



ИТОГИ НАУКИ И ТЕХНИКИ.
Современная математика и ее приложения.
Тематические обзоры.
Том 220 (2023). С. 113–124
DOI: 10.36535/0233-6723-2023-220-113-124

УДК 514.764

СТАТИСТИЧЕСКИЕ СТРУКТУРЫ НА МНОГООБРАЗИЯХ И ИХ ПОГРУЖЕНИЯ

© 2023 г. А. А. РЫЛОВ

Аннотация. Важным примером структур информационной геометрии является статистическая структура. Это заданная на гладком многообразии M риманова метрика g с вполне симметрическим тензорным полем K типа $(2, 1)$. На многообразии, снабженном статистической структурой (g, K) , инвариантно определяется однопараметрическое семейство α -связностей $\nabla^\alpha = D + \alpha \cdot K$, где D — связность Леви-Чивиты метрики g , α — параметр. В работе охарактеризованы сопряженно симметрические статистические структуры и их частный случай — структуры постоянной α -кривизны. В качестве примера приведено описание структуры с α -связностью постоянной кривизны на двумерной статистической модели Парето. Показано, что двумерная логистическая модель имеет 2-связность постоянной отрицательной кривизны, а двумерная модель Вейбулла—Гнеденко — 1-связность постоянной положительной кривизны. При этом обе модели несут сопряженно симметрические статистические структуры. Для случая многообразия \widehat{M} линейной связности $\widehat{\nabla}$ без кручения, погруженного в риманово многообразие со статистической структурой (g, K) , получен критерий того, что на прообразе индуцируется статистическая структура с подходящей $\widehat{\alpha}$ -связностью $\widehat{\nabla}$.

Ключевые слова: риманова метрика, статистическая структура, α -связность, сопряженно симметрическое статистическое многообразие, статистическая модель, вторая фундаментальная форма, относительно аффинное отображение.

STATISTICAL STRUCTURES ON MANIFOLDS AND THEIR IMMERSIONS

© 2023 А. А. RYLOV

ABSTRACT. An important example of structures of information geometry is a statistical structure. This is a Riemannian metric g on a smooth manifold M with a completely symmetric tensor field K of type $(2, 1)$. On a manifold endowed with the statistical structure (g, K) , a one-parameter family of α -connections $\nabla^\alpha = D + \alpha \cdot K$ is defined invariantly, where D is the Levi-Civita connection of the metric g and α is a parameter. In this paper, we characterize conjugate symmetric statistical structures and their particular case—structures of constant α -curvature. As an example, a description of a structure with α -connection of constant curvature on a two-dimensional statistical Pareto model is given. We prove that the two-dimensional logistic model has a 2-connection of constant negative curvature and the two-dimensional Weibull—Gnedenko model has a 1-connection of constant positive curvature. Both these models possess conjugate symmetric statistical structures. For the case of a manifold \widehat{M} with a torsion-free linear connection $\widehat{\nabla}$ immersed in a Riemannian manifold with statistical structure (g, K) , a criterion is obtained that a statistical structure with an appropriate $\widehat{\alpha}$ -connection $\widehat{\nabla}$ is induced on the preimage.

Keywords and phrases: Riemannian metric, statistical structure, α -connection, conjugate symmetric statistical manifold, statistical model, second fundamental form, relatively affine mapping.

AMS Subject Classification: 53B12, 53C42

1. Введение. В последнее десятилетие широко используются методы информационной геометрии в исследовании различных видов массивов информации (семейств вероятностных распределений, пространств квантовых состояний, нейронных сетей, сложных систем и т. д.) с помощью естественно определяемых на них геометрических структур. В этой области фундаментальная задача состоит в инвариантном описании предлагаемой структуры, а прикладная — в интерпретации по такой структуре получаемой информации. Основы информационно-геометрического подхода неоднократно изложены Амари (см., например, [6]); целый ряд интересных прикладных аспектов этого подхода был освещен еще Арвини и Додсоном в [7], из многочисленных недавних работ выделим обзор Нильсена [15]. Настоящая работа посвящена важному примеру информационно-геометрических структур — статистическим структурам на гладком многообразии. От краткой характеристики свойств структур постоянной α -кривизны и более общих — сопряженно симметрических структур, переходим к описанию двумерных статистических моделей, функции распределений вероятностей которых принадлежат известным семействам: степенным, логистическим и обобщающим экспоненциальные, каждое из них характеризуется параметрами масштаба и формы.

В настоящий момент изучение геометрических свойств статистических многообразий активно развивается в направлении обогащения их геометрии дополнительными структурами и гладкими отображениями. В этом аспекте отметим недавние статьи по статистическим многообразиям, связанные с гиперповерхностями [8], с погружениями в многообразия постоянной кривизны [14], с подмногообразиями в пространствах квазипостоянной кривизны [19], со статистическими субмерсиями [20]. Введение дополнительной структуры на статистическом многообразии приводится в публикациях по аффинным погружениям в комплексные многообразия [13], по голоморфным многообразиям и их CR-подмногообразиям [9], по статистическим многообразиям с почти контактными структурами и их субмерсиям [21]. В заключительном разделе настоящей работы рассмотрен общий случай погружения многообразия линейной связности в статистическое многообразие и выявлен критерий относительно аффинного погружения.

2. Статистическая структура на гладком многообразии. Пусть M — гладкое многообразие, $\dim M = n$. Все многообразия, тензорные поля и другие объекты предполагаются гладкими класса C^∞ .

Статистической структурой на многообразии M называется пара (g, K) , в которой $g = \langle \cdot, \cdot \rangle$ — риманова метрика, K — тензорное поле типа $(2, 1)$, удовлетворяющее двум условиям:

$$K_X Y = K_Y X, \quad \langle K_X Y, Z \rangle = \langle Y, K_X Z \rangle, \quad (1)$$

где X, Y, Z — векторные поля на многообразии M и оператор K_X , для которого $K_X Y = K(X, Y)$, является дифференцированием тензорной алгебры многообразия (см. также [17]). Многообразии, снабженное статистической структурой, называется *статистическим многообразием* (M, g, K) [12].

Пусть D — связность Леви-Чивиты метрики g . Тогда на многообразии (M, g, K) определяется 1-параметрическое ($\alpha \in \mathbb{R}$ — параметр) семейство линейных связностей без кручения, называемых *α -связностями*

$$\nabla^\alpha = D + \alpha \cdot K. \quad (2)$$

Как было показано в [2], на статистическом многообразии всякая α -связность совместима с метрикой g и сопряжена относительно нее с $(-\alpha)$ -связностью. Очевидно, 0-связность ∇^0 совпадает со связностью Леви-Чивиты D .

Введем следующие обозначения: $R_{XY}^\alpha = R^\alpha(X, Y)$ — оператор кривизны связности ∇^α , Ric^α — ее тензор Риччи, $r^{(\alpha)}$ — ассоциированный с ним оператор Риччи, w_g — элемент объема, ассоциированный с метрикой g .

Статистическая структура (g, K) на многообразии M называется *сопряженно симметрической* [11], если оператор кривизны любой α -связности удовлетворяет условию $R_{XY}^\alpha g = 0$. Ранее [3] было показано, что одним из критериев такого многообразия служит совпадение $R^\alpha = R^{-\alpha}$ тензоров кривизны двойственных связностей ∇^α и $\nabla^{-\alpha}$.

