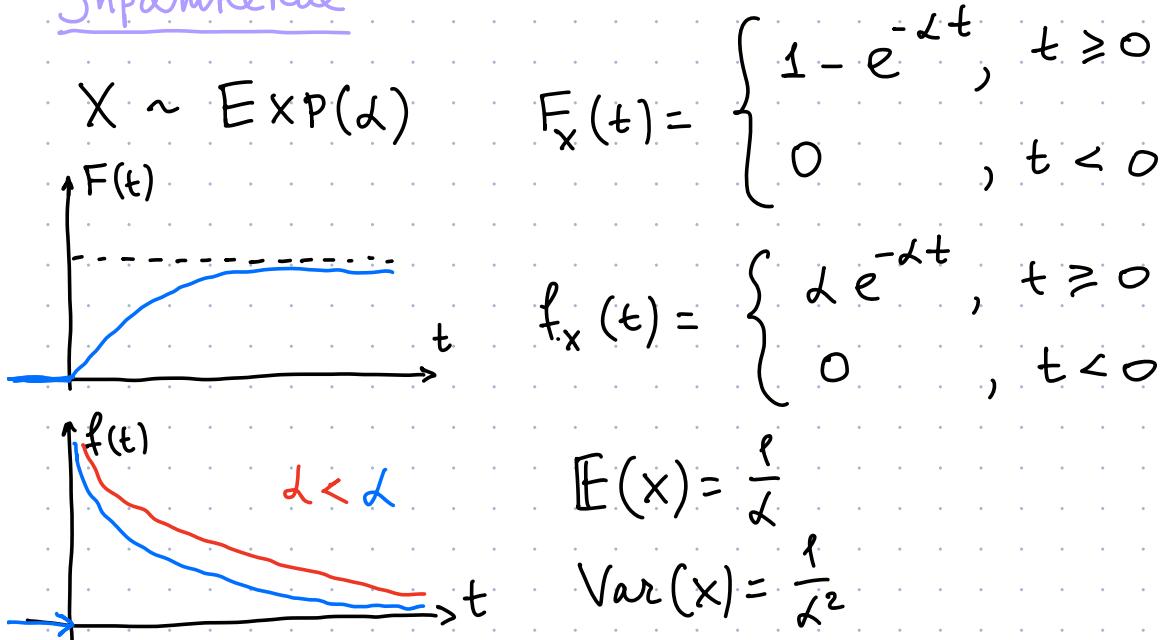


# ① Варка пачнре генетум

## Гипотезе



a)  $Y = \sqrt{X}$

$$F_Y(y) = \mathbb{P}(Y \leq y) = \mathbb{P}(\sqrt{X} \leq y) = \mathbb{P}(X \leq y^2) = F_X(y^2) =$$

$$= \begin{cases} 1 - e^{-\lambda y^2}, & y \geq 0 \\ 0, & y < 0 \end{cases}$$

$$F_X(x) \quad x \in [0; +\infty) \quad Y = \sqrt{X}$$

$$F_Y(y) \quad y \in [\sqrt{0}; \sqrt{+\infty}) = [0; +\infty)$$

б)  $Y = X^2$

$$F_Y(y) = \mathbb{P}(Y \leq y) = \mathbb{P}(X^2 \leq y) = \mathbb{P}(-\sqrt{y} \leq X \leq \sqrt{y}) =$$

$$= F_x(\sqrt{y}) - F_x(-\sqrt{y}) = 1 - e^{-\lambda \sqrt{y}} - 0, \quad y \geq 0$$

$$F_x(x) \quad x \in [0; +\infty) \quad Y = X^2$$

$$F_y(y) \quad y \in [0^2; +\infty^2) = [0; +\infty)$$

$y=4$

$$F_x(2) - \underbrace{F_x(-2)}_0$$

$$b) Y = 1 - e^{-\lambda X} = F_x(X)$$

$$F_y(y) = \mathbb{P}(Y \leq y) = \mathbb{P}(1 - e^{-\lambda X} \leq y) = \mathbb{P}\left(X \leq -\frac{1}{\lambda} \ln(1-y)\right) =$$

$$1-y \leq e^{-\lambda X}$$

$$\ln(1-y) \geq -\lambda X$$

$$X \leq -\frac{1}{\lambda} \ln(1-y)$$

X Y Z W - ca. Ben.

