Leftrightarrow \bar{F}_X(t) \leq \bar{F}_Y(t), \forall t$.



Считаем, что g - возрастающая вогнутая, $g(0)=0$; $g(1)=1$.

$$\Rightarrow g(\bar{F}_X(t)) \leq g(\bar{F}_Y(t))$$

$$\Rightarrow H(X) = \int_0^{+\infty} g(\bar{F}_X(t)) dt \leq \int_0^{+\infty} g(\bar{F}_Y(t)) dt = H(Y)$$

2) $X \leq_{sc} Y \Leftrightarrow E(X-d)^+ \leq E(Y-d)^+, \forall d$

$$\pi_X(x) := E[(X-x)^+] = \int_x^{+\infty} \bar{F}_X(t) dt$$

т.е. $X \leq_{sc} Y \Leftrightarrow \pi_X(x) \leq \pi_Y(x), \forall x$

Введем понятие "crossover point", или CP

$\{E, U\} \in \mathbb{R} \times \mathbb{R}$ является CP для $\{F_1(x); F_2(x)\}$,

если для $i \neq j \in \{1, 2\}$: $F_i(E^-) \leq F_j(E^-) \leq F_j(E) \leq F_i(E)$
 $U = F_j(E)$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} F_i^{-1}(U) \leq F_j^{-1}(U) \leq F_j^{-1}(U^+) \leq F_i^{-1}(U^+) \\ E = F_j^{-1}(U) \end{cases}$$

Как связана CP и точки пересечения F_1 и F_2 ?

Еще есть 2 CP в косяках носителей $F_1(x)$ и $F_2(x)$

Пусть $\text{supp}(a_i; b_i)$; $-\infty \leq a_i < b_i \leq \infty$ - открытый носитель F_i (где никакой смысл знака \neq между F_1 и F_2 на самом деле не происходит)

$$\underline{a} = \min \{a_1; a_2\}$$

$$\bar{b} = \max \{b_1; b_2\}$$

$\Rightarrow (\underline{a}; \bar{b})$ - открытый носитель пар $\{F_1(x); F_2(x)\}$

$\{a_i\}$ и $\{b_i\}$ - остальные CP.

Еще нам понадобится обобщенная теорема Кармана-Мовшова и лемма.

Теорема (о порядке: т. Кармана-Мовшова о пересечении)

X, Y - сущ. величины с $\mu_X, \mu_Y, F_X(x); F_Y(x); \pi_X(x); \pi_Y(x)$.

Пусть распределения пересекаются $n \geq 1$ раз в точках $t_1 < t_2 < \dots < t_n$.

тогда $X \leq Y \Leftrightarrow$ либо первая переменная знака $\frac{Y F_Y(x) - F_X(x)}{Y F_Y(x) - F_X(x)}$ с - на +,
 $n = 2m$ и $\pi_X(t_{2j-1}) \leq \pi_Y(t_{2j-1})$; $j = 1 \dots m$
 либо первая переменная знака $Y F_Y(x) - F_X(x)$ происходит с + на -,
 $n = 2m+1$, $\mu_X \leq \mu_Y$ и $\pi_X(t_{2j}) \leq \pi_Y(t_{2j})$; $j = 1 \dots m$.

Лемма

$X_1 \leq X_2 \Leftrightarrow \forall \text{ CP-пар } \{E, U\} \text{ для } \{F_1(x); F_2(x)\}$

выполнено: $\pi_1(E) \leq \pi_2(E)$

Доказ. • $\pi_1(\bar{b}) \leq \pi_2(\bar{b}) \Leftrightarrow b_1 \leq b_2$ - тк $\pi_i(x) = \int_x^{+\infty} \bar{F}_i(t) dt$
 где $\bar{b} = \max \{b_1; b_2\}$

• $\pi_1(\underline{a}) \leq \pi_2(\underline{a}) \Leftrightarrow \mu_1 \leq \mu_2$ - тк если $\underline{a} > -\infty$, то все энергет. у того, что $\pi_i(\underline{a}) = \mu_i - \underline{a}$
 где $\underline{a} = \min \{a_1; a_2\}$ если $\underline{a} = -\infty$, то:

$$\mu_1 = \int_0^{+\infty} \bar{F}_1(x) dx - \int_{-\infty}^0 F_1(x) \leq \int_0^{+\infty} \bar{F}_2(x) - \int_{-\infty}^0 F_2(x) dx = \mu_2$$

$$\uparrow \pi_1(\underline{a}) = \int_{-\infty}^{+\infty} \bar{F}_1(x) dx \leq \pi_2(\underline{a}) = \int_{-\infty}^{+\infty} \bar{F}_2(x) dx$$

Но и-во CP-пар есть $\{a_1 \dots a_n\} \cup \{\underline{a}; 0\} \cup \{\bar{b}; 1\}$.

$\pi_1(E) \leq \pi_2(E) \forall \{E, U\} \in \text{CP-пар}$

\Leftrightarrow вып. усл. теоремы Кармана-Мовшова $\Leftrightarrow X_1 \leq X_2$. Чтп.

Теперь вернем предположение X^H -монотонности:

ср 2

$$(F_X^H)^{-1}(u) = \int_{-\infty}^u \frac{1}{F_X^H(v)} dv, u < 1$$

$$F_X^H(1), u = 1$$

Лемма 2 $\left[X_1 \leq_{st} X_2 \Leftrightarrow X_1^H \leq_{st} X_2^H \right]$ - т.е. свлч эквивалентности

До-во: (Kertz and Rösler (1992), Lemma 1.8)

$$\forall \text{ с.р.-пара; вращение } \int_{\varepsilon}^{+\infty} \{F_1(t) - F_2(t)\} dt = \int_{\varepsilon}^1 \{F_2^{-1}(v) - F_1^{-1}(v)\} dv$$

Вращает тот факт, что площадь между F_1 и F_2 правее ε равна площади между F_1^{-1} и F_2^{-1} правее u .

Из этого и леммы 1 получаем:

$$X_1 \leq_{st} X_2 \Leftrightarrow X_1^H \leq_{st} X_2^H$$

$$\Rightarrow \pi_1(\varepsilon) = \int_{\varepsilon}^{+\infty} \bar{F}_1(t) dt \leq \int_{\varepsilon}^{+\infty} \bar{F}_2(t) dt = \pi_2(\varepsilon) \forall \text{ с.р.-пара } \{\varepsilon, u\}$$

$$\Rightarrow \int_{\varepsilon}^{+\infty} \{F_1(t) - F_2(t)\} dt \geq 0 \forall \text{ с.р.-пара } \{\varepsilon, u\}$$

$$\Rightarrow \int_u^1 \{F_2^{-1}(v) - F_1^{-1}(v)\} dv \geq 0 \forall \text{ с.р.-пара } \{\varepsilon, u\}$$

$$\Rightarrow (F_1^H)^{-1}(u) \leq (F_2^H)^{-1}(u) \forall u \in [0, 1]$$

$$\Rightarrow X_1^H \leq_{st} X_2^H. \text{ что}$$

~~Теперь докажем, что H_g сохраняется \leq_{st} .~~
~~До-во: Для $X \geq 0$ определим X^g с г.р. $F_X^g(x) = g(F_X(x))$.~~

Лемма 2 $X \leq_{st} Y \Rightarrow \exists$ посп-но с.всл z_1, z_2, \dots, z_n : $\begin{cases} X = z_1 \\ Y = z_n \\ z_i \leq z_{i+1}, i=1, \dots, n-1. \end{cases}$

-см. Karas & all (1994)

$$\text{где } X \leq_{st} Y \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} \begin{cases} F_X(x) \leq F_Y(x), \forall x \leq c \\ F_X(x) \geq F_Y(x), \forall x \geq c. \end{cases}$$

$$\mu_X \leq \mu_Y$$

почти

-такое доп. см. теорема 12

на стр. 46 в книге Е.В. Бутишского.

теперь докажем, что H_g - сохраняется \leq_{st} .

До-во: Для с.всл $X \geq 0$ определим X^g с г.р. $F_X^g(x) = g(F_X(x))$.

по лемме 2 дост. док-во, что $X \leq_{st} Y$ влечет $X^g \leq_{st} Y^g$

тогда мы получим, что $H_g(X) = EX^g \leq EY^g = H_g(Y)$

Итак, хотим док-во, что $X \leq_{st} Y$ влечет $X^g \leq_{st} Y^g$.

по лемме 3 дост. пока, что $X \leq Y$ влечет $(X^q)^H \leq (Y^q)^H$

пу пусть $\begin{cases} X \leq Y \\ EX \leq EY \\ \forall q \in (0,1): \begin{cases} F_X^{-1}(u) \geq F_Y^{-1}(u), 0 \leq u < q \\ F_X^{-1}(u) \leq F_Y^{-1}(u), q \leq u \leq 1. \end{cases} \end{cases}$

$$(F_X^q)^{-1} = (\delta \circ F_X)^{-1}$$

$$\text{то } (F_X^q)^{-1}(u) = \int \frac{1}{1-u} \int_0^1 F_X^{-1}(v) dv; u < 1$$

$$\Rightarrow (F_X^q)^{-1}(u) = \frac{1}{1-u} \int_0^1 (\delta \circ F_X)^{-1}(v) dv = \frac{1}{1-u} \int_0^1 F_X^{-1}(v) d\delta(v); 0 \leq u < 1.$$

Аналогично для Y.

$$\text{Хотим: } (F_X^q)^{-1}(u) \leq (F_Y^q)^{-1}(u) \quad \forall u \in (0,1),$$

$$\text{т.е. } \int_0^1 (F_Y^{-1}(v) - F_X^{-1}(v)) d\delta(v) \geq 0 \quad \forall u \in (0,1).$$

Если $u \geq q$ - то все очев., так $F_X^{-1}(u) \leq F_Y^{-1}(u); q \leq u \leq 1$

Если $0 \leq u < q < 1$: $\delta(x)$ - функция $\Rightarrow \delta'(x)$ - выражает $\Rightarrow \delta'(u) \leq \delta'(q) \leq \delta'(1)$

$$\Rightarrow \int_0^1 (F_Y^{-1}(v) - F_X^{-1}(v)) d\delta(v) = - \int_0^q (F_X^{-1}(v) - F_Y^{-1}(v)) \delta'(v) dv \geq$$

$$\geq \delta'(q) \int_0^q (F_Y^{-1}(v) - F_X^{-1}(v)) dv \geq \delta'(q) \cdot \int_0^q (F_Y^{-1}(v) - F_X^{-1}(v)) dv = \delta'(q) \cdot (EY - EX) \geq 0. \quad \text{что и требовалось доказать.}$$

3. Пока-ть, что $H(X+Y) \leq H(X) + H(Y)$

Дост. пока, что это для произв. Y и дискретного X со жм. 1, ..., n.

Действительно, $H(aX+b) = H(X) + \log a \Rightarrow$ утв. верно для $X \in \{k; \dots, n+k\}$ и $X \in \{kh; \dots, (n+k)h\}; k \in \mathbb{N}_+, h > 0$.

А поскольку левая сл. вел. монотонно убывает при увеличении X, то утв. верно для любых X.

Докажем по индукции.

База: $n=0$ - все очев.

Шаг: $n \rightarrow n+1$

$$X \in \{0, \dots, n+1\}$$

Пусть (\tilde{X}, \tilde{Y}) распределен как $(X, Y | X > 0)$.

Поскольку $\tilde{X} \in \{1, \dots, n\}$ - то по пред. инд: $H(\tilde{X} + \tilde{Y}) \leq H(\tilde{X}) + H(\tilde{Y})$.

$$\text{Обозн. } \varepsilon = P(X=0)$$

$$F_{Y|0}(x) = P(Y > x | X=0)$$

Имеем $\forall x > 0$:

$$\bar{F}_X(x) = (1-\varepsilon) \bar{F}_{\tilde{X}}(x)$$

$$\bar{F}_Y(x) = \varepsilon \bar{F}_{Y|0}(x) + (1-\varepsilon) \bar{F}_{\tilde{Y}}(x)$$

$$\bar{F}_{X+Y}(x) = \varepsilon \bar{F}_{Y|0}(x) + (1-\varepsilon) \bar{F}_{\tilde{X}+\tilde{Y}}(x)$$

Используем лемму: $g(x)$ - вогнутая для $x \geq 0$.

$$\Rightarrow \forall x \geq 0: g(x+b) - g(x+a) \leq g(b) - g(a)$$

$$\left(\text{или } g(x) - \text{вогнутая} \Leftrightarrow \frac{g(y) - g(x)}{y-x} \geq \frac{g(z) - g(y)}{z-y} \quad \forall 0 \leq x < y \leq z. \right)$$

и просто поспоровательно применим эту лемму для
 $a < b \leq x+a < x+b$
 и $a < x+a < b < x+b$

\Rightarrow по лемме:

$$g(\bar{F}_{X+Y}(x)) - g(\bar{F}_X(x)) g(\bar{F}_Y(x)) \leq g((1-\varepsilon) \bar{F}_{\tilde{X}+\tilde{Y}}(x)) - g((1-\varepsilon) \bar{F}_{\tilde{X}}(x)) - g((1-\varepsilon) \bar{F}_{\tilde{Y}}(x))$$

Теперь заменим, что $k(x) := \frac{g((1-\varepsilon)x)}{g(1-\varepsilon)}$ - возрастающая вогнутая ф-ция на $[0,1]$
 $k(0) = 0$
 $k(1) = 1$.

Интегрируем с обеих сторон, используя предп. интегрируемости $k(x)$:

$$\Rightarrow H(X+Y) - H(X) - H(Y) \leq g(1-\varepsilon) \left\{ \int_0^{+\infty} k(\tilde{F}_{\tilde{X}+\tilde{Y}}(x)) dx - \int_0^{+\infty} k(\tilde{F}_{\tilde{X}}(x)) dx - \int_0^{+\infty} k(\tilde{F}_{\tilde{Y}}(x)) dx \right\} \leq 0.$$

1. $X_L: 5 \times 3 \times 2 \Rightarrow$ страховщик платит при $X_i \in [2; 7]$

и возмещения $\Rightarrow M = 5(4+1) = 25$ - макс. сумма выплат перестраховщика

$$C_1 = \frac{1}{4}; C_2 = \frac{1}{2}; C_3 = 1; C_4 = 2.$$

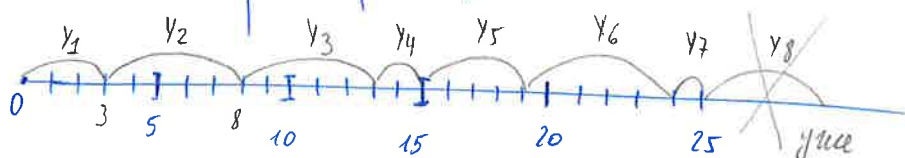
X - убытки: 5, 10, 7, 4, 6, 8, 3, 9.

$$P_0 = 4$$

норматив размер дополнительных премий (AP)

Решение:

i	$X_i (FBU)$	Y_i	$\sum_{k=1}^i Y_k$	$X_L, M=25$	AP
N1	5	3	3	3	$P_0 \cdot \frac{3}{5} \cdot \frac{1}{4} = \frac{3P_0}{20} = 0,6$ - всего 1 полюс
N2	10	5	8	5	$P_0 \cdot \frac{2}{5} \cdot \frac{1}{4} + P_0 \cdot \frac{3}{5} \cdot \frac{1}{2} = P_0 \cdot \frac{1}{10} + \frac{3P_0}{10} = \frac{4P_0}{10} = \frac{8P_0}{20} = 1,6$ - т.к. всего 1 и 2 полюса
N3	7	5	13	5	$P_0 \cdot \frac{2}{5} \cdot \frac{1}{2} + P_0 \cdot \frac{3}{5} \cdot 1 = P_0 \cdot \frac{1}{5} + \frac{3P_0}{5} = \frac{4P_0}{5} = \frac{16P_0}{20} = 3,2$ - т.к. всего 2 и 3 полюса
N4	4	2	15	2	$P_0 \cdot \frac{2}{5} \cdot 1 = \frac{2P_0}{5} = \frac{8P_0}{20} = 1,6$ - т.к. всего 3 полюса
N5	6	4	19	4	$P_0 \cdot \frac{4}{5} \cdot 2 = \frac{8P_0}{5} = \frac{32P_0}{20} = 3,2$ - т.к. всего 4 полюса
N6	8	5	24	5	$P_0 \cdot \frac{1}{5} \cdot 2 = \frac{2P_0}{5} = \frac{8P_0}{20} = 1,6$ - т.к. всего 4 полюса
N7	3	1	25	1	- т.к. возмещения уже закончено.
N8	9	5	30	-	-



$$\Rightarrow \sum AP = \frac{3P_0}{20} + \frac{8P_0}{20} + \frac{16P_0}{20} + \frac{8P_0}{20} + \frac{32P_0}{20} + \frac{8P_0}{20} = \frac{75P_0}{20} = 3,75P_0 = 15 \leftarrow \text{ответ}$$

2. Чему равна премия по договору $3 \times 5 \times 2$ (млн.) [2; 5] если $X = 3; 3.4; 3.2; 4.8; 4.4; 7$

скользящая ставка от 2% до 5% (при коэффициенте переплаты $\frac{100}{80}$ убытков на карачинах перестраховщика)

премия прямого страховщика = $200 \cdot 10^6 = 200$ (млн.) ($P_0 A = 200$)

Решение:

$$t_{min} = 2\%;$$

$$t_{max} = 5\%$$

$$\alpha = \frac{100}{80}$$

i	$X_i (FBU)$	Y_i	$\sum_{k=1}^i Y_k$
N1	3	1	1
N2	3.4	1.4	2.4
N3	3.2	1.2	3.6
N4	4.8	2.8	6.4
N5	4.4	2.4	8.8
N6	7	3	11.8

\Rightarrow убытки = 11.8, а премия = 200 (у страховщика)

$$\text{UMLU: } P = t \cdot A = \min(t_{\max} \cdot A; \max(t_{\min} A; dZ)) =$$

$$= \min(0,05 \cdot 200; \max(0,02 \cdot 200; \frac{100}{80} \cdot 11,8)) =$$

$$= \min(10; \max(4; 14,75)) = \min(10; 14,75) = \boxed{10 \text{ (MAN)}} \leftarrow \text{other}$$

① F_k - ф.р. $N(\mu_k; \sigma_k^2); k=1,2$

$$\mu_1 \leq \mu_2; \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$$

$$\Rightarrow F_1 \leq_{st} F_2.$$

Можно ли F_1 и F_2 упорядочить в смысле стокаст. порядка? (ответ: вообще нельзя, но можно, если дисперсии равны)

Решение: Проверим сначала, можно ли F_1 и F_2 упорядочить в смысле \leq_{st}

$$\text{т.к. если } F_1 \leq_{st} F_2 \Rightarrow F_1 \leq_{sp} F_2$$

$$F_1 \leq_{st} F_2 \Leftrightarrow F_1(x) \geq F_2(x) \forall x$$

$$F_i(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sigma_i \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(t-\mu_i)^2}{2\sigma_i^2}} dt = \int_{-\infty}^{\frac{x-\mu_i}{\sigma_i \sqrt{2}}} \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-y^2} dy$$

$$y = \frac{t-\mu_i}{\sigma_i \sqrt{2}} \quad dy = \frac{dt}{\sigma_i \sqrt{2}}$$

$$\Rightarrow F_1(x) - F_2(x) = \int_{-\infty}^{\frac{x-\mu_1}{\sigma_1 \sqrt{2}}} \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-y^2} dy - \int_{-\infty}^{\frac{x-\mu_2}{\sigma_2 \sqrt{2}}} \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-y^2} dy = \frac{1}{\sqrt{\pi}} \int_{\frac{x-\mu_2}{\sigma_2 \sqrt{2}}}^{\frac{x-\mu_1}{\sigma_1 \sqrt{2}}} e^{-y^2} dy$$

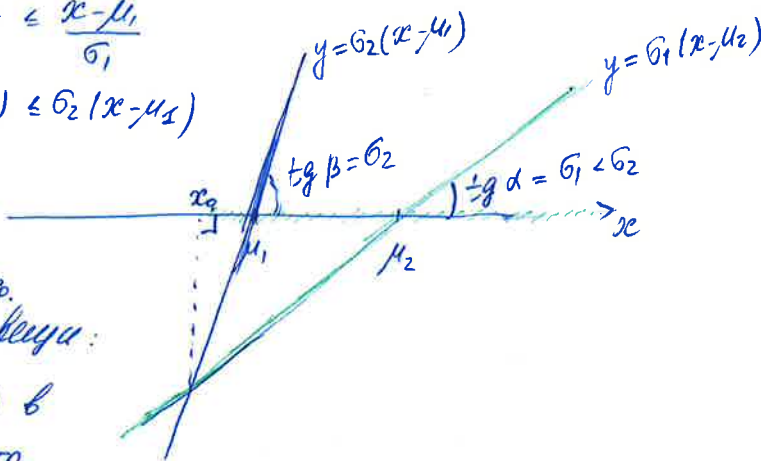
≥ 0 , если $\frac{x-\mu_2}{\sigma_2} \leq \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}$
 ≤ 0 , иначе

Итак, $F_1(x) \geq F_2(x)$, если $\frac{x-\mu_2}{\sigma_2} \leq \frac{x-\mu_1}{\sigma_1}$

$$\sigma_1(x-\mu_2) \leq \sigma_2(x-\mu_1)$$

$$\mu_1 \leq \mu_2$$

$$\sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$$



т.е. $F_1(x) \geq F_2(x)$ только для $x \geq x_0$.