Поскольку оператор R_{XY}^α является дифференцированием, то получаем

$$(R_{XY}^\alpha g)(U, V) = -\langle R_{XY}^\alpha U, V \rangle - \langle U, R_{XY}^\alpha V \rangle = -\langle R_{XY}^\alpha U, V \rangle + \langle R_{XY}^{-\alpha} U, V \rangle,$$

откуда

$$(R_{XY}^\alpha g)(U, V) = \langle R_{XY}^{-\alpha} U - R_{XY}^\alpha U, V \rangle. \quad (3)$$

Статистическая структура (g, K) на многообразии M с α -связностью постоянной кривизны $k^{(\alpha)}$ называется *статистической структурой постоянной α -кривизны*. Это означает, что тензор кривизны такой связности удовлетворяет соотношению

$$R^\alpha(X, Y)Z = k^{(\alpha)} \cdot (\langle Y, Z \rangle X - \langle X, Z \rangle Y). \quad (4)$$

При $k^{(\alpha)} = 0$ статистическая структура α -плоская, а при $\alpha = 0$ многообразие (M, g, K) постоянной 0-кривизны является пространством постоянной кривизны $k^{(0)}$.

Теорема 1 (см. [4]). *Статистическая структура постоянной α -кривизны является сопряженно симметрической. В частности, α -плоская статистическая структура сопряженно симметрическая.*

Доказательство. Если для произвольно фиксированного значения $\alpha \neq 0$ связность ∇^α статистической структуры имеет постоянную кривизну $k^{(\alpha)}$, то в силу соотношений (3) и (4) находим

$$\begin{aligned} \langle R_{XY}^{-\alpha} U, V \rangle &= -\langle U, R_{XY}^\alpha V \rangle = \langle U, k^{(\alpha)} \cdot (\langle X, V \rangle Y - \langle Y, V \rangle X) \rangle = \\ &= k^{(\alpha)} \cdot (\langle Y, U \rangle \langle X, V \rangle - \langle X, U \rangle \langle Y, V \rangle) = \\ &= \langle k^{(\alpha)} \cdot (\langle Y, U \rangle X - \langle X, U \rangle Y), V \rangle = \langle R_{XY}^\alpha U, V \rangle. \end{aligned}$$

Значит, тензоры кривизны связностей ∇^α и $\nabla^{-\alpha}$ совпадают: $R^\alpha = R^{-\alpha}$. Следовательно, статистическая структура (g, K) является сопряженно симметрической. В частности, это верно для $k^{(\alpha)} = 0$. \square

Обратное утверждение к доказанному в общем случае неверно, следовательно, для получения обращения теоремы 1 необходимы дополнительные требования.

Теорема 2 (см. [5]). *Если сопряженно симметрическая статистическая структура на n -мерном гладком многообразии ($n \geq 3$) имеет α -связность, удовлетворяющую условиям эквивалентности:*

$$R^\alpha(X, Y)Z = \frac{1}{n-1}(\text{Ric}^\alpha(X, Z)Y - \text{Ric}^\alpha(Y, Z)X),$$

и сильной совместимости с метрикой g

$$(\nabla_X^\alpha g)(Y, Z) = (\nabla_Y^\alpha g)(X, Z), \nabla^\alpha w_g = 0,$$

то статистическая структура имеет постоянную α -кривизну

$$k^{(\alpha)} = -\frac{1}{n(n+1)} \text{trace } r^{(\alpha)}.$$

Доказательство. При выполнении условий теоремы для связности ∇^α ($\alpha \neq 0$) сопряженно симметрической структуры справедливо равенство $R^\alpha = R^{-\alpha}$, т.е.

$$\langle R_{XY}^\alpha U, V \rangle = \langle U, R_{XY}^\alpha V \rangle,$$

причем

$$R_{XY}^\alpha U = \frac{1}{n-1}(\text{Ric}^\alpha(X, U)Y - \text{Ric}^\alpha(Y, U)X).$$

Последовательными преобразованиями и сверткой по аргументам X и U находим

$$\begin{aligned} \langle \langle r^{(\alpha)} X, U \rangle Y - \langle r^{(\alpha)} Y, U \rangle X, V \rangle &= \langle U, \langle r^{(\alpha)} Y, V \rangle X - \langle r^{(\alpha)} X, V \rangle Y \rangle, \\ \langle r^{(\alpha)} X, U \rangle \langle Y, V \rangle - \langle r^{(\alpha)} Y, U \rangle \langle X, V \rangle &= \langle r^{(\alpha)} Y, V \rangle \langle U, X \rangle - \langle r^{(\alpha)} X, V \rangle \langle U, Y \rangle, \\ \langle r^{(\alpha)} Y, V \rangle &= \frac{1}{n} \text{trace } r^{(\alpha)} \cdot \langle Y, V \rangle. \end{aligned}$$

Поскольку функции $\lambda^{(\alpha)} = \frac{1}{n} \text{tr} \, r^{(\alpha)}$ являются постоянными на многообразии, то значит,

$$\langle r^{(\alpha)} Y, V \rangle = \lambda^{(\alpha)} \langle Y, V \rangle.$$

Тогда тензор кривизны связности ∇^α примет вид (4):

$$R^{(\alpha)}(X, Y)U = -\frac{\lambda^{(\alpha)}}{n+1} \cdot (\langle Y, U \rangle X - \langle X, U \rangle Y).$$

Таким образом, структура (g, K) на многообразии M является статистической структурой постоянной α -кривизны $k^{(\alpha)} = -\lambda^{(\alpha)}/(n+1)$. \square

3. Двумерная статистическая модель постоянной α -кривизны. *Статистической моделью* называется семейство $S = \{P_{\theta^i} \mid i = 1, \dots, n\}$ распределений вероятностей случайной величины, гладко параметризованное n действительными параметрами [6]. Всякое распределение вероятностей P_{θ^i} характеризуется своей плотностью $p = p(x|\theta^i)$ относительно некоторой общей доминирующей меры P на выборочном пространстве X ($x \in X$) или другой функцией от плотности p из 1-параметрического семейства функций

$$l_\alpha(p) = \begin{cases} \frac{2}{1-\alpha} \cdot p^{\frac{1-\alpha}{2}}, & \alpha \neq 1, \\ \ln p, & \alpha = 1. \end{cases} \quad (5)$$

Заметим, что $\alpha \in \mathbb{R}$; и из вида (5) при $\alpha = -1$ получаем плотность вероятности $p(x|\theta^i)$, а при $\alpha = 1$ — функцию правдоподобия $\ln p(x|\theta^i)$.

Предполагается, что при фиксированном наборе $\{\theta^i \mid i = 1, 2, \dots, n\}$ система функций

$$\partial_i \ln p = \frac{\partial}{\partial \theta^i} \ln p$$

линейно независима, моменты случайных величин $\partial_i \ln p$ существуют достаточно высокого порядка, и для всякой функции $f(x|\theta^i)$ частное дифференцирование по параметрам коммутирует с интегрированием по мере P .

