
Г л а в а 4

СТАТИСТИЧЕСКАЯ МОДЕЛЬ ХАВРДА–ЧАРВАТ–ДАРОШИ

Приводятся фундаментальные понятия и методы теории информации, основанной на статистической модели Хаврда–Чарват–Дароши. Вводятся и обсуждаются нелогарифмические меры энтропии и информации различия для неаддитивных случайных объектов с взвешенными ненормированными средними.

Результаты работ [72, 78, 101] и монография [53] заложили основы статистической модели обобщенной теории информации с неаддитивными мерами, зависящими от некоторого параметра q . Именно этой модели посвящено большое количество работ, среди которых отметим монографии [22, 55, 71, 85, 86, 93, 125] и обзоры [120, 121].

4.1. Взвешенные ненормированные средние и полуnormы

Рассмотрим вероятностно-статистическое описание случайного объекта с усреднением, отличным от рассмотренных в предыдущих главах.

Приведем основные определения.

Определение 1. Взвешенное ненормированное среднее Хаврда–Чарват каждой случайной величины $T = \{T_1, \dots, T_m\}$ в состоянии с распределением $p = \{p_1, \dots, p_m\}$ равно

$$\mathbf{E}_q(T) = \sum_i^m T_i p_i^q / \sum_i^m p_i, \quad 0 < \sum_i^m p_i \leq 1, \quad (4.1.1)$$

где m – число возможных состояний объекта, $q \in \mathbf{R}$ и изменяется в допустимых пределах.

Если веса p_i удовлетворяют условию вероятностной нормировки

$$\sum_i^m p_i = 1, \quad (4.1.2)$$

то выражение (4.1.1) примет следующий вид

$$\mathbf{E}_q(T) = \sum_i^m T_i p_i^q. \quad (4.1.3)$$

При $p_i = 1$ из (4.1.1) имеем обычное среднее арифметическое

$$\mathbf{E}_q(T) = \frac{1}{m} \sum_i^m T_i. \quad (4.1.4)$$

Из определения 1 вытекают основные свойства.

1. Однородность. При замене p на ap ($a > 0$) взвешенное среднее является однородным функционалом степени $q-1$ относительно p , то есть выполняется свойство однородности.

2. Ненормированность. Для неслучайной постоянной величины имеем равенство

$$\mathbf{E}_q(C) = C \frac{\sum_i^m p_i^q}{\sum_i^m p_i}. \quad (4.1.5)$$

При $C = 1$ следует $\mathbf{E}_q(1) \neq 1$, что означает ненормированность взвешенного среднего на единицу.

3. Неаддитивность. Пусть закон сложения случайных величин $T_{12} = T_1 + T_2$ выражается в виде суммы для двух независимых объектов. Тогда, согласно условию мультипликативности $p_{ij} = p_i p_j$, получим равенство

$$\mathbf{E}_q(T_{12}) = \mathbf{E}_q(T_1) \frac{\sum_j^n p_j^q}{\sum_j^n p_j} + \mathbf{E}_q(T_2) \frac{\sum_i^m p_i^q}{\sum_i^m p_i}. \quad (4.1.6)$$

Далее положим, что случайная величина является неаддитивной согласно

следующему закону

$$T_{12} = T_1 + T_2 - \varepsilon T_1 T_2, \quad (4.1.7)$$

где ε – постоянный множитель. После усреднения имеем другое равенство

$$\mathbf{E}_q(T_{12}) = \mathbf{E}_q(T_1) \frac{\sum_j^n p_j^q}{\sum_j^n p_j} + \mathbf{E}_q(T_2) \frac{\sum_i^m p_i^q}{\sum_i^m p_i} - \varepsilon \mathbf{E}_q(T_1) \mathbf{E}_q(T_2). \quad (4.1.8)$$

Таким образом, для двух случаев вытекает неаддитивность средних величин вне зависимости от закона сложения случайных величин.

4. Мультипликативность. Среднее значение произведения независимых случайных величин $T_1 T_2$ для одного или двух объектов равно произведению средних значений

$$\mathbf{E}_q(T_1 T_2) = \mathbf{E}_q(T_1) \mathbf{E}_q(T_2). \quad (4.1.9)$$

5. Взвешенное ненормированное f -среднее. Функциональным обобщением выражения (4.1.1) является взвешенное ненормированное f -среднее

$$\mathbf{E}_f(T) = \frac{\sum_i^m T_i f(p_i)}{\sum_i^m p_i}, \quad (4.1.10)$$

где $f(p)$ имеет свойство мультипликативности $f(p_{ij}) = f(p_i)f(p_j)$.

Если $f(p_i) = p_i^q$, то выражение (4.1.10) равняется взвешенному ненормированному среднему (4.1.1). При $f(p_i) = p_i^{s_i}$ имеем

$$\mathbf{E}(T) = \frac{\sum_i^m T_i p_i^{s_i}}{\sum_i^m p_i}. \quad (4.1.11)$$

Определение 2. Отклонение случайной величины от значения

$\mathbf{E}_q(T)p_i^{1-q}$ есть флюктуация

$$\Delta_q T_i = T_i - \mathbf{E}_q(T)p_i^{1-q}, \quad \sum_i^m (\Delta_q T_i) p_i^q = 0. \quad (4.1.12)$$

Определение 3. Начальные и центральные моменты n -го порядка случайной величины T равны

$$\alpha_{n,q} = \sum_i^n T_i^n p_i^q, \quad (4.1.13)$$

$$\mu_{n,q} = \sum_i^m [T_i - \mathbf{E}_q(T)p_i^{1-q}]^n p_i^q. \quad (4.1.14)$$

При $n = 2$ получим дисперсию

$$\begin{aligned} \mu_{2,q} = \mathbf{D}_q(T) &= \sum_i^m [T_i - \mathbf{E}_q(T)p_i^{1-q}]^2 p_i^q = \\ &= \sum_i^m T_i^2 p_i^q - 2\mathbf{E}_q(T)\mathbf{E}(T) + [\mathbf{E}_q(T)]^2 \sum_i^m p_i^{2-q}. \end{aligned} \quad (4.1.15)$$

Статистический коэффициент корреляции величин двух объектов дается выражением

$$r_q(T_1, T_2) = \frac{\mathbf{E}_q(\Delta_q T_1 \Delta_q T_2)}{\sigma_q(T_1) \sigma_q(T_2)}, \quad (4.1.16)$$

где квадратичные отклонения

$$\sigma_q(T_1) = [\mathbf{D}_q(T_1)]^{1/2}, \quad \sigma_q(T_2) = [\mathbf{D}_q(T_2)]^{1/2}. \quad (4.1.17)$$

6. Полунорма и среднее значение. Используя величины

$$T_1 = T, \quad T_2 = p^{q/q'} = p^{q-1} \quad (4.1.18)$$

и неравенства Гельдера (3.2.12) при $r = 1$

$$N_1(T_1 T_2) \leq N_q(T_1) N_{q'}(T_2) \quad (4.1.19)$$

получим

$$\mathbf{E}_q(T) \leq N_q(T) [N_q(p)]^{q-1}. \quad (4.1.20)$$

Минимальное среднее значение случайной величины

$$\mathbf{E}_q(T)_{\min} = \left[N_q(p) \right]^q \quad (4.1.21)$$

определяется при $T = p$ и $b = 1$ в соотношении (3.2.15), что в итоге дает выражение

$$N_q(p) = \left[\mathbf{E}_q(p) \right]^{1/q}. \quad (4.1.22)$$

Определение 4. Каждой случайной величине T и любым числам q и s , $-\infty < q < \infty$, $-\infty < s < \infty$ соответствует взвешенная ненормированная полуформа

$$N_q^s(T) = \left(\frac{\sum_i^m T_i^q p_i^s}{\sum_i^m p_i} \right)^{1/q}. \quad (4.1.23)$$

Если веса p_i удовлетворяют условию вероятностной нормировки (4.1.2), то выражение (4.1.23) примет вид

$$N_q^s(T) = \left(\sum_i^m T_i^q p_i^s \right)^{1/q}. \quad (4.1.24)$$

7. Ненормированная f -полуформа. Функциональным обобщением выражения (4.1.23) является взвешенная ненормированная полуформа

$$N_{q,f}(T) = \left(\frac{\sum_i^m T_i^q f(p_i)}{\sum_i^m p_i} \right)^{1/q}. \quad (4.1.25)$$

При $f(p_i) = p_i^s$ выражение (4.1.25) совпадает с (4.1.23). Если $f(p_i) = p_i^{s_i}$, то имеем следующий функционал

$$N_q(T, s) = \left(\frac{\sum_i^m T_i^q p_i^{s_i}}{\sum_i^m p_i} \right)^{1/q}. \quad (4.1.26)$$

В пределе $q \rightarrow 1$ из (4.1.25) вытекает функционал и его логарифм

$$N_f(T) = 2^{\frac{\sum_i^m (\log_2 T_i) f(p_i)}{\sum_i^m p_i}} = \left(\prod_i^m T_i^{f(p_i)} \right)^{\frac{1}{\sum_i^m p_i}}, \quad (4.1.27)$$

$$\log_2 N_f(T) = \frac{\sum_i^m (\log_2 T_i) f(p_i)}{\sum_i^m p_i}, \quad (4.1.28)$$

которые обобщают формулы (1.2.1) и (1.2.2).

Определение 5. Среднее взвешенное ненормированное с произвольной функцией $\phi = \phi(T)$ есть

$$A_{q,\phi}(T) = \phi^{-1} \left[\frac{\sum_i^m \phi(T_i) p_i^q}{\sum_i^m p_i} \right], \quad (4.1.29)$$

где ϕ – непрерывная строго монотонная функция на \mathbf{R} , а ϕ^{-1} есть функция, обратная $\phi(T)$. При степенной функции среднее (4.1.29) совпадает с полунормой (4.1.23). При $q=1$ функционал (4.1.29) равняется взвешенному среднему Колмогорова–Нагумо с произвольной функцией.

Здесь дается идеальная сторона обобщений и поэтому не будем приводить свойства функционалов (4.1.23), (4.1.25) и (4.1.29). Это представляет отдельный интерес и требует более детального рассмотрения.

Наконец выпишем взвешенные ненормированные средние в других важных случаях

$$\mathbf{E}_q(T) = \frac{\int T p^q dX}{\int p dX}, \quad \mathbf{E}_q(T) = \frac{\text{Sp} T \rho^q}{\text{Spp}}. \quad (4.1.30)$$

При условии вероятностной нормировки

$$\int p dX = 1, \quad \text{Spp} = 1 \quad (4.1.31)$$

из (4.1.30) следуют формулы:

$$\mathbf{E}_q(T) = \int T p^q dX, \quad \mathbf{E}_q(T) = \text{Sp} T \rho^q, \quad (4.1.32)$$

где $p = p(X)$ – непрерывное распределение и ρ – оператор плотности в гильбертовом пространстве.

4.2. Аксиомы Хаврда–Чарвата и метод Дароши

Я. Хаврда, Ф. Чарват [78] и З. Дароши [72] впервые аксиоматическим подходом доказали единственность новой q -энтропии, совместимой с определением взвешенного ненормированного среднего. В работе [78] для вывода q -энтропии были сформулированы аксиомы:

1. $H_q(p_1, p_2, \dots, p_m)$ непрерывна относительно p_1, p_2, \dots, p_m в области $0 \leq p_i \leq 1$ и $\sum_i^m p_i = 1$, $q > 0$.
2. $H_q(1) = 0$, $H_q\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = 1$.
3. $H_q(p_1, \dots, p_{i-1}, 0, p_{i+1}, \dots, p_m) = H_q(p_1, \dots, p_{i-1}, p_{i+1}, \dots, p_m)$ для всех $i = 1, \dots, m$.
4. $H_q(p_1, \dots, p_{i-1}, p_{i1}, p_{i2}, p_{i+1}, \dots, p_m) =$
 $= H_q(p_1, \dots, p_{i-1}, p_{i+1}, \dots, p_m) + \alpha p_i^q H_q\left(\frac{p_{i1}}{p_i}, \frac{p_{i2}}{p_i}\right)$ для всех $p_{i1} + p_{i2} = p_i > 0$, $i = 1, \dots, m$, $q > 0$.