oc y z w - gittertug

$$= F_x\left(-\frac{1}{\lambda} \ln(1-y)\right) = 1 - e^{-\lambda \cdot \left[-\frac{1}{\lambda} \ln(1-y)\right]} =$$

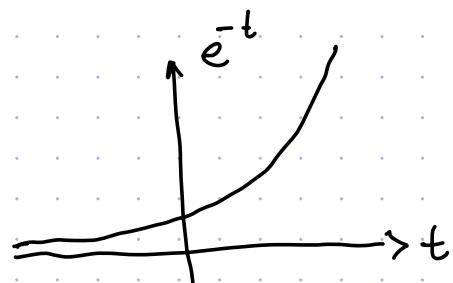
$$= 1 - (1-y) = y$$

$$F_x(x) \quad x \in [0; +\infty) \quad Y = 1 - e^{-\lambda X}$$

$$F_y(y) \quad y \in [0; 1]$$

$$\lim_{x \rightarrow 0} (1 - e^{-\lambda x}) = 1 - e^0 = 0$$

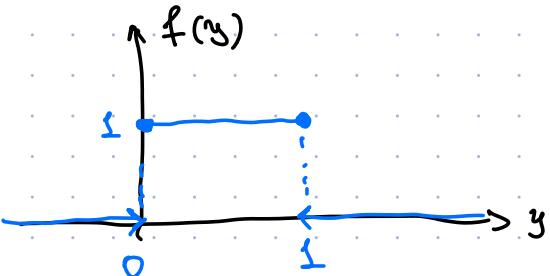
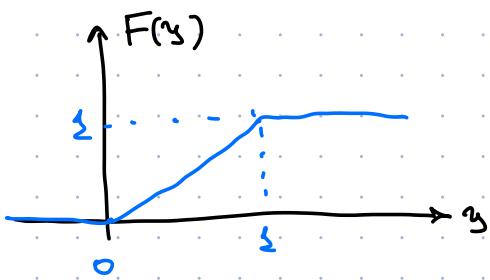
$$\lim_{x \rightarrow +\infty} (1 - e^{-\lambda x}) = 1 - e^{-\infty} = 1$$



$$F_y(y) = \begin{cases} y, & y \in [0; 1] \\ 0, & y < 0 \\ 1, & y \geq 1 \end{cases}$$

$$f_y(y) = \begin{cases} 1, & y \in [0; 1] \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$P_y(y)$$



$X \sim \text{Exp}(\lambda)$

$$Y = F_X(X) \sim U[0; 1]$$

квантильное преобразование

### III. Квантильное np.-e.

График  $F_X(x)$  не непрерывна. Тогда сн. вен.  $Y = F_X(X)$  имеет равномерное распределение

Dok-bo:

$$F_Y(y) = P(F_X(X) \leq y) = P(X \leq F_X^{-1}(y)) = F_X(F_X^{-1}(y)) = y$$

$X$  -  $\infty$  +  $\infty$

$$F_X(x) \quad 0 \quad 1$$

р.т.г. ■

Следствие:

$$Y \sim U[0; 1]$$

хотим  $X \sim F_X(x)$

$$F^{-1}(y)$$

Теорема сн. Венсона:

$$y_1, \dots, y_n \sim \text{iid } U[0; 1]$$

$$x_1, \dots, x_n \sim \text{iid } \text{Exp}(\lambda)$$

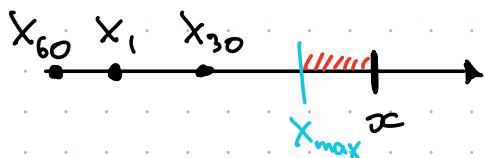
$$x_i = F_X^{-1}(y_i) = -\frac{1}{\lambda} \ln(1-y_i)$$