Отсюда мы сразу видим 2 вещи:

1) F_1 и F_2 нельзя упорядочить в смысле \leq_{st} , т.к. неверно ни то,

$$\text{что } F_1(x) \geq F_2(x) \forall x \Rightarrow F_1 \not\leq_{st} F_2$$

$$\text{ни то, что } F_1(x) \leq F_2(x) \forall x \Rightarrow F_1 \not\leq_{st} F_2$$

2) $F_1 \leq_{sp} F_2$ по 1-й теореме о пересечении (см. теорема 12 на стр. 46 в книге или стр. 9 в лекции 5)

теорема

Если функции X и Y удовл. условиям $EX \leq EY$ и $\exists c \geq 0$ такое, что:

$$\begin{cases} F_X(t) \leq F_Y(t) \text{ при } t \leq c \\ F_X(t) \geq F_Y(t) \text{ при } t \geq c \end{cases}, \text{ то } X \leq_{sp} Y.$$

Из картинки видно, что у нас именно так: $\begin{cases} F_1(x) \geq F_2(x) \text{ где } x \geq x_0 \\ F_1(x) \leq F_2(x) \text{ где } x < x_0. \end{cases} \Rightarrow F_1 \leq_{sp} F_2$. ч.т.д.

Зам. F_1 и F_2 можно упорядочить, если $\begin{cases} \mu_1 \leq \mu_2 \\ \sigma_1 = \sigma_2 \end{cases}$

Во-первых, это интересно само по себе, а во-вторых,

появится еще другое решение 1-й задачи (хотя и более гнильное)

Итак, пусть $F_1 \sim N(\mu_1; \sigma_1^2)$

$F_2 \sim N(\mu_2; \sigma_1^2)$

$\mu_1 \leq \mu_2$

$$\Rightarrow F_1 \leq_{st} F_2$$

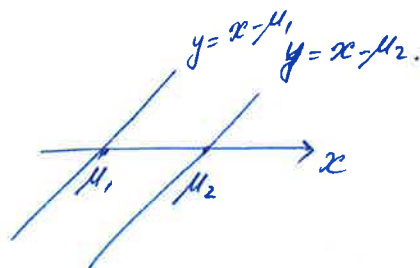
Это можно получить как непосредственно из того,

что $F_1(x) - F_2(x) \geq 0$, если $\frac{x - \mu_2}{\sigma_2} \leq \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}$

$$\text{но } \sigma_1 = \sigma_2 \Rightarrow x - \mu_2 \leq x - \mu_1$$

$$\Rightarrow F_1(x) \geq F_2(x) \quad \forall x$$

$$\Rightarrow F_1 \leq_{st} F_2 \text{ по опр.}$$



А можно и по геог. условию (см. теорема 6 на стр. 34 книги)

Теорема Пусть ЭС: $\begin{cases} dF_X(x) \geq dF_Y(x) \text{ при } x < c \\ dF_X(x) \leq dF_Y(x) \text{ при } x > c \end{cases} \Rightarrow X \leq_{st} Y$

В нашем случае:

$$dF_1(x) \geq dF_2(x)$$

$$\frac{1}{\sigma_1 \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2}} \geq \frac{1}{\sigma_1 \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x - \mu_2)^2}{2\sigma_1^2}}$$

$$-(x - \mu_1)^2 \geq -(x - \mu_2)^2$$

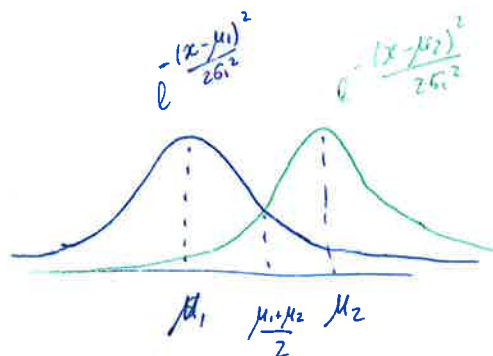
$$(x - \mu_2)^2 \geq (x - \mu_1)^2$$

$$x^2 - 2x\mu_2 + \mu_2^2 \geq x^2 - 2x\mu_1 + \mu_1^2$$

$$\underbrace{(\mu_2 + \mu_1)(\mu_2 - \mu_1)}_{>0} \geq \underbrace{2x(\mu_2 - \mu_1)}_{>0}$$

$$x \leq \frac{\mu_1 + \mu_2}{2}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} dF_1(x) \geq dF_2(x) \text{ при } x \leq \frac{\mu_1 + \mu_2}{2} \\ dF_1(x) \leq dF_2(x) \text{ при } x \geq \frac{\mu_1 + \mu_2}{2} \end{cases} \Rightarrow F_1 \leq_{st} F_2.$$

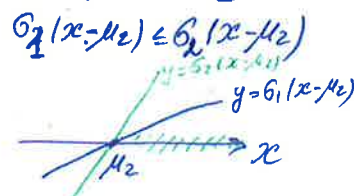


Заменяя также, что

$$F_{21} \leq_{se} F_2 \quad \text{т.к. } F_{21}(x) - F_2(x) \geq 0, \text{ если } \frac{x - \mu_2}{\sigma_2} \leq \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} F_{21}(x) \geq F_2(x) \text{ при } x \geq \mu_2 \\ F_{21}(x) \leq F_2(x) \text{ при } x < \mu_2 \end{cases} \Rightarrow F_{21} \leq_{se} F_2$$

$$\begin{aligned} & \sim N(\mu_1; \sigma_1^2) \quad \sim N(\mu_2; \sigma_1^2) \quad \sim N(\mu_2; \sigma_2^2) \\ \Rightarrow & F_1 \leq_{se} F_{21} \leq_{se} F_2 \Rightarrow F_1 \leq_{se} F_2 \quad \text{т.к.} \end{aligned}$$



2. Ф-ции поперности: $u(x) = x$

ср 2

$$u(x) = -(b-x)^2$$

$$u(x) = \ln(d+x)$$

$$u(x) = -d e^{-dx}$$

можно их представить в виде $u(x, d, p) = \frac{(d+px)^{1-\frac{1}{p}}}{p-1}$ с $d+px > 0; p \neq 0; p \neq 1$ или как их предел при $p \rightarrow 0; p \rightarrow 1$? найти соотв. значение коэф. непрерыва рисунка $a(x)$.

Решение: • при $d := b; p := -1$ $u(x, d, p) = \frac{(b-x)^2}{-2} = -\frac{1}{2}(b-x)^2$ - квадратичная ф-ция поперности

у нас получились коэф. $\frac{1}{2}$, но заметим, что линейное преобразование ф-ции поперности дают те же самые решения, потому на самом деле, ф-ция поперности определена с точностью до варьирования $u(0)$ и $u'(0)$.

• при $d=1; p \rightarrow 0$: $u(x, d, p) = \frac{(1+px)^{1-\frac{1}{p}}}{p-1} = \frac{(1+px)^{-1}}{p-1} \xrightarrow{p \rightarrow 0} -e^{-x} \Rightarrow \text{нест. ф.р.}$

• при $d > 1; p \rightarrow 0$:

$$\lim_{p \rightarrow 0} u(x, d, p) = \lim_{p \rightarrow 0} \frac{(d+px)^{1-\frac{1}{p}}}{p-1} = \lim_{p \rightarrow 0} -d \cdot (d+px)^{-\frac{1}{p}} = \lim_{p \rightarrow 0} \frac{-d}{(d+px)^{1/p}} = \lim_{p \rightarrow 0} \frac{-d}{(d+\frac{x}{p})^p} \xrightarrow{p \rightarrow 0} 0$$

• при $d < 1; p \rightarrow 0$

$$\lim_{p \rightarrow 0} u(x, d, p) = \lim_{p \rightarrow 0} \frac{-d}{(d+\frac{x}{p})^p} \xrightarrow{p \rightarrow 0} 0$$

• при $p \rightarrow 1$: $\lim_{p \rightarrow 1} \frac{(d+px)^{1-\frac{1}{p}}}{p-1} = \infty$

• при $p \rightarrow \infty$: $\lim_{p \rightarrow \infty} u(x, d, p) = \lim_{p \rightarrow \infty} \frac{(d+px)^{1-\frac{1}{p}}}{p-1} = x \Rightarrow \text{линейная ф-ция поперности.}$

мож перебрать все возможности $\Rightarrow u(x) = \ln(d+x)$ - можно получить.

$$u(x) = x \Rightarrow a(x) = -\frac{u''(x)}{u'(x)} = \frac{0}{1} = 0$$

$$u(x) = -(b-x)^2 \Rightarrow a(x) = -\frac{u''(x)}{u'(x)} = \frac{2}{2(b-x)} = \frac{1}{b-x}$$

$$u(x) = \ln(d+x) \Rightarrow a(x) = -\frac{u''(x)}{u'(x)} = -\frac{\frac{-1}{(d+x)^2}}{\frac{1}{d+x}} = \frac{1}{d+x}$$

$$u(x) = -d \cdot e^{-dx} \Rightarrow a(x) = -\frac{u''(x)}{u'(x)} = \frac{d^3 \cdot e^{-dx}}{d^2 \cdot e^{-dx}} = d$$

③ Для распр. Вейбулла: $F_k(t) = 1 - e^{-\lambda_k t^{d_k}}$; $0 \leq t < \infty$; $k=1,2$,

если макс. дисперсия равна, то из $d_1 \geq d_2$ следует $F_1 \leq F_2$.

Решение: используем теорему 12 на стр. 46 в книге (но стр. 9 в лекции 5):

Если функции X и Y удовл. условиям $EX \leq EY$ и $\exists c \geq 0$ такое что:

$$\begin{cases} F_X(t) \leq F_Y(t) \text{ при } t < c \\ F_X(t) \geq F_Y(t) \text{ при } t \geq c. \end{cases} \text{ то } X \leq Y.$$

Когда $F_1(t) \geq F_2(t)$

$$1 - e^{-\lambda_1 t^{d_1}} \geq 1 - e^{-\lambda_2 t^{d_2}}$$

$$e^{-\lambda_2 t^{d_2}} \geq e^{-\lambda_1 t^{d_1}}$$

$$-\lambda_2 t^{d_2} \geq -\lambda_1 t^{d_1}$$

$$\lambda_1 t^{d_1} \geq \lambda_2 t^{d_2}$$

$$t^{d_1 - d_2} \geq \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \quad (\text{так } \lambda_k > 0).$$

$$t \geq \sqrt[d_1 - d_2]{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} F_1(t) \leq F_2(t) \text{ при } t < c = \sqrt[d_1 - d_2]{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}} \\ F_1(t) \geq F_2(t) \text{ при } t \geq c = \sqrt[d_1 - d_2]{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}} \end{cases} \Rightarrow F_1 \leq F_2 \text{ . мн.г.}$$

④ Докаж.: $IFR \subset IFRA \subset NBU \subset NBUE$

(F-IFR), если для $0 \leq x_1 < x_2 < \infty$: $F_{x_2} \leq F_{x_1}$

$$\Leftrightarrow F_{x_2}(t) \geq F_{x_1}(t) \forall t$$

$$\Leftrightarrow \bar{F}_{x_2}(t) \leq \bar{F}_{x_1}(t) \forall t$$

(F-IFRA), если $-\frac{\ln \bar{F}(t)}{t}$ выпр. по t

(F-NBU), если $F_x \leq F \forall x \geq 0$

$$\text{т.е. } \bar{F}_x(t) \leq \bar{F}(t) \forall x \geq 0$$

$$\text{т.е. } \frac{\bar{F}(t+x)}{\bar{F}(x)} \leq \bar{F}(t) \forall x \geq 0, \forall t \geq 0.$$

(F-NBUE), если $\begin{cases} EX < \infty \\ ET_x \leq EX \end{cases}$

↑ оставшиеся времена жизни

$\Leftrightarrow \ln \bar{F}(t)$ - выпуклая

$$\Leftrightarrow \lambda(t) = \frac{f(t)}{\bar{F}(t)} = -\frac{d}{dt} \ln \bar{F}(t) \text{ - монот. возрастает по } t.$$

нормы?

$$\text{мы по ген. } F_x \geq F_{x+\delta}$$

$$\text{т.е. } \bar{F}_x(t) \geq \bar{F}_{x+\delta}(t)$$

$$\bar{F}_x(t) = e^{-\int_x^{x+t} \lambda(y) dy} \geq e^{-\int_{x+\delta}^{x+\delta+t} \lambda(y) dy} = \bar{F}_{x+\delta}(t)$$

$$-\int_x^{x+t} \lambda(y) dy \geq -\int_{x+\delta}^{x+\delta+t} \lambda(y) dy$$

$$\int_{x+\delta}^{x+\delta+t} \lambda(y) dy \geq \int_x^{x+t} \lambda(y) dy \quad (y=z)$$

$$\int_x^{x+\delta} \lambda(z+\delta) dz \geq \int_x^{x+\delta} \lambda(z) dz$$

$$\Rightarrow \lambda(z+\delta) \geq \lambda(z) \Rightarrow \lambda(z) \text{ выпр. по } z.$$

Результат:

$$\text{IFR} \Rightarrow \text{IFRA}$$

ср 3

Дано: $\lambda(t)$ монот. возрастает не т

Хотим: $-\frac{\ln \bar{F}(t)}{t}$ возрастает не т

$$\text{Ищем: } \lambda(t) = -\frac{d}{dt} \ln \bar{F}(t)$$

$$\Rightarrow \bar{F}(t) = e^{-\int_0^t \lambda(y) dy}$$

$$\Rightarrow \ln \bar{F}(t) = -\int_0^t \lambda(y) dy$$

$$\Rightarrow -\frac{\ln \bar{F}(t)}{t} = \frac{\int_0^t \lambda(y) dy}{t} \quad \text{— возрастает не т?}$$

$$\Rightarrow \text{Хотим: } \frac{\int_0^t \lambda(y) dy}{t} \leq \frac{\int_0^{t+\delta} \lambda(y) dy}{t+\delta}$$

$$\Rightarrow t \int_0^t \lambda(y) dy + \delta \int_0^t \lambda(y) dy \leq t \int_0^{t+\delta} \lambda(y) dy = t \int_0^t \lambda(y) dy + t \int_t^{t+\delta} \lambda(y) dy$$

$$\Rightarrow \delta \int_0^t \lambda(y) dy \leq t \int_t^{t+\delta} \lambda(y) dy$$

$$\text{т.о. } \delta \int_0^t \lambda(y) dy \leq \delta \cdot t \cdot \lambda(t) \leq t \int_t^{t+\delta} \lambda(y) dy \Rightarrow \text{верно}$$

\uparrow $\lambda(y) \leq \lambda(t)$ \uparrow $\lambda(t) \leq \lambda(y)$

$$\text{IFRA} \Rightarrow \text{NBV}$$

Дано: $-\frac{\ln \bar{F}(t)}{t}$ возр. не т

Хотим: $\bar{F}(t+x) \leq \bar{F}(t) \cdot \bar{F}(x) \quad \forall t \geq 0, \forall x \geq 0$

$$\text{т.е. } \ln \bar{F}(t+x) \leq \ln \bar{F}(t) + \ln \bar{F}(x)$$

Случ 0 ≤ t ≤ x ≤ x+t

$$\text{т.о. } -\frac{\ln \bar{F}(t)}{t} \text{ — возрастает не т} \Rightarrow \frac{\ln \bar{F}(t)}{t} \geq \frac{\ln \bar{F}(x)}{x} \geq \frac{\ln \bar{F}(x+t)}{x+t}$$

$$\Rightarrow \ln \bar{F}(x+t) \leq \frac{x+t}{x} \ln \bar{F}(x) = \ln \bar{F}(x) + \frac{t}{x} \ln \bar{F}(x) \leq \ln \bar{F}(x) + \frac{t}{x} \cdot \frac{x}{t} \ln \bar{F}(t) = \ln \bar{F}(x) + \ln \bar{F}(t)$$

$\leq \frac{x}{t} \ln \bar{F}(t)$

$$\text{Случ } x \leq t \leq x+t \Rightarrow \frac{\ln \bar{F}(x)}{x} \geq \frac{\ln \bar{F}(t)}{t} \geq \frac{\ln \bar{F}(x+t)}{x+t}$$

$$\Rightarrow \ln \bar{F}(x+t) \leq \frac{x+t}{t} \ln \bar{F}(t) = \ln \bar{F}(t) + \frac{x}{t} \ln \bar{F}(t) \leq \ln \bar{F}(t) + \frac{x}{t} \cdot \frac{t}{x} \ln \bar{F}(x) = \ln \bar{F}(t) + \ln \bar{F}(x)$$

$\leq \frac{t}{x} \ln \bar{F}(x)$ анал.

NBU \Rightarrow NBUE Дано: $F_x \leq F \quad \forall x \geq 0$, т.е. $\frac{\bar{F}(t+x)}{\bar{F}(x)} \leq \bar{F}(t) \quad \forall x \geq 0; \forall t \geq 0. \quad (*)$

Хотим: $ET_x \leq EX \quad \forall x$, т.е. $\int_0^{+\infty} \frac{\bar{F}(t+x)}{\bar{F}(x)} dt \leq EX = \int_0^{+\infty} \bar{F}(t) dt \quad (**)$

и верно, что из (*) сразу следует (**). \Rightarrow итд.

или можно так:

$X \leq Y \Rightarrow E h(X) \leq E h(Y) \quad \forall$ неубывающей h функции.
в частности, $EX \leq EY$

но T_x - имеет г.р. F_x

X - имеет г.р. F

\Rightarrow по $F_x \leq F$, по $ET_x \leq EX$ итд.