Из аксиомы 4 вытекает, согласно аксиоме 2, равенство $\alpha = 1$. Также данная аксиома приводит к модифицированной аксиоме 4 (см. главу 1) системы Хинчина

$$\begin{aligned} H_q(p_{11}, \dots, p_{1n}; p_{21}, \dots, p_{2n}; \dots; p_{m1}, \dots, p_{mn}) &= \\ &= H_q(p_1, p_2, \dots, p_m) + \sum_i^m p_i^q H_i\left(\frac{p_{i1}}{p_i}, \dots, \frac{p_{in}}{p_i}\right) \end{aligned} \quad (4.2.1)$$

где p_{ij} – нормированное совместное распределение статистически зависимых объектов с

$$\sum_i^m \sum_j^n p_{ij} = 1, \quad p_i = \sum_j^n p_{ij}, \quad p_{ij} \geq 0. \quad (4.2.2)$$

Аксиомами Хаврда–Чарвата q -энтропия определяется с точностью

до функции $\lambda(q)$, зависящей от параметра q , и имеет следующий вид

$$H_q(p_1, \dots, p_m) = \lambda^{-1}(q) \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right). \quad (4.2.3)$$

Условие нормированности q -энтропии, выраженное аксиомой 2, приводит (4.2.3) к функционалу

$$H_q(p) = \frac{1}{1-2^{1-q}} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right). \quad (4.2.4)$$

При $q=1$ из (4.2.4) следует энтропия Шеннона–Винера

$$H(p) = \lim_{q \rightarrow 1} H_q(p) = -\sum_i^m (\log_2 p_i) p_i. \quad (4.2.5)$$

З. Дароши [72] использовал при выводе q -энтропии (4.2.4) систему аксиом Фадеева (см. главу 1) с модифицированным групповым усреднением

$$\begin{aligned} H_q(p_1, \dots, p_m) &= \\ &= \sum_{k=2}^m (p_1 + p_2 + \dots + p_k)^q f\left(\frac{p_k}{p_1 + p_2 + \dots + p_k}\right) \end{aligned} \quad (4.2.6)$$

где информационная функция $f(X)$ при $m=2$ удовлетворяет граничным условиям

$$f(0) = f(1), \quad f\left(\frac{1}{2}\right) = 1 \quad (4.2.7)$$

и функциональному уравнению

$$f(x) + (1-x)^q f\left(\frac{y}{1-x}\right) = f(y) + (1-y)^q f\left(\frac{x}{1-y}\right) \quad (4.2.8)$$

для всех $(x, y) \in D$, где

$$D = \{(x, y) : 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1, x + y = 1\}. \quad (4.2.9)$$

Решением уравнения (4.2.8) является информационная функция

$$H_q(1-p, p) = f(p) = \frac{1}{1-2^{1-q}} \left[1 - p^q - (1-p)^q \right], \quad (4.2.10)$$

которая при $q = 1$ совпадает с энтропией Шеннона–Винера

$$\begin{aligned} H(1-p, p) &= \lim_{q \rightarrow 1} H_q(1-p, p) = \\ &= -p \log_2 p - (1-p) \log_2 (1-p). \end{aligned} \quad (4.2.11)$$

Детальное исследование функционала (4.2.10), его вывод и свойства приводятся в монографии [53].

Таким образом, q -энтропия (4.2.4) по праву называется энтропией Хаврда–Чарват–Дароши.

4.3. Неравенство Гёльдера. Энтропия Хаврда–Чарват–Дароши

Развиваемая статистическая модель позволяет на основе определения полунормы случайной величины дать статистический вывод энтропии Хаврда–Чарват–Дароши [21]. Итак, запишем неравенство Гельдера

$$N_r(T_1 T_2) \leq N_q(T_1) N_{q'}(T_2) \quad (4.3.1)$$

для конечных значений полунорм

$$\begin{aligned} N_q(T_1) &= \left(\sum_i^m T_{1i}^q p_i \right)^{1/q}, \quad N_{q'}(T_2) = \left(\sum_i^m T_{2i}^{q'} p_i \right)^{1/q'}, \\ N_r(T_1 T_2) &= \left(\sum_i^m (T_{1i} T_{2i})^r p_i \right)^{1/r}. \end{aligned} \quad (4.3.2)$$

Здесь T_1 и T_2 – произвольные случайные величины, а сопряженные показатели q и q' удовлетворяют равенству

$$\frac{1}{q} + \frac{1}{q'} = \frac{1}{r}, \quad 0 < r < q. \quad (4.3.3)$$

Знак равенства соответствует минимальному состоянию в (4.3.1) и достигается при выполнении условия

$$T_{1i}^q = b T_{2i}^{q'}, \quad (4.3.4)$$

где значение коэффициента

$$b = \left(\sum_i^m T_{1i}^q p_i \right) \left(\sum_i^m T_{2i}^{q'} p_i \right)^{-1}. \quad (4.3.5)$$

С учетом (4.3.5) условие (4.3.4) примет следующий вид

$$\frac{T_{1i}^q}{\sum_i^m T_{1i}^q} = \frac{T_{2i}^{q'}}{\sum_i^m T_{2i}^{q'}}. \quad (4.3.6)$$

Пусть величины T_1 и T_2 , соответственно принадлежащие пространствам \mathbf{L}^q и $\mathbf{L}^{q'}$, равняются

$$T_{1i} = p_i, \quad T_{2i} = [1 + \lambda(q/r)h_{q/r}(p_i)]^{-1}. \quad (4.3.7)$$

Тогда, используя (4.3.4), получим

$$p_i^q = b[1 + \lambda(q/r)h_{q/r}(p_i)]^{-q'}. \quad (4.3.8)$$

Из (4.3.8) следует соотношение

$$p_i^{\frac{1-q}{r}} = b^{\frac{1}{q'}} [1 + \lambda(q/r)h_{q/r}(p_i)]. \quad (4.3.9)$$

Рассмотрим случай с $b=1$ и положим, что $h_{q/r}(p_i)$ есть случайная энтропия. Тогда из (4.3.9) вытекает

$$h_{q/r}(p_i) = -\lambda^{-1}(q/r)(1 - p_i^{1-q/r}). \quad (4.3.10)$$

Среднее значение величины (4.3.10) запишется так

$$\begin{aligned} H_{q/r}(p) &= \mathbf{E}_{q/r}[h_{q/r}(p)] = \sum_i^m h_{q/r}(p_i) p_i^{q/r} = \\ &= \lambda^{-1}(q/r) \left(1 - \sum_i^m p_i^{q/r} \right). \end{aligned} \quad (4.3.11)$$

Учитывая условие нормированности энтропии на единицу при $m=2$ и из (4.3.11), получим [21]

$$H_{q/r}(p) = \frac{1}{1 - 2^{1-q/r}} \left(1 - \sum_i^m p_i^{q/r} \right). \quad (4.3.12)$$

При $r=1$ функционал (4.3.12) совпадает с энтропией Хаврда–Чарват–Дароши

$$H_q(p) = \frac{1}{1 - 2^{1-q}} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right). \quad (4.3.13)$$

Рассмотрим основные свойства энтропии Хаврда–Чарват–Дароши.

1. Положительность и выпуклость. Энтропия есть вещественный, неотрицательный и выпуклый функционал с максимумом (минимумом) при $q > 0$ ($q < 0$)

$$H_q(p) > 0, \quad (4.3.14)$$

$$H_q(a_1 p_1 + a_2 p_2) \leq a_1 H_q(p_1) + a_2 H_q(p_2), \quad (4.3.15)$$

где $a_1 + a_2 = 1$, $a_1 > 0$, $a_2 > 0$. Неравенство (4.3.15) есть неравенство Иенсена в теории выпуклых функций [47]. При $q = 0$ из (4.3.13) вытекает равенство $H_0(p) = m - 1$.

На рис.4.1 представлена зависимость энтропии Хаврда–Чарват–Дароши $H_q(p)$ от распределения p при значениях $m = 2$, $p_1 = p$ и $q = -1; -1/2; 0; 1; 10$.

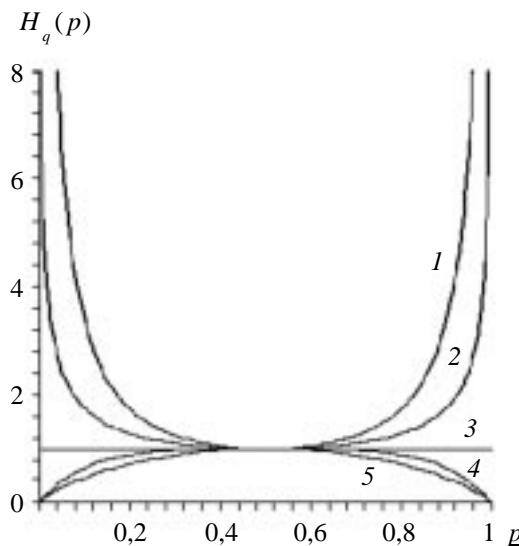


Рис. 4.1. Зависимость энтропии Хаврда–Чарват–Дароши от распределения:
1 – ($q = -1$), 2 – ($q = -1/2$), 3 – ($q = 0$), 4 – ($q = 1$), 5 – ($q = 10$)

2. Неаддитивность для независимых объектов. Пусть состояние случайного объекта описывается совместным мультиплекативным распределением $p_{ij} = p_i p_j$, а p_i и p_j относятся к двум независимым объектам. Общая энтропия дается выражением:

$$H_q(p_{12}) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(1 - \sum_i^m \sum_j^n p_{ij}^q \right), \quad (4.3.16)$$

где условие нормировки

$$\sum_i^m \sum_j^n p_{ij} = \sum_i^m p_i = \sum_j^n p_j = 1. \quad (4.3.17)$$

После подстановки распределения p_{ij} в (4.3.16) получим свойство неаддитивности для энтропии двух независимых объектов

$$H_q(p_{12}) = H_q(p_1) + H_q(p_2) + (2^{1-q} - 1) H_q(p_1) H_q(p_2), \quad (4.3.18)$$

где

$$H_q(p_1) = \frac{\left(1 - \sum_i^m p_i^q \right)}{(1 - 2^{1-q})}, \quad H_q(p_2) = \frac{\left(1 - \sum_j^n p_j^q \right)}{(1 - 2^{1-q})}. \quad (4.3.19)$$

Для случая $k \geq 2$ независимых объектов формула (4.3.18) принимает следующий вид

$$\begin{aligned} H_q(p_{12\dots k}) &= \sum_{r=1}^k H_q(p_r) + (2^{1-q} - 1) \sum_{r=1}^{k-1} H_q(p_r) H_q(p_k) + \\ &+ (2^{1-q} - 1)^2 \sum_{r=1}^{k-2} H_q(p_r) H_q(p_{k-1}) H_q(p_k) + \dots + \\ &+ (2^{1-q} - 1)^{k-1} H_q(p_1) H_q(p_2) \dots H_q(p_k). \end{aligned} \quad (4.3.20)$$

Положим, что свойство неаддитивности для случайных энтропий

$$h_q(p_{ij}) = h_q(p_i) + h_q(p_j) - (2^{1-q} - 1) h_q(p_i) h_q(p_j) \quad (4.3.21)$$

справедливо для произвольных независимых случайных объектов. Тогда, сравнивая равенства (4.1.7) и (4.3.21), получим значение множителя $\epsilon = (2^{1-q} - 1)$.

В итоге неаддитивность для случайных и их средних выражается соотношениями:

$$T_{12} = T_1 + T_2 - (2^{1-q} - 1)T_1 T_2, \quad (4.3.22)$$

$$\begin{aligned} \mathbf{E}_q(T_{12}) &= \mathbf{E}_q(T_1) \left[1 + (2^{1-q} - 1)H_q(p_2) \right] + \\ &+ \mathbf{E}_q(T_2) \left[1 + (2^{1-q} - 1)H_q(p_1) \right] - (2^{1-q} - 1)\mathbf{E}_q(T_1)\mathbf{E}_q(T_2). \end{aligned} \quad (4.3.23)$$

Для энтропий из (4.3.22) и (4.3.23) вытекают выражения (4.3.18) и (4.3.21).

3. Равенство для зависимых объектов. В общем случае зависимых объектов имеем соотношения для распределений

$$p_{ij} = p_i p_{j|i} = p_j p_{i|j}, \quad p_i = \sum_j^n p_{ij}, \quad p_j = \sum_i^m p_{ij} \quad (4.3.24)$$

и равенство

$$h_q(p_{ij}) = h_q(p_i) + h_q(p_{j|i}) - (2^{1-q} - 1)h_q(p_i)h_q(p_{j|i}), \quad (4.3.25)$$

где случайные энтропии

$$h_q(p_{j|i}) = (1 - 2^{1-q})(1 - p_{j|i}^{1-q}), \quad (4.3.26)$$

$$h_q(p_i) = (1 - 2^{1-q})(1 - p_i^{1-q}), \quad h_q(p_j) = (1 - 2^{1-q})(1 - p_j^{1-q}). \quad (4.3.27)$$

После усреднения (4.3.25) получим равенство для энтропий зависимых объектов

$$H_q(p_{12}) = H_q(p_1) + H_q(p_2 | p_1). \quad (4.3.28)$$

Условная энтропия с распределением $p_{2|1}$ определяется следующим образом

$$H_{qi}(p_{2|1}) = \sum_j^n h_q(p_{j|i}) p_{j|i}^q \quad (4.3.29)$$

и ее среднее значение в (4.3.28) равно

$$H_q(p_2 | p_1) = \sum_i^m p_i^q H_{qi}(p_{2|1}). \quad (4.3.30)$$

Если $p_{2|1} = p_2$, то из (4.3.28) следует свойство неаддитивности (4.3.18). При реализации состояния с распределением p_2 получим энтропии:

$$H_q(p_{12}) = H_q(p_2) + H_q(p_1 | p_2), \quad (4.3.31)$$

$$H_{qj}(p_{2|1}) = \sum_j^n h_q(p_{i|j}) p_{i|j}^q, \quad (4.3.32)$$

$$H_q(p_1 | p_2) = \sum_j^n p_j^q H_{qj}(p_{2|1}). \quad (4.3.33)$$

Приравнивая выражения (4.3.28) и (4.3.31), окончательно имеем равенство

$$H_q(p_1) + H_q(p_2 | p_1) = H_q(p_2) + H_q(p_1 | p_2), \quad (4.3.34)$$

которое по форме совпадает с равенством (1.5.23) статистической модели Шеннона–Винера.