Хорошо известно [6], что статистическая модель S несет структуру гладкого n -мерного риманова многообразия, в котором точка P_{θ^i} имеет локальные координаты $\{\theta^i \mid i = 1, 2, \dots, n\}$, а метрика определяется информационной матрицей Фишера с локальными координатами

$$I_{ij}(\theta) = \int_{-\infty}^{\infty} \partial_i l_\alpha(p) \cdot \partial_j l_{-\alpha}(p) \cdot dP, \quad (i, j = 1, \dots, n). \quad (6)$$

Более того, для всякого значения параметра $\alpha \in \mathbb{R}$ набор функций

$$\Gamma_{ijk}^\alpha(\theta) = \int_{-\infty}^{\infty} \partial_i \partial_j l_\alpha(p) \cdot \partial_k l_{-\alpha}(p) \cdot dP, \quad (i, j, k = 1, \dots, n) \quad (7)$$

определяет локальные компоненты оператора ковариантного дифференцирования так называемой α -связности Амары—Ченцова (см., например, [1]). Все такие связности оказываются совместимыми с фишеровской метрикой статистической модели. Используя соотношения (6) и (7), нетрудно показать, что на статистической модели S внутренним образом определяется статистическая структура (I, K) , локальные компоненты которой вполне симметричны и имеют вид

$$I_{ij}(\theta) = \int_{-\infty}^{\infty} \partial_i \ln p \cdot \partial_j \ln p \cdot p \cdot dP, \quad (8)$$

$$K_{ijk}(\theta) = -\frac{1}{2} \int_{-\infty}^{\infty} \partial_i \ln p \cdot \partial_j \ln p \cdot \partial_k \ln p \cdot p \cdot dP. \quad (9)$$

Классическим примером служит семейство одномерных нормальных распределений с плотностью

$$p(x|\mu, \sigma) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\},$$

где x — действительная случайная величина, а математическое ожидание $\mu = \theta^1$ и стандартное отклонение $\sigma = \theta^2 > 0$ играют роль локальных координат. Такое семейство называется *двумерной нормальной моделью*. В натуральном базисе $(\partial_\mu, \partial_\sigma)$ матрица Фишера метрики нормальной модели имеет вид

$$I = \begin{pmatrix} 1/\sigma^2 & 0 \\ 0 & 2/\sigma^2 \end{pmatrix},$$

а ненулевые компоненты тензора кривизны α -связности Амари—Ченцова

$${}^{(\alpha)}R_{1212} = -{}^{(\alpha)}R_{1221} = {}^{(\alpha)}R_{2121} = -{}^{(\alpha)}R_{2112} = \frac{1-\alpha^2}{2\sigma^4}.$$

Таким образом, кривизна этих связностей постоянна и равна $k^{(\alpha)} = (\alpha^2 - 1)/2$. Следовательно, статистическая структура нормальной модели имеет постоянную $(\alpha^2 - 1)/2$ -кривизну и является ± 1 -плоской. Сама нормальная модель — это пространство постоянной отрицательной кривизны $k^{(0)} = -1/2$.

4. Двумерная модель Парето. *Двумерной статистической моделью Парето* назовем гладко параметризованное семейство S распределений действительной случайной величины x , заданной на луче: $x \in [a; +\infty)$, имеющей степенную функцию распределения вида

$$F(x|a, \rho) = 1 - \left(\frac{a}{x}\right)^\rho,$$

где $a = \theta^1 > 0$ — параметр масштаба, $\rho = \theta^2 > 0$ — параметр формы. Находим функцию плотности распределения Парето, функцию правдоподобия и ее частные производные:

$$p(x|a, \rho) = \rho \cdot a^\rho x^{-\rho-1}, \quad \ln p = \ln \rho + \rho \cdot \ln a - (\rho + 1) \ln x,$$

$$\partial_a \ln p = \frac{\rho}{a}, \quad \partial_\rho \ln p = \frac{1}{\rho} + \ln a - \ln x.$$

Для вычисления локальных компонент статистической структуры модели Парето по формулам (8) и (9) воспользуемся четырьмя вспомогательными интегралами:

$$\int_a^{+\infty} x^{-\rho-1} dx = \frac{1}{\rho a^\rho}; \quad \int_a^{+\infty} \ln x \cdot x^{-\rho-1} dx = \frac{1 + \rho \ln a}{\rho^2 a^\rho}; \quad \int_a^{+\infty} \ln^2 x \cdot x^{-\rho-1} dx = \frac{(1 + \rho \ln a)^2 + 1}{\rho^3 a^\rho};$$

$$\int_a^{+\infty} \ln^3 x \cdot x^{-\rho-1} dx = \frac{(1 + \rho \ln a)^3 + 3(1 + \rho \ln a) + 2}{\rho^4 a^\rho}.$$

Тогда матрица Фишера метрики модели Парето примет вид

$$I = \begin{pmatrix} (\rho/a)^2 & 0 \\ 0 & 1/\rho^2 \end{pmatrix}.$$

Восемь видов ковариантных компонент структурного тензора запишутся следующим образом:

$$K_{111} = -\frac{1}{2} \int_a^{+\infty} \left(\frac{\rho}{a}\right)^3 \cdot \rho \cdot a^\rho x^{-\rho-1} dx = -\frac{1}{2} \cdot \left(\frac{\rho}{a}\right)^3,$$

$$K_{112} = K_{121} = K_{211} = -\frac{1}{2} \int_a^{+\infty} \left(\frac{\rho}{a}\right)^2 \left(\frac{1}{\rho} + \ln a - \ln x\right) \cdot \rho \cdot a^\rho x^{-\rho-1} dx = 0,$$

$$K_{122} = K_{212} = K_{221} = -\frac{1}{2} \int_a^{+\infty} \frac{\rho}{a} \left(\frac{1}{\rho} + \ln a - \ln x \right)^2 \cdot \rho \cdot a^\rho x^{-\rho-1} dx = -\frac{1}{2a\rho},$$

$$K_{222} = -\frac{1}{2} \int_a^{+\infty} \left(\frac{1}{\rho} + \ln a - \ln x \right)^3 \cdot \rho \cdot a^\rho x^{-\rho-1} dx = \frac{1}{\rho^3}.$$