① нарисовать кривую Лоренца для распределения с

$$F(x) = 1 - \left(\frac{x}{6}\right)^{-\alpha}; x \geq 6 > 0$$

Решение: кривая Лоренца: $L_X(u) = \frac{\int_0^u F_X^{-1}(t) dt}{\int_0^1 F_X^{-1}(t) dt}; u \in [0, 1]$

$$F_X^{-1}(t) = 1 - \left(\frac{t}{6}\right)^{-\alpha} = 1 - \left(\frac{t}{6}\right)^{\alpha}$$

$$\Rightarrow \left(\frac{t}{6}\right)^{\alpha} = 1 - F_X(t)$$

$$\Rightarrow \frac{t}{6} = \sqrt[\alpha]{1 - F_X(t)}$$

$$\Rightarrow t = 6 \sqrt[\alpha]{1 - F_X(t)}$$

$$\Rightarrow F_X^{-1}(t) = 6 \sqrt[\alpha]{1 - t}$$

$$\Rightarrow \int_0^u F_X^{-1}(t) dt = \int_0^u 6(1-t)^{-\frac{1}{\alpha}} dt = -6(1-t)^{-\frac{1}{\alpha}+1} \cdot \frac{1}{-\frac{1}{\alpha}+1} \Big|_0^u = -\frac{6\alpha}{\alpha-1} ((1-u)^{\frac{\alpha-1}{\alpha}} - 1) = \frac{6\alpha}{\alpha-1} (1 - (1-u)^{\frac{\alpha-1}{\alpha}})$$

$$\int_0^1 F_X^{-1}(t) dt = \int_0^1 6(1-t)^{-\frac{1}{\alpha}} dt = -6(1-t)^{-\frac{1}{\alpha}+1} \cdot \frac{1}{-\frac{1}{\alpha}+1} \Big|_0^1 = -\frac{6\alpha}{\alpha-1} (0 - 1) = \frac{6\alpha}{\alpha-1}$$

$$\Rightarrow L_X(u) = \frac{\int_0^u F_X^{-1}(t) dt}{\int_0^1 F_X^{-1}(t) dt} = 1 - (1-u)^{\frac{\alpha-1}{\alpha}}$$

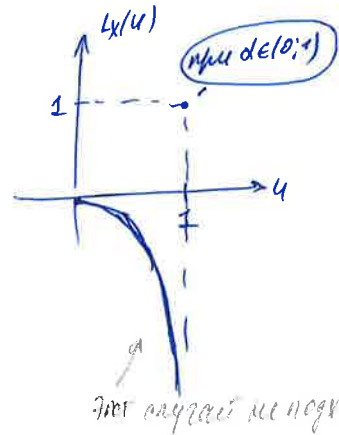
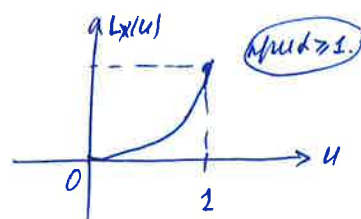
проверка: $L_X(0) = 1 - 1 = 0$

$$L_X(1) = \frac{\int_0^1 F_X^{-1}(t) dt}{\int_0^1 F_X^{-1}(t) dt} = 1. \text{ (при } \alpha \geq 1)$$

$L_X(u)$ выпукла вниз, т.к.

$$L_X'(u) = -\frac{\alpha-1}{\alpha} (1-u)^{-\frac{1}{\alpha}} \cdot (-1) = (1-u)^{-\frac{1}{\alpha}} \cdot \frac{\alpha-1}{\alpha}$$

$$L_X''(u) = \frac{\alpha-1}{\alpha} \cdot \left(-\frac{1}{\alpha}\right) \cdot (1-u)^{-\frac{1}{\alpha}-1} \cdot (-1) = \frac{\alpha-1}{\alpha^2} \cdot (1-u)^{-\frac{1}{\alpha}-1} \geq 0 \text{ при } \alpha \geq 1. \quad (u \leq 0 \text{ при } \alpha \in (0; 1))$$



② а) $X \leq_{\text{Lor}} Y \Rightarrow CV(X) \leq CV(Y)$

б) обратное неверно.

Решение: а) $X \leq_{\text{Lor}} Y$, если $L_X(u) \geq L_Y(u) \forall u \in [0, 1]$

$$X \leq_{\text{Lor}} Y \Leftrightarrow \frac{X}{E_X} \leq \frac{Y}{E_Y}$$

$$X \leq_{\text{Lor}} Y \Leftrightarrow E h\left(\frac{X}{E_X}\right) \leq E h\left(\frac{Y}{E_Y}\right) \quad \forall \text{ выпуклой монотонной } f.$$

$$X \leq_{\text{cx}} Y \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} \begin{cases} X \leq_{\text{st}} Y \\ E_X = E_Y \end{cases} \leftarrow X_1 \leq_{\text{st}} Y, \text{ если } E(X_1 - d)^+ \leq E(X_2 - d)^+, \forall d \geq 0.$$

$$\Leftrightarrow E f(x) \leq E f(y) \quad \forall \text{ неубыв. выпуклой } f.$$

$$\text{Итак, } X \leq_{\text{Lor}} Y \Rightarrow \frac{X}{E_X} \leq \frac{Y}{E_Y} \Rightarrow E\left(\frac{X^2}{(E_X)^2}\right) \leq E\left(\frac{Y^2}{(E_Y)^2}\right)$$

т.к. $y(x) = x^2$ - неуб. и выпуклая

$$\Rightarrow \frac{EX^2}{(EX)^2} \leq \frac{EY^2}{(EY)^2}$$

$$\Rightarrow \frac{EX^2}{(EX)^2} - 1 \leq \frac{EY^2}{(EY)^2} - 1$$

$$\Rightarrow \frac{EX^2 - (EX)^2}{(EX)^2} \leq \frac{EY^2 - (EY)^2}{(EY)^2}$$

$$\Rightarrow (CV(X))^2 \leq (CV(Y))^2$$

$$\Rightarrow CV(X) \leq CV(Y). \text{ имп.}$$

$$\delta) CV(X) \leq CV(Y) \nRightarrow X \leq_{\text{lor}} Y.$$

Например, рассмотрим $X = \begin{cases} 0, & \text{с вер-тью } 1/4 \\ 1, & \text{с вер-тью } 1/4 \\ 2, & \text{с вер-тью } 1/4 \\ 3, & \text{с вер-тью } 1/4 \end{cases}$

$$\Rightarrow EX = \frac{1}{4}(1+2+3) = \frac{6}{4} = \frac{3}{2}$$

$$EX^2 = \frac{1}{4}(1+4+9) = \frac{14}{4} = \frac{7}{2}$$

$$Y = \begin{cases} 0, & \text{с вер-тью } \frac{1}{3} \\ 2, & \text{с вер-тью } \frac{1}{2} \\ 3, & \text{с вер-тью } \frac{1}{6} \end{cases}$$

$$\Rightarrow EY = \frac{1}{2} \cdot 2 + 3 \cdot \frac{1}{6} = 1 + \frac{1}{2} = \frac{3}{2}$$

$$EY^2 = \frac{1}{2} \cdot 4 + \frac{1}{6} \cdot 9 = 2 + \frac{3}{2} = \frac{7}{2}$$

$$\Rightarrow EX = EY = \frac{3}{2} \\ EX^2 = EY^2 = \frac{7}{2} \Rightarrow CV(X) = CV(Y)$$

но $X \not\leq_{\text{lor}} Y$, так $X \not\leq_{\text{se}} Y$ (а верь $\{X \leq_{\text{lor}} Y \Leftrightarrow X \leq_{\text{se}} Y\}$
 $EX = EY$ (my set = - different)

почему $X \not\leq_{\text{se}} Y$?

потому что на ср. 47 книге Гуминского есть lemma 8:

$$\begin{cases} X \leq_{\text{se}} Y \\ EX = EY \\ DX = DY \end{cases} \Rightarrow X \stackrel{d}{=} Y - \text{а у нас было } X \neq Y.$$

(Доказано lemma: $m_X(d) = E(X-d)^+ = \int_0^{\infty} (1 - F_X(t)) dt$

$$X \leq_{\text{se}} Y \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} E(X-d)^+ \leq E(Y-d)^+ \forall d \Rightarrow m_X(d) \leq m_Y(d) \forall d > 0$$

У нас: $\begin{cases} EX = EY \\ DX = DY \end{cases} \Rightarrow EX^2 = EY^2$

$$\begin{aligned} \text{но } EX^2 &= \int_0^{\infty} x^2 dF_X(x) = - \int_0^{\infty} x^2 d(1 - F_X(x)) = -x^2(1 - F_X(x)) \Big|_0^{\infty} + 2 \int_0^{\infty} x(1 - F_X(x)) dx = \\ &= -2 \int_0^{\infty} x d m_X(x) = -2x m_X(x) \Big|_0^{\infty} + 2 \int_0^{\infty} m_X(x) dx = 2 \int_0^{\infty} m_X(x) dx \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \text{поскольку } EX^2 = EY^2, \text{ то } \int_0^{\infty} (m_Y(x) - m_X(x)) dx = 0.$$

$$\text{но } X \leq_{\text{se}} Y \Rightarrow m_X(d) \leq m_Y(d) \forall d > 0$$

$$\Rightarrow m_Y(x) = m_X(x)$$

а по функции $m_X(x)$ однозначно восстанавливается $F_X(x)$. имп.

③ $X \perp Z$ $\Rightarrow \text{Exp}(\lambda)$
 $X \sim \Gamma(1; \frac{1}{\lambda}) \Rightarrow Y = \frac{X}{Z} \sim \text{Pareto c.p.p. } F(x) = 1 - (1 + \frac{\lambda x}{d})^{-d}; x > 0$
 $Z \sim \Gamma(d; 1)$
 $d > 1$
 $\lambda > 0$

Решение: $\Gamma(k; \theta): p(x) = \frac{x^{k-1} \cdot e^{-\frac{x}{\theta}}}{\Gamma(k) \cdot \theta^k} \cdot I(x > 0)$

$\Rightarrow f_X(x) = \frac{x^0 \cdot e^{-\lambda x}}{\Gamma(1) \cdot \frac{1}{\lambda}} \cdot I(x > 0) = \lambda \cdot e^{-\lambda x} \cdot I(x > 0)$

$f_Y(x) = \frac{x^{d-1} \cdot e^{-x}}{\Gamma(d)} \cdot I(x > 0)$

$\Gamma(z) = \int_0^{\infty} t^{z-1} \cdot e^{-t} dt$

$\Rightarrow F_{\frac{X}{Z}}(t) = P(\frac{X}{Z} \leq t) = \iint_{\frac{x}{y} \leq t} p_X(x) \cdot p_Z(y) dx dy = \iint_{\frac{x}{y} \leq t} \lambda e^{-\lambda x} \cdot \frac{y^{d-1} \cdot e^{-y}}{\Gamma(d)} dx dy =$

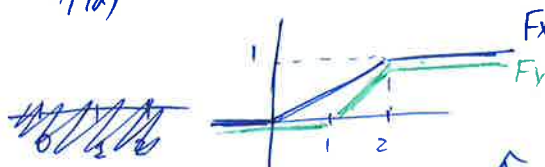
$= \int_0^{\infty} \left(\int_0^{yt} \lambda e^{-\lambda x} dx \right) \frac{y^{d-1} \cdot e^{-y}}{\Gamma(d)} dy = \int_0^{\infty} (1 - e^{-\lambda y t}) \frac{y^{d-1} \cdot e^{-y}}{\Gamma(d)} dy = \int_0^{\infty} \frac{y^{d-1} \cdot e^{-y}}{\Gamma(d)} dy - \int_0^{\infty} \frac{y^{d-1} \cdot e^{-y(1+\lambda t)}}{\Gamma(d)} dy =$

$= 1 - \frac{1}{\Gamma(d)} \int_0^{\infty} \frac{(y(1+\lambda t))^{d-1}}{(1+\lambda t)^{d-1}} \cdot e^{-y(1+\lambda t)} dy = 1 - \frac{(1+\lambda t)^{1-d}}{\Gamma(d)} \int_0^{\infty} (y(1+\lambda t))^{d-1} \cdot e^{-y(1+\lambda t)} dy =$

$= 1 - \frac{(1+\lambda t)^{1-d}}{\Gamma(d)} \cdot \frac{1}{1+\lambda t} \int_0^{\infty} (y(1+\lambda t))^{d-1} \cdot e^{-y(1+\lambda t)} d(y(1+\lambda t)) = 1 - (1+\lambda t)^{-d} \cdot \Gamma(d) = 1 - (1+\lambda t)^{-d}$

④ $X \leq_{st} Y \nRightarrow X \leq Y$

Решение: Рассмотрим $X \sim U(0, 2)$
 $Y \sim U(1, 2)$



Опр. $X \leq_{st} Y \Leftrightarrow F_X(t) \geq F_Y(t), \forall t$ — мы же, см. картинку

Если $d=0$ — то $0=0$.

Если $d \in (0, 1)$, то $E(X-d)^+ = \int_0^{2-d} \frac{1}{2} dx = \frac{2-d}{2} = 1 - \frac{d}{2} \leq 1 \Rightarrow E(X-d)^+ \leq 1 = E(Y-d)^+$

$E(Y-d)^+ = \int_{1-d}^{2-d} 1 dx = 2-d - (1-d) = 1$

Если $d \in (1, 2)$: $E(X-d)^+ = \int_0^{2-d} \frac{1}{2} dx = \frac{2-d}{2} \Rightarrow E(X-d)^+ \leq \frac{2-d}{2} \leq 2-d = E(Y-d)^+$

$E(Y-d)^+ = \int_0^{2-d} 1 dx = 2-d$

Если $d \in [2, +\infty]$ — то $0=0$.

можно проверить, что $X \leq_{st} Y$

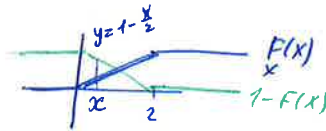
но это так само собой,

так $X \leq_{st} Y \Rightarrow X \leq Y$

Доп. $X \leq Y$, если $K_X(x) \leq K_Y(x) \forall x \geq 0$, где $K_X(x) = \frac{1}{EX} m_X(xEX) = \frac{\int_{xEX}^{+\infty} (1-F_X(t)) dt}{EX}$ $x \geq 0$

Имеем: $X \sim R[0, 2]$

$EX = 1$

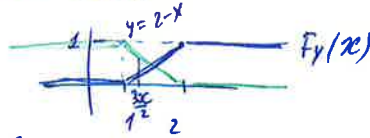


$$\Rightarrow K_X(x) = \int_x^{+\infty} (1-F_X(t)) dt = \frac{1}{2} \cdot (1-\frac{x}{2}) \cdot (2-x) = \frac{1}{4} (2-x)^2, \forall x \in [0, 2]$$

$$K_X(x) = 0, \text{ если } x > 2.$$

$Y \sim R[\frac{2}{3}, 2]$

$EY = \frac{3}{2}$

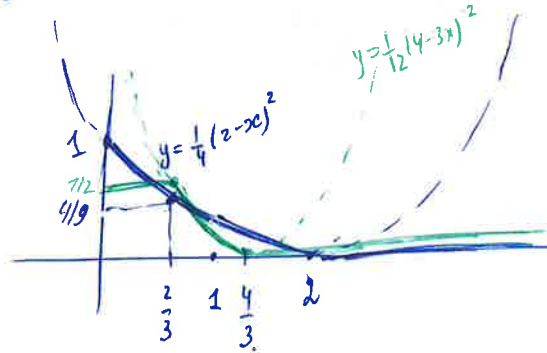


$$K_Y(x) = \frac{2}{3} \cdot \int_{\frac{3x}{2}}^{+\infty} (1-F_Y(t)) dt = \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{2} \cdot (2-\frac{3x}{2})^2 = \frac{1}{3} \cdot (2-\frac{3x}{2})^2 = \frac{1}{12} (4-3x)^2, \forall x \in [\frac{2}{3}, \frac{4}{3}]$$

$\frac{3x}{2} \in [\frac{2}{3}, 2]$
 $3x \in [2, 4]$
 $x \in [\frac{2}{3}, \frac{4}{3}]$

$$K_Y(x) = \frac{1}{2}, \forall x \in [0, \frac{2}{3}]$$

$$K_Y(x) = 0, \forall x \geq \frac{4}{3}$$



Видно, что неверно, что $K_X(x) \leq K_Y(x) \forall x \geq 0 \Rightarrow X \not\leq Y$

⑤ $X \leq Y \not\Rightarrow X \leq Y$

Рассмотрим: $X \sim \text{Exp}(1)$ $p_X(x) = 1 \cdot e^{-x} \cdot I(x > 0)$ $EX = \frac{1}{\lambda} = 1$ $F_X(x) = 1 - e^{-\lambda x} = 1 - e^{-x}$
 $Y \sim \text{Exp}(2)$ $p_Y(x) = 2 \cdot e^{-2x} \cdot I(x > 0)$ $EY = \frac{1}{\lambda} = \frac{1}{2}$ $F_Y(x) = 1 - e^{-\lambda x} = 1 - e^{-2x}$



$X \leq_{st} Y \Leftrightarrow F_X(t) \geq F_Y(t) \forall t.$

Но у нас неверно, что $F_X(t) \geq F_Y(t) \forall t \Rightarrow X \not\leq Y$

$X \leq Y$, если $K_X(x) \leq K_Y(x) \forall x \geq 0$, где $K_X(x) = \frac{1}{EX} m_X(xEX) = \frac{\int_{xEX}^{+\infty} (1-F_X(t)) dt}{EX}$ $\forall x \geq 0$

$$m_X(x) = \int_x^{+\infty} (1-F_X(t)) dt = \int_x^{+\infty} e^{-t} dt = -e^{-t} \Big|_x^{+\infty} = -(0 - e^{-x}) = e^{-x}$$

$$m_Y(x) = 2 \int_{\frac{x}{2}}^{+\infty} (1-F_Y(t)) dt = 2 \int_{\frac{x}{2}}^{+\infty} e^{-2t} dt = 2 \cdot \frac{1}{2} \cdot e^{-2t} \Big|_{\frac{x}{2}}^{+\infty} = -(0 - e^{-x}) = e^{-x}$$

$\Rightarrow m_X(x) = m_Y(x) \forall x \geq 0. \Rightarrow X \leq Y$

6) показать, что $\Gamma(d; \theta) \in \mathcal{D} \geq 1$ и $R[a, b]$ имеет п.н. IFR.

оп 3

Решение: Пусть $\in \text{IFR} \Leftrightarrow \frac{d}{dt} \lambda(t) = \frac{f(t)}{F(t)}$ - ~~показатель~~ ^{вероятность} ~~монотонно возрастает~~ ^{монотонно убывает}

a) $X \sim \Gamma(d; \theta)$

$$f(x) = \frac{x^{d-1} \cdot e^{-\frac{x}{\theta}}}{\Gamma(d) \cdot \theta^d} \cdot I(x > 0)$$

$$F(x) = \int_0^x \frac{t^{d-1} \cdot e^{-\frac{t}{\theta}}}{\Gamma(d) \cdot \theta^d} dt = \frac{1}{\Gamma(d) \cdot \theta^d} \cdot \int_0^x t^{d-1} e^{-\frac{t}{\theta}} dt = 1 - \frac{\int_x^{+\infty} t^{d-1} e^{-\frac{t}{\theta}} dt}{\Gamma(d) \cdot \theta^d}$$

$$\Rightarrow \lambda(x) = \frac{f(x)}{F(x)} = \frac{x^{d-1} \cdot e^{-\frac{x}{\theta}} \cdot \Gamma(d) \cdot \theta^d}{\Gamma(d) \cdot \theta^d \cdot \int_x^{+\infty} t^{d-1} e^{-\frac{t}{\theta}} dt} = \frac{x^{d-1} \cdot e^{-\frac{x}{\theta}}}{\int_x^{+\infty} t^{d-1} e^{-\frac{t}{\theta}} dt} = \frac{1}{\int_x^{+\infty} \left(\frac{t}{x}\right)^{d-1} \cdot e^{-\frac{1}{\theta}(t-x)} dt} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \lambda'(x) = \int_x^{+\infty} \left(\frac{t}{x}\right)^{d-1} \cdot e^{-\frac{1}{\theta}(t-x)} dt = \int_0^{+\infty} \left(\frac{v+x}{x}\right)^{d-1} \cdot e^{-\frac{1}{\theta}v} dv = \int_0^{+\infty} \left(1 + \frac{v}{x}\right)^{d-1} \cdot e^{-\frac{1}{\theta}v} dv$$

Заменим, что $d \geq 1 \Rightarrow \left(1 + \frac{v}{x}\right)^{d-1}$ убывает по x

$$\Rightarrow \lambda'(x) = \int_0^{+\infty} \left(1 + \frac{v}{x}\right)^{d-1} e^{-\frac{1}{\theta}v} dv - \text{убывает по } x$$

$\Rightarrow \lambda(x)$ - возрастает по x . ч.н.р.