4. Флуктуация. Запишем, согласно (4.1.8), флуктуацию случайной энтропии

$$\Delta_q[h_q(p_i)] = h_q(p_i) - H_q(p) p_i^{1-q}. \quad (4.3.35)$$

Выразим значение p_i^{1-q} через случайную энтропию $h_q(p_i)$ и получим равенство

$$\begin{aligned} & \left[1 - (2^{1-q} - 1)h_q(p_i) \right] \left[1 + (2^{1-q} - 1)H_q(p) \right] = \\ & = \left\{ 1 - (2^{1-q} - 1)\Delta_q[h_q(p_i)] \right\}, \end{aligned} \quad (4.3.36)$$

в котором взаимосвязаны случайная и средняя энтропии с флуктуацией случайной энтропии. Из (4.3.36) вытекает следующее соотношение для среднего значения

$$\begin{aligned} & \left[1 + (2^{1-q} - 1)H_q(p) \right]^{1/(1-q)} = \\ & = \sum_i^m \left\{ 1 - (2^{1-q} - 1)\Delta_q[h_q(p_i)] \right\}^{1/(1-q)}. \end{aligned} \quad (4.3.37)$$

При $q=1$ из (4.3.37) имеем формулу

$$H(p) = \log_2 \sum_i^m 2^{-\Delta h(p_i)}, \quad (4.3.38)$$

которая совпадает с известным выражением (1.5.39) для энтропии Шеннона–Винера.

Для произвольной случайной величины T и ее флуктуации

$$\Delta_q T_i = T_i - \mathbf{E}_q(T) p_i^{1-q} \quad (4.3.39)$$

справедливы следующие соотношения

$$\mathbf{E}_q(T) - \mathbf{E}(T) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \mathbf{E}_q [Th_q(p)], \quad (4.3.40)$$

$$\left\{ 1 - (2^{1-q} - 1) \Delta_q T_i \right\} = \left[\frac{1 + (2^{1-q} - 1) \mathbf{E}_q(T)}{1 + (2^{1-q} - 1) H_q(p)} \right] \times \\ \left\{ 1 - (2^{1-q} - 1) \Delta_q [h_q(p_i)] \right\} + (2^{1-q} - 1) [h_q(p_i) - T_i]. \quad (4.3.41)$$

5. Энтропия равновероятного состояния. Находим экстремум энтропии Хаврда–Чарват–Дароши при условии сохранения нормировки распределения p . В результате имеем равновероятное распределение

$$p_i = \frac{1}{m} \quad (4.3.42)$$

и экстремальное значение энтропии

$$H_q(p) = \frac{1 - m^{1-q}}{1 - 2^{1-q}}, \quad (4.3.43)$$

зависящее от параметра q . При $q = 1$ из (4.3.43) следует известное выражение

$$H(p) = \lim_{q \rightarrow 1} H_q(p) = \log_2 m \quad (4.3.44)$$

статистической модели Шеннона–Винера.

6. Неравенства. Энтропия удовлетворяет следующим неравенствам

$$H_q(p_{12}) \leq H_q(p_1) + H_q(p_2), \quad (4.3.45)$$

$$H_q(p_2) \geq H_q(p_1 | p_2), \quad H_q(p_1) \geq H_q(p_2 | p_1) \quad (q \geq 1), \quad (4.3.46)$$

$$H_q(p) \leq \frac{1 - m^{1-q}}{1 - 2^{1-q}} \quad (q > 0), \quad (4.3.47)$$

$$H_q(p) \geq \frac{1-m^{1-q}}{1-2^{1-q}} \quad (q < 0), \quad (4.3.48)$$

$$H_q(p_1|p_2, p_3) \leq H(p_1|p_3) \quad (q > 0), \quad (4.3.49)$$

$$H_q(p_1, p_2|p_3) \leq H(p_1|p_2) \quad (q > 0), \quad (4.3.50)$$

$$H_q(p_1|p_3) \leq H_q(p_1|p_2) + H_q(p_2|p_1) \quad (q \geq 1), \quad (4.3.51)$$

$$\frac{H_q(p_1|p_3)}{H_q(p_1, p_3)} \leq \frac{H_q(p_1|p_2)}{H_q(p_1, p_2)} + \frac{H_q(p_2|p_3)}{H_q(p_2, p_3)} \quad (q \geq 1) \quad (4.3.52)$$

и другим, которые рассматриваются в обзорах [120, 121].

7. Мера статистического расстояния. Рассмотрим ненормированное среднее значение случайной энтропии $h_q(p_i)$

$$\mathbf{E}_s[h_q(p)] = \sum_i^m h_q(p_i) p_i^s = (1 - 2^{1-q})^{-1} \sum_i^m (p_i^s - p_i^{1-q+s}). \quad (4.3.53)$$

Если в (4.3.53) положить $1 - q = r - s$, то получим соответствующую энтропию [112, 113]

$$H_s^r(p) = -2^{1-r} \mathbf{E}_s[h_q(p)] = (2^{1-s} - 2^{1-r})^{-1} \sum_i^m (p_i^s - p_i^r), \quad (4.3.54)$$

которая является мерой статистического расстояния между p_i^s и p_i^r . Другие средние и меры приводятся в [63].

8. Нормированность и размерность. При $m = 2$ и равновероятными значениями распределения $p_1 = p_2 = 1/2$ энтропия удовлетворяет свойству нормированности

$$H_q(p) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left[1 - \left(\frac{1}{2} \right)^q - \left(\frac{1}{2} \right)^q \right] = 1 \quad (4.3.55)$$

и, следовательно, единицей измерения в статистической модели Хаврда–Чарват–Дароши является один бит. Функционал (4.2.3) с $\lambda = q - 1$ является физической безразмерной энтропией

$$H_q^{phys}(p) = \frac{1}{q-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right). \quad (4.3.56)$$

Энтропия Хаврда–Чарват–Дароши в виде (4.3.56) впервые была приведена в работе [129] и находит широкое применение в статистической физике как физическая размерная энтропия $H_q(p) = kH_q^{phys}(p)$, которая при $q=1$ совпадает с энтропией Больцмана–Гиббса

$$H(p) = \lim_{q \rightarrow 1} kH_q^{phys}(p) = -k \sum_i^m (\ln p_i) p_i. \quad (4.3.57)$$

И. Вайда [123] рассматривал квадратичную энтропию $H_2^{phys}(p) = 1 - \sum_i^m p_i^2$, а также исследовал аксиомы для энтропии Хаврда–Чарват–Дароши [124].

На основе (4.3.56) автор разрабатывал теорию самоорганизации и необратимости неэкстенсивных систем [20–23]. Взаимосвязь рассматриваемых энтропий дается равенствами

$$H_q(p) = \frac{H_q^{phys}(p)}{H_q^{phys}\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)}, \quad H_q^{phys}\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = \frac{1}{q-1} (1 - 2^{1-q}). \quad (4.3.58)$$

Таким образом, энтропия Хаврда–Чарват–Дароши есть отношение безразмерной физической энтропии (4.3.56) к ее значению при равновероятном состоянии $m=2$.

9. f -энтропия. Энтропия Хаврда–Чарват–Дароши представляет собой f -энтропии

$$H_f(p) = \sum_i^m f(p_i) p_i^q, \quad f = (1 - 2^{1-q})^{-1} (1 - p_i^{q-1}), \quad (4.3.59)$$

$$H_f(p) = \sum_i^m f(p_i), \quad f = (1 - 2^{1-q})^{-1} (p_i - p_i^q), \quad (4.3.60)$$

$$H_f(p) = f\left[N_{q-1}(p)\right], \quad f = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left\{ 1 - \left[N_{q-1}(p)\right]^{q-1} \right\}. \quad (4.3.61)$$

Выражение (4.3.59) совпадает со средним значением случайной энтропии, функция $f(p)$ в (4.3.60) является информационной, а (4.3.61) есть функция полуформы распределения.

4.4. Аксиомы и информация различия Ратье–Каннапана. Ненормированная информация различия

Дальнейшее развитие статистической модели Хаврда–Чарват–Дароши состояло в нахождении информаций различия. П.Н. Ратье и П. Каннапан сформулировали следующие аксиомы [101]

1. При $m \geq 2$

$$\begin{aligned} I_q(p_1, \dots, p_m : u_1, \dots, u_m) = \\ = I_q(p_1 + p_2, p_3, \dots, p_m : u_1 + u_2, u_3, \dots, u_m) + \\ + (p_1 + p_2)^q (u_1 + u_2)^q I_q\left(\frac{p_1}{p_1 + p_2}, \frac{p_2}{p_1 + p_2} : \frac{u_1}{u_1 + u_2}, \frac{u_2}{u_1 + u_2}\right), \end{aligned} \quad (4.4.1)$$

где $p_1 + p_2 > 0$, $u_1 + u_2 > 0$.

2. $I_q(p_1, \dots, p_m : u_1, \dots, u_m)$ симметрична относительно p_1, \dots, p_m и u_1, \dots, u_m .

3. $I_q(1, 0 : \frac{1}{2}, \frac{1}{2}) = 1$ – условие нормированности. (4.4.2)

Таким образом, используются аксиомы Фаддеева с модифицированным выражением (4.4.1). Далее применяется метод информационной функции Дароши, которая удовлетворяет граничным условиям

$$f(0, 0) = f(1, 1) = 0, \quad f\left(0, \frac{1}{2}\right) = f\left(1, \frac{1}{2}\right) = 1 \quad (4.4.3)$$

и функциональному уравнению

$$\begin{aligned} f(x, y) + (1-x)^q (1-y)^{1-q} f\left(\frac{z}{1-x}, \frac{t}{1-y}\right) = \\ = f(z, t) + (1-z)^q (1-t)^{1-q} f\left(\frac{x}{1-z}, \frac{y}{1-t}\right) \end{aligned} \quad (4.4.4)$$

для всех $(x, y, z, t) \in [0, 1]$, где $x+z \leq 1$, $y+t \leq 1$.

В итоге решением уравнения (4.4.4) с условиями (4.4.3) является функция, равная информации различия Ратье–Каннапана:

$$I_q(1-p, p : 1-u, u) = \\ = (1-2^{q-1})^{-1} \left[1 - p^q u^{1-q} - (1-p)^q (1-u)^{1-q} \right]. \quad (4.4.5)$$

Используя аксиому 2, функционал (4.4.5) представляется в общем виде

$$I_q(p : u) = (1-2^{q-1})^{-1} \left[1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right]. \quad (4.4.6)$$

Групповое усреднение по Дароши запишется так

$$I_q(p : u) = \sum_{k=2}^m (p_1 + p_2 + \dots + p_k)^q (u_1 + u_2 + \dots + u_k)^{1-q} \times \\ \times f_q \left(\frac{p_k}{p_1 + p_2 + \dots + p_k}, \frac{u_k}{u_1 + u_2 + \dots + u_k} \right). \quad (4.4.7)$$

Если использовать систему аксиом Хинчина, то аксиома для совместного распределения статистически зависимых объектов принимает вид [101]

$$I_q(p_{11}, \dots, p_{mn} : u_{11}, \dots, u_{mn}) = I_q(p_1, \dots, p_m : u_1, \dots, u_m) + \\ + \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} I_i \left(\frac{p_{i1}}{p_i}, \dots, \frac{p_{im}}{p_i} : \frac{u_{i1}}{u_i}, \dots, \frac{u_{im}}{u_i} \right) \quad (4.4.8)$$

где p_{ij} и u_{ij} есть нормированные распределения с

$$\sum_i^m \sum_j^n p_{ij} = \sum_i^m \sum_j^n u_{ij} = 1, \quad p_i = \sum_j^n p_{ij}, \quad u_i = \sum_j^n u_{ij}. \quad (4.4.9)$$

В (4.4.7) используется взвешенное ненормированное среднее

$$\mathbf{E}_q(T) = \frac{\sum_i^m T_i p_i^q u_i^{1-q}}{\sum_i^m p_i} \quad (4.4.10)$$

с весом $p_i^q u_i^{1-q}$ и нормировкаами $\sum_i^m p_i = \sum_i^m u_i = 1$.

Такая система аксиом дает функционал [116]:

$$I_q(p:u) = \lambda^{-1}(q) \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right), \quad (4.4.11)$$

где $\lambda(q)$ есть нормировочный множитель. При выполнении нормированности (4.4.2) из (4.4.11) вытекает значение $\lambda(q) = (1 - 2^{q-1})$. В пределе $q \rightarrow 1$ информация различия Ратье–Каннапана совпадает с информацией различия Кульбака–Лейблера.

На рис.4.2 приведены зависимости информации различия Ратье–Каннапана $I_q(p:u)$: а) от распределения при значениях $m=2$, $p_1=p$, $u_1=1/3$ и $q=-1; -1/2; 0; 1; 2$ и б) от числа q при $m=2$, $p_1=1/4$ и $u_1=1/3$.