Теперь по символам Кристоффеля $({}^{(0)}\Gamma_{jk}^i)$ связности Леви-Чивиты метрики и компонентам тензора K_{jk}^i структуры $(i, j, k = 1, 2)$ последовательно вычисляем локальные компоненты семейства α -связностей Амари—Ченцова модели Парето:

$$\begin{aligned} {}^{(\alpha)}\Gamma_{11}^1 &= {}^{(0)}\Gamma_{11}^1 + \alpha \cdot K_{11}^1 = -\frac{1}{a} + \alpha \cdot \left(-\frac{\rho}{2a} \right) = -\frac{2 + \alpha \cdot \rho}{2a}, \\ {}^{(\alpha)}\Gamma_{11}^2 &= {}^{(0)}\Gamma_{11}^2 + \alpha \cdot K_{11}^2 = -\frac{\rho^3}{a^2} + \alpha \cdot 0 = -\frac{\rho^3}{a^2}, \\ {}^{(\alpha)}\Gamma_{12}^1 &= {}^{(\alpha)}\Gamma_{21}^1 = {}^{(0)}\Gamma_{12}^1 + \alpha \cdot K_{12}^1 = \frac{1}{\rho} + \alpha \cdot 0 = \frac{1}{\rho}, \\ {}^{(\alpha)}\Gamma_{12}^2 &= {}^{(\alpha)}\Gamma_{21}^2 = {}^{(0)}\Gamma_{12}^2 + \alpha \cdot K_{12}^2 = 0 + \alpha \cdot \left(-\frac{\rho}{2a} \right) = -\frac{\alpha \cdot \rho}{2a}, \\ {}^{(\alpha)}\Gamma_{22}^1 &= {}^{(0)}\Gamma_{22}^1 + \alpha \cdot K_{22}^1 = 0 + \alpha \cdot \left(-\frac{a}{2\rho^3} \right) = -\frac{\alpha \cdot a}{2\rho^3}, \\ {}^{(\alpha)}\Gamma_{22}^2 &= {}^{(0)}\Gamma_{22}^2 + \alpha \cdot K_{22}^2 = -\frac{1}{\rho} + \alpha \cdot \frac{1}{\rho} = -\frac{1 - \alpha}{\rho}. \end{aligned}$$

Теорема 3 (см. [5]). *Двумерная модель Парето S несет статистическую структуру (I, K) постоянной α -кривизны, равной $(-2\alpha - 2)$. При этом риманово многообразие (S, I) является пространством постоянной отрицательной кривизны -2 .*

Доказательство. Покажем, что всякая α -связность Амари—Ченцова модели Парето имеет постоянную кривизну. С помощью смешанных компонент тензора кривизны α -связности вычисляем его ненулевые ковариантные компоненты:

$$\begin{aligned} {}^{(\alpha)}R_{1212} &= -{}^{(\alpha)}R_{1221} = {}^{(\alpha)}R_{2121} = -{}^{(\alpha)}R_{2112} = \\ &= {}^{(\alpha)}R_{121}^1 \cdot I_{12} + {}^{(\alpha)}R_{121}^2 \cdot I_{22} = (\alpha + 1) \left(\frac{\rho}{a} \right)^2 \cdot \frac{1}{\rho^2} = \frac{\alpha + 1}{a^2}. \end{aligned}$$

Следовательно, кривизна произвольной α -связности модели Парето имеет постоянное значение

$$k^\alpha = -2 \cdot \det I^{-1} \cdot {}^{(\alpha)}R_{1212} = -2 \cdot a^2 \cdot \frac{\alpha + 1}{a^2} = -2\alpha - 2.$$

В частности, при $\alpha = 0$ получаем скалярную кривизну связности Леви-Чивиты, равную -2 . \square

5. Сопряженно симметрическая структура логистической модели. *Двумерной логистической моделью* называют гладко параметризованное семейство S распределений действительной случайной величины x , имеющей логистическую функцию распределения

$$F(x|a, b) = \frac{1}{1 + \exp(-ax - b)},$$

где $a = \theta^1 > 0$ — параметр масштаба, $b = \theta^2$ — параметр сдвига. В работе [10] это семейство названо логистическим параметрическим пространством. Находим функцию плотности логистического распределения, функцию правдоподобия и ее частные производные:

$$\begin{aligned} p(x|a, b) &= \frac{a \cdot \exp(-ax - b)}{(1 + \exp(-ax - b))^2}, \quad \ln p = \ln a - ax - b - 2 \ln(1 + \exp(-ax - b)), \\ \partial_a \ln p &= \frac{1}{a} - x + \frac{2x \cdot \exp(-ax - b)}{1 + \exp(-ax - b)}, \quad \partial_b \ln p = \frac{-1 + \exp(-ax - b)}{1 + \exp(-ax - b)}. \end{aligned}$$

Следуя [4], для вычисления локальных компонент (8) и (9) структуры преобразуем интегралы с помощью подстановки $t = \exp(-ax - b)$ и дальнейшего приведения подобных. Тогда матрица Фишера метрики логистической модели примет вид

$$I = \frac{1}{3a^2} \begin{pmatrix} b^2 + \pi^2/3 + 1 & -ab \\ -ab & a^2 \end{pmatrix};$$

а компоненты структурного тензора запишутся следующим образом:

$$\begin{aligned} K_{111} &= \frac{1}{6a^3}(\pi^2 + 3b^2), & K_{122} &= K_{212} = K_{221} = \frac{1}{6a}, \\ K_{211} &= K_{112} = K_{121} = \frac{-b}{3a^2}, & K_{222} &= 0, \end{aligned}$$

Локальные компоненты семейства α -связностей Амари—Ченцова, вычисленные по формуле (2), имеют сложные аналитические выражения, см. [4], однако при $\alpha = 2$ этот вид упрощается. Приведем ненулевые компоненты 2-связности:

$${}^{(2)}\Gamma_{11}^1 = \frac{2\pi^2 - 3}{(\pi^2 + 3)a}, \quad {}^{(2)}\Gamma_{11}^2 = -\frac{9b}{(\pi^2 + 3)a^2}, \quad {}^{(2)}\Gamma_{12}^2 = {}^{(2)}\Gamma_{21}^2 = \frac{1}{a},$$

откуда следует, что ненулевые ковариантные компоненты тензора 2-кривизны примут вид

$${}^{(2)}R_{1212} = -{}^{(2)}R_{1221} = {}^{(2)}R_{2121} = -{}^{(2)}R_{2112} = \frac{3}{(\pi^2 + 3)a^2}.$$

Следовательно, кривизна 2-связности имеет постоянное отрицательное значение

$$k^{(2)} = -2 \cdot \frac{27a^2}{\pi^2 + 3} \cdot \frac{3}{a^2(\pi^2 + 3)} = -\frac{162}{(\pi^2 + 3)^2} \approx -0,98.$$

Таким образом, согласно теореме 1 статистическая структура логистической модели является сопряженно симметрической.

6. Статистическая модель Вейбулла—Гнеденко. *Двумерной статистической моделью Вейбулла—Гнеденко* назовем гладко параметризованное семейство S распределений действительной случайной величины x , заданной на полупрямой: $x \in (0; +\infty)$, имеющей функцию распределения обобщенного экспоненциального вида

$$F(x|\lambda, k) = 1 - \exp\left\{-\left(\frac{x}{\lambda}\right)^k\right\},$$

где $\lambda = \theta^1 > 0$ — параметр масштаба, $k = \theta^2 > 0$ — параметр формы. Такие распределения в определенном смысле обобщают нормальные, экспоненциальные и логистические распределения [10]. Находим функцию плотности распределения Вейбулла—Гнеденко, функцию правдоподобия и ее частные производные:

$$\begin{aligned} p(x|\lambda, k) &= \frac{k}{\lambda} \cdot \left(\frac{x}{\lambda}\right)^{k-1} \cdot \exp\left\{-\left(\frac{x}{\lambda}\right)^k\right\}, & \ln p &= \ln\left(\frac{k}{\lambda}\right) + (k-1) \cdot \ln\left(\frac{x}{\lambda}\right) - \left(\frac{x}{\lambda}\right)^k, \\ \partial_\lambda \ln p &= -\frac{k}{\lambda} + \frac{k}{\lambda^{k+1}}x^k, & \partial_k \ln p &= \frac{1}{k} + \left(1 - \left(\frac{x}{\lambda}\right)^k\right) \cdot \ln\left(\frac{x}{\lambda}\right). \end{aligned}$$