## ② Пачнеперавные марксаугеа

$$X_1, \dots, X_n \sim \text{iid } F_X(x)$$

$$\text{a) } X_{\max} = \max(X_1, \dots, X_n) \sim ?$$

$$F_{X_{\max}}(x) = \mathbb{P}(X_{\max} \leq x) = \mathbb{P}(X_1 \leq x \cap X_2 \leq x \cap \dots \cap X_n \leq x) =$$

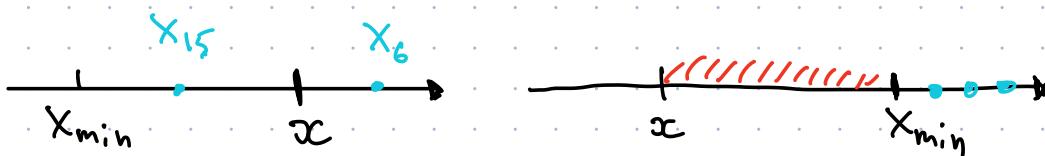


$$= \underbrace{\mathbb{P}(X_1 \leq x)}_{F_X(x)} \cdot \underbrace{\mathbb{P}(X_2 \leq x)}_{F_X(x)} \cdot \dots \cdot \underbrace{\mathbb{P}(X_n \leq x)}_{F_X(x)} = [F_X(x)]^n$$

$$f_{X_{\max}}(x) = F'_{X_{\max}}(x) = n \cdot [F_X(x)]^{n-1} \cdot f_X(x)$$

$$\text{б) } X_{\min} \sim ?$$

$$F_{X_{\min}}(x) = \mathbb{P}(X_{\min} \leq x) = 1 - \mathbb{P}(X_{\min} > x) =$$



$$= 1 - \mathbb{P}(X_1 > x \cap \dots \cap X_n > x) = 1 - \mathbb{P}(X_1 > x) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}(X_n > x) =$$

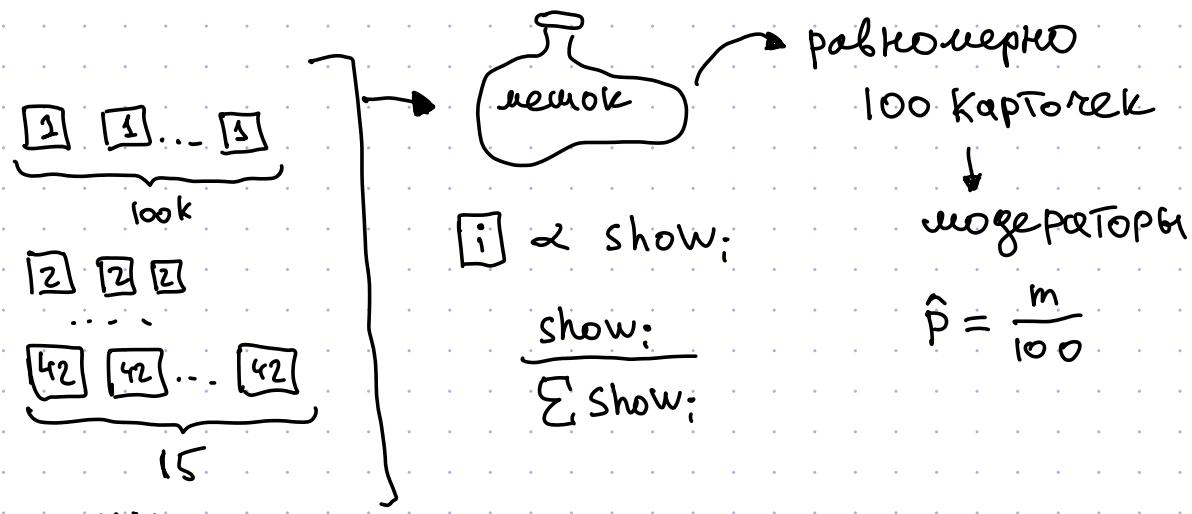
$$= 1 - (1 - \mathbb{P}(X_1 \leq x)) \cdot \dots \cdot (1 - \mathbb{P}(X_n \leq x)) = 1 - (1 - F_X(x))^n$$

### ③ Мемрика именх ноказов

i	d	show
1		100k
2		3
...		...
42		15
...		...