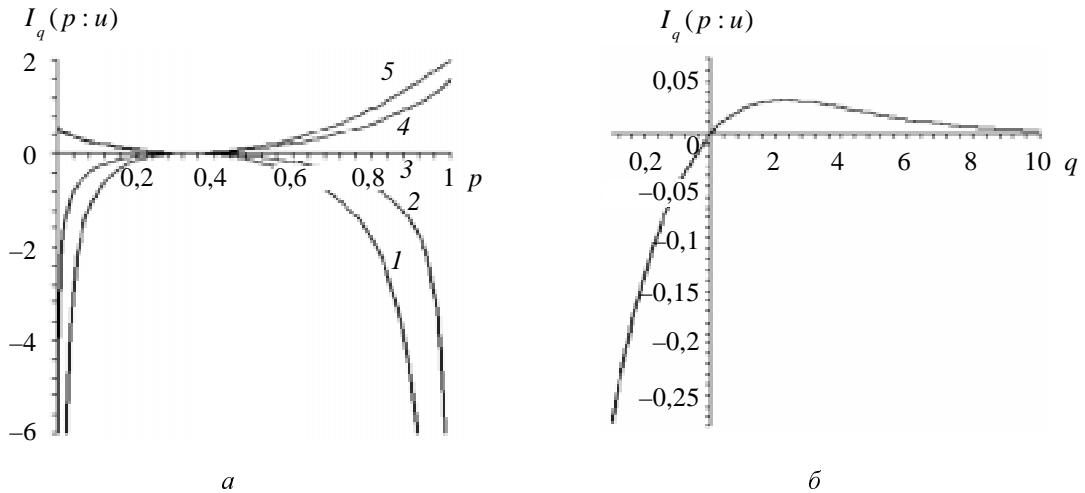


Рис. 4.2. Зависимости информации различия Ратье–Каннапана:
а – от распределения: 1 – ($q = -1$), 2 – ($q = -1/2$), 3 – ($q = 0$),
4 – ($q = 1$), 5 – ($q = 2$) и б – от числа q

Введем меру статистической неточности известной формулой (1.8.58) взаимосвязи с энтропией и информацией различия

$$\begin{aligned} H_q(p:u) &= H_q(p) + I_q(p:u) = \\ &= (1 - 2^{q-1})^{-1} \left[\sum_i^m p_i^q - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right] + \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right). \end{aligned} \quad (4.4.12)$$

При $q=1$ из (4.4.12) вытекает мера неточности Керриджа:

$$H(p:u) = \lim_{q \rightarrow 1} H_q(p:u) = -\sum_i^m (\log_2 u_i) p_i. \quad (4.4.13)$$

На рис.4.3 приведены зависимости энтропии Хаврда–Чарват–Дароши $H_q(p)$, информации различия Ратье–Каннапана $I_q(p:u)$ и меры неточности $H_q(p:u)$ в виде (4.4.12) от распределения при $m=2$, $q=2$, $p_1=p$ и а) $u_1=1/3$, б) $u_1=1/2$.

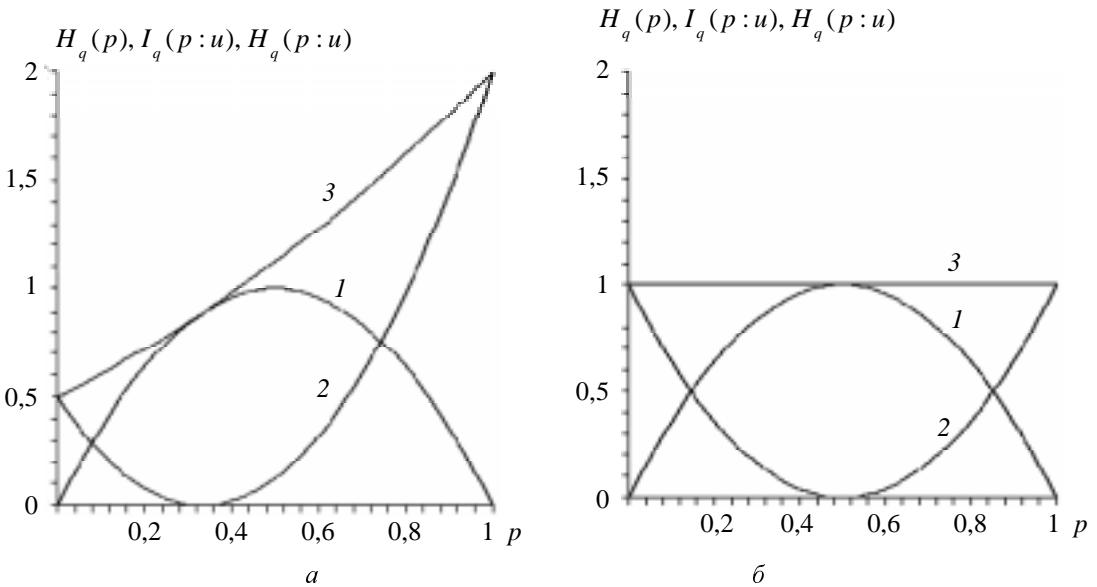


Рис.4.3. Зависимости функционалов модели Хаврда–Чарват–Дароши от распределения: 1 – энтропия $H_q(p)$, 2 – информация различия Ратье–Каннапана $I_q(p:u)$, 3 – мера неточности $H_q(p:u)$

Выполнение условий нормированности для энтропии Харвда–Чарват–Дароши и информации различия Ратье–Каннапана дает одинаковый характер зависимостей функционалов от распределения рассматриваемой модели с моделями Шеннона–Винера и Ренни. Однако в этой модели, согласно (4.4.12), мера неточности не является средним значением от случайной энтропии $h_q(u_i)$.

Рассмотрим другую модель, когда мера неточности записывается в виде взвешенного ненормированного среднего

$$H_q(p:u) = \sum_i^m h_q(u_i) p_i^q, \quad h_q(u_i) = (1 - 2^{1-q})^{-1} (1 - u_i^{1-q}). \quad (4.4.14)$$

Тогда для информации различия получим выражение:

$$\begin{aligned} I_q(p:u) &= H_q(p:u) - H_q(u) = \sum_i^m I_q(p_i:u_i) p_i^q = \\ &= (2^{1-q} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right), \end{aligned} \quad (4.4.15)$$

отличающееся от функционала (4.4.6). При $q \rightarrow 1$ имеем предел, который равняется информации различия Кульбака–Лейблера. Случайная информация различия есть разность между случайными энтропиями

$$I_q(p_i:u_i) = -[h_q(p_i) - h_q(u_i)], \quad (4.4.16)$$

что согласуется с представлениями статистической модели Шеннона–Винера. В данной модели не выполняется аксиома 3 системы Ратье–Каннапана. Для информации различия справедливо равенство

$$I_q\left(1,0:\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right) = 2^{q-1}. \quad (4.4.17)$$

Поэтому функционал (4.4.15) назовем ненормированной информацией различия.

Статистический вывод двух информаций различия состоит в использовании неравенства Гельдера для полунорм [23]

$$N_q(T_1 T_2) \leq N_q(T_1) N_{q'}(T_2), \quad (4.4.18)$$

где сопряженные показатели q и q' удовлетворяют равенству

$$\frac{1}{q} + \frac{1}{q'} = \frac{1}{r}. \quad (4.4.19)$$

Величины T_1 и T_2 равняются

$$T_{1i} = p_i, \quad T_{2i} = \left\{ 1 - \lambda_1^{-1}(q/r) \left[\lambda_2(q/r) h_{q/r}(u_i) - I_q(p_i:u_i) \right] \right\}^{-1}, \quad (4.4.20)$$

где случайная энтропия

$$h_{q/r}(u_i) = (2^{1-q/r} - 1)^{-1} (1 - p_i^{1-q/r}), \quad (4.4.21)$$

а коэффициенты $\lambda_1(q/r)$, $\lambda_2(q/r)$ определяются ниже.

Минимальное состояние в (4.4.18) достигается при выполнении условия:

$$T_{1i}^q = b T_{2i}^{q'}, \quad (4.4.22)$$

где положим $b=1$. Тогда из (4.4.22) имеем соотношение

$$p_i^{1-q/r} = 1 - \lambda_1^{-1}(q/r) [\lambda_2(q/r) h_{q/r}(u_i) - I_q(p_i : u_i)], \quad (4.4.23)$$

из которого вытекает значение случайной информации различия

$$I_{q/r}(p_i : u_i) = -[\lambda_1(q/r)(1 - p_i^{1-q/r}) - \lambda_2(q/r) h_{q/r}(u_i)]. \quad (4.4.24)$$

Рассмотрим два случая. В первом случае принимаем $\lambda_1(q/r) = (1 - 2^{q/r-1})^{-1}$, $\lambda_2(q/r) = 2^{q/r-1}$ и из (4.4.24) имеем

$$I_{q/r}(p_i : u_i) = -2^{1-q} [h_q(p_i) - h_q(u_i)]. \quad (4.4.25)$$

Усредняя случайную информацию различия (4.4.25), получим функционал

$$\begin{aligned} I_{q/r}(p : u) &= \sum_i^m I_{q/r}(p_i : u_i) p_i^{q/r} = \\ &= (1 - 2^{q-1})^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^{q/r} u_i^{1-q/r} \right), \end{aligned} \quad (4.4.26)$$

который при $r=1$ равняется информации различия Ратье–Каннапана.

Во втором случае случайная информация различия равняется разности случайных энтропий. Из (4.4.24) следуют значения коэффициентов $\lambda_1(q/r) = (2^{1-q/r} - 1)^{-1}$, $\lambda_2(q/r) = 1$. Находим взвешенное ненормированное среднее

$$\begin{aligned} I_{q/r}(p : u) &= \sum_i^m I_{q/r}(p_i : u_i) p_i^{q/r} = \\ &= (2^{1-q/r} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^{q/r} u_i^{1-q/r} \right), \end{aligned} \quad (4.4.27)$$

которое при $r=1$ совпадает с информацией различия (4.4.15), используемой в обобщенной теории информации [120, 121].

Рассмотрим основные свойства ненормированной различающей информации (4.4.15).

1. Выпуклость. Информация различия есть вещественный, выпуклый и положительный (отрицательный) функционал с минимумом

(максимумом) при $q > 0$ ($q < 0$).

Справедливы следующие неравенства

$$I_q(p:u) \geq 0 \quad (q > 0), \quad (4.4.28)$$

$$I_q(p:u) \leq 0 \quad (q < 0), \quad (4.4.29)$$

$$I_q[(a_1 p_1 + a_2 p_2):u] \leq a_1 I_q(p_1:u) + a_2 I_q(p_2:u), \quad (4.4.30)$$

где $a_1 + a_2 = 1$ и $a_1 > 0$, $a_2 > 0$. При $p = u$ имеем равенство $I_q(p:p) = 0$.

На рис.4.4 приведены зависимости энтропии Хаврда–Чарват–Дароши $H_q(p)$ и ненормированной информации различия $I_q(p:u)$ от числа q при значениях $m = 2$, $p_1 = 1/4$, $u_1 = 1/3$.

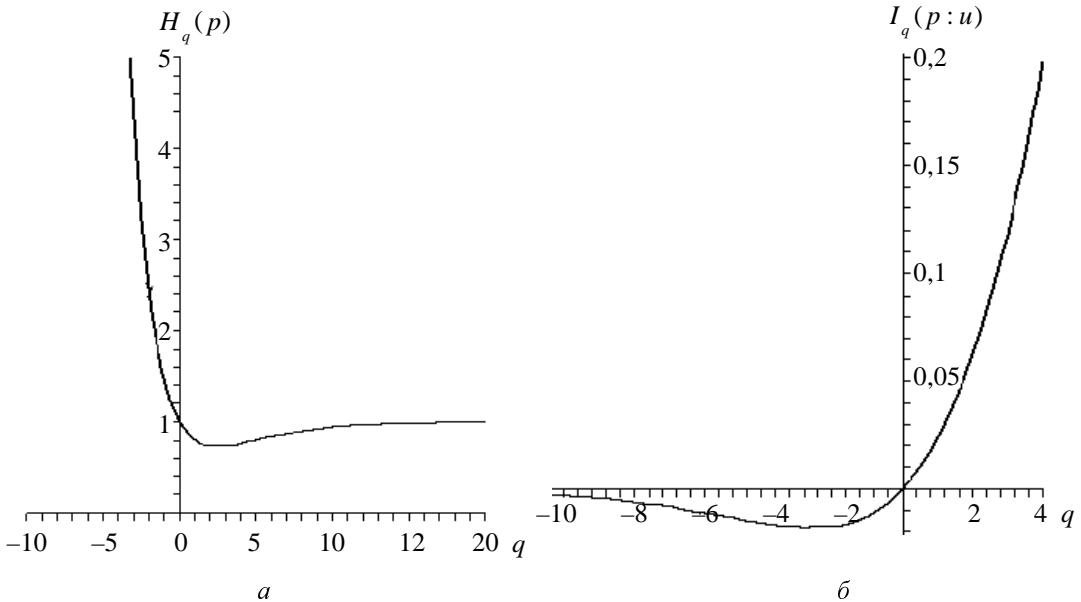


Рис. 4.4. Зависимости функционалов модели Хаврда–Чарват–Дароши от числа q :

$$\alpha - H_q(p), \beta - I_q(p:u)$$

На рис.4.5 даются зависимости ненормированной информации различия от распределения при значениях $m = 2$, $p_1 = 1/4$, $u_1 = 1/3$ и $q = -1; -1/2; 0; 1; 2$.