Для вычисления локальных компонент статистической структуры модели по формулам (8) и (9) приведем четыре полезных интеграла ($n \in N, k > 0$):

$$\begin{aligned} \int_0^{+\infty} x^{n-1} \cdot \exp(-x^k) \cdot dx &= \frac{(n-1)!}{k}; & \int_0^{+\infty} \ln x \cdot x^{k-1} \cdot \exp(-x^k) \cdot dx &= -\frac{\gamma}{k^2}; \\ \int_0^{+\infty} \ln^2 x \cdot x^{k-1} \cdot \exp(-x^k) \cdot dx &= \frac{\pi^2 + 6\gamma^2}{6k^3}; \end{aligned}$$

$$\int_0^{+\infty} \ln^3 x \cdot x^{k-1} \cdot \exp(-x^k) \cdot dx = -\frac{4\zeta(3) + \gamma\pi^2 + 2\gamma^3}{2k^4};$$

где

$$\gamma = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(\sum_{m=1}^n \frac{1}{m} - \ln n \right) \approx 0,5777\dots, \quad \zeta(3) = \sum_{m=1}^{\infty} \frac{1}{m^3} \approx 1,202\dots$$

— константы Эйлера—Маскерони и Апери соответственно.

Тогда матрица Фишера модели и ее детерминант согласно (8) примут вид

$$I = \begin{pmatrix} (k/\lambda)^2 & (\gamma-1)/\lambda \\ (\gamma-1)/\lambda & (n^2 + 6\gamma^2 - 12\gamma + 6)/(6k^2) \end{pmatrix}; \quad \det I = \frac{\pi^2}{6\lambda^2}.$$

Далее по формулам (9) находим восемь видов ковариантных компонент структурного тензора:

$$K_{111} = -\frac{1}{2} \int_0^{+\infty} \left(-\frac{k}{\lambda} + \frac{k}{\lambda^{k+1}} x^k \right)^3 \cdot \frac{k}{\lambda} \cdot \left(\frac{x}{\lambda} \right)^{k-1} \exp \left\{ -\left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right\} dx = -\left(\frac{k}{\lambda} \right)^3,$$

$$K_{112} = K_{121} = K_{211} =$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^{+\infty} \left(-\frac{k}{\lambda} + \frac{k}{\lambda^{k+1}} x^k \right)^2 \left(\frac{1}{k} + \left(1 - \left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right) \ln \left(\frac{x}{\lambda} \right) \right) \frac{k}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda} \right)^{k-1} \exp \left\{ -\left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right\} dx = \frac{(2-\gamma)k}{\lambda^2},$$

$$K_{122} = K_{212} = K_{221} =$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^{+\infty} \left(-\frac{k}{\lambda} + \frac{k}{\lambda^{k+1}} x^k \right) \left(\frac{1}{k} + \left(1 - \left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right) \ln \left(\frac{x}{\lambda} \right) \right)^2 \frac{k}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda} \right)^{k-1} \exp \left\{ -\left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right\} dx =$$

$$= -\frac{\pi^2 + 6\gamma^2 - 24\gamma + 12}{6\lambda k},$$

$$K_{222} = -\frac{1}{2} \int_0^{+\infty} \left(\frac{1}{k} + \left(1 - \left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right) \ln \left(\frac{x}{\lambda} \right) \right)^3 \frac{k}{\lambda} \left(\frac{x}{\lambda} \right)^{k-1} \exp \left\{ -\left(\frac{x}{\lambda} \right)^k \right\} dx =$$

$$= \frac{\pi^2(2-\gamma) - 4\zeta(3) - 2\gamma^3 + 12\gamma^2 - 12\gamma + 2}{2k^3}.$$

Аналогично случаю логистической модели, компоненты α -связностей Амари—Ченцова модели Вейбулла—Гнеденко имеют сложные аналитические выражения. Выделим случай $\alpha = 1$.

Теорема 4 (см. [18]). *Двумерная статистическая модель Вейбулла—Гнеденко S несет сопряженно симметрическую структуру (I, K) . При этом ее 1-связность имеет постоянную кривизну*

$$k^{(1)} = \frac{12\pi^2\gamma - 144\gamma + 72}{\pi^4} \approx 0,59.$$

Доказательство. Покажем, что всякая 1-связность Амари—Ченцова модели Вейбулла—Гнеденко имеет постоянную кривизну. По формуле (2) вычислим компоненты 1-связности:

$${}^{(1)}\Gamma_{11}^1 = {}^{(0)}\Gamma_{11}^1 + 1 \cdot K_{11}^1 = -\frac{\pi^2 - 6(\gamma-1)k}{\pi^2\lambda} - k \cdot \frac{\pi^2 + 6(\gamma-1)}{\pi^2\lambda} = -\frac{k+1}{\lambda},$$

$${}^{(1)}\Gamma_{11}^2 = {}^{(0)}\Gamma_{11}^2 + 1 \cdot K_{11}^2 = -\frac{6k^3}{\pi^2\lambda^2} + \frac{6k^3}{\pi^2\lambda^2} = 0,$$

$${}^{(1)}\Gamma_{12}^1 = {}^{(1)}\Gamma_{21}^1 = {}^{(0)}\Gamma_{12}^1 + 1 \cdot K_{12}^1 = \frac{\pi^2 + 6(\gamma-1)^2}{\pi^2 k} + \frac{\pi^2 - 6\gamma(\gamma-1)}{\pi^2 k} = \frac{2\pi^2 - 6\gamma + 6}{\pi^2 k},$$

$${}^{(1)}\Gamma_{12}^2 = {}^{(1)}\Gamma_{21}^2 = {}^{(0)}\Gamma_{12}^2 + 1 \cdot K_{12}^2 = -\frac{6(\gamma-1)k}{\pi^2\lambda} - k \cdot \frac{\pi^2 - 6\gamma}{\pi^2\lambda} = -\frac{(\pi^2 - 6)k}{\pi^2\lambda},$$

$$\begin{aligned}
 {}^{(1)}\Gamma_{22}^1 &= {}^{(0)}\Gamma_{22}^1 + 1 \cdot K_{22}^1 = \lambda \cdot \frac{(\pi^2 + 6(\gamma - 1)^2)(\gamma - 1)}{\pi^2 k^3} - \\
 &- \lambda \cdot \frac{\pi^2(\pi^2 + 12\gamma - 18) - 6(\gamma - 1)(\pi^2\gamma + 12\zeta(3) - 6(\gamma^2 - 1))}{6\pi^2 k^3} = \\
 &= -\lambda \cdot \frac{\pi^4 - 12\pi^2 + 6\pi^2\gamma(2 - \gamma) + 72(\gamma - 1)^2 + 72\zeta(3)(\gamma - 1)}{6\pi^2 k^3}, \\
 {}^{(1)}\Gamma_{22}^2 &= {}^{(0)}\Gamma_{22}^2 + 1 \cdot K_{22}^2 = -\frac{\pi^2 + 6(\gamma - 1)^2}{\pi^2 k} + \frac{\pi^2(5 - 2\gamma) + 6(\gamma^2 - 1) - 12\zeta(3)}{\pi^2 k} = \\
 &= \frac{2\pi^2(2 - \gamma) + 12(\gamma - 1) - 12\zeta(3)}{\pi^2 k}.
 \end{aligned}$$