б) $X \sim R[a, b]$

$$f(x) = \frac{1}{b-a} \cdot I[a, b]$$

$$F(x) = \int_a^x \frac{1}{b-a} dt = \frac{x-a}{b-a}; x \in [a, b]$$

$$\Rightarrow \lambda(x) = \frac{f(x)}{F(x)} = \frac{1/b-a}{1 - \frac{x-a}{b-a}} = \frac{1}{b-a-x}$$



7) $X_i \leq_{\text{mor}} Y_i; i \geq 1 \Rightarrow \min_i X_i \leq_{\text{mor}} \min_i Y_i$

Решение: $X \leq_{\text{mor}} Y \Leftrightarrow \lambda_X(t) \geq \lambda_Y(t), \forall t \geq 0$

иногда $X \leq_{\text{mor}} Y \Leftrightarrow \exists Z \perp Y: X \stackrel{d}{=} \min(Y, Z)$

$$\left\{ \begin{array}{l} X_1 \leq_{\text{mor}} Y_1 \\ X_2 \leq_{\text{mor}} Y_2 \end{array} \right. \Rightarrow \exists Z_1 \perp Y_1: X_1 \stackrel{d}{=} \min(Y_1, Z_1)$$

$$\left\{ \begin{array}{l} X_1 \leq_{\text{mor}} Y_1 \\ X_2 \leq_{\text{mor}} Y_2 \end{array} \right. \Rightarrow \exists Z_2 \perp Y_2: X_2 \stackrel{d}{=} \min(Y_2, Z_2)$$

$$\text{то } \min(X_1, X_2) \stackrel{d}{=} \min(\min(Y_1, Z_1), \min(Y_2, Z_2)) = \min(Y_1, Y_2, Z_1, Z_2) = \min(\underbrace{\min(Y_1, Y_2)}_{Y}, \underbrace{\min(Z_1, Z_2)}_{Z})$$

$$\Rightarrow \exists Z = \min(Z_1, Z_2) \perp Y = \min(Y_1, Y_2): X \stackrel{d}{=} \min(Y, Z) \text{ ч.н.р.}$$

2. chocod Если $X \perp\!\!\!\perp Y$, то $\lambda_{\min(X,Y)} = \lambda_X + \lambda_Y$.

Умелее: $\lambda_X(x) = \frac{f_X(x)}{\bar{F}_X(x)}$

$\lambda_Y(x) = \frac{f_Y(x)}{\bar{F}_Y(x)}$

Надо найти $\lambda_{\min(X,Y)}$

$$F_Z(x) = P(\min(X,Y) \leq x) = 1 - P(\min(X,Y) > x) = 1 - P(X > x; Y > x) \stackrel{X \perp\!\!\!\perp Y}{=} 1 - P(X > x) \cdot P(Y > x) =$$

$$= 1 - (1 - F_X(x))(1 - F_Y(x)) = 1 - \bar{F}_X(x) \cdot \bar{F}_Y(x)$$

$$\Rightarrow f_Z(x) = F_Z'(x) = -(1 - F_X(x)) \cdot (-f_Y(x)) - (-f_X(x)) \cdot (1 - F_Y(x)) =$$

$$= \bar{F}_X(x) \cdot f_Y(x) + f_X(x) \cdot \bar{F}_Y(x)$$

$$\Rightarrow \lambda_Z(x) = \frac{f_Z(x)}{\bar{F}_Z(x)} = \frac{\bar{F}_X(x) \cdot f_Y(x) + f_X(x) \cdot \bar{F}_Y(x)}{\bar{F}_X(x) \cdot \bar{F}_Y(x)} = \frac{f_Y(x)}{\bar{F}_Y(x)} + \frac{f_X(x)}{\bar{F}_X(x)} = \lambda_Y(x) + \lambda_X(x)$$

\Rightarrow Если $X_i \leq_{\text{mor}} Y_i$, то $\lambda_{X_i}(x) \geq \lambda_{Y_i}(x) \forall x \geq 0$.

$$\Rightarrow \lambda_{\min_i(X_i)} = \sum_i \lambda_{X_i}(x) \geq \sum_i \lambda_{Y_i}(x) = \lambda_{\min_i(Y_i)}$$

$$\Rightarrow \min_i(X_i) \leq_{\text{mor}} \min_i(Y_i)$$

① Стохастический процесс не сохраняется для принципа Фишера.

Пример: $P(X=0, Y=0) = \frac{1}{3}$

$P(X=0, Y=\frac{2}{3h}) = \frac{1}{3}$

$P(X=\frac{3}{h}, Y=\frac{3}{h}) = \frac{1}{3}$

X \ Y	0	$\frac{2}{3h}$	$\frac{3}{h}$
0	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$	-
$\frac{3}{h}$	-	-	$\frac{1}{3}$

Тогда $X \leq_{st} Y$, но $P_X > P_Y$.

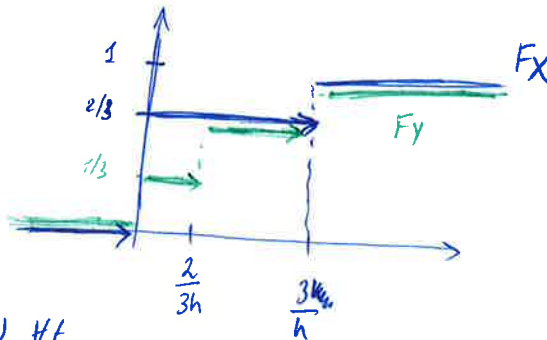
Решение: • $X \leq_{st} Y \Leftrightarrow F_X(t) \geq F_Y(t) \forall t$

• $P_X = E X_h$, где $X_h \sim F_{X,h} : dF_{X,h}(x) = e^{hx} dF_X(x)$

$\Rightarrow P_X = \frac{\int x \cdot e^{hx} dF_X(x)}{E e^{hx}} = \frac{E(X e^{hx})}{E e^{hx}} = \frac{g'_X(h)}{g_X(h)}$, где $g_X(h) = E e^{hx}$

Имеем: $X = \begin{cases} 0, & \text{с вер. } \frac{2}{3} \\ \frac{3}{h}, & \text{с вер. } \frac{1}{3} \end{cases}$

$Y = \begin{cases} 0, & \text{с вер. } \frac{1}{3} \\ \frac{2}{3h}, & \text{с вер. } \frac{1}{3} \\ \frac{3}{h}, & \text{с вер. } \frac{1}{3} \end{cases}$



а) из картинки: $F_X(t) \geq F_Y(t), \forall t$

$\Rightarrow X \leq_{st} Y$

б) $g_X(t) = E e^{tX} = \frac{2}{3} \cdot e^0 + \frac{1}{3} \cdot e^{\frac{3t}{h}} = \frac{2}{3} + \frac{1}{3} e^{\frac{3t}{h}}$

$\Rightarrow g'_X(t) = \frac{1}{3} \cdot \frac{3}{h} \cdot e^{\frac{3t}{h}} = \frac{1}{h} \cdot e^{\frac{3t}{h}}$

$\Rightarrow P_X = \frac{g'_X(h)}{g_X(h)} = \frac{\frac{1}{h} \cdot e^3}{\frac{1}{3}(2+e^3)} = \frac{3e^3}{h(2+e^3)}$

$g_Y(t) = E e^{tY} = \frac{1}{3} e^0 + \frac{1}{3} \cdot e^{\frac{2t}{3h}} + \frac{1}{3} \cdot e^{\frac{3t}{h}}$

$\Rightarrow g'_Y(t) = \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{3h} \cdot e^{\frac{2t}{3h}} + \frac{1}{3} \cdot \frac{3}{h} \cdot e^{\frac{3t}{h}}$

$\Rightarrow P_Y = \frac{g'_Y(h)}{g_Y(h)} = \frac{\frac{2}{3h} \cdot e^{\frac{2}{3}} + \frac{3}{h} \cdot e^3}{1 + e^{\frac{2}{3}} + e^3}$

$P_X ? P_Y$

$\frac{3e^3}{h(2+e^3)} ? \frac{\frac{2}{3h} \cdot e^{\frac{2}{3}} + \frac{3}{h} e^3}{1 + e^{\frac{2}{3}} + e^3}$

$3e^3 + 3e^{\frac{10}{3}} + 3e^6 ? (2+e^3)(\frac{2}{3}e^{\frac{2}{3}} + 3e^3)$

$$3e^3 + 3e^{\frac{41}{3}} + 3e^6 ? \frac{4e^{\frac{2}{3}}}{3} + 6e^3 + \frac{2}{3}e^{\frac{41}{3}} + 3e^6$$

$$\frac{7}{3}e^{\frac{41}{3}} ? \frac{4}{3}e^{\frac{2}{3}} + 3e^3$$

$$7e^{\frac{41}{3}} ? 4e^{\frac{2}{3}} + 9e^3$$

~~273,8488... ? 7,7908... + 180,769...~~

$$273,8488... ? 7,7908... + 180,769...$$

(>)

$\Rightarrow \begin{cases} X \leq Y \\ P_X > P_Y \end{cases} \Rightarrow$ принцип Жисера не сохраняется сток. порядком.

② Сохраняется ли сток. порядок при подсчете времени по принципу средних квадр?

Решение: Ответ: Нет

Пусть $X = \begin{cases} 0, & \text{с вер. } p \\ \frac{10}{p}, & \text{с вер. } 1-p \end{cases}$

$$\Rightarrow EX = \frac{10}{p}(1-p)$$

$$EX^2 = \frac{100}{p^2}(1-p)$$

$$DX = EX^2 - (EX)^2 = \frac{100}{p^2}(1-p) - \frac{100}{p^2}(1-p)^2 = \frac{100}{p^2}(1-p)p$$

$$\Rightarrow P_X = EX + p\sqrt{DX} = \frac{10}{p}(1-p) + p \cdot \frac{10}{p}(1-p)p = \frac{10}{p}(1-p) + 10(p-p^2)$$

$$\Rightarrow \frac{\partial P_X}{\partial p} = -\frac{10}{p} + 10(1-2p) \stackrel{?}{=} 0$$

$$1-2p = \frac{1}{p}$$

$$1 - \frac{1}{p} = 2p \Rightarrow p = \frac{p-1}{2p} < 1$$

\Rightarrow При $0 < p_1 < p_2 < \frac{p-1}{2p}$:

$$P_{X_{p_1}} < P_{X_{p_2}}$$

но $X_{p_1} \geq_{st} X_{p_2}$, так $F_{X_{p_1}}(t) \leq F_{X_{p_2}}(t), \forall t$.

$\Rightarrow \begin{cases} X_{p_1} \geq_{st} X_{p_2} \\ P_{X_{p_1}} < P_{X_{p_2}} \end{cases} \Rightarrow$ сток. порядок не сохр.

способ

$$X \sim R(0, 2)$$

$$Y \sim R(1, 2)$$

$\Rightarrow X \leq_{st} Y$ - см. картинку

$$EX = 1; DX = \frac{4}{3}$$

$$EY = 1.5; DY = \frac{1}{12}$$

$$EX + p\sqrt{DX} \stackrel{?}{=} EY + p\sqrt{DY}$$

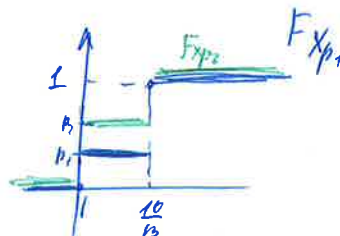
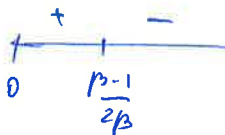
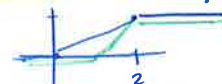
$$1 + p \cdot \frac{1}{\sqrt{3}} \stackrel{?}{=} \frac{3}{2} + p \cdot \frac{1}{2\sqrt{3}}$$

$$\frac{p}{2\sqrt{3}} \stackrel{?}{=} \frac{1}{2}$$

$$p \stackrel{?}{=} \sqrt{3}$$

\Rightarrow при $p > \sqrt{3}$: $P_X > P_Y$

\Rightarrow не сохраняется сток. порядок



③ Тогда ли принцип монотонности обосновывает принцип с нагрузкой? (пр. 2)

нет, это так только если функция монотонно возрастает.

Решение: принцип монотонности: $EU(P-X) = U(0)$

$U(x)$ - вогнутая \Rightarrow по н.в.у Йенсена $f(EZ) \geq Ef(Z)$ - т.к. $f(Ex) \leq Ef(x)$ для вогнутой (выпуклой)

$$\Rightarrow U(0) = EU(P-X) \leq U(E(P-X)) = U(P-EX)$$

$$\Rightarrow U(0) \leq U(P-EX)$$

но U - убывает по арг. $\Rightarrow P-EX \geq 0$

$\Rightarrow P \geq EX \Rightarrow P$ - с нагрузкой.

Если U - выпуклая, например, $U(x) = e^x$

Возьмем $X \sim RS(1,2)$.

$$\Rightarrow EX = \frac{1}{2}.$$

Ищем P_X : $EU(P-X) = U(0)$

$$\begin{matrix} \uparrow & \uparrow \\ Ee^{P-X} & e^0 = 1 \end{matrix}$$

$$\Rightarrow e^P \cdot Ee^{-X} = 1.$$

$$Ee^{-X} = \int_1^2 1 \cdot e^{-x} dx = -1 \cdot e^{-x} \Big|_1^2 = -(e^{-2} - e^{-1}) = e^{-1} - e^{-2} = \frac{1}{e} - \frac{1}{e^2} = \frac{e-1}{e^2}$$

$$\Rightarrow e^P \cdot \frac{e-1}{e^2} = 1.$$

$$e^{P-2} = \frac{1}{e-1}.$$

$$P-2 = -\ln(e-1)$$

$$P = 2 - \ln(e-1) = 1,4586... < 1,5 = EX.$$

$\Rightarrow P < EX \Rightarrow$ для выпуклой функции монотонности принцип монотонности не дает принципа с нагрузкой.

④ Как меняется в степени порядка \in семейства жев. распр. при росте параметра?

ответ: возрастает.

Решение: $X \in Y \Leftrightarrow Ee^{dX} \leq Ee^{dY}, \forall d > 0.$

Пусть $a < b$.

$X \sim \text{Exp}(a); Y \sim \text{Exp}(b)$

$$P_X(x) = a \cdot e^{-ax}, \{x > 0\}$$

$$\Rightarrow Ee^{dX} = \int_0^{+\infty} e^{dx} \cdot a \cdot e^{-ax} dx = a \cdot \int_0^{+\infty} e^{(d-a)x} dx = \frac{a}{d-a} \cdot e^{(d-a)x} \Big|_0^{+\infty} = \begin{cases} \frac{a}{d-a}, & \text{если } d < a \\ \infty, & \text{если } d \geq a. \end{cases}$$

$$Ee^{dY} = \begin{cases} \frac{b}{d-b}, & \text{если } d < b \\ \infty, & \text{если } d \geq b. \end{cases}$$

нужно $0 < a < b$

$$\Rightarrow \frac{a}{a-a} ? \frac{b}{b-a}$$

$$\frac{a}{a-a} - \frac{b}{b-a} ? 0$$

$$\frac{ab - a^2 - ba + b^2}{(a-a)(b-a)} ? 0$$

~~4ab - a^2 - b^2 + ba~~

$$\frac{a(b-a)}{(a-a)(b-a)} ? 0$$

$>$

нужно $a \leq d < b$

$$\Rightarrow \infty \bigcirc \frac{b}{b-a}$$

нужно ~~$b \leq a \leq b$~~ $a \leq b \leq a$

$$\Rightarrow \infty \bigcirc \infty$$

\Rightarrow возвращается

5. жөн. поряк и ева. полноты

Пример: $X \sim \text{Exp}(1)$ $p(X=0)=1$

— и упр. в смысле эквив. поряк.

$$Y = \frac{2}{3} \cdot 0 + \frac{1}{3} \text{Exp}\left(\frac{1}{2}\right)$$

$$F_Y(x) = \frac{2}{3} F_X(x) + \frac{1}{3} F_Y(x)$$

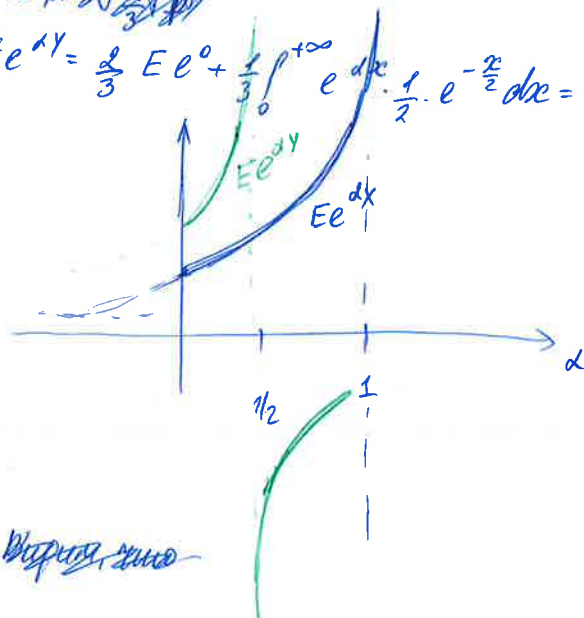
$$dF_Y(x) = \frac{2}{3} p(X=x) + \frac{1}{3} p_Y(x)$$

Решение: $X \leq Y \Leftrightarrow Ee^{dX} \leq Ee^{dY}$

$$Ee^{dX} = \int_0^{+\infty} e^{dx} \cdot e^{-x} dx = \int_0^{+\infty} e^{(d-1)x} dx = \frac{1}{d-1} e^{(d-1)x} \Big|_0^{+\infty} = \begin{cases} \frac{1}{1-d}, & \text{если } d < 1 \\ \infty, & \text{если } d \geq 1 \end{cases}$$

~~Решение:~~

$$Ee^{dY} = \frac{2}{3} Ee^{d \cdot 0} + \frac{1}{3} \int_0^{+\infty} e^{dx} \cdot \frac{1}{2} e^{-\frac{x}{2}} dx = \frac{2}{3} + \frac{1}{6} \int_0^{+\infty} e^{x(d-\frac{1}{2})} dx = \frac{2}{3} + \frac{1}{6} \frac{e^{x(d-\frac{1}{2})}}{d-\frac{1}{2}} \Big|_0^{+\infty} = \begin{cases} \frac{2}{3} + \frac{1}{3(d-\frac{1}{2})}, & \text{если } d > \frac{1}{2} \\ \infty, & \text{если } d \leq \frac{1}{2} \end{cases}$$



Видно, что

верно, что $Ee^{dX} \leq Ee^{dY}$, $\forall d > 0$.

