

**УДК 528.11**

**Джунь Й. В., д.ф.-м.н., професор, Карпік С. О., магістр** (Міжнародний економіко-гуманітарний університет імені академіка Степана Дем'янчука, м. Рівне)

## **ЗАКОН РОЗПОДІЛУ ПОХИБОК БАГАТОКРАТНИХ СПОСТЕРЕЖЕНЬ ВЕЛИКИХ ОБСЯГІВ І ОЦІНКИ ЇХ ПАРАМЕТРІВ**

**Анотація.** В статті показано значення і визначні математичні властивості універсального розподілу похибок спостережень великих обсягів – закону Пірсона-Джеффріса, для оцінок параметрів якого запропоновано сучасний програмний продукт в середовищі BorlandC++Builder 6.

**Ключові слова:** програмний продукт, закон Пірсона-Джеффріса, похибки спостереження, великі обсяги.

**Аннотация.** В статье показано значение и определены математические свойства универсального распределения погрешностей наблюдений больших объемов – закона Пирсона-Джеффриса, для оценок параметров которого предложено современный программный продукт в среде Borland C++Builder6.

**Ключевые слова:** программный продукт, закон Пирсона-Джеффриса, погрешности наблюдения, большие объемы.

**Annotation.** In the article the meaning and remarkable properties of the universal distribution of observations of large volumes errors – Pearson–Jeffriesa represented in the article. The author proposed the modern software product in medium BorlandC++Builder6 for estimation of this product parameters.

**Keywords:** product parameters, law Pearson–Jeffriesa, errors of observation, large volumes.

**Основною особливістю** сучасних наукових експериментів є великі, або надзвичайно великі обсяги вимірювальної інформації, яка їх забезпечує. Це обумовлено автоматизацією спостережень. Проте, математичне моделювання і обробка цих експериментів виконується на основі застарілих уявлень і застарілими методами. Виникає проблема використання сучасних спроможних математичних процедур при аналізі великих обсягів даних. Тому метою і завданням цього дослідження є ознайомлення широкого кола науковців, дослідників, аспірантів, студентів з сучасними поглядами на математичну обробку інформації і з новим фундаментальним законом похибок, який використовується при обробці вибірок великих обсягів, і також з методами оцінки його параметрів.

**Відомий англійський** математик, геофізик і астроном, кембриджський професор сер Г. Джейффріс ще в 1937 р. прийшов до висновку, що класичний закон похибок Гауса виявляє свою повну теоретичну і практичну неспроможність за умови, якщо число багатократних спостережень  $n > 500$ . Ця концепція Джейффріса з великими труднощами пробивала собі дорогу, оскільки закон Гауса, як фундаментальний принцип математичного моделювання, прекрасно зарекомендував себе протягом більше ніж ста років його практичного використання. Більшість математиків вважали, що саме до закону Гауса мають прямувати похибки спостережень, як до своєї ідеальної граничної форми. Більше того, математизація умов, за яких похибки спостережень прямують до закону Гауса складає суть центральної граничної теореми теорії ймовірностей. Тому здавалось, що пропозиція Джейффріса знаходиться в дисонансі як з набутим досвідом математичної обробки даних, так і з самою теорією ймовірностей.

Оскільки сер Г. Джейффріс є дуже авторитетним вченим в НАН України в 70-х рр. минулого століття під керівництвом академіка Е. П. Федорова була здійснена фундаментальна перевірка згаданої вище концепції. Для такої перевірки були залучені спостереження найвищої якості, починаючи з історичних рядів Ф. В. Бесселя [1] і закінчуючи найсучаснішими рядами космічних, астрономічних, геодезичних та інших спостережень [2-6]. На великий подив більшості вчених згадана перевірка підтвердила правильність концепції Джейффріса: ряди похибок з числом спостережень  $n > 500$  на 100% мали істотно негаусів характер і підкорялися розподілу.

$$y(x) = \frac{\Gamma(m+1)}{\sqrt{2\pi(m-0.5)\cdot\Gamma(m+0.5)}} \cdot \frac{1}{\sigma_{VII}} \left[ 1 + \frac{0.5m^2}{(m-0.5)^3} \left( \frac{x-a_{VII}}{\sigma_{VII}} \right)^2 \right]^{-m}, \quad (1)$$

де  $a_{VII}$ ,  $\sigma_{VII}$ ,  $m$  - параметри форми закону щільності імовірностей (1).

Більше того, у якій би галузі науки не досліджувались похибки спостережень, в усіх випадках вони описувались магічною формою Джейффріса (1).