Таким образом, ковариантные компоненты тензора 1-кривизны примут вид

$$\begin{aligned}
 {}^{(1)}R_{1212} &= -{}^{(1)}R_{1221} = {}^{(1)}R_{2121} = -{}^{(1)}R_{2112} = {}^{(1)}R_{121}^1 \cdot I_{12} + {}^{(1)}R_{121}^2 \cdot I_{22} = \\
 &= \frac{-\pi^4 + 6\pi^2(\gamma + 1) - 36(\gamma - 1)}{\pi^4 \lambda} \cdot \frac{\gamma - 1}{\lambda} + \frac{6k^2(6 - \pi^2)}{\pi^4 \lambda^2} \cdot \frac{\pi^2 + 6(\gamma - 1)^2}{6k^2} \\
 &= \frac{-\pi^2\gamma + 12\gamma - 6}{\pi^2 \lambda^2}.
 \end{aligned}$$

Следовательно, кривизна 1-связности имеет постоянное значение

$$k^{(1)} = -2 \cdot \det I^{-1} \cdot {}^{(1)}R_{1212} = -2 \cdot \frac{6\lambda^2}{\pi^2} \cdot \frac{-\pi^2\gamma + 12\gamma - 6}{\pi^2 \lambda^2} = \frac{12\pi^2\gamma - 144\gamma + 72}{\pi^4}.$$

Значит, согласно теореме 1 статистическая структура модели Вейбулла–Гнеденко является сопряженно симметрической. \square

7. Погружение статистической структуры. Пусть M — гладкое многообразие со статистической структурой (g, K) , \widehat{M} — гладкое многообразие с линейной связностью $\widehat{\nabla}$ без кручения, причем $\dim M = n$, $\dim \widehat{M} = m \leq n$.

Рассмотрим $f: (\Omega \subset \widehat{M}) \rightarrow M$ — гладкое отображение на некоторой области Ω . Обозначим f^*TM — обратный образ касательного расслоения TM , $f_*: \mathfrak{X}(\Omega) \rightarrow \Gamma(f^*TM)$ — отображение в пространство сечений расслоения f^*TM , $\widehat{\nabla}'$ — связность на расслоении $f^*TM \otimes (T\Omega)^*$:

$$(\widehat{\nabla}' f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y}) = \overline{\nabla}_{\widehat{X}} f_* \widehat{Y} - f_* \widehat{\nabla}_{\widehat{X}} \widehat{Y},$$

где \widehat{X}, \widehat{Y} — векторные поля на области Ω , $f_* \widehat{Y}$ — векторное поле вдоль отображения f , $\overline{\nabla}$ — индуцированная связность на f^*TM . Симметрическую билинейную форму $\widehat{\nabla}' f_*$ называют *второй фундаментальной формой отображения f* [16].

Метрический тензор g порождает на области $\Omega \subset \widehat{M}$ тензорное поле f^*g вдоль отображения по закону: $f^*g(\widehat{X}, \widehat{Y}) = \langle \langle f_* \widehat{X}, f_* \widehat{Y} \rangle \rangle$, где \widehat{X}, \widehat{Y} — векторные поля на области Ω , $\langle \langle \cdot, \cdot \rangle \rangle$ — индуцированная метрика на f^*TM . Значит, для индуцированной в расслоении f^*TM связности $\overline{\nabla}$ имеем $(\overline{\nabla}_{\widehat{X}} g)(f_* \widehat{X}, f_* \widehat{Y}) = 0$ или

$$\widehat{X} \langle \langle f_* \widehat{Y}, f_* \widehat{Z} \rangle \rangle = \langle \langle \overline{\nabla}_{\widehat{X}} f_* \widehat{Y}, f_* \widehat{Z} \rangle \rangle + \langle \langle f_* \widehat{Y}, \overline{\nabla}_{\widehat{X}} f_* \widehat{Z} \rangle \rangle. \quad (10)$$

Теорема 5. Пусть $f: (\Omega \subset \widehat{M}) \rightarrow (M, g)$ — гладкое погружение многообразия с линейной связностью $\widehat{\nabla}$ без кручения в риманово многообразие. Тогда связность $\widehat{\nabla}$ является связностью Леви-Чивиты индуцированной метрики в том и только в том случае, если для второй фундаментальной формы погружения выполнено

$$\langle \langle (\widehat{\nabla}' f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y}), f_* \widehat{Z} \rangle \rangle = 0, \quad (11)$$

где $\widehat{X}, \widehat{Y}, \widehat{Z}$ — векторные поля на области Ω .

Доказательство. Обозначим через \widehat{g} — метрику, индуцированную на области $\Omega \subset \widehat{M}$ тензорным полем f^*g , т.е. $\widehat{g}_x = (f^*g)_x$ в любой точке $x \in \Omega$. Находим ковариантную производную индуцированной метрики:

$$(\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{g})(\widehat{Y}, \widehat{Z}) = \widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{g}(\widehat{Y}, \widehat{Z}) - \widehat{g}(\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{Y}, \widehat{Z}) - \widehat{g}(\widehat{Y}, \widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{Z}). \quad (12)$$

Выразим каждое слагаемое правой части этого соотношения с учетом того, что

$$\widehat{g}(\widehat{X}, \widehat{Y}) = f^*g(\widehat{X}, \widehat{Y}) = \langle\langle f_*\widehat{X}, f_*\widehat{Y} \rangle\rangle.$$

Тогда в расслоении $f^*TM \otimes (T\Omega)^*$ последовательно получаем:

$$\begin{aligned} \widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{g}(\widehat{Y}, \widehat{Z}) &= \widehat{X}\langle\langle f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{Z} \rangle\rangle; \\ \widehat{g}(\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{Y}, \widehat{Z}) &= \langle\langle f_*\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{Y}, f_*\widehat{Z} \rangle\rangle = \langle\langle \overline{\nabla}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y}), f_*\widehat{Z} \rangle\rangle; \\ \widehat{g}(\widehat{Y}, \widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{Z}) &= \langle\langle f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{Z} \rangle\rangle = \langle\langle f_*\widehat{Y}, \overline{\nabla}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle f_*\widehat{Y}, (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Z}) \rangle\rangle. \end{aligned}$$

После подстановки этих выражений в (12) в силу соотношения (10) имеем

$$(\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{g})(\widehat{Y}, \widehat{Z}) = \langle\langle (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y}), f_*\widehat{Z} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\widehat{Y}, (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Z}) \rangle\rangle. \quad (13)$$

Итак, из условия (11) для второй фундаментальной формы $(\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y})$ погружения следует ковариантное постоянство индуцированной метрики \widehat{g} в связности $\widehat{\nabla}$ (достаточность доказана).