(так $Ee^{dX} > Ee^{dY}$ при $d \in (0, \frac{1}{2})$)

\Rightarrow ~~и~~ X и Y не упоряд. в смысле жөн. поряк

\Rightarrow жөн. поряк не полный

① $N \sim \text{pois}(\lambda)$

каждая точка попадает в i -ю группу с вер-но p_i
 N_i - кол-во точек в i -й группе $i=1 \dots m$

Докажем: а) $N_i \sim \text{pois}(\lambda p_i)$

б) $\{N_i\}_{i=1}^m$ - незав.

Решение: а) $N_i = \sum_{t=0}^N X_t$, где X_t - м.р.с.в., $X_t = \begin{cases} 1, & \text{с вер-но } p_i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$; $X_t \perp N$

$$\begin{aligned} \Rightarrow P(N_i=k) &= P\left(\sum_{t=0}^N X_t = k\right) \stackrel{\substack{\text{гипотеза} \\ \text{вер-но}}}{=} \sum_{n=0}^{\infty} P\left(\sum_{t=0}^N X_t = k \mid N=n\right) = \sum_{n=0}^{\infty} P\left(\sum_{t=0}^n X_t = k \mid N=n\right) \cdot P(N=n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} P\left(\sum_{t=0}^n X_t = k \mid N=n\right) P(N=n) = \sum_{n=0}^{\infty} P\left(\sum_{t=0}^n X_t = k\right) \cdot P(N=n) = \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} C_n^k \cdot p_i^k \cdot (1-p_i)^{n-k} \cdot \frac{e^{-\lambda} \lambda^n}{n!} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{n!}{k!(n-k)!} p_i^k \cdot (1-p_i)^{n-k} \cdot \frac{e^{-\lambda} \lambda^n}{n!} = \\ &= \frac{p_i^k \cdot e^{-\lambda}}{k!} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(1-p_i)^{n-k} \cdot \lambda^n}{(n-k)!} = \frac{p_i^k \cdot e^{-\lambda} \cdot \lambda^k}{k!} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(1-p_i)^{n-k} \cdot \lambda^{n-k}}{(n-k)!} = \\ &= \frac{p_i^k \cdot e^{-\lambda} \cdot \lambda^k}{k!} \sum_{n=k}^{\infty} \frac{((1-p_i)\lambda)^{n-k}}{(n-k)!} = \frac{p_i^k \cdot e^{-\lambda} \cdot \lambda^k}{k!} \cdot e^{(1-p_i)\lambda} = \frac{p_i^k \cdot \lambda^k \cdot e^{-\lambda p_i}}{k!} = P(\text{pois}(\lambda p_i) = k) \end{aligned}$$

$\Rightarrow N_i \sim \text{pois}(\lambda p_i)$

б) $N_i = \sum_{t=0}^{N_1} X_t$, где $N_1 \sim \text{pois}(\lambda)$; $X_t = \begin{cases} 1, & \text{с вер-но } p_i \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$

$N_1 \perp N_2$; $\{X_t\} \perp N_1$; $\{X_t\} \perp N_2$

$N_j = \sum_{t=0}^{N_2} Y_t$, где $N_2 \sim \text{pois}(\lambda)$; $Y_t = \begin{cases} 1, & \text{с вер-но } p_j \\ 0, & \text{иначе} \end{cases}$

Докажем, что $P(N_i=k \cap N_j=m) \stackrel{?}{=} P(N_i=k) \cdot P(N_j=m) = \frac{(p_i \lambda)^k \cdot e^{-p_i \lambda}}{k!} \cdot \frac{(p_j \lambda)^m \cdot e^{-p_j \lambda}}{m!}$

Но $P(N_i=k \cap N_j=m) \stackrel{\substack{\text{гипотеза} \\ \text{вер-но}}}{=} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{l=0}^{\infty} P(N_i=k \cap N_j=m \mid N_1=n; N_2=l) \cdot P(N_1=n; N_2=l) =$

$= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{l=0}^{\infty} P\left(\sum_{t=0}^{N_1} X_t = k \cap \sum_{t=0}^{N_2} Y_t = m \mid N_1=n; N_2=l\right) \cdot P(N_1=n) \cdot P(N_2=l) =$

$= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{l=0}^{\infty} P\left(\sum_{t=0}^n X_t = k\right) \cdot P\left(\sum_{t=0}^l Y_t = m\right) \cdot P(N_1=n) \cdot P(N_2=l) =$

$= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{l=0}^{\infty} C_n^k \cdot p_i^k \cdot (1-p_i)^{n-k} \cdot C_l^m \cdot p_j^m \cdot (1-p_j)^{l-m} \cdot \frac{e^{-\lambda} \lambda^n}{n!} \cdot \frac{e^{-\lambda} \lambda^l}{l!} =$

$= \frac{p_i^k p_j^m \cdot e^{-\lambda} \cdot e^{-\lambda} \cdot \lambda^k \cdot \lambda^m}{k! m!} \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{l=0}^{\infty} \frac{(1-p_i)^{n-k} (1-p_j)^{l-m} \cdot \lambda^{n-k} \lambda^{l-m}}{(n-k)! (l-m)!} =$

$= \frac{p_i^k p_j^m \cdot e^{-\lambda} \cdot e^{-\lambda} \cdot \lambda^k \cdot \lambda^m}{k! m!} e^{\lambda(1-p_i)} e^{\lambda(1-p_j)} = \frac{p_i^k p_j^m \cdot e^{-\lambda p_i} \cdot e^{-\lambda p_j} \cdot \lambda^k \cdot \lambda^m}{k! m!} =$

$= \frac{(p_i \lambda)^k \cdot e^{-\lambda p_i}}{k!} \cdot \frac{(p_j \lambda)^m \cdot e^{-\lambda p_j}}{m!} = P(N_i=k) \cdot P(N_j=m) \Rightarrow N_i \perp N_j$ 209

② Показано, что а) $\text{Bin}(n, p_1) \leq_{st} \text{Bin}(n, p_2)$ если $p_1 < p_2$ — это верно, если $X_i \leq Y_i$, $\sum_{i=1}^n X_i \leq \sum_{i=1}^n Y_i$ и $X_i \leq Y_i$ для $i=1, \dots, n$.
 б) $\text{Bin}(n_1, p) \leq_{st} \text{Bin}(n_2, p)$ если $n_1 < n_2$. — это верно, если $X_i \leq Y_i$ для $i=1, \dots, n_1$ и $Y_i = 0$ для $i=n_1+1, \dots, n_2$.

Решение: $F_1 \leq F_2 \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} F_1(t) \geq F_2(t) \forall t$.

На ср. 23 найдем 4 одна теорема:

если $\exists c: \begin{cases} dF_X(x) > dF_Y(x) \text{ при } x < c, \\ dF_X(x) \leq dF_Y(x) \text{ при } x > c, \end{cases}$ то $X \leq_{st} Y$.

а) Имеем: $X \sim \text{Bin}(n, p_1)$
 $Y \sim \text{Bin}(n, p_2)$ $p_1 < p_2$.

$$dF_X(x) = P(X=x) = C_n^x p_1^x (1-p_1)^{n-x}$$

$$dF_Y(x) = P(Y=x) = C_n^x p_2^x (1-p_2)^{n-x}$$

$$dF_X(x) ? dF_Y(x)$$

$$C_n^x p_1^x (1-p_1)^{n-x} ? C_n^x p_2^x (1-p_2)^{n-x}$$

$$\left(\frac{p_1}{p_2}\right)^x ? \left(\frac{1-p_2}{1-p_1}\right)^{n-x}$$

$$\left(\frac{1-p_1}{1-p_2}\right)^{n-x} ? \left(\frac{p_2}{p_1}\right)^x$$

$$\left(\frac{1-p_1}{1-p_2}\right)^n ? \left(\frac{p_2}{p_1} \cdot \frac{1-p_1}{1-p_2}\right)^x$$

$$n \ln\left(\frac{1-p_1}{1-p_2}\right) ? x \ln\left(\frac{p_2(1-p_1)}{p_1(1-p_2)}\right)$$

$$\frac{n \ln\left(\frac{1-p_1}{1-p_2}\right)}{\ln\left(\frac{p_2(1-p_1)}{p_1(1-p_2)}\right)} ? x$$

$$\text{То } \exists c = \frac{n \ln\left(\frac{1-p_1}{1-p_2}\right)}{\ln\left(\frac{p_2(1-p_1)}{p_1(1-p_2)}\right)} > 0: \begin{cases} dF_X(x) > dF_Y(x), \text{ при } x < c \\ dF_X(x) < dF_Y(x), \text{ при } x > c \end{cases} \Rightarrow X \leq_{st} Y$$

$\Rightarrow \text{Bin}(n, p)$ строг. упорядочено по p при фикс. n .

б) Имеем: $X \sim \text{Bin}(n_1, p)$
 $Y \sim \text{Bin}(n_2, p)$; $n_1 < n_2$.

Сравним $dF_X(x)$ и $dF_Y(x)$:

$$C_{n_1}^x p^x (1-p)^{n_1-x} ? C_{n_2}^x p^x (1-p)^{n_2-x}$$

$$\frac{n_1!}{x!(n_1-x)!} p^x (1-p)^{n_1-x} ? \frac{n_2!}{x!(n_2-x)!} p^x (1-p)^{n_2-x}$$

$$\frac{n_1!}{(n_1-x)!} (1-p)^{n_1} \stackrel{?}{=} \frac{n_2!}{(n_2-x)!} (1-p)^{n_2}$$

~~$$\frac{n_1!}{(n_1-x)!} (1-p)^{n_1} \stackrel{?}{=} \frac{n_2!}{(n_2-x)!} (1-p)^{n_2}$$~~

$$\frac{(n_2-x)!}{(n_1-x)!} \stackrel{?}{=} \frac{n_2!}{n_1!} (1-p)^{n_2-n_1}$$

$\underbrace{\frac{n_2!}{n_1!}}_{>1}$

$$(n_2-x)(n_2-x-1)\dots(n_1-x+1) \stackrel{?}{=} \frac{n_2!}{n_1!} (1-p)^{n_2-n_1}$$

$\underbrace{\frac{n_2!}{n_1!}}_{= \text{сочет}}$

левая часть (0) = $\frac{n_2!}{n_1!} > \text{правая часть}$

левая часть (n_1+1) = 0 < правая часть

$\Rightarrow \exists c > 0: \begin{cases} dF_X(x) \geq dF_Y(x) & \text{при } x < c \\ dF_X(x) \leq dF_Y(x) & \text{при } x > c \end{cases} \Rightarrow X \underset{st}{\leq} Y \Rightarrow \text{вм(нр) стох. упор. по } n \text{ при фикс } p. \text{ erg.}$

③ $X \underset{st}{\leq} Y \stackrel{?}{\Rightarrow} DX \leq DY$ нет!

Решение: Ответ - нет. (хотя $EX \leq EY$ - это правда)

почему мы предполагаем, что это нет так:

$$X \underset{st}{\leq} Y \Rightarrow f(Ex) \leq Ef(x) \quad \forall \text{ выпуклой } f$$

$$\Rightarrow EX^K \leq EY^K$$

(т.к. $X \underset{st}{\leq} Y \Rightarrow EX \leq EY$ по ч.-в. следствия)
 подним

т.к. $f(x) = x^k$ при $k \geq 1$ - выпуклая ф-ция

$$\Rightarrow \begin{cases} EX \leq EY \\ EX^2 \leq EY^2 \end{cases}$$

$$\text{но } DX = EX^2 - (EX)^2 \stackrel{?}{\leq} EY^2 - (EY)^2 = DY$$

$$(EY^2 - EX^2) + (EX)^2 - (EY)^2 \stackrel{?}{\geq} 0$$

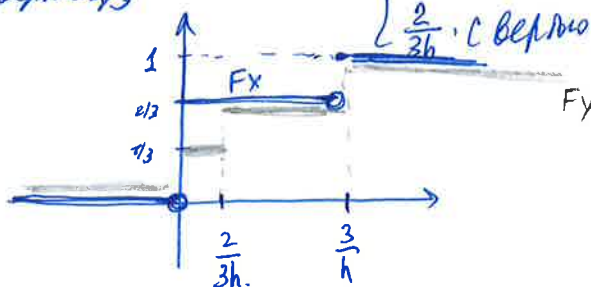
$$\underbrace{(EY^2 - EX^2)}_{\geq 0} + \underbrace{(EX - EY)(EX + EY)}_{\leq 0} \stackrel{?}{\geq} 0$$

Видно, что не обязательно $DY \leq DX \geq 0$.

\Rightarrow примером контрпример.

пусть $X = \begin{cases} \frac{3}{h}, & \text{с вероят } 1/3 \\ 0, & \text{с вероят } 2/3 \end{cases}$

$Y = \begin{cases} \frac{3}{h}, & \text{с вероят } 1/3 \\ 0, & \text{с вероят } 1/3 \\ \frac{2}{3h}, & \text{с вероят } 2/3 \end{cases}$



Видим, что $\forall t: F_X(t) \geq F_Y(t) \Rightarrow X \underset{st}{\leq} Y \Rightarrow X \underset{se}{\leq} Y$.

$$MO \quad EX = \frac{3}{h} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{h}$$

$$EX^2 = \frac{9}{h^2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{3}{h^2}$$

$$DX = EX^2 - (EX)^2 = \frac{3}{h^2} - \frac{1}{h^2} = \frac{2}{h^2}$$

$$EY = \left(\frac{3}{h} + \frac{2}{3h} \right) \frac{1}{3} = \frac{11}{9h}$$

$$EY^2 = \left(\frac{9}{h^2} + \frac{4}{9h^2} \right) \cdot \frac{1}{3} = \frac{85}{27h^2}$$

$$DY = EY^2 - (EY)^2 = \frac{85}{27h^2} - \frac{121}{81h^2} = \frac{255-121}{81h^2} = \frac{134}{81h^2}$$

$$\Rightarrow \int X \leq_{st} Y$$

$$DX = \frac{2}{h^2} > \frac{134}{81h^2} = DY. \text{ ч.м.о.}$$

④ $X \sim R(0,2]$
 $Y \sim \text{Exp}(\lambda=1)$ $\Rightarrow X \leq_{st} Y$

$$h(x) = \lambda e^{-\lambda x} e^{-x} \cdot I(x > 0)$$

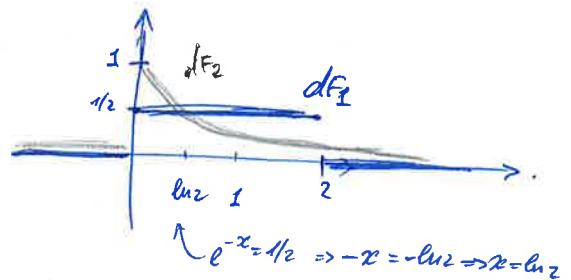
Решение: $EX = \frac{0+2}{2} = 1$

$$EY = \lambda = 1$$

$$\Rightarrow EX = EY$$

нарисуем ~~график~~ график: $dF_X(x) = \frac{1}{2} \cdot I(0,2]$

$$\text{и } dF_Y(x) = e^{-x} \cdot I(x > 0)$$



используем теорему со ср. ио лемму 5:

Если $EX = EY$ и \exists три непересекающихся интервала I_0, I_1, I_2 : $\begin{cases} 0 \in I_0 \\ I_2 \text{ бесконечно} \\ (0, \infty) = I_0 \cup I_1 \cup I_2 \end{cases}$

Нужно $\int dF_X(x) \leq dF_Y(x)$ при $x \in I_0 \cup I_2$

$dF_X(x) > dF_Y(x)$ при $x \in I_1$ — то $X \leq_{st} Y$

На картинке видно так и есть, где $I_0 = (0; \ln 2)$

$I_1 = (\ln 2; 2)$

$I_2 = (2; +\infty)$

$\Rightarrow X \sim R(0,2] \leq_{st} Y \sim \text{Exp}(1)$ ч.м.о.

① Пусть \leq_a - полный порядок всех чисел для числа $a \in B$

определим \leq_a так: $X \leq_a Y \Leftrightarrow X \leq Y \forall v \in B$.

Док-во, что \leq_a - это частичный порядок.

Решение: 1) транзитивное: $\begin{cases} X \leq_a Y \\ Y \leq_a Z \end{cases} \Rightarrow X \leq_a Z$

имеем: $\begin{cases} X \leq_a Y \Leftrightarrow X \leq Y \forall v \in B \\ Y \leq_a Z \Leftrightarrow Y \leq Z \forall v \in B \end{cases} \Rightarrow \forall v \in B: X \leq Y \leq Z$
 $\Rightarrow X \leq Z \forall v \in B$ - а это и есть $X \leq_a Z$.
 (т.к. \leq - порядок)

2) рефлексивное: $X \leq_a X$

да, т.к. $X \leq_a X \Leftrightarrow X \leq X \forall v \in B$ - а это верно, т.к. \leq - порядок.

3) антисимметричное: $\begin{cases} X \leq_a Y \\ Y \leq_a X \end{cases} \Rightarrow X = Y$.

да, т.к. $\begin{cases} X \leq Y \forall v \in B \\ Y \leq X \forall v \in B \end{cases} \Rightarrow$ посылку \leq - порядок, то $\forall v \in B: X = Y$.

Имеем \leq_a - полный порядок, т.к. все удовлетворяет условиям $X \leq_a Y \forall v \in B$ или $Y \leq_a X \forall v \in B$, т.к. может быть много $v \in B: X \leq_{v_1} Y$ или $v_2 \in B: X \geq_{v_2} Y$.

② Пусть $X \leq_{st} Y$

имеем тогда там же самым вер. пр-ве) максимум $\tilde{Y} : \begin{cases} X \leq \tilde{Y} \\ \tilde{Y} \leq Y \end{cases}$

Решение: $X_1 \leq_{st} X_2 \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} F_1 \leq_{st} F_2$
 т.е. $F_1(t) \geq F_2(t) \forall t$

$X_1 \leq_{st} X_2 \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} P(X_1 \leq X_2) = 1$.

имеем: $F_X(t) \geq F_Y(t) \forall t$ - т.к. $X \leq_{st} Y$

предположим $t = X$

$\Rightarrow F_X(X) \geq F_Y(X)$

\Rightarrow (поскольку F_Y^{-1} - возрастающая, т.к. F_Y - это р.р.):

$\tilde{Y} := F_Y^{-1}(F_X(X)) \geq X$

где вопрос в том, что не верно. - сдвигаясь вправо

Заметим, что $F_Y(x) = P(F_Y^{-1}(F_X(x)) \leq x) = P(F_X(x) \leq F_Y(x)) = P(X \leq F_X^{-1}(F_Y(x))) =$

$= F_X(F_X^{-1}(F_Y(x))) = F_Y(x)$

$\Rightarrow \begin{cases} \tilde{Y} \leq Y \\ \tilde{Y} \geq X \end{cases}$ ч.т.д.

3. Доказать св-во 3° при сдвиге.

Верно ли св-ва 1°, 2°, 4° при сдвиге?

Решение: 3°: Для $F, G \in \mathcal{B}_L$: $F * G \in \mathcal{B}_L$; $k=1, 2$

$$F_1 \leq_{st} F_2 \Rightarrow F_1 * G \leq_{st} F_2 * G$$

У нас L - это $\frac{L}{st}$

Вопрос: $F \leq_{st} G \Rightarrow F * P \leq_{st} G * P$

$$(F * P)(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} F(t-x) dP(x) \geq \int_{-\infty}^{+\infty} G(t-x) dP(x) = (G * P)(t) \quad \forall t$$

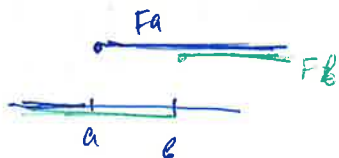
$$\Rightarrow F * P \leq_{st} G * P$$

Св-ва 1°, 2°, 4°: 1°: $F_1 \leq_{st} F_2 \Rightarrow m_1 \leq m_2$

$$\text{Верно, т.к. } EX = \int_0^{+\infty} (1 - F_X(x)) dx = \int_0^{+\infty} \bar{F}_X(x) dx$$

$$\Rightarrow \text{если } F_1 \leq_{st} F_2, \text{ т.е. } \bar{F}_1 \leq \bar{F}_2, \text{ то и } m_1 = EX_1 = \int_0^{+\infty} \bar{F}_1(x) dx \leq \int_0^{+\infty} \bar{F}_2(x) dx = EX_2 = m_2.$$

2°: $a \leq b \Leftrightarrow \theta_a \leq \theta_b$.