Цікавим є походження закону (1). Джейффріс називає цей закон розподілом Пірсона VII типу. Але це не зовсім відповідає істині. Класичний розподіл Пірсона VII типу, який має недіагональну інформаційну матрицю, Джейффріс перетворив до форми (1), яка, як і закон Гауса, має незалежні параметри. Будучи незвичайно скромною людиною Джейффріс не дав особливої назви розподілу (1) який він створив, продовжуючи називати його розподілом Пірсона VII типу. Тому багато хто з дослідників, не знаючи цих тонкощів, ідентифікують класичну криву Пірсона VII типу і навіть узагальнений розподіл Коші [7], з формою (1), хоча цього робити не

можна, оскільки це різні розподіли. Враховуючи сказане, розподіл (1) названо законом похибок Пірсона-Джеффріса, або просто законом Пірсона-Джеффріса, подібно тому, як у свій час був визначений закон Гауса.

Значення закону Пірсона-Джеффріса (1) для сучасних процедур математичної обробки інформації, полягає ще і в тому, що він має дуже цінні математичні властивості:

1. Є узагальненням двох найбільш важливих в теорії помилок і аналізі даних розподілів: Гауса, у який формула перетворюється при  $m=\infty$ , і Стьюдента при значеннях  $m$  (1) кратних 0,5.

2. Параметр  $m$  закону Пірсона-Джеффріса (1) і число ступенів свободи  $V$   $t$ -розподілу пов'язані відношенням [8]:

$$V = 2m - 1$$

3. Параметр  $m$  є чутливою мірою відхилення розподілу (1) від нормальногого закону. Гаусова форма розподілу (1) постулює значення  $m$  наперед відомим і рівним  $\infty$ . Насправді, кожен ряд похибок характеризується своїм значенням  $m$ , яке досить далеке від  $\infty$  і є його найважливішою характеристикою.

4. Найбільш цінною властивістю закону Пірсона-Джеффріса є діагональність його інформаційної матриці (як і у нормального розподілу). Зауважимо, багато розподілів, які пропонувались для заміни закону Гауса, наприклад,  $Lp$ -розподіл – такою властивістю не володіють.

5. Границі нерівності Рао-Крамера для закону Пірсона-Джеффріса є такими [9]:

$$\sigma_a^2 \geq \frac{\sigma_{VII}^2}{n} \cdot \frac{(m-0,5)^2(m+1)}{m^3}; \sigma_\sigma^2 \geq \frac{\sigma_{VII}^2}{2n} \cdot \frac{(m+1)}{(m-0,5)}; \quad (2)$$

$$\sigma_m^2 \geq \left\{ n \left[ \psi'(m-0,5) - \psi'(m) - \frac{m+1}{2m^2(m-0,5)} \right] \right\}^{-1} = \frac{\sigma_{Im}^2}{n}. \quad (3)$$

Д

е  $\psi'(m)$  - тригама – функція.

Із формулі (2) видно, що при  $m=\infty$  (закон Гауса)  $\sigma_a^2$  і  $\sigma_\sigma^2$  перетворюються в класичні формулі для визначення дисперсій середнього арифметичного і середнього квадратичного відхилення.

Закон Пірсона-Джеффріса набув в наш час широкого використання, головним чином в провідних галузях науки. При його застосуванні

необхідно визначити ефективні оцінки його параметрів методом максимальної правдоподібності (ММП). Для цього визначимо функцію максимальної правдоподібності  $L$  наступним чином:

$$L = \prod_{i=1}^n y(x_i, a_{VII}, \sigma_{VII}, m) \quad (4)$$

Тоді класичний метод отримання ММП-оцінок параметрів  $a_{VII}, \sigma_{VII}, m$  в формулі (1) зводиться до сумісного розв'язання такої системи рівнянь, запропонованої в [10]:

$$\frac{\partial \ln L}{\partial a_{VII}} = \frac{m}{M \sigma_{VII}^2} \sum_{j=1}^r n_j R_j^{-1} (x_j - a_{VII}) = 0 ; \quad (5)$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma_{VII}} = \frac{n}{\sigma_{VII}} - \frac{m}{M \sigma_{VII}^3} \sum_{j=1}^r n_j R_j^{-1} (x_j - a_{VII})^2 = 0 ; \quad (6)$$

$$\frac{\partial \ln L}{\partial m} = n \psi_0 - \sum_{j=1}^r n_j R_j + \sum_{j=1}^r n_j M_1 R_j^{-1} \left( \frac{x_j - a_{VII}}{\sigma_{VII}} \right)^2 = 0 , \quad (7)$$