P - зоръ именх ноказов

$P$  (  - именх  
рекомендаций  
рен  
убудел )



np.random([1, 2, ..., 10<sup>100</sup>], [ $\frac{\text{Show}_i}{\sum \text{Show}_i}$ , ...])

Участие сортировки:

$P_i > \dots$

→ бсъ близко в настъ

→ бсъ  $P_i$  не нюанси float 64

Схема:

1  $X_1, \dots, X_{100k} \sim \text{iid } U[0, 1]$

2  $X_1, X_2, X_3 \sim \text{iid } U[0, 1]$

...

42  $X_1, X_2, \dots, X_{15} \sim \text{iid } U[0, 1]$

...



$$F_{X_{\max}}(x) = [F_X(x)]^n = x^n$$

$$Y \sim U[0, 1]$$

$$X_{\max} = \sqrt[n]{Y} \sim F_{\max}(x)$$

Когда проблема  $\sqrt[n]{Y}$   
на ход оператора

$$\sqrt[n]{Y} \rightarrow \frac{1}{n} \ln Y \in [0, 1] \leq 0$$

Алгоритм сэмплирования:

Надо на Таблице с shows

1. Генерируется  $Y \sim U[0, 1]$

$$2. \beta = \frac{1}{n} \ln Y$$

3. Погдерживается "число" из 100 с табл.  $\beta$

"Куча" - структура данных, которая хорошо поддерживает  $M$  мин. элементов

Можно будет использовать и показать, что в такой процедуре каждый элемент может находиться в выборке с вер.

Show:  
 $\sum \text{show;}$

Тему надо рассмотреть  
с этим будут проблемы

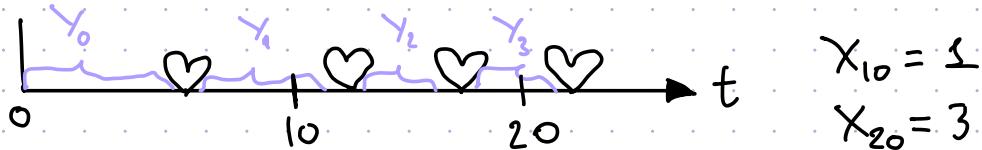
To be continued

## ④ Распределение Пуассона изображено

Дана

$X_t$  — число  $\heartsuit$ , которое Дана получила за время  $[0; t]$

$Y_n$  — время, которое прошло между  $n$  и  $n+1$  падениями

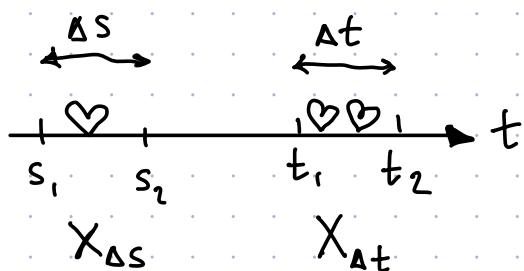


**PA-0** За каковой промежуток времени первую ее происходит

$$\mathbb{P}(X_0 > 1) = 0$$

$$\mathbb{P}(X_0 = 0) = 1$$

**PA-1** Основание после действия



$X_{\Delta t}$  не зависит от  $X_{\Delta s}$   
если  $\Delta t$  и  $\Delta s$   
не перекаются

**PA-2** Стационарность

Связь к событий на промежутке  $\Delta t$  зависит только от длины этого промежутка и не зависит от места его расположения

$$\mathbb{P}(X_{\Delta t} = 1) = \lambda \cdot \Delta t$$

интенсивность потока  
событий

### PA-3 Ординарность

Наследование более  $\geq$  соо. за  $\gg$  малый прошег-  
мок времени — невозможн

$$O(\Delta) = -O(\Delta)$$

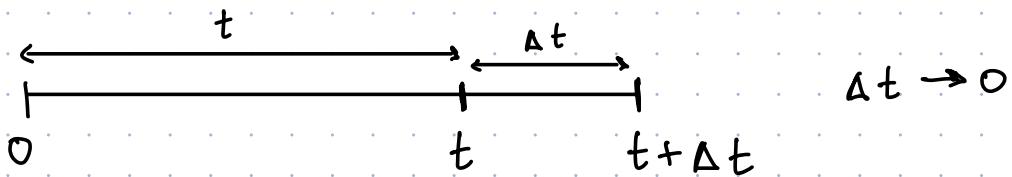
$$P(X_{\Delta t} \geq 2) = O(\Delta t)$$

$$P(X_{\Delta t} = 0) = 1 - [x \Delta t + O(\Delta t)] = \underline{1 - x \Delta t + O(\Delta t)}$$