Ну верно, что $F_a(t) \geq F_b(t)$

$\Downarrow a \leq b \Rightarrow \text{верно}$

4°: $\forall c > 0 \in \mathbb{R}$: $F_1 \leq_{st} F_2 \Rightarrow F_1^c \leq_{st} F_2^c$, где $F^c(x) = F(\frac{x}{c})$.

$$F_1 \leq_{st} F_2 \Leftrightarrow F_1(t) \geq F_2(t) \quad \forall t.$$

$\Rightarrow F_1(\frac{t}{c}) \geq F_2(\frac{t}{c}) \quad \forall t, \forall c > 0$ - так просто замена $t = \frac{t}{c}$.

А это и есть определение, что $F_1^c \leq_{st} F_2^c$

\Rightarrow св-ва 1°, 2°, 3°, 4° - все верно при сдвиге.

4. Сохраняется ли стохаст. порядок при взятии составных распр?

Хотим: $N_1 \leq_{st} N_2$

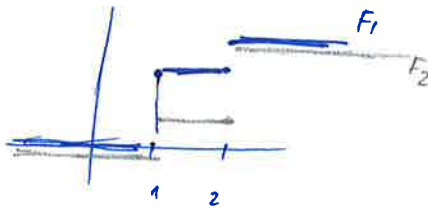
$$X_k \leq_{st} Y_k$$

$\{X_k\}, \{Y_k\} \in N_1, N_2$

$$\Rightarrow \sum_{k=1}^{N_1} X_k \leq_{st} \sum_{k=1}^{N_2} Y_k.$$

Ответ: нет

$N_1 = \begin{cases} 1, p = \frac{3}{4} \\ 2, p = \frac{1}{4} \end{cases}$
 $N_2 = \begin{cases} 1, p = \frac{1}{4} \\ 2, p = \frac{3}{4} \end{cases}$



ср 2

тогда $F_1(t) \geq F_2(t) \forall t \Rightarrow N_1 \leq_{st} N_2$ неопр.

$X_1 = Y_1; X_2 = Y_2 \Rightarrow \begin{cases} X_1 \leq_{st} Y_1 \\ X_2 \leq_{st} Y_2 \end{cases}; \quad X_1 = \begin{cases} 0, p = \frac{1}{2} \\ 1, p = \frac{1}{2} \end{cases}$
 $X_2 = \begin{cases} 0, p = \frac{1}{2} \\ -3, p = \frac{1}{2} \end{cases}$

$F_1(-1) = P(\sum_{k=1}^{N_1} X_k \leq -1) = P(N_1=1) \cdot P(X_1 \leq -1) + P(N_1=2) \cdot P(X_1+X_2 \leq -1)$
 $= \frac{3}{4} \cdot 0 + \frac{1}{4} \cdot P(X_2 = -3) = \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{2} = \frac{1}{8}$

$F_2(-1) = P(\sum_{k=1}^{N_2} X_k \leq -1) = P(N_2=1) \cdot P(X_1 \leq -1) + P(N_2=2) \cdot P(X_1+X_2 \leq -1) =$
 $= \frac{1}{4} \cdot 0 + \frac{3}{4} \cdot P(X_2 = -3) = \frac{3}{4} \cdot \frac{1}{2} = \frac{3}{8}$

$\Rightarrow F_1(-1) = \frac{1}{8} < \frac{3}{8} = F_2(-1) \Rightarrow$ не верно, что $F_1(t) \geq F_2(t) \forall t$

$\Rightarrow \sum_{k=1}^{N_1} X_k \not\leq_{st} \sum_{k=1}^{N_2} Y_k$

5. Докажем: $EX \leq_{se} X$.

Предположим: $X_1 \leq_{se} X_2$, если $E(X_1 - d)^+ \leq E(X_2 - d)^+ \forall d$.

Хотим: $E(EX - d)^+ \leq E(X - d)^+$

Если $EX \geq d$, то $\begin{cases} E(EX - d)^+ = E(EX - d) = EX - d \\ E(X - d)^+ \geq E(X - d) = EX - d \end{cases} \Rightarrow E(EX - d)^+ \leq E(X - d)^+$

Если $EX < d$, то $\begin{cases} E(EX - d)^+ = 0 \\ E(X - d)^+ \geq 0 \text{ всегда} \end{cases} \Rightarrow E(EX - d)^+ \leq E(X - d)^+ \quad \text{всегда}$

2. Пусть $X \leq_{st} Y$.

Можно ли (напомню не самым верным способом) найти $\tilde{Y}: \begin{cases} X \leq \tilde{Y} \\ Y \leq \tilde{Y} \end{cases}$

Ответ: нет.

Вот конкретный пример: $\Omega = \{\omega_1, \omega_2\}$

$P(\omega_1) = 3/4; P(\omega_2) = 1/4$

$X_1 = \begin{cases} 0, \text{ на } \omega_1 \\ 1, \text{ на } \omega_2 \end{cases}$, где $X_1 = \begin{cases} 0, \text{ с } p = 3/4 \\ 1, \text{ с } p = 1/4 \end{cases}$

$X_2 = \begin{cases} 0, \text{ на } \omega_2 \\ 1, \text{ на } \omega_1 \end{cases}$, где $X_2 = \begin{cases} 0, \text{ с } p = 1/4 \\ 1, \text{ с } p = 3/4 \end{cases}$

тогда $X_1 \leq_{st} X_2$, т.к. $F_{X_1}(t) \geq F_{X_2}(t), \forall t$

но $P(X_1 > X_2) = P(\omega_2) = 1/4 > 0 \Rightarrow X_1 \not\leq X_2$ з.т.д.



1. Пусть $f_X(x) = \frac{e^{-|x|/\theta}}{2\theta}$; $x \in (-\infty; +\infty)$; $\theta > 0$
 найти распр. $Y = e^X$

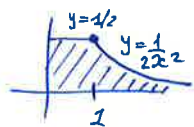


Решение: $F_Y(x) = P(Y \leq x) = P(e^{\bar{X}} \leq x) = P(\bar{X} \leq \ln x) = F_X(\ln x)$

$\Rightarrow f_Y(x) = F'_X(\ln x) \cdot \frac{1}{x} = \frac{f_X(\ln x)}{x}$; $x > 0$

\Rightarrow в нашем случае $f_Y(x) = \frac{f_X(\ln x)}{x} = \frac{e^{-|\ln x|/\theta}}{2x\theta} = \frac{e^{-\frac{\ln x}{\theta}}}{2x\theta} \cdot I(x \in (0, 1)) + \frac{e^{-\frac{-\ln x}{\theta}}}{2x\theta} \cdot I(x \geq 1) =$
 $= \frac{x^{-1/\theta}}{2x\theta} \cdot I(x \in (0, 1)) + \frac{x^{-1/\theta}}{2x\theta} \cdot I(x \geq 1) = \frac{1}{2\theta} (x^{-1/\theta-1} \cdot I(x \in (0, 1)) + x^{-1/\theta-1} \cdot I(x \geq 1))$

Например, при $\theta = 1$:



2. Будет ли свертка составных пуасс. распр. снова сост. пуасс. распр.?

Решение: что такое сост. пуасс. распр.:

$\tilde{N} = \sum_{k=1}^N M_k$, причем $N \sim \text{Pois}$

$P_{\tilde{N}}(z) = E z^{\tilde{N}}$ - произв. ф-ция \tilde{N}

$P_N(z) = E z^N$ - произв. ф-ция N , т.е. первого распр.

$P_{M_k}(z) = E z^{M_k}$ - произв. ф-ция M_k , т.е. второго распр.

Проверим, что $P_{\tilde{N}}(z) = P_N(P_{M_k}(z))$

Имеем: $P_{\tilde{N}}(z) = E z^{\sum_{k=1}^N M_k} = E \left(z^{\sum_{k=1}^N M_k} \cdot \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{1}_{\{N=n\}} \right) = \sum_{n=0}^{\infty} E \left(z^{\sum_{k=1}^N M_k} \cdot \mathbb{1}_{\{N=n\}} \right) =$
 $= \sum_{n=0}^{\infty} E \left(z^{\sum_{k=1}^n M_k} \cdot \mathbb{1}_{\{N=n\}} \right) = \sum_{n=0}^{\infty} (E z^{M_k})^n \cdot P(N=n) = \sum_{n=0}^{\infty} (P_{M_k}(z))^n \cdot P(N=n) = P_N(P_{M_k}(z))$

Если $N \sim \text{Pois}(\lambda)$, то $P_N(z) = E z^N = \sum_{k=0}^{\infty} z^k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \cdot \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda z)^k}{k!} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda z} = e^{\lambda(z-1)}$

$\Rightarrow P_{\tilde{N}}(z) = e^{\lambda(P_{M_k}(z)-1)}$

Распр. свертку 2-х составных пуасс. распр. ~~это не свертка, а композиция~~

$X = \sum_{i=1}^{N_1} X_i$; $Y = \sum_{i=1}^{N_2} Y_i$; где $N_1 \sim \text{Pois}(\lambda_1)$
 $N_2 \sim \text{Pois}(\lambda_2)$

$$\Rightarrow P_X(z) = P_{N_1}(P_{X_1}(z)) = e^{\lambda_1(P_{X_1}(z)-1)}$$

$$P_Y(z) = P_{N_2}(P_{Y_1}(z)) = e^{\lambda_2(P_{Y_1}(z)-1)}$$

$$\text{то } P_{X+Y}(z) = E z^{X+Y} = E(e^{X \cdot z^Y}) = E z^X \cdot E z^Y = P_X(z) \cdot P_Y(z) = e^{\lambda_1(P_{X_1}(z)-1)} \cdot e^{\lambda_2(P_{Y_1}(z)-1)} =$$

$$= e^{\lambda_1 P_{X_1}(z) + \lambda_2 P_{Y_1}(z) - (\lambda_1 + \lambda_2)} = e^{\left(\frac{\lambda_1 P_{X_1}(z) + \lambda_2 P_{Y_1}(z)}{\lambda_1 + \lambda_2} - 1\right)(\lambda_1 + \lambda_2)}$$

Вопрос: $N_3 \sim \text{Pois}(\lambda_1 + \lambda_2)$; $U := \sum_{i=1}^{N_3} U_i$

а U_i - коэф. IN_3 , ~~с произв. ф-цией~~ $P_{U_i}(z) = \frac{\lambda_1 P_{X_1}(z) + \lambda_2 P_{Y_1}(z)}{\lambda_1 + \lambda_2}$

тогда $P_{X+Y}(z) = P_{N_3}(z) \Rightarrow$ совпадает.

Аналогично, если свёртка n соед. н.ч.сл. разл. разп.

$S = S_1 + S_2 + \dots + S_n$, то S - соед. н.ч.сл. разп. с $\lambda = \sum_{i=1}^n \lambda_i$

$$P_S(x) = \frac{\sum_{i=1}^n \lambda_i P_i(x)}{\lambda}$$

3. Проверить, что NB - это н.ч.сл. - порожит. разп.

Решение:

$NB(m; p)$: $P(N=k) = C_{m+k-1}^k p^m (1-p)^k$; $k=0, 1, 2, \dots$

$\text{Pois}(\lambda)$: $P(N=k) = \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!}$; $k=0, 1, 2, \dots$

Пораз. (p): $P(N=k) = \frac{\left(\frac{p}{1+p}\right)^k}{k \ln(1+p)} = \frac{p^k}{k \ln(1+p)}$; $k=1, 2, \dots$

Может произв. ф-ция разп.:

$$P_{NB(m;p)}(z) = E z^E = \sum_{k=0}^{\infty} z^k \cdot C_{m+k-1}^k p^m q^k = p^m \cdot \sum_{k=0}^{\infty} (zq)^k \cdot C_{m+k-1}^k = p^m \cdot (1-zq)^{-m} = \left(\frac{p}{1-zq}\right)^m$$

$$P_{\text{Pois}}(z) = E z^E = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{z^k \cdot \lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!} = e^{-\lambda} \cdot \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(z\lambda)^k}{k!} = e^{-\lambda} \cdot e^{z\lambda} = e^{\lambda(z-1)}$$

$$P_{\text{пораз.}(p)}(z) = E z^E = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{z^k \cdot \left(\frac{p}{1+p}\right)^k}{k \ln(1+p)} = \frac{1}{\ln(1+p)} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\left(\frac{zp}{1+p}\right)^k}{k} = \frac{-\ln\left(1 - \frac{zp}{1+p}\right)}{\ln(1+p)} = \frac{\ln\left(1 - \frac{zp}{1+p}\right)}{\ln\left(\frac{1}{1+p}\right)} = \frac{\ln(1-zp)}{\ln q}$$

$$\Rightarrow P_{\text{Pois}}(P_{\text{пораз.}(p)}(z)) = e^{\lambda \left(\frac{\ln(1-zp)}{\ln q} - 1\right)} \stackrel{\lambda := -m \ln q}{=} e^{m(\ln q - \ln(1-zp))} = \left(\frac{q}{1-zp}\right)^m - \text{то } NB(m; q)$$

$$\Rightarrow \text{сумма } \sum_{i=1}^N X_i \sim NB(m; q)$$

$N \sim \text{Pois}(-m \ln q)$
 $X_i \sim \text{Log}(p)$

итог.

4. показать, что гнз соот. пуасс. распр:

$$g_n = \frac{\lambda}{n} \cdot \sum_{j=1}^n j f_j \cdot g_{n-j}$$

Решение:

$$\tilde{N} = \sum_{i=1}^N M_i$$

$$g_n = P(\tilde{N}=n)$$

$$p_n = P(N=n)$$

$$f_n = P(M_i=n)$$

$$P_E(z) = E z^E = \sum_{n=0}^{\infty} z^n \cdot P(E=n)$$

$$P_{\tilde{N}}(z) = P_N(P_{M_i}(z)) = \sum_{k=0}^{\infty} (P_{M_i}(z))^k \cdot P(N=k) = \sum_{k=0}^{\infty} p_k \cdot (P_{M_i}(z))^k$$

для доказательства, что $P_{\tilde{N}}(z) = P_N(P_{M_i}(z))$

соот. пуасс. распр - это когда $N \sim \text{pois}(\lambda)$.

$\text{pois}(\lambda) \in \text{классу}(a, b, 0)$: $p_k = p_{k-1} \cdot (a + \frac{b}{k})$; $k \geq 1$.

Для $\text{pois}(\lambda)$: $a=0$
 $b=\lambda$.

$$\text{т.е. } p_k = p_{k-1} \cdot \frac{\lambda}{k}$$

$$\Rightarrow k \cdot p_k = p_{k-1} \cdot \lambda; k \geq 1$$

Умножим обе части на $(P_{M_i}(z))^{k-1} \cdot P_{M_i}'(z)$ и просуммируем по $k \geq 1$:

$$\sum_{k=1}^{\infty} k \cdot p_k \cdot (P_{M_i}(z))^{k-1} \cdot P_{M_i}'(z) = \lambda \cdot \sum_{k=1}^{\infty} p_{k-1} \cdot (P_{M_i}(z))^{k-1} \cdot P_{M_i}'(z)$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} k \cdot p_k \cdot (P_{M_i}(z))^{k-1} \cdot P_{M_i}'(z)$$

$$\parallel$$

$$\parallel (P_{\tilde{N}}(z))'$$

$$\Rightarrow (P_{\tilde{N}}(z))' = \lambda \cdot P_{M_i}'(z) \cdot P_{\tilde{N}}(z)$$

$$\parallel \lambda \cdot P_{M_i}'(z) \cdot \sum_{t=0}^{\infty} p_t \cdot (P_{M_i}(z))^t$$

$$\parallel \lambda \cdot P_{M_i}'(z) \cdot P_{\tilde{N}}(z)$$

Разделим обе части по степеням z и приравняем коэф. при z^{n-1} :

$$n \cdot g_n = \lambda \cdot \sum_{j=0}^n j f_j \cdot g_{n-j} = \lambda \cdot \sum_{j=1}^n j f_j \cdot g_{n-j}$$

$$\Rightarrow g_n = \frac{\lambda}{n} \cdot \sum_{j=1}^n j f_j \cdot g_{n-j} \quad \text{что и требовалось доказать.}$$

5. Если первичное распр. $N \in \text{классу}(a, b, 1)$, то $g_n = \frac{[p_1 - (a+b)p_0]f_n + \sum_{j=1}^n (1 + \frac{b}{n}) f_j \cdot g_{n-j}}{1 - a f_0}$

Решение: $p_k = p_{k-1} \cdot (a + \frac{b}{k})$; $k \geq 2$.

$$\Rightarrow k p_k = a(k-1)p_{k-1} + (a+b)p_{k-1}; k \geq 2$$

Умножим обе части на $(P_{M_i}(z))^{k-1} \cdot P_{M_i}'(z)$ и просуммируем по $k \geq 1$:

$$\sum_{k=2}^{\infty} k \cdot p_k \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} \cdot p_{M_i}'(z) = a \cdot \sum_{k=2}^{\infty} (k-1) p_{k-1} \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} p_{M_i}'(z) + (a+b) \cdot \sum_{k=2}^{\infty} p_{k-1} \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} \cdot p_{M_i}'(z)$$

Нам не хватает слагаемых при $k=1$:

$$\sum_{k=1}^{\infty} k \cdot p_k \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} \cdot p_{M_i}'(z) - p_1 \cdot p_{M_i}'(z) = a \cdot \left(\sum_{k=1}^{\infty} (k-1) p_{k-1} \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} \cdot p_{M_i}'(z) - 0 \right) + (a+b) \cdot \left(\sum_{k=1}^{\infty} p_{k-1} \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} \cdot p_{M_i}'(z) - p_0 p_{M_i}'(z) \right)$$

$$\sum_{k=0}^{\infty} k \cdot p_k \cdot (p_{M_i}(z))^{k-1} \cdot p_{M_i}'(z)$$

$$\Rightarrow (p_{\tilde{N}}(z))' - p_2 \cdot p_{M_i}'(z) = a \cdot p_{M_i}(z) (p_{\tilde{N}}(z))' + (a+b) (p_{M_i}'(z) \cdot p_{\tilde{N}}(z) - p_0 p_{M_i}'(z))$$

Ищем коэф. при z^{n-1} :

$$n \cdot g_n - p_1 \cdot n \cdot f_n = a \cdot \sum_{j=0}^n f_j \cdot (n-j) g_{n-j} + (a+b) \left(\sum_{j=0}^n j \cdot f_j \cdot g_{n-j} - p_0 \cdot n \cdot f_n \right)$$

Поделим в правой части слагаемое с $j=0$:

$$n \cdot g_n - p_1 \cdot n \cdot f_n = a p_0 n g_n + a \sum_{j=1}^n f_j (n-j) g_{n-j} + (a+b) \sum_{j=1}^n j \cdot f_j \cdot g_{n-j} - (a+b) p_0 n \cdot f_n$$

$$\Rightarrow n g_n (1 - a p_0) = n f_n (p_1 - (a+b) p_0) + \sum_{j=1}^n (a(n-j) + (a+b)j) f_j \cdot g_{n-j}$$

$$\Rightarrow g_n (1 - a p_0) = f_n (p_1 - (a+b) p_0) + \sum_{j=1}^n \left(a + \frac{b \cdot j}{n} \right) f_j \cdot g_{n-j}$$

$$\Rightarrow g_n = \frac{f_n (p_1 - (a+b) p_0) + \sum_{j=1}^n \left(a + \frac{b \cdot j}{n} \right) f_j \cdot g_{n-j}}{1 - a p_0}$$

числ.