де значення  $\psi_0 = \psi(m+1) - \psi(m+0,5) - [2(m-0,5)]^{-1}$ ,  $\psi(m)$  – пісі- функція,  $M_1 = 0,5m^2(m+1)(m-0,5)^{-4}$ ,  $n_j$  – число спостережень в  $j$ -му розряді гістограми;  $j = 1, 2, 3, \dots, r$ ;  $r$  – число розрядів;  $\sum_{j=1}^r n_j = n$ ;  $x_j$  – середина  $j$ -того розряду.

Систему диференційних рівнянь (3)–(5) розв'язують методом послідовних наближень, покладаючи у перше наближення наступне :

$$a_{VII}^{-1} = n^{-1} \sum_{j=1}^r n_j x_j ; \quad (8)$$

$$\sigma_{VII}^{-1} = 0,933 \cdot \sqrt{\mu_2} = 0,933 \cdot \sigma ; \quad (9)$$

$$\sigma = \sqrt{\mu_2}, \quad \mu_2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - a_{VII})^2 \cdot n_i}{n};$$

$$m^1 = 4^1. \quad (10)$$

де  $\mu_2$  – другий центральний момент, обчислений для похибок спостережень;  $\sigma$  – їх середнє квадратичне відхилення.

У позначеннях (8-10) оцінок верхній індекс вказує на номер ітерації. У (10) значення  $m^1 = 4$  прийнято за рекомендацією сера Г. Джейффріса [10]. В більшості випадків реальні значення  $m$  розподіляються навколо цього значення.

Отримання ММП-оцінок розподілу (1) шляхом розв'язування системи рівнянь (5)–(7) зручно тим, що відразу після його розв'язання можна отримати дисперсії цих оцінок використовуючи наступні формули:

$$-\frac{\partial^2 \ln L}{\partial a_{VII}^2} = \sigma_a^{-2}, \quad -\frac{\partial^2 \ln L}{\partial \sigma_{VII}^2} = \sigma_\sigma^{-2}, \quad -\frac{\partial^2 \ln L}{\partial m^2} = \sigma_m^{-2} \quad (11)$$

Дисперсії (11) отримують на основі похідних  $\frac{\partial \ln L}{\partial \theta}$  по параметру  $\theta$

чисельним диференціюванням після того, як система (5)–(7) розв'язана. По цій причині у рівняннях (5)–(7) не можна робити будь-які скорочення, наприклад, скорочувати коефіцієнти перед знаком суми.

ММП-оцінки, які отримують із рівнянь (5)–(7), є асимптотично ефективними, незалежними і незміщеними, оскільки закон Пірсона-Джейффріса є регулярним і задовольняє всі умови необхідні для отримання таких оцінок [2].

Однак класичний метод отримання оцінок параметрів закону Пірсона-Джейффріса є досить громіздким і займає багато часу. Цей метод розроблено в той час, коли ще не було потужних обчислювальних засобів. При наявності таких засобів ММП-оцінки закону (1) можна отримати відразу, навіть без диференціювання функції  $L$  в (4). Для цього доцільно скористатись логарифмом функції максимальної правдоподібності для розподілу (1):

$$\ln L = n \cdot \ln \left( \frac{C_{VII} \cdot \Delta}{\sigma_{VII}} \right) - m \cdot \sum_{j=1}^r n_j \cdot \ln R_j, \quad (12)$$

де  $n = \sum_{j=1}^k n_j$ ,  $k$  – число інтервалів гістограми,  $\Delta$  – ширина інтервалу гістограми,  $C_{VII} = \Gamma(m+1) \left[ \sqrt{2\pi(m-0,5)} \cdot \Gamma(m+0,5) \right]^{-1}$ ,

$$R_i = 1 + \frac{0,5}{M} \left( \frac{x_i - a_{VII}}{\sigma_{VII}} \right)^2, \quad M = (m-0,5)^3 m^{-2}.$$

Прийнявши у (12) в першому наближенні значення параметрів (8)-(10), шукаємо максимум функції (12), змінюючи поступово оцінки кожного з параметрів спочатку з таким кроком:

$$a_\Delta = \frac{0,3 \cdot \sigma}{\sqrt{n}}, \quad \sigma_\Delta = \frac{0,3}{\sqrt{2n}}, \quad m_\Delta = \frac{6}{\sqrt{n}} \quad (13)$$

Обчисливши оцінки відповідні максимуму функції (12) з кроками (13) по кожному із параметрів, аналогічно обчислюємо наступні наближення, зменшивши кроки (13) на третину і так далі, поки не отримаємо остаточні оцінки  $a_{VII}, \sigma_{VII}, m$  параметрів закону Пірсона-Джеффріса (1). Дисперсії цих оцінок в цьому випадку отримують, використовуючи граници нерівностей Рао-Крамера (2-3).