Циклируя (13) по аргументам, запишем еще два равенства:

$$\begin{aligned} (\widehat{\nabla}_{\widehat{Y}}\widehat{g})(\widehat{Z}, \widehat{X}) &= \langle\langle (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{Y}, \widehat{Z}), f_*\widehat{X} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\widehat{Z}, (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{Y}, \widehat{X}) \rangle\rangle; \\ (\widehat{\nabla}_{\widehat{Z}}\widehat{g})(\widehat{X}, \widehat{Y}) &= \langle\langle (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{Z}, \widehat{X}), f_*\widehat{Y} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\widehat{X}, (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{Z}, \widehat{Y}) \rangle\rangle. \end{aligned}$$

Вычитая второе соотношение из суммы (13) и первого, получаем

$$\langle\langle (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y}), f_*\widehat{Z} \rangle\rangle = \frac{1}{2}((\widehat{\nabla}_{\widehat{X}}\widehat{g})(\widehat{Y}, \widehat{Z}) + (\widehat{\nabla}_{\widehat{Y}}\widehat{g})(\widehat{Z}, \widehat{X}) - (\widehat{\nabla}_{\widehat{Z}}\widehat{g})(\widehat{X}, \widehat{Y})),$$

откуда следует необходимость ковариантного постоянства индуцированной метрики \widehat{g} . \square

Тензор K статистической структуры порождает на области $\Omega \subset \widehat{M}$ тензорное поле f^*K вдоль отображения по закону

$$f^*K(\widehat{X}, \widehat{Y}, \widehat{\theta}) = \widehat{K}(f_*\widehat{X}, f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{\theta}),$$

где \widehat{X}, \widehat{Y} — векторные поля, $\widehat{\theta}$ — 1-форма на области Ω . Тогда можно отождествить индуцированный оператор $\overline{K}_{\widehat{X}}$ такой, что $\overline{K}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Y} = \widehat{K}(f_*\widehat{X}, f_*\widehat{Y})$, с порожденным им дифференцированием тензорной алгебры на области Ω .

Теорема 6. Пусть $f: (\Omega \subset \widehat{M}) \rightarrow (M, g, K)$ — гладкое погружение многообразия с линейной связностью $\widehat{\nabla}$ без кручения в статистическое многообразие. Тогда для фиксированной α -связности ∇^α на прообразе Ω индуцируется статистическая структура с подходящей $\widehat{\alpha}$ -связностью $\widehat{\nabla}$ в том и только в том случае, если для второй фундаментальной формы погружения выполнено:

$$\langle\langle (\widehat{\nabla}'f_*)(\widehat{X}, \widehat{Y}) + (\widehat{\alpha} - \alpha) \cdot \overline{K}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{Z} \rangle\rangle = 0. \quad (14)$$

Доказательство. В дополнение к метрике \widehat{g} , индуцированной на области $\Omega \subset \widehat{M}$ тензорным полем f^*g , обозначим через \widehat{K} — структурный тензор, индуцированный тензорным полем f^*K , т.е. $\widehat{K}_x = (f^*K)_x$ в любой точке $x \in \Omega$. Покажем, что $(\widehat{g}, \widehat{K})$ — индуцированная статистическая структура на прообразе Ω .

В самом деле, для любых векторных полей $\widehat{X}, \widehat{Y}, \widehat{Z}$ на области $\Omega \subset \widehat{M}$ выполняются оба условия (1):

$$\begin{aligned} \widehat{K}(f_*\widehat{X}, f_*\widehat{Y}) &= \overline{K}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Y} = \overline{K}_{\widehat{Y}}f_*\widehat{X} = \widehat{K}(f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{X}); \\ \langle\langle \widehat{K}(f_*\widehat{X}, f_*\widehat{Y}), f_*\widehat{Z} \rangle\rangle &= \langle\langle \overline{K}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Y}, f_*\widehat{Z} \rangle\rangle = \langle\langle f_*\widehat{Y}, \overline{K}_{\widehat{X}}f_*\widehat{Z} \rangle\rangle = \langle\langle f_*\widehat{Y}, \widehat{K}(f_*\widehat{X}, f_*\widehat{Z}) \rangle\rangle. \end{aligned}$$

Тогда линейная связность $\widehat{\nabla}$ без кручения на области Ω будет подходящей $\widehat{\alpha}$ -связностью индуцированной статистической структуры $(\widehat{g}, \widehat{K})$ в том и только в том случае, если $f_*\widehat{\nabla} - \widehat{\alpha} \cdot \overline{K}$ является

связностью Леви-Чивиты метрики \hat{g} . Введем обозначение $\hat{D} = f_*\hat{\nabla} - \hat{\alpha} \cdot \bar{K}$ и обоснуем критерий ковариантного постоянства индуцированной метрики \hat{g} в этой связности.

Находим ковариантную производную метрики \hat{g} :

$$(\hat{D}_{\hat{X}}\hat{g})(\hat{Y}, \hat{Z}) = \hat{X}\langle\langle f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle \hat{D}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle f_*\hat{Y}, \hat{D}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle. \quad (15)$$

Исходя из следствия вида второй фундаментальной формы погружения:

$$f_*\hat{\nabla}_{\hat{X}}\hat{Y} = \bar{\nabla}_{\hat{X}}\hat{Y} - (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Y}),$$

выразим второе и третье слагаемые правой части (15):

$$\begin{aligned} \langle\langle \hat{D}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle &= \langle\langle f_*\bar{\nabla}_{\hat{X}}\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \hat{\alpha} \cdot \langle\langle \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle = \\ &= \langle\langle \bar{\nabla}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Y}), f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \hat{\alpha} \cdot \langle\langle \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle; \\ \langle\langle f_*\hat{Y}, \hat{D}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle &= \langle\langle f_*\hat{Y}, f_*\bar{\nabla}_{\hat{X}}\hat{Z} \rangle\rangle - \hat{\alpha} \cdot \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle = \\ &= \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{\nabla}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle f_*\hat{Y}, (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Z}) \rangle\rangle - \hat{\alpha} \cdot \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle. \end{aligned}$$

С другой стороны, для фиксированной α -связности ∇^α многообразия (M, g, K) связность Леви-Чивиты $D = \nabla^\alpha - \alpha \cdot K$ метрики g индуцирует на обратном образе f^*TM связность $\bar{D} = \bar{\nabla}^\alpha - \alpha \cdot \bar{K}$. В этой связности индуцированная метрика \hat{g} ковариантно постоянна: $(\bar{D}_{\hat{X}}\hat{g})(\hat{Y}, \hat{Z}) = 0$, откуда выводим, что

$$\begin{aligned} \hat{X}\langle\langle f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle &= \langle\langle \hat{D}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\hat{Y}, \hat{D}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle = \\ &= \langle\langle \bar{\nabla}_{\hat{X}}^\alpha f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \alpha \cdot \langle\langle \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{\nabla}_{\hat{X}}^\alpha f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \alpha \cdot \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle. \end{aligned}$$

