

M. FISZ (Warszawa)

*ROZKŁAD GRANICZNY ZMIENNEJ LOSOWEJ, BĘDĄCEJ
RÓŻNICĄ DWÓCH NIEZALEŻNYCH ZMIENNYCH
LOSOWYCH O ROZKŁADZIE POISSONA*

J. Oderfeld zakomunikował mi interesującą obserwację: zmienna losowa $x = x_1 - x_2$, będąca różnicą dwóch niezależnych zmiennych losowych x_1 i x_2 o rozkładach Poissona

$$(1) \quad P\{x_1 = k\} = \frac{\lambda_1^k}{k!} e^{-\lambda_1}, \quad P\{x_2 = k\} = \frac{\lambda_2^k}{k!} e^{-\lambda_2},$$

gdzie $\lambda_1 > 0$, $\lambda_2 > 0$ i $k = 0, 1, 2, \dots$, ma często rozkład zbliżony do normalnego.

Zagadnienie to w przypadku różnicy dwóch takich samych zmiennych ($\lambda_1 = \lambda_2$) było rozważane przez Irwina [1]. Stwierdził on, że rozkład różnicy dwóch takich niezależnych zmiennych zmierza do rozkładu normalnego, gdy wartość przeciętna zmiennej składowej wzrasta do ∞ . W pracy tej zajmuję się rozkładem granicznym różnicy dwóch niezależnych zmiennych o rozkładzie Poissona w przypadku ogólnym.

Niech x_1 i x_2 będą dwiema niezależnymi zmiennymi losowymi o rozkładach Poissona (1) i niech $x = x_1 - x_2$. Funkcje charakterystyczne zmiennych x_1 i $-x_2$ są następujące:

$$\begin{aligned} \varphi_{x_1}(t) &= e^{\lambda_1(e^{it} - 1)}, \\ \varphi_{-x_2}(t) &= e^{\lambda_2(e^{-it} - 1)}. \end{aligned}$$

Wskutek niezależności zmiennych losowych x_1 i x_2 , a więc także x_1 i $-x_2$, zmienna losowa x ma funkcję charakterystyczną

$$\varphi_x(t) = \varphi_{x_1}(t) \varphi_{-x_2}(t) = e^{\lambda_1(e^{it} - 1) + \lambda_2(e^{-it} - 1)}.$$

Rozwijając $e^{\pm it}$ w szeregi potęgowe, po dokonaniu redukcji znajdujemy

$$(2) \quad \varphi_x(t) = e^{(\lambda_1 - \lambda_2) \frac{it}{1!} + (\lambda_1 + \lambda_2) \frac{(it)^2}{2!} + (\lambda_1 - \lambda_2) \frac{(it)^3}{3!} + \dots}$$

Z (2) wynika, że wszystkie nieparzyste pólmiezienniki zmiennej x są $\lambda_1 - \lambda_2$, a wszystkie parzyste są $\lambda_1 + \lambda_2$.

Rozpatrzmy teraz standardyzowaną zmienną losową

$$X = \frac{x - (\lambda_1 - \lambda_2)}{\sqrt{\lambda_1 + \lambda_2}}.$$

Z (2) na mocy wzoru

$$\varphi_{ax+b}(t) = \varphi_x(at) e^{ibt}$$

otrzymujemy funkcję charakterystyczną zmiennej X :

$$(3) \quad \varphi_X(t) = e^{-\frac{t^2}{2} + \frac{(\lambda_1 - \lambda_2)}{(\lambda_1 + \lambda_2)^{3/2}} \cdot \frac{(it)^3}{3!} + \frac{1}{\lambda_1 + \lambda_2} \cdot \frac{(it)^4}{4!} + \frac{(\lambda_1 - \lambda_2)}{(\lambda_1 + \lambda_2)^{5/2}} \cdot \frac{(it)^5}{5!} + \dots}$$

Z (3) widać, że dla λ_1 i λ_2 dostatecznie dużych $\varphi_X(t)$ różni się dowolnie mało od $e^{-t^2/2}$, a więc od funkcji charakterystycznej standardyzowanej zmiennej normalnej.

Weźmy z kolei pod uwagę zmienną losową

$$y = x_1 + x_2.$$

Zmienna y , jako suma niezależnych zmiennych losowych o rozkładzie Poissona, ma także rozkład Poissona, przy czym wszystkie pólmiezienniki są $\lambda_1 + \lambda_2$.

