

Часть I

Информационный подход в распознавании образов

Разделы

Информация по Хартли

Действие группы на множестве

Информация слова

Группировка значений (квантование)

Методы теории информации в задачах распознавания

Что ещё почитать

Информация по Хартли: введение

Определение (информация по Хартли)

Если Ω — конечное множество, то информация $I(\omega)$ его элемента $\omega \in \Omega$ есть величина

$$I(\omega) = \log |\Omega|.$$

Если на Ω задано отношение эквивалентности \sim , то информация $I_{\sim}(\omega)$ элемента ω по эквивалентности \sim есть

$$I_{\sim}(\omega) = \log |[[\omega]_{\sim}]|$$

(т.е. $I_{\sim}(\omega)$ есть логарифм мощности класса эквивалентности, в который попадает элемент ω).

Здесь и далее все логарифмы — по основанию 2 (информация измеряется в битах).

Р. Хартли



Ральф Хартли

(Ralph Vinton Lyon Hartley, 1888–1970)

— американский исследователь в области электроники (ему принадлежат более 70 патентов); ввёл в 1928 г. логарифмическую меру информации, которая называется *хартлиевским количеством информации*.

$$I = \log_2 N$$

$$N = 2^I$$

I – количество информации;

N – количество возможных событий;

Все события – равновероятны.

Эквивалентность на множестве и информация

Утверждение

Если $N = |\Omega/\sim|$ — число классов эквивалентности, то

$$\sum_{\omega \in \Omega} 2^{-(I_{\sim}(\omega) + \log N)} = 1.$$

Доказательство

Пусть W_i — i -й класс эквивалентности.

Тогда (суммирование «по элементам» \rightarrow «по классам эквивалентности»)

$$\sum_{\omega \in \Omega} 2^{-(I_{\sim}(\omega) + \log N)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N |W_i| 2^{-\log |W_i|} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N 1 = 1.$$

Неравномерные коды

Пусть

- ▶ $|X|$ — конечный алфавит;
- ▶ X^n — множество всех слов длины n в X ;
- ▶ $B = \{0, 1\}$ — двоичный алфавит;
- ▶ B^+ — множество всех слов длины > 0 в B .

Определение

Неравномерным кодом (сжимающим отображением) называют отображение

$$\psi : X^n \rightarrow B^+,$$

определённое для каждого $n = 1, 2, \dots$

Код называется *префиксным* или *дешифрируемым*, если $\psi(x)$ не является началом никакого префиксного слова $\psi(x')$, $x' \neq x$.

Длина кодового слова $\psi(x)$ обозначается $l(x)$.

Неравенство Крафта-Макмиллана —

— критерий существования существования префиксных кодов, обладающих заданным набором длин кодовых слов.

Утверждение (неравенство Крафта)

Для существования префиксного кода C из N слов с длинами l_1, \dots, l_N необходимо и достаточно, чтобы

$$\sum_{i=1}^N 2^{-l_i} \leq 1.$$

Пример: $C = \{01, 10, 110, 001\}$, $l_1 = l_2 = 2$, $l_3 = l_4 = 3$,

$$\frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{2^3} + \frac{1}{2^3} = \frac{6}{8} = \frac{3}{4} < 1.$$

Неравенство Крафта...

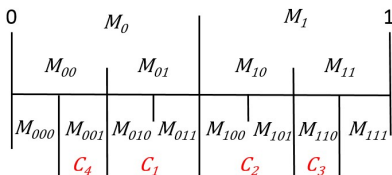
Доказательство

Рассмотрим код C из I слов с длинами l_1, l_2, \dots, l_I и отрезок $[0; 1]$ на числовой прямой.

1. Разделим его пополам, левую половину обозначим M_0 , а правую — M_1 .
2. Поделим M_0 пополам и обозначим его левую половину M_{00} , а правую M_{01} , и, проделав то же самое с M_1 , получим M_{10} , а левую M_{11} ... и т.д., пока длина индекса полученного отрезка M_j не станет $= \max \{l_1, l_2, \dots, l_I\}$.

В нашем примере

$$C = \{01, 10, 110, 001\}$$



Неравенство Крафта...

Ясно, что:

- ▶ любому кодовому слову C_j сопоставлен свой отрезок M_{C_j} — например, кодовому слову 110 соответствует отрезок M_{110} ;
- ▶ длина отрезка M_{C_i} равна 2^{-l_i} ;
- ▶ если код C — префиксный, то никакие два отрезка не пересекаются;
- ▶ сумма длин отрезков не превзойдет 1, то есть

$$\sum_{i=1}^N |M_{C_i}| = \sum_{i=1}^N 2^{-l_i} \leq 1.$$

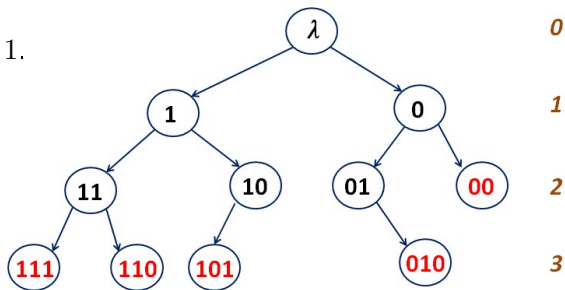
Следствие: существует префиксный двоичный код с длинами

$$l(\omega) = \lceil I(\omega) + \log N \rceil.$$

Неравенство Крафта: пример

Укоренённое двоичное дерево можно рассматривать как графическое описание префиксного кода над B .

$$\frac{1}{4} + 4\left(\frac{1}{8}\right) = \frac{3}{4} \leq 1.$$



Неравенство Крафта для таких деревьев: $\sum_{x \in L} 2^{-\text{depth}(x)} \leq 1$,
 где L — множество листьев дерева, а $\text{depth}(x)$ — глубина
 листа x (число рёбер на пути от корня λ до x).