На основі описаного вище методу отримання ефективних оцінок параметрів розподілу (1) створено відповідне програмне забезпечення.

Для вирішення цієї задачі обрано мову програмування C++, оскільки ця мова є однією з найбільш актуальних у наш час. Для створення програмного продукту обрано середовище візуальної розробки програм Borland C++ Builder 6. Це середовище розробки програм є найбільш доцільним для досягнення мети нашого дослідження тому, що це один із найсучасніших інструментів для створення програмних продуктів з графічним інтерфейсом і при цьому створений програмний засіб буде зрозумілим і зручним у використанні навіть для користувачів, які не пов’язані з програмуванням. C++Builder – це сучасний потужний засіб для швидкої розробки додатків RapidApplicationDevelopment (RAD) на C++ під Windows, який підтримує можливість програмування, що ґрунтується на компонентах. Бібліотека візуальних компонентів VCL спрощує розробку програмних засобів завдяки готовим компонентам при використанні яких зменшуються обсяги рутинної роботи. Завдяки візуальному об’єктно-орієнтованому програмуванню була створена технологія, що одержала назву швидка розробка додатків RAD. Ця технологія характерна для нового покоління систем програмування, до якого відноситься й C++Builder 6.

За допомогою створеного програмного продукту, можна отримати ефективні оцінки параметрів розподілу.

В якості прикладу оцінок параметрів розподілу (1) ми скористалися даними лазерних спостережень штучних супутників Землі (ШСЗ) по міжнародній програмі MERIT [11], взяті із роботи [12] і які вказані у табл. 1. Визначимо оцінки  $a_{VII}$ ,  $\sigma_{VII}$ ,  $m$  параметрів для розподілу (2) за допомогою створеної програми.

Таблиця 1

Гістограма розподілу похибок «Observation-Calculation» для лазерних спостережень ШСЗ, (розподіл 2,  $n=575$ ) [3].

$\#$	Середина інтервалів $x_i$	Частоти $n_i$	$\#$	Середина інтервалів $x_i$	Частоти $n_i$	$\#$	Середина інтервалів $x_i$	Частоти $n_i$
1	1,2	1	8	0,5	17	15	-0,2	40
2	1,1	0	9	0,4	22	16	-0,3	29
3	1	0	10	0,3	60	17	-0,4	14
4	0,9	1	11	0,2	81	18	-0,5	8
5	0,8	1	12	0,1	92	19	-0,6	1
6	0,7	1	13	0	109	20	-0,7	1
7	0,6	4	14	-0,1	93			

Перед початком обчислень необхідно завантажити у програму вектори  $x_i$  та  $n_i$ , які вказані у табл. 1 і задати вхідні дані у головному вікні: число спостережень  $n = 575$ , аргумент гамма-функції  $m = 4$ , ширину інтервалу  $\Delta = 0,1$ , та розмір векторів вхідних даних 20. Після введення цих даних комп’ютер видає результат за 11-12 сек. Результати роботи програми показані на рис. 1.

Для цього розподілу ми отримали такі ММП-оцінки параметрів:

$$a_{VII} = 0,0501360869 ;$$

$$\sigma_{VII} = 0,227859715 ;$$

$$m = 5,664879322 .$$

Порівняємо результати обчислень параметрів розподілу (1) з параметрами, обчисленими методом Гаяса.

**Розподіл Пірсона VII типу**

Файл Довідка

**Початкові вхідні дані для обчислень**

<b>Обчислити</b>	Число спостережень n = 575	Аргумент функції Гама m = 4	Ширина інтервалу $\Delta = 0,1$	Розмір векторів $x_i$ та $n_i$ 20
------------------	-------------------------------	--------------------------------	------------------------------------	--------------------------------------

**Обчислення початкового наближення**

$a_{VII}^1$	$\mu_2$	$\sigma_{VII}^1$	$C_{VII}$	$\ln(L)$
0,051826087	0,0536271	0,216059716	0,439996718	-1295,18737457