### Простейший поток событий

$$P(X_t = k) - ?$$

$$h_0(t) = P(X_t = 0) \quad h_1(t) = P(X_t = 1) \dots$$



$$h_0(t) \quad h_0(t + \Delta t) \quad h_0(\Delta t) - \underline{\text{kак связана?}}$$

### PA-1 $X_t \quad X_{\Delta t}$ — крз.

$$h_0(t) = P(X_t = 0) \quad P(X_t = 0 \cap X_{\Delta t} = 0)$$

$$h_0(\Delta t) = P(X_{\Delta t} = 0)$$

$$h_0(t + \Delta t) = P(X_{t+\Delta t} = 0) = P(X_t = 0) \cdot P(X_{\Delta t} = 0)$$

$$h_0(t + \Delta t) = h_0(t) \cdot h_0(\Delta t) \quad | \div \Delta t \\ \ominus h_0(t)$$

$$\frac{h_o(t + \Delta t) - h_o(t)}{\Delta t} = \frac{h_o(t) \cdot [h_o(\Delta t) - 1]}{\Delta t}$$

$\Delta t \rightarrow 0$        $\downarrow$   
 $h'_o(t)$

$$\frac{-\lambda \cdot \Delta t + o(\Delta t)}{\Delta t}$$

$$h_o(\Delta t) = P(X_{\Delta t} = 0) = 1 - \lambda \Delta t + o(\Delta t)$$

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} h_o(t) \cdot \left( \frac{-\lambda \Delta t}{\Delta t} + \frac{o(\Delta t)}{\Delta t} \right)^0 = -\lambda \cdot h_o(t)$$

$$h'_o(t) = -\lambda \cdot h_o(t)$$

$$f'(t) = \bullet f(t) e^t$$

$$\frac{dh_o}{dt} = -\lambda h_o$$

$$\frac{dh_o}{h_o} = -\lambda dt$$

PA-O

$$P(X_0 = 0) = h_o(0) = 1$$

$$\ln h_o = -\lambda t + \ln(\text{const})$$

$$\text{const} \cdot e^{-\lambda \cdot 0} = 1$$

$$h_o(t) = \text{const} \cdot e^{-\lambda t}$$

$$\text{const} = 1$$

$$P(X_t = 0) = e^{-\lambda t}$$

$$P(X_t = 1) = h_1(t)$$

$$h_i(t) \quad h_i(\Delta t) \quad h_i(t + \Delta t)$$

0

1

0

t

1

0

t + Δt

$$P(X_{t+\Delta t} = 1)$$

$$h_1(t + \Delta t) = h_1(t) \cdot h_0(\Delta t) + h_0(t) \cdot h_1(\Delta t)$$

$$\frac{h_1(t + \Delta t) - h_1(t)}{\Delta t} = \frac{h_1(t)[h_0(\Delta t) - 1]}{\Delta t} + \frac{h_0(t) \cdot h_1(\Delta t)}{\Delta t}$$

$$\xrightarrow[\Delta t \rightarrow 0]{} h_1'(t)$$

$$\frac{h_1(t)[- \lambda \Delta t + o(\Delta t)]}{\Delta t}$$

$$- \lambda \cdot h_1(t)$$

$$\frac{h_0(t) \cdot \lambda \cdot \Delta t}{\Delta t}$$

$$\lambda = h_0(t)$$

$$h_1'(t) = -\lambda h_1(t) + \lambda \underbrace{h_0(t)}_{e^{-\lambda t}} \quad | \otimes e^{\lambda t}$$