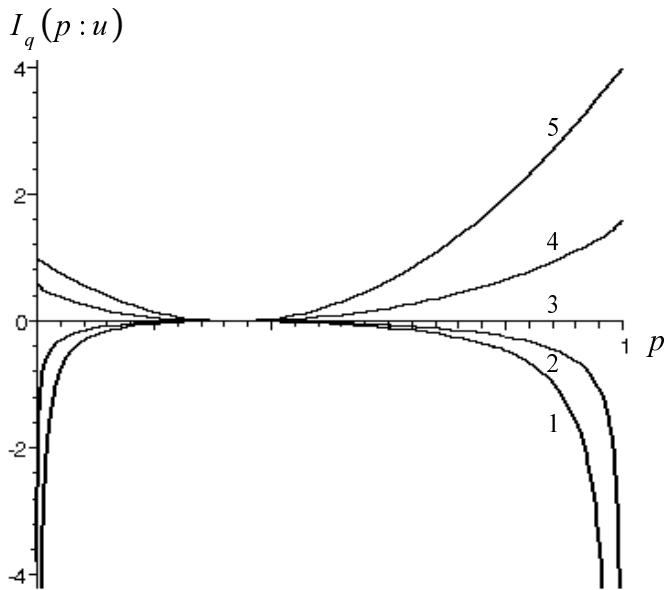


Рис. 4.5. Зависимость ненормированной информации различия от распределения:
1 – ($q = -1$), 2 – ($q = -1/2$), 3 – ($q = 0$), 4 – ($q = 1$), 5 – ($q = 2$)

2. Неаддитивность для независимых объектов. Пусть состояние случайного объекта описывается нормированными совместными распределениями $p_{ij} = p_i p_j$ и $u_{ij} = u_i u_j$ при статистической независимости двух случайных объектов. Информации различия определяются выражениями

$$I_q(p_{12}:u_{12}) = (2^{1-q} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m \sum_j^n p_{ij}^q u_{ij}^{1-q} \right), \quad (4.4.31)$$

$$I_q(p_1:u_1) = (2^{1-q} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right), \quad (4.4.32)$$

$$I_q(p_2:u_2) = (2^{1-q} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_j^n p_j^q u_j^{1-q} \right), \quad (4.4.33)$$

для которых имеем свойство неаддитивности

$$\begin{aligned} I_q(p_{12}:u_{12}) &= I_q(p_1:u_1) + I_q(p_2:u_2) + \\ &+ (1 - 2^{1-q}) I_q(p_1:u_1) I_q(p_2:u_2), \end{aligned} \quad (4.4.34)$$

где параметр q характеризует степень неаддитивности информации различия. При $q = 1$ из (4.4.34) следует аддитивность для информации различия Кульбака–Лейблера.

В случае $m \geq 2$ имеем равенство

$$\begin{aligned} I_q(p_{12\dots m} : u_{12\dots m}) &= \sum_{i=1}^m I_q(p_i : u_i) + \\ &+ (1 - 2^{1-q}) \sum_{i=1}^{m-1} I_q(p_i : u_i) I_q(p_m : u_m) + \\ &+ (1 - 2^{1-q})^2 \sum_{i=1}^{m-1} I_q(p_i : u_i) I_q(p_{m-1} : u_{m-1}) I_q(p_m : u_m) + \\ &+ \dots + (1 - 2^{1-q})^{m-1} I_q(p_1 : u_1) I_q(p_2 : u_2) \dots I_q(p_m : u_m) . \end{aligned} \quad (4.4.35)$$

3. Равенство для зависимых объектов. В случае зависимых объектов для распределений имеем соотношения

$$p_{ij} = p_i p_{j|i}, \quad u_{ij} = u_i u_{j|i}, \quad (4.4.36)$$

$$\sum_i^m \sum_j^n p_{ij} = \sum_i^m \sum_j^n u_{ij} = 1, \quad \sum_i^m p_i = \sum_i^m u_i = 1 \quad (4.4.37)$$

и соответствующие случайные энтропии и информации различия

$$h_q(p_{ij}) = h_q(p_i) + h_q(p_{j|i}) - (2^{1-q} - 1) h_q(p_i) h_q(p_{j|i}), \quad (4.4.38)$$

$$h_q(u_{ij}) = h_q(u_i) + h_q(u_{j|i}) - (2^{1-q} - 1) h_q(u_i) h_q(u_{j|i}), \quad (4.4.39)$$

$$I_q(p_{ij} : u_{ij}) = -[h_q(p_{ij}) - h_q(u_{ij})]. \quad (4.4.40)$$

Информация различия дается равенством

$$I_q(p_{12} : u_{12}) = I_q(p_1 : u_1) + I_q(p_{2|1} | u_{2|1}), \quad (4.4.41)$$

где второе слагаемое

$$I_q(p_{2|1} | u_{2|1}) = \sum_i^m I_{qi}(p_{2|1} : u_{2|1}) p_i^q u_i^{1-q} \quad (4.4.42)$$

есть взвешенное ненормированное среднее (4.4.10) для условной информации различия:

$$I_{qi}\left(p_{2|1} : u_{2|1}\right) = \left(2^{1-q} - 1\right)^{-1} \left(1 - \sum_j^n p_{j|i}^q u_j^{1-q}\right). \quad (4.4.43)$$

При $p_{2|1} = p_2$ и $u_{2|1} = u_2$ из (4.4.41) следует свойство неаддитивности (4.4.34).

Соотношение (4.4.41) представляется также в виде

$$I_q\left(p_{12} : u_{12}\right) = I_q\left(p_2 : u_2\right) + I_q\left(p_{1|2} \middle| u_{1|2}\right), \quad (4.4.44)$$

где

$$I_q\left(p_{1|2} \middle| u_{1|2}\right) = \sum_j^n I_{qj}\left(p_{1|2} : u_{1|2}\right) p_j^q u_j^{1-q}, \quad (4.4.45)$$

$$I_{qi}\left(p_{1|2} : u_{1|2}\right) = \left(2^{1-q} - 1\right)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_{i|j}^q u_{i|j}^{1-q}\right). \quad (4.4.46)$$

В итоге справедливо следующее равенство

$$I_q\left(p_1 : u_1\right) - I_q\left(p_2 : u_2\right) = I_q\left(p_{1|2} \middle| u_{1|2}\right) - I_q\left(p_{2|1} \middle| u_{2|1}\right). \quad (4.4.47)$$

Для зависимых объектов с распределениями

$$p_{12} = p_1 p_{2|1}, \quad u_{12} = u_1 u_{2|1} \quad (4.4.48)$$

получим меру информации

$$\begin{aligned} I_q\left(p_{12} : p_{12}\right) &= -H_q\left(p_{12}\right) + \\ &+ \sum_i^m \sum_j^n \left[h_q\left(p_i\right) + h_q\left(p_j\right) - \left(2^{1-q} - 1\right) h_q\left(p_i\right) h_q\left(p_j\right) \right] p_{ij}^q = \\ &= H_q\left(p_2\right) - \sum_i^m H_{qi}\left(p_{2|1}\right) p_i^q, \end{aligned} \quad (4.4.49)$$

где

$$H_{qi}\left(p_{2|1}\right) = \left(1 - 2^{1-q}\right)^{-1} \left(1 - \sum_j^n p_{j|i}^q\right). \quad (4.4.50)$$

Выражение (4.4.49) было определено феноменологическим путем в работах [79, 90] и использовалось в теории передачи сигнала по каналам связи.

4. Флуктуация. Рассмотрим флуктуацию случайной информации различия

$$\Delta_q [I_q(p_i : u_i)] = I_q(p_i : u_i) - I_q(p : u) p_i^{1-q} \quad (4.4.51)$$

и после преобразований получим равенство

$$\begin{aligned} & \left[u_i^{1-q} + (2^{1-q} - 1) I_q(p_i : u_i) \right] \left[1 - (2^{1-q} - 1) I_q(p : u) \right] = \\ & = \left\{ u_i^{1-q} + (2^{1-q} - 1) \Delta_q [I_q(p_i : u_i)] \right\}, \end{aligned} \quad (4.4.52)$$

из которого вытекает искомое соотношение для среднего значения

$$\begin{aligned} & \left[1 - (2^{1-q} - 1) I_q(p : u) \right]^{1/(1-q)} = \\ & = \sum_i^m \left\{ u_i^{1-q} + (2^{1-q} - 1) \Delta_q [I_q(p_i : u_i)] \right\}^{1/(1-q)}. \end{aligned} \quad (4.4.53)$$

При $q = 1$ из (4.4.53) получим известное выражение информации различия Кульбака–Лейблера

$$I(p : u) = \log_2 \sum_i^m u_i 2^{\Delta I(p_i : u_i)}. \quad (4.4.54)$$

Выразим информацию различия через флуктуацию случайной энтропии $\Delta_q [h_q(p_i)]$ и энтропию Хаврда–Чарват–Дароши в общем виде. Для чего перепишем случайную информацию различия следующим образом

$$\begin{aligned} I_q(p_i : u_i) &= -[h_q(p_i) - h_q(u_i)] = \\ &= -[h_q(p_i) - H_q(u) u_i^{1-q}] + \Delta_q [h_q(u_i)]. \end{aligned} \quad (4.4.55)$$

Усредня (4.4.55), получим выражение

$$I_q(p : u) = \frac{-[H_q(p) - H_q(u)] + \sum_i^m \Delta_q [h_q(u_i)] p_i^q}{1 + (2^{1-q} - 1) H_q(u)}, \quad (4.4.56)$$

которое отличается от соответствующей формулы (1.8.49) статистической модели Шеннона–Винера дополнительным множителем $[1 + (2^{1-q} - 1) H_q(u)]$, зависящим от энтропии Хаврда–Чарват–Дароши для распределения u .

Наконец, находим значение флюктуации случайной информации различия

$$\begin{aligned}\Delta_q \left[I_q(p_i : u_i) \right] &= -\left\{ \Delta_q \left[h_q(p_i) \right] - \Delta_q \left[h_q(u_i) \right] \right\} + \\ &+ (2^{1-q} - 1) I_q(p : u) H_q(u) - \sum_i^m \Delta_q \left[h_q(u_i) \right] p_i^q ,\end{aligned}\quad (4.4.57)$$

где в отличие от значения (1.8.47) имеем дополнительное слагаемое в виде произведения информации различия Ратье–Каннапана и энтропии Хаврда–Чарват–Дароши.

Информация различия, записанная в общем виде (4.4.56), использовалась автором для физических приложений [23].

5. Информация различия с $u_i = 1/m$. Информация различия в состоянии с распределением p относительно равновероятного состояния с $u_i = 1/m$ имеет вид

$$\begin{aligned}I_q(p : u) &= (2^{q-1} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q m^{q-1} \right) = \\ &= -m^{q-1} \left\{ H_q(p) - (1 - 2^{1-q})^{-1} (1 - m^{1-q}) \right\} .\end{aligned}\quad (4.4.58)$$

Согласно неравенствам (4.4.28) и (4.4.29) из (4.4.58) вытекает

$$\begin{aligned}H_q(p) &< (1 - 2^{1-q})^{-1} (1 - m^{1-q}) \text{ при } q > 0 , \\ H_q(p) &> (1 - 2^{1-q})^{-1} (1 - m^{1-q}) \text{ при } q < 0 .\end{aligned}\quad (4.4.59)$$

Таким образом, энтропия Хаврда–Чарват–Дароши меньше (больше), чем энтропия равновероятного состояния при $q > 0$ ($q < 0$).

6. Неравенства. Информация различия удовлетворяет неравенствам

$$I_q(p_{12} : u_{12}) \leq I_q(p_1 : u_1) + I_q(p_2 : u_2) , \quad (4.4.60)$$

$$I_q(p : u) \geq I(p : u) , \quad (q > 0) , \quad (4.4.61)$$

$$I_q(p : u) \leq I(p : u) , \quad (q < 0) , \quad (4.4.62)$$

$$I_q[p(w) : u(w)] \leq I_q(p : u) , \quad (4.4.63)$$

$$p_i(w) = \sum_k^n p_k w_{ki} , \quad u_i(w) = \sum_k^n u_k w_{ki} , \quad \sum_i^m w_{ki} = 1 . \quad (4.4.64)$$

Подробные сведения о неравенствах приводятся в обзорах [120, 121].