① Докажем, что пошорн. распр масштабно инвар, но не отпарает масштабном парам.

опр. Семейство распр. ма. масштабно инвар, если с пошорн. распр. Y , распр. cY тоже принадлежит семейству $\forall c > 0$.

опр. Масшт.-инвар. семейство отпарает масшт. параметром θ , если усл. вел cY только θ переместит в $c\theta$, а все остальное параметра такие же, как у Y .

Пусть $Y \sim \text{LogNorm}(\mu, \sigma^2)$, т.е. $Y = e^X$, где $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

Чтобы узнать распр. сл. вел $Z = cY$, нам дост. посмотреть, например, на ее функцию распределения (т.к. это эквив. соотв. между распределениями и их функциями распределения).

Найдём ф.р. $Y = e^X$: $P(Y \leq x) = P(e^X \leq x) = P(X \leq \ln x) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{\ln x - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{\ln x - \mu}{\sigma}\right)$
 \Rightarrow ф.р. $Z = c \cdot e^X$: $P(Z \leq x) = P(c \cdot e^X \leq x) = P(e^X \leq \frac{x}{c}) = P\left(\frac{X - \mu}{\sigma} \leq \frac{\ln(\frac{x}{c}) - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{\ln(\frac{x}{c}) - \mu}{\sigma}\right)$

\Rightarrow в ф.р. Z мы устранили ф.р. $\text{LogNorm}(\ln c + \mu; \sigma^2)$

$\Rightarrow Z = c \cdot Y$ - тоже \in классу пошорн. распр \Rightarrow пошорн. распр. масштабно инвар. но масшт. параметра нету, т.к. 2-й параметр σ^2 не изменился

а 1-й параметр: $\mu \rightarrow \ln c + \mu$, а не $\mu \rightarrow c\mu$ т.д.

② Докажем, что $\text{Pois}(\lambda)$ получается из $NB(d, p)$ при $\begin{cases} d \rightarrow \lambda \\ p \rightarrow 0 \end{cases}$ ~~т.е. $\lambda \rightarrow \lambda$~~

Дост. проверить, что $p_k^{NB} \rightarrow p_k^{\text{Pois}}$ при указанных ~~пределах~~ ~~пределах~~ ~~пределах~~

$\text{Pois}(\lambda)$: $p_k = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}$; $k = 0, 1, 2, \dots$

$NB(d, p)$: $p_k = \frac{C_{k+d-1}^k \beta^k}{(1+\beta)^{k+d}} = C_{k+d-1}^k \cdot \left(\frac{\beta}{1+\beta}\right)^k \cdot \left(\frac{1}{1+\beta}\right)^d$ где d - успехов
 k - неудач в серии испытаний
 до d -го успеха

Имеем: $p_k^{NB(d, p)} = C_{k+d-1}^k \cdot \left(\frac{\beta}{1+\beta}\right)^k \cdot \left(\frac{1}{1+\beta}\right)^d = \frac{(k+d-1)!}{k! (d-1)!} \cdot \frac{\beta^k}{(1+\beta)^k} \cdot \frac{1}{(1+\beta)^d} = \frac{(k+d-1)(k+d-2) \dots d}{k!} \cdot \frac{\beta^k}{(1+\beta)^k} \cdot \frac{1}{(1+\beta)^d}$
 $= \frac{(k + \frac{\lambda}{\beta} - 1)(k + \frac{\lambda}{\beta} - 2) \dots \frac{\lambda}{\beta}}{k!} \cdot \frac{\beta^k}{(1+\beta)^k} \cdot \frac{1}{(1+\beta)^{\frac{\lambda}{\beta}}}$
 $\xrightarrow{\beta \rightarrow 0} \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \frac{1}{1} \cdot \frac{1}{e^\lambda} = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda} = p_k^{\text{Pois}(\lambda)}$

(3) Все ли распр. п.п. (a, b, 0) являются дискр. д.г.м.п.?

спр. сл. вел. X наз. дискр. д.г.м.п., если $\forall n \ X = X_1 + \dots + X_n$; X_i - мерсв

то есть $\forall n: P_X(z) = (P_{X_1}(z))^n$, где $P = E z^X$ - произв. функц. сл. вел. X.

то есть произв. функц. X явл. n-й степенью произв. функц. какой-то сл. вел. X_1 .

В классе (a, b, 0) всего 4 распр.: биномиальное, пуасс., отриц. бином. и геометрическое.

a) Bin(n, p): $p_k = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$; $k=0, \dots, n$

$$P_X(z) = E z^X = \sum_{k=0}^n z^k \cdot C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = \sum_{k=0}^n C_n^k (zp)^k (1-p)^{n-k} = (1-p+zp)^n = (P_{X_1}(z))^n$$

если $m \neq n$ (или $m > n$): $\sqrt[n]{P_X(z)}$ - не явл. произв. функц. дискр. д.г.м.п. \Rightarrow Bin(m, p) - не БДЗ!

где $\eta \sim \text{Bern}(p)$: $E z^\eta = z \cdot (1-p) + 1 \cdot p = 1-p+zp \Rightarrow \text{Bin}(n, p)$ - явл. БДЗ.

б) Pois(λ): $p_k = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}$; $k=0, 1, 2, \dots$

$$P_X(z) = E z^X = \sum_{k=0}^{\infty} z^k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda z)^k}{k!} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda z} = e^{\lambda(z-1)} = \left(e^{\frac{\lambda}{n}(z-1)} \right)^n = (P_{X_1}(z))^n$$

где $\eta \sim \text{Pois}(\frac{\lambda}{n}) \Rightarrow \text{Pois}(\lambda)$ - явл. БДЗ

в) NB(d, p): $p_k = \frac{C_{k+d-1}^k \beta^k}{(1+\beta)^{k+d}} = C_{k+d-1}^k \cdot \left(\frac{\beta}{1+\beta} \right)^k \cdot \left(\frac{1}{1+\beta} \right)^d$; $k=0, 1, 2, \dots$

$$P_X(z) = E z^X = \sum_{k=0}^{\infty} z^k \cdot C_{k+d-1}^k \cdot \left(\frac{\beta}{1+\beta} \right)^k \cdot \left(\frac{1}{1+\beta} \right)^d = \left(\frac{1}{1+\beta} \right)^d \cdot \sum_{k=0}^{\infty} C_{k+d-1}^k \cdot \left(\frac{z\beta}{1+\beta} \right)^k = \frac{1}{(1+\beta)^d} \cdot \left(1 - \frac{z\beta}{1+\beta} \right)^{-d} = \frac{1}{(1+\beta-z\beta)^d} = (P_{X_1}(z))^d$$

где $\eta \sim \text{NB}(\frac{d}{n}, \beta) \Rightarrow \text{NB}(d, \beta)$ - явл. БДЗ.

г) Geom(p): $p_k = \frac{\beta^k}{(1+\beta)^{k+1}}$.

Заметим, что геом. распр. - это частный случай NB(d, p) при $d=1 \Rightarrow \text{Geom}$ - явл. БДЗ.

(4) Написать явный вид p_k^T ; $k \geq 1$ для урезанных в начале распр. цикла (a, b, 0).

напоминание: $\begin{cases} p_k^T = d \cdot p_k, & \text{где } d = \frac{1}{\sum_{k=1}^{\infty} p_k} = \frac{1}{1-p_0} \end{cases}$

a) Bin(n, p): $p_k = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}$; $k=0, \dots, n$

$$\Rightarrow p_0 = (1-p)^n \Rightarrow d = \frac{1}{1-p_0} = \frac{1}{1-(1-p)^n} \Rightarrow p_k^T = \frac{p_k}{1-(1-p)^n} = \frac{C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k}}{1-(1-p)^n}; k=1, \dots, n$$

б) Pois(λ): $p_k = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}$; $k=0, 1, 2, \dots$

$$\Rightarrow p_0 = e^{-\lambda} \Rightarrow d = \frac{1}{1-p_0} = \frac{1}{1-e^{-\lambda}} \Rightarrow p_k^T = \frac{p_k}{1-e^{-\lambda}} = \frac{p_k \cdot e^{\lambda}}{e^{\lambda}-1} = \frac{\lambda^k}{k! (e^{\lambda}-1)}; k=1, 2, \dots$$

в) NB(d, p): $p_k = C_{k+d-1}^k \left(\frac{\beta}{1+\beta} \right)^k \cdot \left(\frac{1}{1+\beta} \right)^d$; $k=0, 1, 2, \dots$

$$\Rightarrow p_0 = \frac{1}{(1+\beta)^d} \Rightarrow d = \frac{1}{1-p_0} = \frac{1}{1-\frac{1}{(1+\beta)^d}} \Rightarrow p_k^T = \frac{p_k}{1-\frac{1}{(1+\beta)^d}} = \frac{C_{k+d-1}^k \cdot \beta^k}{(1+\beta)^{k+d} \cdot \left(1 - \frac{1}{(1+\beta)^d} \right)}$$

г) Geom(p): $p_k = \frac{\beta^k}{(1+\beta)^{k+1}} = \left(\frac{\beta}{1+\beta} \right)^k \cdot \frac{1}{1+\beta}$; $k=0, 1, 2, \dots$

$$\Rightarrow p_0 = \frac{1}{1+\beta} \Rightarrow d = \frac{1}{1-p_0} = \frac{1}{1-\frac{1}{1+\beta}} = \frac{1+\beta}{\beta} \Rightarrow p_k^T = \frac{1+\beta}{\beta} p_k = \frac{1}{\beta} \cdot \left(\frac{\beta}{1+\beta} \right)^k; k=1, 2, \dots$$

1. Как выбрать предельно π так, чтобы вероятность погрешности $< \varepsilon$?

Решение: Будем брать с каждого риска предельно π_i (покажем, что $\pi_i > E\pi_i$, поскольку π_i - случайная величина, а π_i - детерминированная, потому мы делаем набравшую за риск).

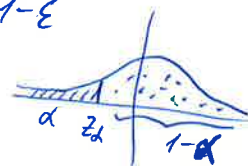
Всего собрали $\pi = \sum_{i=1}^n \pi_i$; $S_n = \sum_{i=1}^n \pi_i$

Хотим: $P(S_n \leq \pi) \geq 1 - \varepsilon$ - те вер-о неразумности $\geq 1 - \varepsilon$ (чуть-чуть к 1 приближ.)

Но $P(S_n \leq \pi) = P\left(\frac{\pi - ES_n}{\sqrt{Var S_n}} \leq \frac{\pi - ES_n}{\sqrt{Var S_n}}\right) \sim \Phi\left(\frac{\pi - ES_n}{\sqrt{Var S_n}}\right) \geq 1 - \varepsilon$

$\Rightarrow \frac{\pi - ES_n}{\sqrt{Var S_n}} \geq z_{1-\varepsilon}$

$\Rightarrow \boxed{\pi \geq ES_n + z_{1-\varepsilon} \cdot \sqrt{Var S_n}}$



2. Докажем, что предельно непрерывный процесс со св-вом отсутствия памяти - это эксп. распр. (т.е. $df = F'$)

Решение: Хотим: $P(X > x+t | X > x) = P(X > t)$

$$\begin{aligned} & \frac{P(X > x+t \cap X > x)}{P(X > x)} && \begin{aligned} & \text{" } 1 - P(X \leq t) \\ & \text{" } 1 - F(t) \end{aligned} \\ & \frac{P(X > x+t)}{P(X > x)} \\ & \frac{1 - F(x+t)}{1 - F(x)} \end{aligned}$$

\Rightarrow Хотим: $\frac{1 - F(x+t)}{1 - F(x)} = 1 - F(t)$

$\Rightarrow 1 - F(x+t) = (1 - F(x))(1 - F(t))$

определим $g(k) := 1 - F(k)$

тогда задача стала такой: найти все непрерыв. ф-ции $g(k)$ такие, что $g(x+t) = g(x) \cdot g(t)$

Будем решать эту задачу.

Сначала подставим $x=t=0$

$\Rightarrow g(0) = g(0) \cdot g(0)$

$\Rightarrow g(0) \cdot (g(0) - 1) = 0$

$\Rightarrow \begin{cases} g(0) = 0 & \text{— не подх.} \\ g(0) = 1. \end{cases}$

Заметим, что если $g(0)=0$,

$$\text{то } \forall x: g(x+0) = g(0) \cdot g(x) = 0.$$

$$\Rightarrow g(x) \equiv 0$$

Но $g(x) = 1 - F(x) \Rightarrow F(x) \equiv 1$ — такое у г.р. быть не может,
т.к. $F(-\infty) = 0$.

$$\Rightarrow g(0) = 1.$$

Далее, $g(x+h) - g(x) = g(x)g(h) - g(x) = g(x)(g(h) - 1) = g(x)(g(h) - g(0))$
 $\Rightarrow g'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(x+h) - g(x)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(x)(g(h) - g(0))}{h} = g(x) \cdot \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(h) - g(0)}{h} = g(x) \cdot g'(0)$

Далее, поскольку g — г.р. по уел:

$$g'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(x+h) - g(x)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(x)g(h) - g(x)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(x)(g(h) - 1)}{h} = g(x) \cdot \lim_{h \rightarrow 0} \frac{g(h) - g(0)}{h} = g(x) \cdot g'(0)$$

$$\Rightarrow g'(x) = g(x) \cdot g'(0)$$

"с — какое-то константа.

$$\Rightarrow \frac{dg}{dx} = g(x) \cdot c$$

$$\Rightarrow \frac{dg}{g} = c dx \Rightarrow \ln g = cx + \tilde{c} \Rightarrow g(x) = e^{cx} \cdot \tilde{c}$$

Примем во внимание то, что $g(0) = 1 \Rightarrow g(0) = e^0 \cdot \tilde{c} = 1 \Rightarrow \tilde{c} = 1$.

$$\Rightarrow g(x) = e^{cx}$$

$\Rightarrow F(x) = 1 - e^{cx}$ — а по г.р. где жет. величина с параметром $\lambda = -c$.

(3) $Y = X^{1/2}$

$X \sim \text{Exp}(1)$, т.е. $F(x) = 1 - e^{-x}$

Найти распр. Y .

Решение: Если $x > 0$: $P(Y \leq t) = P(X^{1/2} \leq t) = P(X \leq t^2) = F(t^2) = 1 - e^{-t^2}$

Если $x < 0$: $P(Y \leq t) = P(X^{1/2} \leq t) = P(X \geq t^2) = 1 - F(t^2) = e^{-t^2}$

1. $X \sim \text{Geom}(p)$, т.е. $p_k = P(X=k) = pq^k$; $k=0,1,2,\dots$

Доказательство: $P(X \geq k+1 | X \geq k) = P(X \geq 1)$ - свойство отсутствия памяти.

Решение: $P(X \geq l) = \sum_{t=l}^{\infty} P(X=t) = \sum_{t=l}^{\infty} pq^t = pq^l(1+q+q^2+\dots) = \frac{pq^l}{1-q} = \frac{pq^l}{p} = q^l$

$P(X \geq k+1 | X \geq k) = \frac{P(X \geq k+1 \cap X \geq k)}{P(X \geq k)} = \frac{P(X \geq k+1)}{P(X \geq k)} = \frac{q^{k+1}}{q^k} = q = P(X \geq 1)$. Угг.

2. $S^{\text{col}} = \sum_{i=1}^{N(\omega)} X_i$

$N(\omega)$ - целочисл. сл. вел.

$N \perp \{X_i\}_{i \geq 1}$

X_i - мор. св.

$P_N(z) = E z^N$ - произв. ф-ция N

$g_X(t) = E e^{tX_i}$; $i \geq 1$ - произв. ф-ция моментов X_i

Доказательство: а) $g_{S^{\text{col}}}(t) = E e^{t S^{\text{col}}} = P_N(g_X(t))$
 б) $E S^{\text{col}} = ?$; $D S^{\text{col}} = ?$

Решение: а) $g_{S^{\text{col}}}(t) = E e^{t S^{\text{col}}} = E e^{t \sum_{i=1}^{N(\omega)} X_i} = E \left(e^{t \sum_{i=1}^{N(\omega)} X_i} \cdot \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{1}_{\{N(\omega)=n\}} \right) =$
 $= \sum_{n=0}^{\infty} E \left(e^{t \sum_{i=1}^{N(\omega)} X_i} \cdot \mathbb{1}_{\{N(\omega)=n\}} \right) = \sum_{n=0}^{\infty} E \left(e^{t \sum_{i=1}^n X_i} \cdot \mathbb{1}_{\{N(\omega)=n\}} \right) =$
 $= \sum_{n=0}^{\infty} \left[\underbrace{E e^{t(X_1+\dots+X_n)}}_{\substack{\text{по независимости } X_i - \text{незав. сл. вел.}}} \cdot \underbrace{E \mathbb{1}_{\{N(\omega)=n\}}}_{P(N(\omega)=n)} \right] = \sum_{n=0}^{\infty} \underbrace{(E e^{tX_1})^n}_{(g_X(t))^n} \cdot P(N(\omega)=n) = \sum_{n=0}^{\infty} (g_X(t))^n \cdot P(N(\omega)=n) = E(g_X(t))^{N(\omega)}$
 $= P_N(g_X(t))$

$\Rightarrow g_{S^{\text{col}}}(t) = P_N(g_X(t))$

б) как найти $g_X(t) = E e^{tX}$ вычислить $E X$ и $D X = E X^2 - (E X)^2$?

Имеем: $g_X'(t) = (E e^{tX})' = E [e^{tX} X] = E [X e^{tX}]$

$\Rightarrow g_X'(0) = E X$

Далее, $g_X''(t) = E [X^2 e^{tX}]$

$\Rightarrow g_X''(0) = E X^2$

$\Rightarrow \begin{cases} E X = g_X'(0) \\ D X = E X^2 - (E X)^2 = g_X''(0) - (g_X'(0))^2 \end{cases} \quad (*)$

$\Rightarrow E S^{\text{col}} = \underbrace{P_N'(g_X(0))}_{\substack{\text{по правилу дифференцирования}}} \cdot \underbrace{g_X'(0)}_{E X} = \underbrace{P_N'(1)}_{\substack{\text{по правилу дифференцирования}}} \cdot E X = E N \cdot E X$

нормаль $P'_N(g_x(0)) = EN$?

мы $g_x(0) = E e^{tX_i} \Big|_{t=0} = E1 = 1$.

Значит, $P_N(z) = E z^N = \sum_{n=0}^{\infty} z^n \cdot P(N=n)$

$\Rightarrow P'_N(z) = \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot z^{n-1} \cdot P(N=n)$

$\Rightarrow P'_N(1) = \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot P(N=n) = EN$.

Аналогично, $P''_N(z) = \sum_{n=0}^{\infty} n(n-1) z^{n-2} P(N=n)$

$\Rightarrow P''_N(1) = \sum_{n=0}^{\infty} n(n-1) P(N=n) = \sum_{n=0}^{\infty} n^2 \cdot P(N=n) - \sum_{n=0}^{\infty} n P(N=n) = EN^2 - EN$.