**Таблиця обчислення параметрів розподілу**

$\sigma = \sqrt{\mu_2}$	$a_A$	$\sigma_A$	$m_A$
0,231575258	0,002897207	0,008846517	0,250217297

**Обчислення кінцевого наближення**

$a_{VII}$	$\ln(L)$	$\sigma_{VII}$	$\ln(L)$	$m$	$\ln(L)$
0,0501360869565212	-1294,36952589212	0,227859715857568	-1293,08878210154	5,664879322052	-1294,3858171324

Час виконання (сек.)  
11,5218554313467

Рис. 1. Форма із результатом роботи програми

Якщо порівняти параметри  $a$  і  $a_{VII}$  відповідно розподілів Гауса і Пірсона-Джеффріса, то впадає в очі різниця  $0,0501-0,032=0,0181$ , яка вдвічі перевищує середню квадратичну похибку визначення параметру  $a$ . По параметру  $\sigma$  не спостерігається істотної різниці, проте, найбільш істотна різниця спостерігається для числа  $m$ . Для нормального розподілу  $m = \infty$ . В цьому як раз і полягає основний недолік класичних процедур обробки даних, в яких завжди допускається, що  $m = \infty$ . Насправді ж реальні розподіли при  $n > 500$  досить сильно відхиляються від закону Гауса, оскільки  $m = 5,66$  дуже далеке від нескінченності.

Підводячи підсумки дослідження можна зробити такі висновки:

1. Якщо похибки багаторазових спостережень підкоряються розподілу Пірсона-Джеффріса, то класичні методи обробки спостережень потрібні лише як попередній етап обробки даних. Кінцеві рішення отримують на основі використання вагової функції розподілу похибок «Observation-Calculation» [2].
2. Розроблений в МЕГУ на основі викладеного обчислювального алгоритму програмний продукт у середовищі Borland C++ Builder дозволяє набагато продуктивніше ніж класичним методом отримувати ММП-оцінки закону Пірсона-Джеффріса, що необхідні для реалізації сучасних процедур математичного моделювання і його діагностики.

1. Bessel F.W. Untersuchengen über die Wahrscheinlichkeit der Beobachtung fahler. // Astronomische Nachrichten. В. 15, 1838, z. 369.
2. Джунь Й. В. Математическая обработка астрономической и космической информации при негауссовых ошибках наблюдений. Автореферат дис. доктора физ.-мат. наук. – К.: ГАО АНУ. 1992. – 46 с.
3. Dzhun I. V. About make Use of Pearson's Distribution of Type VII for the Approximation of observation's Errors in Astrometry // Measurement Techniques: Springer Science + Business Media. Inc. – 1992, vol. 35, № 3, pp.298-304.
4. Dzhun I. V. Pearson's Distribution of type VII of the Errors of Satellite Laser Ranging Data.// Kinematics and Physics of Celestial Bodies. – New York: Allerton Press, Inc., 1991, vol.7, pp. 74-84.
5. Dzhun I. V. Distribution of Errors in multiple large-volume observations // Measurement Techniques: Springer Sciene + Business Media. Inc. – 2012, vol. 55, № 4, pp. 393-396.
6. Gazda V. Normal probability Distribution in financial Theory – false Assumption and Consequences. // Department of Economics, University of Economics, Faculty of Businnes Economics, Kosice, 1999, p. 5-8.
7. Хастінгс Н., Піко Дж. Справочник по статистическим распределениям. М.: Статистика, 1980. – 95 с.
8. Dzhun I.V., Novitskii P.V. Comments of Use of the Type VII Pearson Law in Astromentry. // Kinematics and Physics of Celestial Bodies.// AllertonPress. Inc./ NewYork, 1992, vol. 8. No. 5. p. 78-81.
9. Джунь И. В. О границах неравенства Рао-Крамера для дисперсий оценок параметров распределения Пирсона VII типа. // Кинематика и физика небесных тел. – 1988, т.4, №1 с. 85-87.
10. Jeffreys H. Theory the Probability. Oxford. Clarendon Pres,1998, – 470 р.
11. Яцків Я. С. Міжнародний проект МЕРИТ, Інформ. бюл. секції астрометрії Астросовета АН СССР. – К.: Ізд-во ГАО АН УССР, 1980, вып.2, с.3-9.
12. Джунь Й. В. Распределение Пирсона VII типа ошибок лазерных наблюдений ИСЗ // Кинематика и физика небесных тел.- 1991. Т. 7, № 3. – С. 82-91.

Рецензент: д.т.н., професор Власюк А. П.