Если считать, что для подходящей $\hat{\alpha}$ -связности $\hat{\nabla}$ действие индуцированной связности $\bar{\nabla}$ на f^*TM совпадает с действием $\bar{\nabla}^\alpha$, то соотношение (15) последовательно примет вид:

$$\begin{aligned} (\hat{D}_{\hat{X}}\hat{g})(\hat{Y}, \hat{Z}) &= \langle\langle \bar{\nabla}_{\hat{X}}^\alpha f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \alpha \cdot \langle\langle \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\hat{Y}, \nabla_{\hat{X}}^\alpha f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \\ &- \alpha \cdot \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \langle\langle \bar{\nabla}_{\hat{X}}^\alpha f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \langle\langle (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Y}), f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \hat{\alpha} \cdot \langle\langle \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle - \\ &- \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{\nabla}_{\hat{X}}^\alpha f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \langle\langle f_*\hat{Y}, (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Z}) \rangle\rangle + \hat{\alpha} \cdot \langle\langle f_*\hat{Y}, \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle; \\ (\hat{D}_{\hat{X}}\hat{g})(\hat{Y}, \hat{Z}) &= \langle\langle (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Y}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle + \\ &+ \langle\langle f_*\hat{Y}, (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Z}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Z} \rangle\rangle. \end{aligned} \quad (16)$$

Таким образом, из условия (16) для второй фундаментальной формы $(\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Y})$ погружения следует ковариантное постоянство индуцированной метрики \hat{g} в связности $f_*\hat{\nabla} - \hat{\alpha} \cdot \bar{K}$ (достаточность доказана).

Циклируя (16) по аргументам, запишем еще два равенства:

$$\begin{aligned} (\hat{D}_{\hat{Y}}\hat{g})(\hat{Z}, \hat{X}) &= \langle\langle (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{Y}, \hat{Z}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{Y}}f_*\hat{Z}, f_*\hat{X} \rangle\rangle + \\ &+ \langle\langle f_*\hat{Z}, (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{Y}, \hat{X}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{Y}}f_*\hat{X} \rangle\rangle; \\ (\hat{D}_{\hat{Z}}\hat{g})(\hat{X}, \hat{Y}) &= \langle\langle (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{Z}, \hat{X}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{Z}}f_*\hat{X}, f_*\hat{Y} \rangle\rangle + \\ &+ \langle\langle f_*\hat{X}, (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{Z}, \hat{Y}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{Z}}f_*\hat{Y} \rangle\rangle. \end{aligned}$$

Вычитая второе соотношение из суммы (16) и первого, получаем

$$\langle\langle (\hat{\nabla}'f_*)(\hat{X}, \hat{Y}) + (\hat{\alpha} - \alpha) \cdot \bar{K}_{\hat{X}}f_*\hat{Y}, f_*\hat{Z} \rangle\rangle = \frac{1}{2}((\hat{D}_{\hat{X}}\hat{g})(\hat{Y}, \hat{Z}) + (\hat{D}_{\hat{Y}}\hat{g})(\hat{Z}, \hat{X}) - (\hat{D}_{\hat{Z}}\hat{g})(\hat{X}, \hat{Y})),$$

откуда следует необходимость ковариантного постоянства индуцированной метрики \hat{g} в описываемой связности. \square

Погружения, удовлетворяющие условию теоремы 5, принадлежат классу относительно аффинных [22]. Тогда из теоремы 6 получаем

Следствие. *Гладкое погружение многообразия с линейной связностью $\widehat{\nabla}$ без кручения в статистическое многообразие является относительно аффинным в том и только в том случае, когда оно сохраняет «нумерацию параметра» α -связностей: $\alpha = \widehat{\alpha}$.*

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Морозова Е. А., Ченцов Н. Н. Естественная геометрия семейств вероятностных законов // Итоги науки и техн. Совр. пробл. мат. Фундам. напр. — 1991. — 83. — С. 133–265.
2. Рылов А. А. Связности, совместимые с метрикой, и статистические многообразия // Изв. вузов. Мат. — 1992. — № 12. — С. 47–56.
3. Рылов А. А. Связности, совместимые с метрикой, в теории статистических многообразий // Изв. вузов. Мат. — 1994. — № 3. — С. 62–64.
4. Рылов А. А. Связности Амари—Ченцова на логистической модели // Изв. Пензенск. гос. пед. ин-та им. В. Г. Белинского. — 2011. — № 26. — С. 195–206.
5. Рылов А. А. Связности постоянной кривизны на статистической модели Парето // Изв. Пензенск. гос. пед. ин-та им. В. Г. Белинского. — 2012. — № 30. — С. 155–163.
6. Amari S. Information Geometry and Its Applications. — Springer, 2016.
7. Arwini K., Dodson C. T. J. Information Geometry: Near Randomness and Near Independence. — Springer-Verlag, 2008.
8. Furuhashi H. Hypersurfaces in statistical manifolds // Differ. Geom. Appl. — 2009. — 27, № 3. — P. 420–429.
9. Furuhashi H., Hasegawa I. Submanifold theory in holomorphic statistical manifolds // in: Geometry of Cauchy–Riemann Submanifolds. — Singapore: Springer, 2016. — P. 179–215.
10. Ivanova R. A geometric observation on four statistical parameter spaces // Tensor, N.S. — 2010. — 72. — P. 188–195.
11. Lauritzen S. Conjugate connections in statistical theory // in: Geometrization of Statistical Theory (Dodson C. T. J., ed.). — Lancaster, 1987. — P. 33–51.
12. Lauritzen S. Statistical manifolds // in: Differential Geometry in Statistical Inference. — Hayward, California: Inst. of Math. Statistics, 1987. — P. 163–216.
13. Matsuzoe H. Complex statistical manifolds and complex affine immersions // in: Current Developments in Differential Geometry and Its Related Fields. — Singapore: World Scientific, 2016. — P. 183–199.
14. Min C. R., Choe S. O., An Y. H. Statistical immersions between statistical manifolds of constant curvature // Glob. J. Adv. Res. Class. Mod. Geom. — 2014. — 3, № 2. — P. 66–75.
15. Nielsen F. An elementary introduction to information geometry // Entropy. — 2020. — 22. — 1100.
16. Nore T. Second fundamental form of a map // Ann. Mat. Pura Appl. IV. Ser. — 1987. — 146. — P. 281–310.
17. Opozda B. Bochner’s technique for statistical structures // Ann. Glob. Anal. Geom. — 2015. — 48. — P. 357–395.
18. Rylov A. Constant curvature connections on statistical models // in: Information Geometry and Its Applications. — Cham: Springer, 2018. — P. 349–361.
19. Siddiqui A. N., Shahid M. H., Lee J. W. On Ricci curvature of submanifolds in statistical manifolds of constant (quasi-constant) curvature // AIMS Mathematics. — 2020. — 5, № 4. — P. 3495–3509.
20. Siddiqui A. N., Chen B.-Y., Siddiqi M. D. Chen inequalities for statistical submersions between statistical manifolds // Int. J. Geom. Meth. Mod. Phys. — 2021. — 18, № 4. — 2150049.
21. Takano K. Statistical manifolds with almost contact structures and its statistical submersions // J. Geom. — 2006. — 85. — P. 171–187.
22. Yano K., Ishihara S. Harmonic and relatively affine mappings // J. Differ. Geom. — 1975. — 10. — P. 501–509.

Рылов Александр Аркадьевич

Финансовый университет при Правительстве Российской Федерации, Москва

E-mail: alexander_rylov@mail.ru