$\Rightarrow \begin{cases} EN = P'_N(1) \\ EN^2 = P''_N(1) + EN = P''_N(1) + P'_N(1) \end{cases} \quad (**)$

Теперь, если условная $g_{scol}(t) = P_N(g_x(t))$, то скажем $DS^{col} = E(S^{col})^2 - (ES^{col})^2$

нам нужно $E(S^{col})^2$

по лемме (*): $E(S^{col})^2 = g_{scol}''(0) = (P_N(g_x(t)))'' \Big|_{t=0} = (P'_N(g_x(t)) \cdot g'_x(t))' \Big|_{t=0} =$

$= P''_N(g_x(t)) \cdot (g'_x(t))^2 \Big|_{t=0} + P'_N(g_x(t)) \cdot g''_x(t) \Big|_{t=0} =$

$= P''_N(g_x(0)) \cdot (g'_x(0))^2 + P'_N(g_x(0)) \cdot g''_x(0) = P''_N(1) \cdot (g'_x(0))^2 + P'_N(1) \cdot g''_x(0) \stackrel{см. (**) (*)}{=}$

$= (EN^2 - EN) \cdot (EX_i)^2 + EN \cdot EX_i^2 = EN^2 \cdot (EX_i)^2 + EN \cdot \underbrace{(EX_i^2 - (EX_i)^2)}_{= DX_i} = EN^2 \cdot (EX_i)^2 + EN \cdot DX_i$

$\Rightarrow DS^{col} = E(S^{col})^2 - (ES^{col})^2 = EN^2 \cdot (EX_i)^2 + EN \cdot DX_i - (EN \cdot EX_i)^2 =$
 $= \underbrace{(EX_i)^2 (EN^2 - (EN)^2)}_{= RN} + EN \cdot DX_i = \boxed{(EX_i)^2 \cdot RN + EN \cdot DX_i}$

Итого: $ES^{col} = EN \cdot EX_i$

$DS^{col} = EN \cdot DX_i + RN \cdot (EX_i)^2$

Зам. В принципе, гр-пу g_{col} и D_{col} можно было получить и в лос, (см 2)
 без производящей гр-цы моментов.

$$g_{col} = \sum_{i=1}^{N(w)} x_i$$

$$E g_{col} = E \sum_{i=1}^{N(w)} x_i = \sum_{n=0}^{\infty} E \left\{ \sum_{i=1}^{N(w)} x_i \cdot \mathbb{1}_{\{N(w)=n\}} \right\} = \sum_{n=0}^{\infty} E \left\{ \sum_{i=1}^n x_i \cdot \mathbb{1}_{\{N(w)=n\}} \right\} =$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} \left[E \sum_{i=1}^n x_i \right] \cdot P(N(w)=n) = \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot E x_i \cdot P(N(w)=n) = E x_i \cdot \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot P(N(w)=n) = \boxed{E x_i \cdot E N}$$

$$E (g_{col})^2 = E \left(\sum_{i=1}^{N(w)} x_i \right)^2 = \sum_{n=0}^{\infty} E \left\{ \left(\sum_{i=1}^n x_i \right)^2 \cdot \mathbb{1}_{\{N(w)=n\}} \right\} = \sum_{n=0}^{\infty} E (x_1^2 + \dots + x_n^2 + 2x_1x_2 + \dots + 2x_{n-1}x_n) \cdot P(N(w)=n) =$$

$$= \sum_{n=0}^{\infty} \left[(n \cdot E x_i^2 + n(n-1) \underbrace{E x_i E x_j}_{(E x_i)^2}) \cdot P(N(w)=n) \right] = E x_i^2 \cdot \sum_{n=0}^{\infty} n \cdot P(N(w)=n) +$$

$$+ (E x_i)^2 \cdot \sum_{n=0}^{\infty} n(n-1) P(N(w)=n) = E x_i^2 \cdot E N + (E x_i)^2 (E N^2 - E N) = (E x_i)^2 \cdot E N^2 + E N (E x_i^2 - (E x_i)^2) =$$

$$= E x_i^2 \cdot E N + (E x_i)^2 (E N^2 - E N) = (E x_i)^2 \cdot E N^2 + E N (E x_i^2 - (E x_i)^2) = (E x_i)^2 \cdot E N^2 + E N \cdot D x_i$$

$$\Rightarrow D g_{col} = E (g_{col})^2 - (E g_{col})^2 = (E x_i)^2 \cdot E N^2 + E N \cdot D x_i - (E N \cdot E x_i)^2 =$$

$$= (E x_i)^2 (E N^2 - (E N)^2) + E N \cdot D x_i = \boxed{(E x_i)^2 \cdot D N + E N \cdot D x_i}$$

③ $CV(X) = \frac{\sqrt{D X}}{E X}$ - коэф. изменчивости

пусть $S_1^{col} = \sum_{i=1}^{N_1} Y_i$; $S_2^{col} = \sum_{i=1}^{N_2} Z_i$,

где $N_1 \sim NB(10, \frac{9}{10})$; $N_2 \sim NB(1, \frac{1}{10})$; $Y \sim Exp(a)$; $Z \sim Par(20, \frac{9}{4})$

Найти: коэф. изменчивости N_1 , N_2 , Y , Z , S_1 , S_2 .

Реш: $NB(m, p)$: $P(N=k) = C_{m+k-1}^k p^m (1-p)^k$; $k=0, 1, 2, \dots$

$Exp(a)$: $f(x) = a \cdot e^{-ax} \cdot \mathbb{1}_{\{x>0\}}$.

$Par(x_0, d)$: $P(Z > x) = \left(\frac{x_0}{x}\right)^d \cdot \mathbb{1}_{\{x>x_0\}}$ - гами гон. гр-ция распр.
 $1 - P(Z \leq x)$

$\Rightarrow -f(x) = \left(\frac{x_0}{x}\right)^d \cdot (-d) \cdot \frac{1}{x^{d+1}} \cdot \mathbb{1}_{\{x>x_0\}}$

$\Rightarrow f(x) = \frac{d(x_0)^d}{x^{d+1}} \cdot \mathbb{1}_{\{x>x_0\}}$ - плотность распр. парето.

у кого есть работа
 и из которых
 а дальше нет,
 тк $2 < \frac{9}{4} < 3$

Рассчитаем E и D гнз N_1, N_2 и Z .

по ф-лам из задания 2, нам надо будет, чтобы посчитать E и D гнз S_1 и S_2 .

гнз N_1 $P(N_1=k) = C_{m+k-1}^k p^m (1-p)^k = C_{m+k-1}^k p^m q^k; k=0,1,\dots$

это вообще очевидно, т.е. $\sum_{k=0}^{\infty} P(N_1=k) = 1$,

т.к. по ф-ле из задания $(1-x)^{-n} = \sum_{k=0}^{\infty} C_{n+k-1}^k x^k$

$\Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} P(N_1=k) = p^m \cdot \sum_{k=0}^{\infty} C_{m+k-1}^k q^k = p^m \cdot (1-q)^{-m} = p^m \cdot p^{-m} = 1$.

Посчитаем EN_1 и DN_1 через произв. ф-цию $\Psi_{N_1}(z) = E z^{N_1} = \sum_{n=0}^{\infty} z^n \cdot P(N_1=n)$

Мы уже выяснили (см. **), что $\Psi'_{N_1}(1) = EN_1$

$\Psi''_{N_1}(1) = EN_1^2 - EN_1$

Итак: $\Psi_{N_1}(z) = E z^{N_1} = p^m \cdot \sum_{k=0}^{\infty} z^k \cdot C_{m+k-1}^k q^k = p^m \cdot \sum_{k=0}^{\infty} C_{m+k-1}^k (zq)^k = \frac{p^m}{(1-zq)^m}$

$\Rightarrow \Psi'_{N_1}(z) = p^m \cdot (-m) \cdot (1-q) \cdot \frac{1}{(1-zq)^{m+1}} = \frac{mp^mq}{(1-zq)^{m+1}}$

$\Rightarrow \underbrace{\Psi'_{N_1}(1)}_{EN_1} = \frac{mp^mq}{(1-q)^{m+1}} = \frac{mp^mq}{p^{m+1}} = \boxed{\frac{mq}{p}} \Rightarrow EN_1 = \Psi'_{N_1}(1) = \frac{mq}{p}$

Далее, $\Psi''_{N_1}(z) = mp^mq \cdot (-m-1) \cdot (1-q) \cdot \frac{1}{(1-zq)^{m+2}} = \frac{p^m q^2 m(m+1)}{(1-zq)^{m+2}}$

$\Rightarrow \underbrace{\Psi''_{N_1}(1)}_{EN_1^2 - EN_1} = \frac{p^m q^2 m(m+1)}{(1-q)^{m+2}} = \frac{p^m q^2 m(m+1)}{p^{m+2}} = \frac{q^2 m(m+1)}{p^2}$

$\Rightarrow EN_1^2 = \Psi''_{N_1}(1) + EN_1 = \frac{q^2 m(m+1)}{p^2} + \frac{mq}{p} \stackrel{IP}{=} \frac{mq(q(m+1)+p)}{p^2} = \frac{mq(qm + \underbrace{(p+q)}_{=1})}{p^2} = \frac{mq(mq+1)}{p^2}$

$\Rightarrow DN_1 = EN_1^2 - (EN_1)^2 = \frac{mq(mq+1)}{p^2} - \frac{m^2 q^2}{p^2} = \frac{mq(mq+1-mq)}{p^2} = \boxed{\frac{mq}{p^2}}$

$\Rightarrow \boxed{EN_1 = \frac{mq}{p}}$
 $\boxed{DN_1 = \frac{mq}{p^2}}$

Ans $Y \sim \text{Exp}(a)$

ср 3

$$EY = \int_0^{+\infty} x \cdot a \cdot e^{-ax} dx = \frac{a}{-a} \int_0^{+\infty} x d(e^{-ax}) = - \underbrace{x \cdot e^{-ax}}_0 \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-ax} dx =$$

$$= \frac{-1}{a} \cdot e^{-ax} \Big|_0^{+\infty} = \frac{-1}{a} (0 - 1) = \frac{1}{a}$$

$$EY^2 = \int_0^{+\infty} x^2 \cdot a \cdot e^{-ax} dx = \frac{a}{-a} \int_0^{+\infty} x^2 d(e^{-ax}) = - \underbrace{x^2 \cdot e^{-ax}}_0 \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-ax} \cdot 2x dx =$$

$$= \frac{2}{-a} \int_0^{+\infty} x d(e^{-ax}) = - \frac{2}{a} \underbrace{x \cdot e^{-ax}}_0 \Big|_0^{+\infty} + \frac{2}{a} \int_0^{+\infty} e^{-ax} dx = \frac{2}{a} \cdot \frac{-1}{-a} \cdot e^{-ax} \Big|_0^{+\infty} = \frac{2}{a^2}$$

$$\Rightarrow DY = EY^2 - (EY)^2 = \frac{2}{a^2} - \frac{1}{a^2} = \frac{1}{a^2}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} EY = \frac{1}{a} \\ EY^2 = \frac{1}{a^2} \end{cases}$$

Ans $Z \sim \text{Par}(x_0, d)$

$$EZ = \int_{x_0}^{+\infty} x \cdot \frac{d \cdot x_0^d}{x^{d+1}} dx = d x_0^d \int_{x_0}^{+\infty} \frac{dx}{x^d} = d x_0^d \cdot \left(\frac{-1}{d-1} \right) \cdot \frac{1}{x^{d-1}} \Big|_{x_0}^{+\infty} = \frac{d}{d-1} \cdot \frac{x_0^d}{x_0^{d-1}} \cdot \frac{1}{d-1} = \frac{d}{d-1} x_0$$

$$EZ^2 = \int_{x_0}^{+\infty} x^2 \cdot \frac{d x_0^d}{x^{d+1}} dx = d x_0^d \int_{x_0}^{+\infty} \frac{dx}{x^{d-1}} = d x_0^d \cdot \left(\frac{-1}{d-2} \right) \cdot \frac{1}{x^{d-2}} \Big|_{x_0}^{+\infty} = \frac{d}{d-2} \cdot \frac{x_0^d}{x_0^{d-2}} \cdot \frac{1}{d-2} = \frac{d}{d-2} x_0^2$$

$$\Rightarrow DZ = EZ^2 - (EZ)^2 = \frac{d}{d-2} x_0^2 - \frac{d^2 x_0^2}{(d-1)^2} = \frac{d x_0^2 ((d-1)^2 - d(d-2))}{(d-1)^2 (d-2)} = \frac{d x_0^2 (d^2 - 2d + 1 - d^2 + 2d)}{(d-1)^2 (d-2)} = \frac{d x_0^2}{(d-1)^2 (d-2)}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} EZ = \frac{d}{d-1} x_0 \\ DZ = \frac{d x_0^2}{(d-1)^2 (d-2)} \end{cases}$$

но г-нам и японцу 2: $ES_1 = EY_1 \cdot EN_1$

$$DS_1 = (EY_1)^2 DN_1 + EN_1 \cdot DY_1$$

$$ES_2 = EZ_1 \cdot EN_2$$

$$DS_2 = (EZ_1)^2 DN_2 + EN_2 \cdot DZ_1$$

центрум бачи реченням 9-го $N_1 \sim \text{NB}(10, \frac{9}{10})$

$$N_2 \sim \text{NB}(1, \frac{1}{10})$$

$$Y \sim \text{Exp}(a)$$

$$Z \sim \text{Par}(x_0; 9/4)$$

$$EN_1 = \frac{mq}{p} = \frac{10 \cdot \frac{1}{10}}{\frac{1}{9}} = \frac{10}{9} \quad \left. \begin{aligned} DN_1 &= \frac{mq}{p^2} = \frac{10 \cdot \frac{1}{10}}{\frac{1}{81}} = \frac{100}{81} \end{aligned} \right\} \Rightarrow CV(N_1) = \frac{\sqrt{DN_1}}{EN_1} = \frac{10/9}{10/9} = 1.$$

$$EN_2 = \frac{mq}{p} = \frac{1 \cdot 9/10}{1/10} = 9 \quad \left. \begin{aligned} DN_2 &= \frac{mq}{p^2} = \frac{1 \cdot 9/10}{1/100} = \frac{9}{10} \cdot 100 = 90 \end{aligned} \right\} \Rightarrow CV(N_2) = \frac{\sqrt{DN_2}}{EN_2} = \frac{3\sqrt{10}}{9} = \frac{\sqrt{10}}{3}.$$

$$EY = \frac{1}{a} \quad \left. \begin{aligned} DY = \frac{1}{a^2} \end{aligned} \right\} \Rightarrow CV(Y) = \frac{\sqrt{DY}}{EY} = \frac{1/a}{1/a} = 1.$$

$$EZ = \frac{d}{d-1} x_0 = \frac{9}{4} \cdot \frac{4}{5} x_0 = \frac{9}{5} x_0 \quad \left. \begin{aligned} DN_Z &= \frac{d x_0^2}{(d-1)^2 (d-2)} = \frac{9}{4} x_0^2 \cdot \frac{4 \cdot 4 \cdot 4}{5 \cdot 5 \cdot 1} = \frac{16 \cdot 9 x_0^2}{25} \end{aligned} \right\} \Rightarrow CV(Z) = \frac{\sqrt{DN_Z}}{EZ} = \frac{4 \cdot 3 x_0 \cdot 8}{5 \cdot 9 x_0} = \frac{4}{3}.$$

$$ES_1^{col} = EY_i \cdot EN_1 = \frac{1}{a} \cdot \frac{10}{9} \quad \left. \begin{aligned} DS_1^{col} &= (EY_i)^2 \cdot DN_1 + EN_1 \cdot DY_i = \frac{1}{a^2} \cdot \frac{100}{81} + \frac{10}{9} \cdot \frac{1}{a^2} = \frac{190}{81a^2} \end{aligned} \right\} \Rightarrow CV(S_1^{col}) = \frac{\sqrt{DS_1^{col}}}{ES_1^{col}} = \frac{\sqrt{190} \cdot 9a}{9a \cdot 10} = \frac{\sqrt{19}}{\sqrt{10}}.$$

$$ES_2^{col} = EZ \cdot EN_2 = \frac{9}{5} x_0 \cdot 9 = \frac{81 x_0}{5} \quad \left. \begin{aligned} DS_2^{col} &= (EZ)^2 \cdot DN_2 + EN_2 \cdot DZ = \frac{81 x_0^2}{25} \cdot 90 + \frac{9 \cdot 16 \cdot 9 x_0^2}{25} = \frac{81 x_0^2 \cdot 106}{25} \end{aligned} \right\} \Rightarrow CV(S_2^{col}) = \frac{9 x_0 \sqrt{106} \cdot 8}{5 \cdot 81 x_0 \cdot 9} = \frac{\sqrt{106}}{9}.$$

ответы: $CV(N_1) = 1$
 $CV(N_2) = \frac{\sqrt{10}}{3}$
 $CV(Y) = 1$
 $CV(Z) = \frac{4}{3}$
 $CV(S_1^{col}) = \frac{\sqrt{19}}{\sqrt{10}}$
 $CV(S_2^{col}) = \frac{\sqrt{106}}{9}.$

(4) $V_i \sim \Gamma(d_i, \beta), i=1, \dots, n$, где $f_{V_i}(x) = \frac{\beta^{d_i} \cdot x^{d_i-1} \cdot e^{-\beta x}}{\Gamma(d_i)} \cdot I(x>0).$

$\{V_i\}_{i=1}^n$ — независимы.

Используя преобр. Лапласа, докажем, что $S^{ind} = \sum_{i=1}^n V_i \sim \Gamma(\sum_{i=1}^n d_i, \beta).$

Решение: $\Gamma(d) = \int_0^{\infty} x^{d-1} e^{-x} dx.$

посчитаем преобр. Лапласа $L(z) = E e^{-zV}$ для сл. вел $V \sim \Gamma(d, \beta)$

$$L_V(z) = E e^{-zV} = \int_0^{\infty} \frac{e^{-zx} \cdot \beta \cdot x^{d-1} \cdot e^{-\beta x}}{\Gamma(d)} dx = \frac{\beta^d}{\Gamma(d)} \int_0^{\infty} e^{-(z+\beta)x} \cdot x^{d-1} dx =$$

$$= \frac{\beta^d}{\Gamma(d)} \int_0^{\infty} e^{-y} \cdot \left(\frac{y}{z+\beta}\right)^{d-1} \frac{dy}{z+\beta} = \frac{\beta^d}{\Gamma(d) \cdot (z+\beta)^d} \left(\int_0^{\infty} e^{-y} \cdot y^{d-1} dy \right) = \left(\frac{\beta}{z+\beta}\right)^d$$

↑
 $(z+\beta)x = y$
 $x = \frac{y}{z+\beta}$
 $dx = \frac{dy}{z+\beta}$

$$\Rightarrow L_{V_i}(z) = \left(\frac{\beta}{z+\beta}\right)^{d_i}$$

В силу независимости V_i : $L_{S^{ind}}(z) = E e^{-z S^{ind}} = E e^{-z(V_1 + \dots + V_n)} = E(e^{-zV_1} \cdot \dots \cdot e^{-zV_n}) =$

$$= E e^{-zV_1} \cdot \dots \cdot E e^{-zV_n} = L_{V_1}(z) \cdot \dots \cdot L_{V_n}(z) = \left(\frac{\beta}{z+\beta}\right)^{d_1} \cdot \dots \cdot \left(\frac{\beta}{z+\beta}\right)^{d_n} = \left(\frac{\beta}{z+\beta}\right)^{d_1 + \dots + d_n}.$$

$$\Rightarrow L_{S^{ind}}(z) = \left(\frac{\beta}{z+\beta}\right)^{d_1 + \dots + d_n}.$$

Мы узнаем в этом выражении преобр. Лапласа для $\Gamma(d_1 + \dots + d_n, \beta)$. А поскольку все вл. однозн. соответствующие функции распр. и его преобр. Лапласа, то $S^{ind} \sim \Gamma(d_1 + \dots + d_n, \beta)$. \square