7. Негэнтропийный принцип. Пусть среднее значение флуктуации случайной энтропии $h(u_i)$ для распределения p_i удовлетворяет равенству

$$\begin{aligned} \mathbf{E}_q \left\{ \Delta_q \left[h_q(u) \right] \right\} &= \sum_i^m \left[h_q(u_i) - H_q(u) p^{1-q} \right] p_i^q = \\ &= \sum_i^m h_q(u_i) p_i^q - \sum_i^m h_q(u_i) u_i^q = 0 , \end{aligned} \quad (4.4.65)$$

что приводит, согласно (4.4.56), к выражению информации различия

$$I_q(p:u) = - \frac{\left[H_q(p) - H_q(u) \right]}{1 + (1 - 2^{1-q}) H_q(u)} . \quad (4.4.66)$$

Из (4.4.66) вытекает соотношение

$$H_q(p) = H_q(u) - I_q(p:u) \left[1 + (1 - 2^{1-q}) H_q(u) \right] , \quad (4.4.67)$$

где информация различия с точностью до множителя представлена в виде отрицательного вклада в энтропию и поэтому называется негэнтропией. Соотношение (4.4.67) представляется также в следующем виде

$$\begin{aligned} \left[1 + (1 - 2^{1-q}) H_q(p) \right] &= \\ = \left[1 + (1 - 2^{1-q}) H_q(u) \right] \left[1 - (1 - 2^{1-q}) I_q(p:u) \right] . \end{aligned} \quad (4.4.68)$$

В общем случае выполняется негэнтропийный принцип

$$I_q(p:u) \left[1 + (1 - 2^{1-q}) H_q(u) \right] + \left[H_q(p) - H_q(u) \right] > 0 , \quad q > 0 ,$$

$$I_q(p:u) \left[1 + (1 - 2^{1-q}) H_q(u) \right] + \left[H_q(p) - H_q(u) \right] < 0 , \quad q < 0 . \quad (4.4.69)$$

Знак неравенства соответствует необратимым процессам, происходящим в случайном объекте.

8. Расхождение. Сумма информаций различия $I_q(p:u)$ и $I_q(u:p)$ определяет выражение расхождения [64, 102]

$$J_q(p:u) = I_q(p:u) + I_q(u:p) =$$

$$= 2(2^{1-q} - 1)^{-1} \left[1 - \frac{1}{2} \sum_i^m (p_i^q u_i^{1-q} + u_i^q p_i^{1-q}) \right], \quad (4.4.70)$$

которое симметрично при замене распределения p на u . Функционал (4.4.70) является выпуклым и неаддитивным для независимых объектов.

9. Мера неточности. Мера статистической неточности определяется известной формулой (1.8.58) при аддитивности мер

$$\begin{aligned} H_q(p:u) &= H_q(p) + I_q(p:u) = \\ &= \sum_i^m h_q(u_i) p_i^q = (2^{1-q} - 1)^{-1} \left[\sum_i^m p_i^q - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right]. \end{aligned} \quad (4.4.71)$$

В пределе $q \rightarrow 1$ из (4.4.71) вытекает мера неточности Керриджа

$$H(p:u) = \lim_{q \rightarrow 1} H_q(p:u) = -\sum_i^m (\log_2 u_i) p_i. \quad (4.4.72)$$

Следующие выражения для меры неточности

$$H_q(p:u) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(1 - \sum_i^m u_i^{q-1} p_i \right), \quad (4.4.73)$$

$$H_q(p:u) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(1 - \sum_i^m u_i^{(q-1)/q} p_i \right), \quad (4.4.74)$$

$$H_q(p:u) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(1 - \frac{\sum_i^m p_i^q}{\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q}} \right) \quad (4.4.75)$$

и другие, имеющие также предельное значение (4.4.72), приводятся в обзорах [120, 121].

Точное выражение меры статистической неточности дается формулой для неаддитивных мер

$$\begin{aligned} H_q(p:u) &= H_q(p) + I_q(p:u) - (1 - 2^{1-q}) H_q(p) I_q(p:u) = \\ &= (1 - 2^{1-q})^{-1} \left[1 - 2 \sum_i^m p_i^q + \sum_i^m p_i^q \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right]. \end{aligned} \quad (4.4.76)$$

На рис.4.6 представлены зависимости энтропии $H_q(p)$, ненормированной информации различия $I_q(p:u)$ и меры неточности $H_q(p:u)$ в виде (4.4.61) (кривая 3) и в виде (4.4.76) (кривая 4) от распределения при $m = 2$, $q = 2$, $p_1 = p$ и а) $u_1 = 1/3$, б) $u_1 = 1/2$.

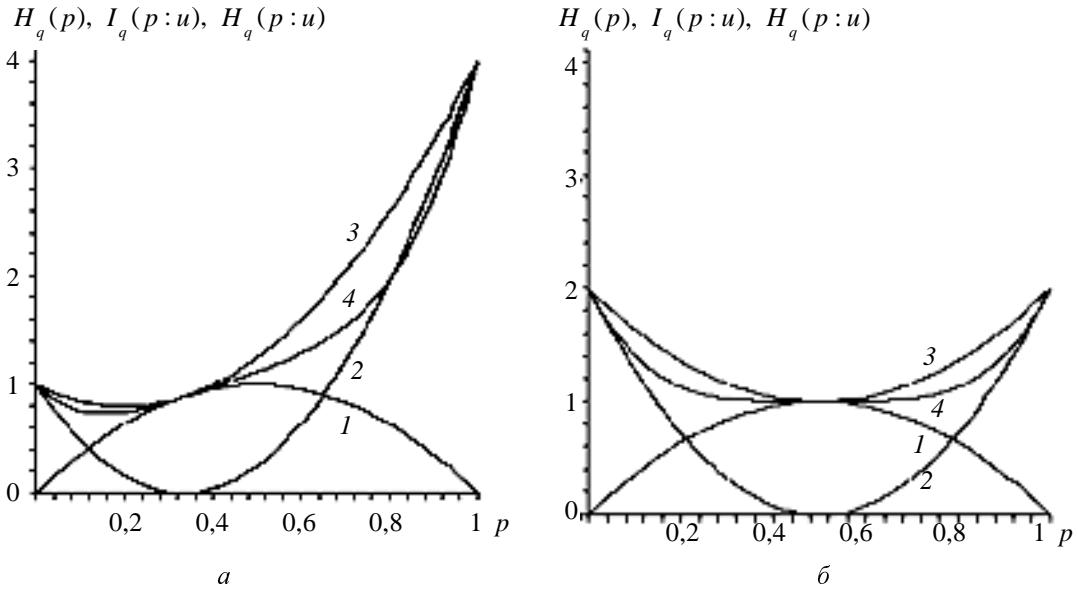


Рис.4.6. Зависимости функционалов модели Хаврда–Чарват–Дароши от распределения:

1 – энтропия $H_q(p)$, 2 – ненормированная информация различия $I_q(p:u)$, 3 и 4 – мера неточности $H_q(p:u)$

В отличие от моделей Шеннона–Винера, Ренни и Ратье–Каннапана мера неточности при $u_1 = 1/2$ не представляется в виде прямой линии, что связано с ненормированностью рассматриваемой информации различия.

10. Информационный радиус. Используя неравенство (4.3.15) при $a_1 = a_2 = 1/2$, имеем выражения информационного радиуса [63]

$$\begin{aligned} R_q(p:u) &= H_q\left(\frac{p+u}{2}\right) - \frac{1}{2}[H_q(p) + H_q(u)] = \\ &= (1 - 2^{1-q})^{-1} \sum_i^m \left[\frac{p_i^q + u_i^q}{2} - \left(\frac{p_i + u_i}{2} \right)^q \right]. \end{aligned} \quad (4.4.77)$$

При $q \rightarrow 1$ из (4.4.77) следует выражение (1.8.60) статистической модели Шеннона–Винера. Известно другое значение информационного радиуса [120, 121]

$$\begin{aligned} R_q(p : u) &= \frac{1}{2} \left[I_q\left(p : \frac{p+u}{2}\right) + I_q\left(u : \frac{p+u}{2}\right) \right] = \\ &= \left(1 - 2^{1-q}\right)^{-1} \sum_i^m \left[\frac{p_i^q + u_i^q}{2} \left(\frac{p_i + u_i}{2} \right)^{1-q} - 1 \right], \end{aligned} \quad (4.4.78)$$

которое является обобщением функционала (1.8.63).

11. Информационное расстояние. Пусть $\delta(p, u) = \frac{1}{2} I_q^2(p : u)$ есть несимметричный аналог расстояния от распределения p до u . Для такого информационного расстояния не выполняется неравенство треугольника, а имеется несимметричный аналог теоремы Пифагора

$$I_q(p : u) = I_q(p : w) + I_q(w : u), \quad (4.4.79)$$

если выполняется равенство

$$\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} + \sum_i^m p_i^q w_i^{1-q} = \sum_i^m w_i^q u_i^{1-q}. \quad (4.4.80)$$

12. Нормированность и размерность. Функционал (4.4.11) с $\lambda = 1 - q$ является физической безразмерной информацией различия

$$I_q^{phys}(p : u) = \frac{1}{1-q} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right). \quad (4.4.81)$$

Информацию различия Ратье–Каннапана в виде физической размernой информации различия $I_q(p : u) = k I_q^{phys}(p : u)$ использовал автор при исследовании процессов самоорганизации и необратимости в неэкстенсивных системах [20 – 23].

Рассматриваемая информация различия не удовлетворяет условию нормированности на единицу и равняется отношению физической безразмерной информации различия на значение физической энтропии $H_q^{phys}(u)$ при равновероятном состоянии с $m = 2$. Выполняется следующее равенство:

$$I_q(p:u) = \frac{I_q^{phys}(p:u)}{H_q^{phys}\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)}, \quad (4.4.82)$$

где

$$H_q^{phys}(u) = \frac{1}{q-1} \left(1 - \sum_i^2 u_i^q \right), \quad H_q^{phys}\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = \frac{1}{q-1} (1 - 2^{1-q}). \quad (4.4.83)$$

Для информации различия Ратье–Каннаппана имеем

$$I_q(p:u) = \frac{I_q^{phys}(p:u)}{I_q^{phys}\left(1,0:\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right)}, \quad I_q^{phys}\left(1,0:\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{1-q} (1 - 2^{q-1}). \quad (4.4.84)$$

Таким образом, отличие двух функционалов (4.4.6) и (4.4.15) состоит в разных значениях нормировочных множителей у физической безразмерной информации. В статистических моделях Шеннона–Винера и Ренни множитель имеет одинаковое значение, равное $\ln 2$.

13. Информация Фишера. Предельное значение информации различия в случае распределений $p_i(\theta)$ и $u_i(\theta) = p_i(\theta + \delta\theta)$ имеет вид

$$\begin{aligned} I_q(\theta:\theta + \delta\theta) &= \frac{1}{2^{1-q}-1} \left[1 - \sum_i^m p_i^q(\theta) p_i^{1-q}(\theta + \delta\theta) \right] = \\ &= \frac{q(1-q)}{2 \ln 2 (2^{1-q}-1)} \Gamma_{\theta\theta} (\delta\theta)^2 = \frac{(\delta\theta)^2}{2} \sum_i^m \frac{\partial^2 h_q[p_i(\theta)]}{\partial \theta^2} p_i^q(\theta), \end{aligned} \quad (4.4.85)$$

где величина

$$\Gamma_{\theta\theta} = \sum_i^m \left[\frac{\partial \ln p_i(\theta)}{\partial \theta} \right]^2 p_i(\theta) \quad (4.4.86)$$

представляет собой меру Фишера о величине нефлуктуирующего параметра θ в теории оценивания математической статистики [32, 33, 39, 74, 75].

14. Двух и k -параметрическая информация различия. Рассмотрим взвешенное ненормированное усреднение с весом $p_i^q u_i^{-r}$. Тогда, учитывая выражение:

$$\mathbf{E}_q(T) = \frac{\sum_i^m T_i p_i^q u_i^{-r}}{\sum_i^m p_i} \quad (4.4.87)$$

и, используя аксиомы раздела 4.4, получим двухпараметрическую информацию различия

$$I_{q,D_q}(p:u) = \lambda(q, D_q) \left[1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{D_q(1-q)} \right], \quad (4.4.88)$$

где $\lambda(q, D_q)$ – нормировочный множитель и

$$D_q = \frac{\tau}{q-1}. \quad (4.4.89)$$

Физическая безразмерная информация различия имеет вид [21]

$$I_{q,D_q}^{phys}(p:u) = \frac{1}{q-1} \left[1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{D_q(1-q)} \right]. \quad (4.4.90)$$

Для нахождения $\lambda(q, D_q)$ запишем равенства

$$I_{q,D_q}(p:u) = \frac{I_{q,D_q}^{phys}(p:u)}{H_q^{phys}\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)}, \quad H_q^{phys}(u) = \frac{1}{q-1} \left(1 - \sum_i^2 u_i^q \right), \quad (4.4.91)$$

$$I_{q,D_q}(p:u) = \frac{I_{q,D_q}^{phys}(p:u)}{I_{q,D_q}^{phys}\left(1, 0; \frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)}. \quad (4.4.92)$$

Согласно (4.4.90) – (4.4.92) получим два функционала

$$I_{q,D_q}(p:u) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left[1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{D_q(1-q)} \right], \quad (4.4.93)$$

$$I_{q,D_q}(p:u) = (1 - 2^{D_q(q-1)})^{-1} \left[1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{D_q(1-q)} \right], \quad (4.4.94)$$

которые при $D_q = 1$ совпадают, соответственно, с функционалами (4.4.15) и (4.4.6).

Отметим, что полученные информации различия обладают всеми приведенными свойствами, для них можно ввести значения информационного радиуса, расстояния, меры расхождения, неточности и т.п.