$$e^{\lambda t} \cdot h_1'(t) = -\lambda h_1(t) e^{\lambda t} + \lambda$$

$$e^{\lambda t} h_1'(t) + \lambda e^{\lambda t} h_1(t) = \lambda$$

$$[e^{\lambda t} \cdot h_1(t)]' = \lambda$$

$$e^{\lambda t} \cdot h_1(t) = \lambda t + \text{const}$$

$$h_1(t) = \lambda t e^{-\lambda t} + \text{const } e^{-\lambda t}$$

$$h_1(0) = P(X_0 = 1) = 0$$

$$0 + \text{const} \cdot e^{-\lambda \cdot 0} = 0 \Rightarrow \text{const} = 0$$

$$h_1(t) = e^{-\lambda t} \cdot \lambda t$$

$$\mathbb{P}(X_t=1) = e^{-\lambda t} \cdot \lambda t$$

$$\mathbb{P}(X_t=2)$$



♡  
♡ ♡  
♡

♡  
○  
♡ ♡

$$h_1(t) \cdot h_1(\Delta t)$$

$$h_2(t) \cdot h_0(\Delta t)$$

$$h_0(t) \cdot h_2(\Delta t)$$

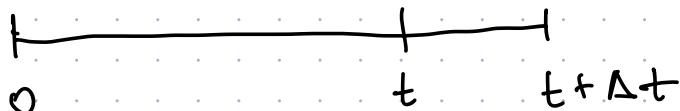
PA-3

○

=

$$h_2(t+\Delta t) = h_1(t) \cdot h_1(\Delta t) + h_2(t) \cdot h_0(\Delta t) + O(\Delta t)$$

$$\mathbb{P}(X_t=15)$$



15

14

0

1

O(Δt)

$$\mathbb{P}(X_t=k) = \frac{e^{-\lambda t} \cdot (\lambda t)^k}{k!}$$

$$X_t \sim \text{Poiss}(\lambda t)$$

$$\mathbb{E}(X_t) = \lambda t \quad \text{Var}(X_t) = \lambda t$$

$$\mathbb{E}(X_1) = \lambda$$

$Y_n$  - время наступления события

$X_{\Delta t}$  наз  $X_{AS}$

PA-2

$$F_{Y_0}(t) = \mathbb{P}(Y_0 \leq t) = 1 - \mathbb{P}(Y_0 > t) = 1 - e^{-\lambda t}$$

$$Y_0 \sim \text{Exp}(\lambda)$$

$$\mathbb{P}(X_t = 0)$$

$$\mathbb{E}(Y_0) = \frac{1}{\lambda}$$

$$e^{-\lambda t}$$

$$\text{Var}(Y_0) = \frac{1}{\lambda^2}$$

### Упражнение (хозяйки кассы)

Тётя Зина 5 кн. / час

Тётя Галина 7 кн. / час

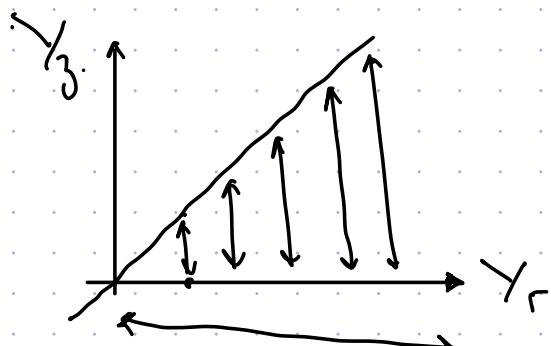
a) Вер. тоо, что Зина продаёт быстрее Гали