Standardyzując zmienną losową y , otrzymamy zmienną

$$Y = \frac{y - (\lambda_1 + \lambda_2)}{\sqrt{\lambda_1 + \lambda_2}}.$$

Funkcją charakterystyczną tej zmiennej jest

$$(4) \quad \varphi_Y(t) = e^{-\frac{t^2}{2} + \frac{1}{(\lambda_1 + \lambda_2)^{1/2}} \cdot \frac{(it)^3}{3!} + \frac{1}{\lambda_1 + \lambda_2} \cdot \frac{(it)^4}{4!} + \frac{1}{(\lambda_1 + \lambda_2)^{3/2}} \cdot \frac{(it)^5}{5!} + \dots}$$

Porównując (3) i (4) widzimy, że rozkład zmiennej X jest dla tych samych wartości λ_1 i λ_2 bliższy rozkładowi normalnego niż rozkład zmiennej Y . Różnica ta jest tym wyraźniejsza, im mniej się różnią λ_1 i λ_2 . Można więc stwierdzić, że wspomniana na wstępie obserwacja Oderfelda jest teoretycznie uzasadniona, gdy λ_1 i λ_2 nie są zbyt małe.

Udowodnione twierdzenie pozwala w praktyce stosować następujące przybliżone wzory na gęstość i dystrybuantę zmiennej losowej x :

$$(5) \quad P\{x = n\} \approx f(n) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(n-a)^2}{2\sigma^2}} \quad (n = \text{liczba całkowita}),$$

$$(6) \quad P\{x \leq n\} \approx F(n) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{n+1/2} e^{-\frac{(t-a)^2}{2\sigma^2}} dt \quad (n = \text{liczba całkowita}),$$

otrzymane z rozkładu normalnego o wartości średniej $a = \lambda_1 - \lambda_2$ i wariancji $\sigma^2 = \lambda_1 + \lambda_2$. Dla zobrazowania dokładności tego przybliżenia podajemy dwie tablice dokładnych i przybliżonych wartości gęstości i dystrybuanty zmiennej losowej x dla dwu par wartości $\lambda_1 = \lambda_2 = 1,5$ oraz $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 1$. Z tablic I i II wynika, że dla $\lambda_1 + \lambda_2 = 3$ błąd przybliżenia nie osiąga wartości 0,02. Należy przy tym zwrócić uwagę, że błędy przybliżenia maleją szybko w miarę oddalania się od wartości oczekiwanej.

Tablica I

Wartości gęstości i dystrybuanty zmiennej losowej x
oraz ich przybliżenia na podstawie wzorów (5) i (6)
($\lambda_1 = \lambda_2 = 1,5, \sigma^2 = \lambda_1 + \lambda_2 = 3$).

n	$P\{x=n\}$	$f(n)$	$P\{x=n\} - f(n)$	$P\{x \leq n\}$	$F(n)$	$P\{x \leq n\} - F(n)$
-9	0,00001	0,00000	0,00001	0,00001	0,00000	0,00001
-8	0,00004	0,00001	0,00003	0,00005	0,00001	0,00004
-7	0,00022	0,00007	0,00015	0,00027	0,00009	0,00018
-6	0,00108	0,00057	0,00051	0,00135	0,00075	0,00060
-5	0,00454	0,00357	0,00097	0,00589	0,00469	0,00120
-4	0,01622	0,01600	0,00022	0,02211	0,02166	0,00045
-3	0,04778	0,05139	-0,00361	0,06989	0,07446	-0,00457
-2	0,11178	0,11826	-0,00648	0,18167	0,19324	-0,01157
-1	0,19683	0,19497	0,00186	0,37850	0,38641	-0,00791
0	0,24300	0,23033	0,01267	0,62150	0,61359	0,00791
1	0,19683	0,19497	0,00186	0,81833	0,80676	0,01157
2	0,11178	0,11826	-0,00648	0,93011	0,92554	0,00457
3	0,04778	0,05139	-0,00361	0,97789	0,97834	-0,00045
4	0,01622	0,01600	0,00022	0,99411	0,99531	-0,00120
5	0,00454	0,00357	0,00097	0,99865	0,99925	-0,00060
6	0,00108	0,00057	0,00051	0,99973	0,99991	-0,00018
7	0,00022	0,00007	0,00015	0,99995	0,99999	-0,00004
8	0,00004	0,00001	0,00003	0,99999	1,00000	-0,00001
9	0,00001	0,00000	0,00001	1,00000	1,00000	0,00000