Определим k -параметрическую физическую безразмерную информацию различия

$$I_{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k}(p_1 : p_2 : \dots : p_k) = \\ = \frac{1}{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k} \left(1 - \sum_i^m p_{1i}^{\alpha_1} p_{2i}^{\alpha_2} \dots p_{ki}^{\alpha_k} \right), \quad \sum_i^m p_{ri} = 1, \quad (4.4.95)$$

которая является выпуклым, неаддитивным функционалом для независимых объектов.

При $r = 1, 2$ положим $p_{1i} = p_i$ и $p_{2i} = u_i$, а также $\alpha_1 + \alpha_2 = 1$ с $\alpha_1 = q$ и $\alpha_2 = 1 - q$. В итоге из (4.4.95) вытекает следующая информация различия [68, 91, 125]

$$I_{q,1-q}(p : u) = \frac{1}{q(1-q)} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right) \quad (4.4.96)$$

с предельными значениями при $q = 0$ и $q = 1$

$$I_{0,1}(p : u) = \sum_i^m \left(\log_2 \frac{u_i}{p_i} \right) u_i, \quad (4.4.97)$$

$$I_{1,0}(p : u) = \sum_i^m \left(\log_2 \frac{p_i}{u_i} \right) p_i. \quad (4.4.98)$$

15. f -информация различия. Информация различия представляет собой f -информации различия

$$I_f(p : u) = \sum_i^m f \left(\frac{u_i}{p_i} \right) p_i, \quad f = \frac{1 - \left(\frac{u_i}{p_i} \right)^{1-q}}{(2^{1-q} - 1)}, \quad (4.4.99)$$

$$I_f(p : u) = \sum_i^m f(p_i, u_i), \quad f = \frac{(p_i - p_i^q u_i^{1-q})}{(2^{1-q} - 1)}, \quad (4.4.100)$$

$$I_f(p:u) = f \left[N_{q-1} \left(\frac{p}{u} \right) \right], \quad f = \frac{1 - \left[N_{q-1} \left(\frac{p}{u} \right) \right]^{q-1}}{(2^{1-q} - 1)}. \quad (4.4.101)$$

Функция $f(p,u)$ в (4.4.100) есть информационная функция, а выражение (4.4.101) – функция от полуформы распределения.

В случае трех распределений функционалы (4.4.99), (4.4.101) примут вид

$$I_f(p:w:u) = \sum_i^m f \left(\frac{w_i}{u_i} \right) p_i, \quad (4.4.102)$$

$$I_f(p:w:u) = f \left[N_{q-1} \left(\frac{w}{u} \right) \right], \quad (4.4.103)$$

где полуформа распределения

$$N_{q-1} \left(\frac{w}{u} \right) = \sum_i^m w_i^{q-1} u_i^{1-q} p_i. \quad (4.4.104)$$

Для информации различия Ратье–Каннапана коэффициент $(2^{1-q} - 1)$ заменяется на $(1 - 2^{q-1})$. Если функциональная зависимость в (4.4.103) имеет вид

$$f = (1 - 2^{q-1})^{-1} \left\{ 1 - \left[N_{q-1} \left(\frac{w}{u} \right) \right]^{q-1} \right\}, \quad (4.4.105)$$

то получим выражение

$$I_f(p:w:u) = (1 - 2^{q-1})^{-1} \left(1 - \sum_i^m w_i^{q-1} u_i^{1-q} p_i \right), \quad (4.4.106)$$

рассматриваемое в работе [82].

16. Квантовые информационные меры. Для квазиклассической статистики рассматривается взвешенное среднее по весам v_i

$$H_q(p) = \frac{1}{(1 - 2^{1-q})} \left(1 - \frac{\sum_i^m p_i^{q-1} v_i}{\sum_i^m v_i} \right), \quad (4.4.107)$$

которое при $q \rightarrow 1$ совпадает с энтропией (2.11.14).

Квантовые информационные меры для статистики Максвелла–Больцмана имеют вид [97]

$$H_q(p:u) = \frac{1}{(1-2^{-q})} \left(\sum_i^m p_i v_i - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} v_i \right), \quad (4.4.108)$$

$$I_q(p:u) = \frac{1}{(1-2^{q-1})} \left(\sum_i^m p_i v_i - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} v_i \right). \quad (4.4.109)$$

В пределе $q \rightarrow 1$ из (4.4.108) и (4.4.109) вытекает информация различия (2.11.3) и мера неточности [114, 115].

4.5. Тип неаддитивной q -энтропии и q -информации различия

Пусть случайный объект состоит из двух независимых случайных объектов. Для значений полунорм распределений

$$N = N_{q-1}(p_{12}), \quad N_1 = N_{q-1}(p_1), \quad N_2 = N_{q-1}(p_2) \quad (4.5.1)$$

справедливо свойство мультиплексивности

$$N = N_1 N_2. \quad (4.5.2)$$

Совместное распределение есть $p_{ij} = p_i p_j$, а p_i и p_j относятся к независимым объектам.

Используем свойство неаддитивности для q -энтропии

$$H = H_1 + H_2 + (2^{1-q} - 1) H_1 H_2, \quad (4.5.3)$$

где $H = H(N)$, $H_1 = H(N_1)$ и $H_2 = H(N_2)$.

После дифференцирования (4.5.2) с использованием (4.5.3) получим уравнение [22]

$$\begin{aligned} \left[1 + (2^{1-q} - 1) H \right] \frac{d \ln N}{dH} &= \left[1 + (2^{1-q} - 1) H_1 \right] \frac{d \ln N_1}{dH_1} = \\ &= \left[1 + (2^{1-q} - 1) H_2 \right] \frac{d \ln N_2}{dH_2} = \lambda, \end{aligned} \quad (4.5.4)$$

где λ – произвольная постоянная, зависящая от q .

Интегрируем (4.5.4) и имеем q -энтропию

$$H_q(p) = (2^{1-q} - 1)^{-1} \left\{ \left[N_{q-1}(p) \right]^{(2^{q-1}-1)/\lambda} - 1 \right\}. \quad (4.5.5)$$

Учитывая условие нормированности энтропии $H_q\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)=1$ при $m=2$ и $p_1=p_2=1/2$ получим равенство

$$(2^{1-q}-1)^{-1} \left\{ 2^{\left(2^{q-1}-1\right)/\lambda} - 1 \right\} = 1, \quad (4.5.6)$$

из которого находим значение постоянной

$$\lambda = \frac{1-2^{1-q}}{1-q}. \quad (4.5.7)$$

В итоге из (4.5.5) вытекает энтропия Хаврда–Чарват–Дароши

$$H_q(p) = (1-2^{1-q})^{-1} \left\{ 1 - \left[N_{q-1}(p) \right]^{q-1} \right\} = (1-2^{1-q})^{-1} \left(1 - \frac{\sum_i^m p_i^q}{\sum_i^m p_i} \right). \quad (4.5.8)$$

Аналогично, используя полунормы

$$N = N_{q-1} \left(\frac{p_{12}}{u_{12}} \right), \quad N_1 = N_{q-1} \left(\frac{p_1}{u_1} \right), \quad N_2 = N_{q-1} \left(\frac{p_2}{u_2} \right) \quad (4.5.9)$$

и свойство неаддитивности для q -информации различия

$$I = I_1 + I_2 + (2^{q-1}-1)I_1I_2, \quad (4.5.10)$$

получим уравнение

$$\begin{aligned} \left[1 + (2^{q-1}-1)I \right] \frac{d \ln N}{dI} &= \left[1 + (2^{q-1}-1)I_1 \right] \frac{d \ln N_1}{dI_1} = \\ &= \left[1 + (2^{q-1}-1)I_2 \right] \frac{d \ln N_2}{dI_2} = \lambda. \end{aligned} \quad (4.5.11)$$

Решением (4.5.11) является q -информация различия

$$I_q \left(\frac{p}{u} \right) = (2^{q-1}-1)^{-1} \left\{ \left[N_{q-1} \left(\frac{p}{u} \right) \right]^{\left(2^{q-1}-1\right)/\lambda} - 1 \right\}, \quad (4.5.12)$$

которая с учетом условия нормированности $I_q\left(1, 0 : \frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)=1$ приводит к равенству:

$$\left(2^{q-1}-1\right)^{-1} \left\{ 2^{\left(1-2^{q-1}\right)/\lambda} - 1 \right\} = 1. \quad (4.5.13)$$

Из (4.5.13) получим

$$\lambda = \frac{1-2^{q-1}}{q-1} \quad (4.5.14)$$

и в итоге из (4.5.12) вытекает информация различия Ратье–Каннапана

$$\begin{aligned} I_q\left(\frac{p}{u}\right) &= \left(1-2^{q-1}\right)^{-1} \left\{ 1 - \left[N_{q-1}\left(\frac{p}{u}\right) \right]^{q-1} \right\} = \\ &= \left(1-2^{q-1}\right)^{-1} \left(1 - \frac{\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q}}{\sum_i^m p_i} \right). \end{aligned} \quad (4.5.15)$$

При использовании свойства неаддитивности в виде

$$I = I_1 + I_2 + \left(1-2^{1-q}\right) I_1 I_2 \quad (4.5.16)$$

и после вычислений находим

$$I_q\left(\frac{p}{u}\right) = \left(1-2^{1-q}\right)^{-1} \left\{ \left[N_{q-1}\left(\frac{p}{u}\right) \right]^{\left(2^{1-q}-1\right)/\lambda} - 1 \right\}. \quad (4.5.17)$$

При значении постоянной

$$\lambda = \frac{2^{1-q}-1}{q-1} \quad (4.5.18)$$

из (4.5.17) следует ненормированная информация различия

$$\begin{aligned} I_q\left(\frac{p}{u}\right) &= \left(2^{1-q}-1\right)^{-1} \left\{ 1 - \left[N_{q-1}\left(\frac{p}{u}\right) \right]^{q-1} \right\} = \\ &= \left(2^{1-q}-1\right)^{-1} \left(1 - \frac{\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q}}{\sum_i^m p_i} \right). \end{aligned} \quad (4.5.19)$$

При $\sum_i^m p_i = 1$ функционалы (4.5.15) и (4.5.19) совпадают с выражениями (4.4.6) и (4.4.15).

4.6. Экстремум полунормы распределения

Рассмотрим экстремум полунормы распределения [21]

$$N_{q-1}(p) = \left(\sum_i^m p_i^q \right)^{1/(q-1)} \quad (4.6.1)$$

при сохранении нормировки

$$\sum_i^m p_i = 1. \quad (4.6.2)$$

Для этого вычислим безусловный экстремум функционала

$$L = \left(\sum_i^m p_i^q \right)^{1/(q-1)} - \alpha \sum_i^m p_i, \quad (4.6.3)$$

где α есть множитель Лагранжа. Используя равенство

$$\delta L = \frac{q}{q-1} \left(\sum_i^m p_i^q \right)^{(2-q)/(q-1)} \sum_i^m p_i^{q-1} \delta p_i - \alpha \sum_i^m \delta p_i = 0, \quad (4.6.4)$$

получим

$$q \gamma p_i^{q-1} - \alpha = 0, \quad \gamma = \frac{1}{q-1} \left(\sum_i^m p_i^q \right)^{(2-q)/(q-1)}. \quad (4.6.5)$$

Учитывая условие нормировки (4.6.2), из (4.6.5) вытекает равновероятное распределение $p_i = 1/m$ и экстремальное значение полунормы распределения $N(p) = 1/m$.