$$Y_1 \sim \text{Exp}(5) \quad Y_2 \sim \text{Exp}(7)$$

$$\mathbb{P}(Y_1 < Y_2) - ?$$

$$f(t_1, t_2) = f(t_1) \cdot f(t_2)$$

Түмб „нристылкы“



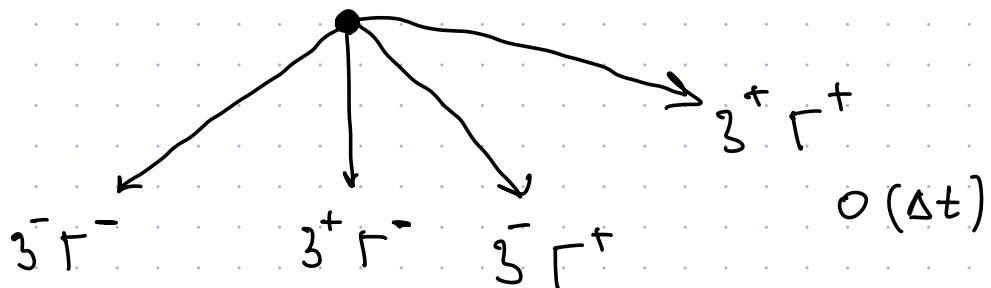
$$\int_0^{+\infty} 5e^{-5t_2} + 7e^{-7t_2} dt_2$$

Түмб „хитротык“

~ метод квадратичных разностей

$\Delta t$  - маленький

$X_{\Delta t}$  - число происшедших за  $\Delta t$



$$3^+ \Gamma^+ (5\Delta + O(\Delta)) (7\Delta + O(\Delta)) =$$

$$= 35\Delta^2 + 5\Delta O(\Delta) + 7\Delta O(\Delta) + O(\Delta^2) = O(\Delta)$$

$O(\Delta)$

$O(\Delta)$

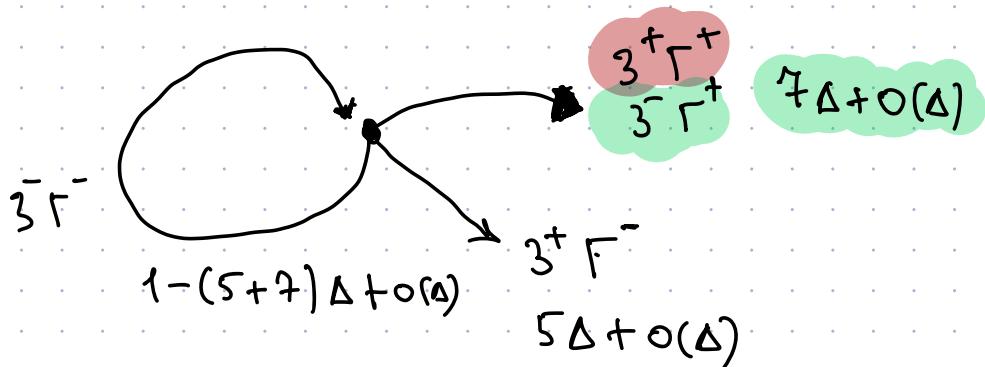
$O(\Delta)$

$O(\Delta)$

$$3^- \Gamma^+ (1 - 5\Delta + O(\Delta)) (7\Delta + O(\Delta)) = 7\Delta$$

$$3^+ \Gamma^- = 5\Delta \quad 3^- \Gamma^- = (1 - 5\Delta + o(\Delta))(1 - 7\Delta + o(\Delta)) = \\ = 1 - 5\Delta - 7\Delta = 1 - 12\Delta$$

$$\mathbb{P}(Y_3 < Y_r) = 5\Delta + (1 - (5+7)\Delta) \mathbb{P}(Y_3 < Y_r) + o$$



$$P = 5\Delta + (1 - (5+7)\Delta) P$$

$$P = \frac{5}{5+7} \quad \mathbb{P}(Y_3 < Y_r) = \frac{\lambda_3}{\lambda_3 + \lambda_2}$$

8) Как распределется время ожидания первого нового клиента, которого будет непустой

$$F_{Z_2}(t) = \mathbb{P}(Z_2 \leq t) = \mathbb{P}(\min(Y_3, Y_2) \leq t) =$$

$$= 1 - (1 - F_3(t))(1 - F_2(t)) = 1 - e^{-(\lambda_3 + \lambda_2)t}$$

$$Z = \min(Y_1, Y_2) \sim \text{Exp}(\lambda_1 + \lambda_2)$$

$$\begin{array}{l|l} X_t^A \sim \text{Poiss}(\lambda_A) & \\ X_t^B \sim \text{Poiss}(\lambda_B) & \text{keg.} \end{array}$$

$$X_t = X_t^A + X_t^B \sim \text{Poiss}(\lambda_A + \lambda_B)$$