Tablica II

Wartości gęstości i dystrybuanty zmiennej losowej x
oraz ich przybliżenia na podstawie wzorów (5) i (6)
($\lambda_1=2$, $\lambda_2=1$, $\sigma^2=\lambda_1+\lambda_2=3$).

n	$P\{x=n\}$	$f(n)$	$P\{x=n\} - f(n)$	$P\{x \leq n\}$	$F(n)$	$P\{x \leq n\} - F(n)$
-7	0,00001	0,00001	0,00000	0,00001	0,00001	0,00000
-6	0,00009	0,00007	0,00002	0,00010	0,00009	0,00001
-5	0,00057	0,00057	0,00000	0,00067	0,00075	-0,00008
-4	0,00306	0,00357	-0,00051	0,00373	0,00469	-0,00096
-3	0,01338	0,01600	-0,00262	0,01711	0,02166	-0,00455
-2	0,04624	0,05139	-0,00515	0,06335	0,07446	-0,01111
-1	0,11923	0,11826	0,00097	0,18258	0,19324	-0,01066
0	0,21171	0,19497	0,01674	0,39429	0,38641	0,00788
1	0,23846	0,23033	0,00813	0,63275	0,61359	0,01916
2	0,18496	0,19497	-0,01001	0,81771	0,80676	0,01095
3	0,10701	0,11826	-0,01125	0,92472	0,92554	-0,00082
4	0,04891	0,05139	-0,00248	0,97363	0,97834	-0,00471
5	0,01839	0,01600	0,00239	0,99202	0,99531	-0,00329
6	0,00586	0,00357	0,00229	0,99788	0,99925	-0,00137
7	0,00162	0,00057	0,00105	0,99950	0,99991	-0,00041
8	0,00039	0,00007	0,00032	0,99989	0,99999	-0,00010
9	0,00009	0,00001	0,00008	0,99998	1,00000	-0,00002
10	0,00002	0,00000	0,00002	1,00000	1,00000	0,00000

Dla $\lambda_1 = \lambda_2 = 0,5$ błąd przybliżenia gęstości wynosi 0,00001 dla $n = -6$ i $n = 6$, a osiąga maksymalną wartość 0,06682 dla $n = 0$. Dla $\lambda_1 = \lambda_2 = 3$ błąd ten wynosi 0,00001 dla $n = -11$ i $n = 12$, a wartość maksymalną 0,00379 osiąga dla $n = 0$. Wreszcie dla $\lambda_1 = 5$, $\lambda_2 = 1$ błąd wynosi 0,00001 dla $n = -7$ i $n = 17$, a maksymalną wartość 0,01156 osiąga dla $n = 2$.

Jest jasne, że w zagadnieniach weryfikacji hipotez statystycznych, wymagających zazwyczaj jedynie znajomości krańcowych części rozkładu, korzystanie z rozkładu normalnego nie budzi zastrzeżeń.

Państwowy Instytut Matematyczny

(Praca wpłynęła dnia 4. 6. 1951 r.)

[1] J. O. Irwin, *The frequency distribution of the difference between two independent variates following the same Poisson distribution*, Journal of the Royal Statistical Society, 1937.

М. Ф И Ш (Варшава)

**ПРЕДЕЛЬНОЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЕ РАЗНОСТИ ДВУХ
НЕЗАВИСИМЫХ ПЕРЕМЕННЫХ РАСПРЕДЕЛЕННЫХ
ПО ЗАКОНУ ПУАССОНА**

Р Е З Ю М Э

Случайные величины x_1 и x_2 независимы и распределены по закону Пуассона, а их средние величины равны соответственно λ_1 и λ_2 . В работе доказывается, что предельным законом разности $x_1 - x_2$ — когда λ_1 и λ_2 стремятся к бесконечности — является нормальный закон.

Из таблиц I и II следует, что для целей статистической проверки гипотез где уровень значимости по обыкновению мал, можно уже для сравнительно небольших значений λ_1 и λ_2 пользоваться предельным распределением.

М. FISZ (Warszawa)

**THE LIMITING DISTRIBUTION OF THE DIFFERENCE
OF TWO POISSON RANDOM VARIABLES**

SUMMARY

The random variables x_1 and x_2 are independent and have a Poisson distribution with the respective mean values λ_1 and λ_2 .

It is shown that as λ_1 and λ_2 converge to infinity the distribution of the difference $x_1 - x_2$ converges to the normal distribution.

It results from tables I and II that when testing statistical hypotheses on a low significance level one can use the limiting normal distribution for relatively small values of λ_1 and λ_2 .