Далее рассмотрим вариационный принцип экстремума полунормы распределения при заданности ненормированного среднего значения случайной величины $h = \{h_1, \dots, h_m\}$ и нормировки

$$H(p) = \sum_i^m h_i p_i^q, \quad \sum_i^m p_i = 1. \quad (4.6.6)$$

Согласно вариационному принципу, определим функционал:

$$L = \left(\sum_i^m p_i^q \right)^{1/(q-1)} + \tau \sum_i^m h_i p_i^q - \alpha \sum_i^m p_i . \quad (4.6.7)$$

Приравнивая нулю первую вариацию

$$\delta L = \frac{q}{q-1} \left(\sum_i^m p_i^q \right)^{(2-q)/(q-1)} \sum_i^m p_i^{q-1} \delta p_i + \\ + \tau q \sum_i^m h_i p_i^{q-1} \delta p_i - \alpha \sum_i^m \delta p_i = 0 \quad (4.6.8)$$

получим

$$q(\gamma - \tau h_i) p_i^{q-1} - \alpha = 0 . \quad (4.6.9)$$

Поскольку τ и α имеют произвольные значения, то $\tau = -\gamma \lambda = -\alpha q^{-1} \lambda$. Тогда из (4.6.9) вытекает распределение

$$p_i = (1 + \lambda h_i)^{1/(1-q)} \quad (4.6.10)$$

и выражение случайной энтропии

$$h_i = h(p_i) = -\lambda^{-1} (1 - p_i^{1-q}) . \quad (4.6.11)$$

Усредняя (4.6.11) получим q -энтропию

$$H_q(p) = \sum_i^m h(p_i) p_i^q = -\lambda^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right), \quad (4.6.12)$$

которая при выполнении условия нормированности $H_q\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = 1$ при $m = 2$ и $p_1 = p_2 = 1/2$ приводит к равенству

$$\lambda = (1 - 2^{1-q}) . \quad (4.6.13)$$

Подставляя значение коэффициента (4.6.13) в (4.6.12) имеем энтропию Хаврда–Чарват–Дароши

$$H_q(p) = (1 - 2^{1-q}) \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right). \quad (4.6.14)$$

Аналогично, находим экстремум полунормы распределения

$$N_{q-1}\left(\frac{p}{u}\right) = \left(\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right)^{1/(q-1)} \quad (4.6.15)$$

при дополнительных условиях заданности ненормированного среднего значения величины $I = \{I_1, \dots, I_m\}$ и сохранения нормировки

$$I_q(p:u) = \sum_i^m I_i p_i^q, \quad \sum_i^m p_i = 1. \quad (4.6.16)$$

Определим функционал

$$L = \left(\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right)^{1/(q-1)} - \tau \sum_i^m I_i p_i^q - \alpha \sum_i^m p_i \quad (4.6.17)$$

и приравняем его первую вариацию нулю. Тогда из равенства

$$\begin{aligned} \delta L = & \frac{q}{q-1} \left(\sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right)^{(2-q)/(q-1)} \sum_i^m p_i^{q-1} u_i^{1-q} - \\ & - \tau q \sum_i^m h_i p_i^{q-1} \delta p_i - \alpha \sum_i^m \delta p_i = 0 \end{aligned} \quad (4.6.18)$$

получим

$$q(\gamma u_i^{1-q} - \tau I_i) p_i^{q-1} - \alpha = 0, \quad \gamma = \left(\sum_i^m p_i^q u_i^{q-1} \right)^{(2-q)/(q-1)}. \quad (4.6.19)$$

Полагая $\tau = \gamma \lambda = \alpha q^{-1} \lambda$, из (4.6.19) имеем выражение случайной информации различия

$$I_i = I(p_i : u_i) = \lambda^{-1} (p_i^{1-q} - u_i^{1-q}). \quad (4.6.20)$$

Среднее ее значение дает функционал

$$I_q(p:u) = \sum_i^m I(p_i : u_i) p_i^q = \lambda^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right), \quad (4.6.21)$$

который при выполнении условия нормированности $I_q\left(1, 0, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = 1$ совпадает с информацией различия Ратье–Каннапана

$$I_q(p:u) = (1 - 2^{q-1}) \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right). \quad (4.6.22)$$

Если выполняется условие:

$$I(p_i : u_i) = -[h(p_i) - h(u_i)], \quad (4.6.23)$$

то для λ имеем равенство (4.6.13) и в итоге из (4.6.21) следует ненормированная информация различия

$$I_q(p : u) = (2^{1-q} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right). \quad (4.6.24)$$

4.7. Вариационный принцип для энтропии Хаврда–Чарват–Дароши и термодинамические соотношения

Рассмотрим экстремум энтропии Хаврда–Чарват–Дароши

$$H_q(p) = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right) \quad (4.7.1)$$

при заданном значении произвольной случайной величины $T = \{T_1, \dots, T_m\}$ и сохранении нормировки

$$\mathbf{E}_q(T) = \sum_i^m T_i p_i^q, \quad \sum_i^m p_i = 1. \quad (4.7.2)$$

Для нахождения вероятного распределения вычислим безусловный экстремум функционала

$$L = (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right) + \tau \sum_i^m T_i p_i^q - \alpha \sum_i^m p_i, \quad (4.7.3)$$

где τ и α есть множители Лагранжа. Из условия

$$\begin{aligned} \delta L = & -q(1 - 2^{1-q})^{-1} \sum_i^m p_i^{q-1} \delta p_i + \\ & + \tau q \sum_i^m T_i p_i^{q-1} \delta p_i - \alpha \sum_i^m \delta p_i = 0 \end{aligned} \quad (4.7.4)$$

следует равенство

$$q(2^{1-q} - 1) p_i^{q-1} [1 + (1-q)\lambda\tau T_i] - \alpha = 0, \quad \lambda = \frac{2^{1-q} - 1}{1 - q}. \quad (4.7.5)$$

Из (4.7.5) получим нормированное распределение с параметрами q и τ

$$p_i = [1 + (1-q)\lambda\tau T_i]^{1/(1-q)} \Gamma_q^{-1}(\tau), \quad (4.7.6)$$

где функция

$$\Gamma_q(\tau) = \sum_i^m [1 + (1-q)\lambda\tau T_i]^{1/(1-q)}. \quad (4.7.7)$$

При условии $1 + (1-q)\lambda\tau T_i > 0$ и $q = 1$ из (4.7.6) и (4.7.7) вытекает распределение (1.9.9) статистической модели Шеннона–Винера

$$p_i = 2^{\tau T_i} \Gamma^{-1}(\tau), \quad \Gamma(\tau) = \sum_i^m 2^{\tau T_i}. \quad (4.7.8)$$

Для экстремального значения энтропии имеем выражение

$$\begin{aligned} H_q(p) &= \frac{1}{\lambda(q-1)} \left[1 - \sum_i^m \frac{\Gamma_q^{1-q}(\tau) p_i}{1 + (1-q)\lambda\tau T_i} \right] = \\ &= -\tau \left\{ \frac{\left[1 - \Gamma_q^{1-q}(\tau) \right]}{\lambda\tau(1-q)} + \sum_i^m \frac{\Gamma_q^{1-q}(\tau) p_i T_i}{1 + (1-q)\lambda\tau T_i} \right\} = \\ &= -\tau \left\{ \frac{\left[1 - \Gamma_q^{1-q}(\tau) \right]}{\lambda\tau(1-q)} + \sum_i^m T_i p_i^q \right\} = -\lambda\tau [\mathbf{E}_q(T) - F_q], \end{aligned} \quad (4.7.9)$$

где

$$F_q = \frac{\Gamma_q^{1-q}(\tau) - 1}{\lambda\tau(1-q)}. \quad (4.7.10)$$

Используя (4.7.9) и (4.7.10), перепишем распределение (4.7.7) в виде

$$p_i = \left[\frac{1 + (1-q)\lambda\tau T_i}{1 + (1-q)\lambda\tau F_q} \right]^{1/(1-q)} \quad (4.7.11)$$

и получим дифференциальное соотношение

$$dH_q(p) = -\lambda\tau d\mathbf{E}(T). \quad (4.7.12)$$

Затем находим вторую вариацию функционала (4.7.3)

$$\delta^2 L = -q(q-1)(1-2^{1-q})^{-1} \sum_i^m [(1 + (1-q)\lambda\tau T_i) p_i^{q-2}] (\delta p)^2. \quad (4.7.13)$$

Из (4.7.13) следует, что экстремум соответствует максимуму и минимуму рассматриваемого функционала, соответственно, при $q > 0$ ($\delta^2 L < 0$) и $q < 0$ ($\delta^2 L > 0$). Таким образом, распределение (4.7.11) максимизирует и минимизирует энтропию Хаврда–Чарват–Дароши.

Используем значение случайной энтропии и получим формулу

$$-\frac{\partial h_q(p_i)}{\partial(\lambda\tau)} = \frac{1}{1+(1-q)\lambda\tau F_q} \Delta_q(T_i) \quad (4.7.14)$$

с флуктуацией случайной величины T , что позволяет использовать ее при вычислении произвольных центральных моментов.

Пусть распределение p_i является произвольным, а u_i имеет вид

$$u_i = \left[\frac{1+(1-q)\lambda\tau_0 T_i}{1+(1-q)\lambda\tau_0 F_{0q}} \right]^{1/(1-q)}. \quad (4.7.15)$$

Для этих распределений ненормированная информация различия имеет значение

$$\begin{aligned} I_q(p:u) &= (2^{1-q} - 1)^{-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q u_i^{1-q} \right) = \\ &= (2^{1-q} - 1)^{-1} \left[1 - \Gamma_{0q}^{q-1}(\tau_0) \sum_i^m [1 + (1-q)\lambda\tau_0 T_i] p_i^q \right] = \\ &= (2^{1-q} - 1)^{-1} \left[1 - \Gamma_{0q}^{q-1}(\tau_0) \sum_i^m p_i^q - (1-q)\lambda\tau_0 \Gamma_{0q}^{q-1}(\tau_0) \mathbf{E}_q(T) \right]. \end{aligned} \quad (4.7.16)$$

Запишем разность энтропий

$$\begin{aligned} H_q(p) - h_q(u) &= (1 - 2^{1-q})^{-1} \left(\sum_i^m u_i^q - \sum_i^m p_i^q \right) = \\ &= (1 - 2^{1-q})^{-1} \left\{ 1 - (1-q)\lambda\tau_0 [\mathbf{E}_{0q}(T) - F_{0q}] - \sum_i^m p_i^q \right\} \end{aligned} \quad (4.7.17)$$

и после вычислений окончательно получим формулу

$$I_q(p:u) = \left[1 + (1-q)\lambda\tau_0 F_{0q} \right]^{-1} \times$$

$$\times \left\{ - \left[H_q(p) - H_q(u) \right] - \lambda \tau \left[\mathbf{E}_q(T) - \mathbf{E}_{0q}(T) \right] \right\}, \quad (4.7.18)$$

которая при $q = 1$ совпадает с информацией различия Кульбака–Лейблера (1.9.24) статистической модели Шеннона–Винера

$$\begin{aligned} I(p:u) &= \lim_{q \rightarrow 1} I_q(p:u) = \\ &= - \left[H_q(p) - H_q(u) \right] - \tau_0 \left[\mathbf{E}_q(T) - \mathbf{E}_{0q}(T) \right], \\ \mathbf{E}_{0q}(T) &= \sum_i^m T_i u_i^q. \end{aligned} \quad (4.7.19)$$

В статистической физике случайными объектами являются частицы. В этом случае положим, что $\beta = -k\tau\lambda$ есть обратная температура, H_i – дискретные значения энергии частицы и $E_q = \mathbf{E}_q(H)$ – средняя энергия частицы. Экстремальное значение физической размерной энтропии

$$H_q(p) = \frac{k}{q-1} \left(1 - \sum_i^m p_i^q \right) = \beta(E_q - F_q) \quad (4.7.20)$$

совпадает с соответствующим выражением в статистической модели Больцмана–Гиббса. Равновесное распределение имеет вид

$$p_i = \left[\frac{1 - k^{-1}(1-q)\beta H_i}{1 - k^{-1}(1-q)\beta F_q} \right]^{1/(1-q)}, \quad (4.7.21)$$

где F_q – свободная энергия. Формула (4.7.12) соответствует дифференциальному соотношению

$$TdH_q(p) = dE_q \quad (4.7.22)$$

равновесной статистической термодинамики замкнутых систем [6].

Для открытых неравновесных систем, которые находятся в окружении с температурой T_0 , имеем физическую размерную информацию различия в виде

$$I_q(p:p_0) = \frac{k}{1-q} \left(1 - \sum_i^m p_i^q p_{0i}^{1-q} \right) =$$

$$= \frac{1}{1-k^{-1}(1-q)\beta_0 F_{0q}} \left\{ -[H_q(p) - H_q(p_0)] + \frac{1}{T_0} [E_q - E_{0q}] \right\}, \quad (4.7.23)$$

где $\beta_0 = 1/T_0$ и $E_{0q} = \mathbf{E}_{0q}(H)$ для распределения

$$p_{0i} = \left[\frac{1-k^{-1}(1-q)\beta_0 H_i}{1-k^{-1}(1-q)\beta_0 F_{0q}} \right]^{1/(1-q)}. \quad (4.7.24)$$

Введем неравновесный потенциал Максвелла–Гюи [7, 12]

$$\Phi_q = E_q - T_0 H_q(p). \quad (4.7.25)$$

Тогда информация различия

$$I_q(p:p_0) = \frac{\beta_0 (\Phi_q - \Phi_{0q})}{1-k^{-1}(1-q)\beta_0 \Phi_{0q}} \quad (4.7.26)$$

зависит от двух потенциалов, где $\Phi_{0q} = E_{0q} - T_0 H_q(p_0)$. В полном равновесии их значения совпадают $\Phi_q = \Phi_{0q}$ и $I(p:p_0) = 0$.

Неравновесный потенциал представляется, согласно (4.7.26), в следующем виде

$$\beta\Phi_q = \beta\Phi_{0q} + I_q(p:p_0) + k^{-1}(q-1)\beta\Phi_{0q} I_q(p:p_0), \quad (4.7.27)$$

где явно проявляется неаддитивность рассматриваемых величин.

Дифференцируя (4.7.23) по времени, получим дифференциальное соотношение для открытых систем

$$dI_q(p:p_0) \geq \frac{1}{1-k^{-1}(1-q)\beta_0 F_{0q}} \left[-dH_q(p) + \frac{1}{T_0} dE_q \right], \quad (4.7.28)$$

где в отличие от (1.11.12) имеем множитель, зависящий от свободной энергии F_{0q} . Знак неравенства соответствует случаю необратимых процессов в открытой системе.

В заключение отметим, что использование нормированного среднего (3.10.1) в рассматриваемой вариационной задаче приводит к неустранимым трудностям (неопределенность в знаках второй вариации $\delta^2 L$, нелинейный характер зависимости флуктуации случайной энтропии от флуктуации случайной величины и т.п. [21]), что ограничивает термодинамическую интерпретацию полученных результатов.