Разделы

Информация по Хартли

Действие группы на множестве

Информация слова

Группировка значений (квантование)

Методы теории информации в задачах распознавания

Что ещё почитать

Действие группы на множестве: два определения

- ▶ Группа $\mathcal{G} = \langle G, \circ, e \rangle$, $|G| = n$.
- ▶ Множество Ω , $|\Omega| = N$.
 - ▶ $Bij(\Omega)$ — множество всех биекций (перестановок) элементов Ω .
 - ▶ $Symm(\Omega)$ — симметрическая группа множества Ω :

$$Symm(\Omega) = \langle Bij(\Omega), *, 1_\Omega \rangle = S_N$$

Определение (I)

$$\alpha \in \text{Hom} (\mathcal{G}, Symm(\Omega)).$$

Обозначение действия α группы \mathcal{G} на множестве Ω — $\mathcal{G} : \Omega$
 α

Пример: $\forall g \in G : \alpha(g) = 1_\Omega$ — тривиальное действие.

Действие группы на множестве: два определения...Определение (II)

$$\alpha = \langle G, \Omega; \circ, *, e \rangle,$$

где

 $G \times G \xrightarrow{\circ} G$ — групповая операция;

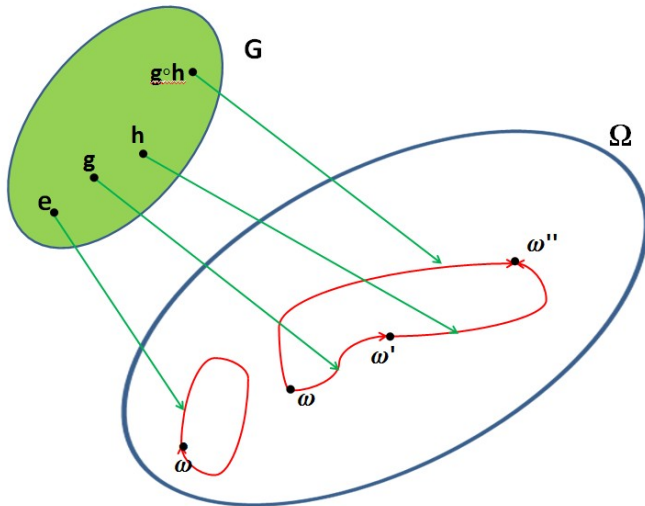
 $G \times \Omega \xrightarrow{*} \Omega$ — новая операция.

Аксиомы для операций:

$$1). e * \omega = \omega; \quad 2). (g \circ h) * \omega = h * (g * \omega).$$

Запись операции $*$: $g * \omega = g(\omega) = \omega'$.Аксиомы: $e(\omega) = \omega$ и $(g \circ h)(\omega) = h(g(\omega))$.Т.е. элементы g группы G порождают перестановки на Ω , обладающие вышеуказанными свойствами.

Действие группы на множестве: схема



Для данной перестановки g :

Введём отношение эквивалентности \sim_g на Ω —

$$\omega \sim_g \omega' \Leftrightarrow \exists k \in \mathbb{Z} : g^k(\omega) = \omega'$$

Смежные классы эквивалентности \sim_g — g -циклы.

Обозначения:

- ▶ $C(g)$ — число g -циклы (смежных классов по эквивалентности \sim_g).
- ▶ $\nu_1, \nu_2, \dots, \nu_N$ (или $\nu_1(g), \nu_2(g), \dots, \nu_N(g)$) — количества циклов длины $1, 2, \dots, N$.
- ▶ $\langle \nu_1, \nu_2, \dots, \nu_N \rangle = \text{Type}(g)$ — тип перестановки g (упорядоченная совокупность количеств циклов).

Понятно, что $C(g) = \sum_{k=1}^N \nu_k(g)$ и $\sum_{k=1}^N k \cdot \nu_k(g) = N$.

Тип перестановки: пример

Пусть

$$\Omega = \{1, \dots, 10\},$$

$$g = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 & 8 & 9 & 10 \\ 9 & 6 & 1 & 8 & 5 & 2 & 7 & 10 & 3 & 4 \end{pmatrix} =$$

$$= (1, 9, 3)(2, 6)(4, 8, 10)(5)(7) = (1, 9, 3)(2, 6)(4, 8, 10)$$

Тогда

$$\text{Type}(g) = \langle 2, 1, 2, 0, \dots, 0 \rangle,$$

$$C(g) = 2 + 1 + 2 = 5, \quad |\Omega| = 2 \cdot 1 + 1 \cdot 2 + 2 \cdot 3 = 10.$$

По всей группе \mathcal{G} :

Отношение эквивалентности $\sim_{\mathcal{G}}$ на Ω —

$$\omega \sim_{\mathcal{G}} \omega' \stackrel{\text{def}}{=} \exists_{\mathcal{G}} g : g(\omega) = \omega'.$$

- ▶ Классы этой эквивалентности называют *орбитами*.
- ▶ Класс эквивалентности, в которую попадает элемент ω обозначают $\text{Orb}(\omega)$.
- ▶ Число орбит — $C(\mathcal{G})$.
- ▶ Орбиты образуют разбиение множества Ω .

Если $C(\mathcal{G}) = 1$ (любой элемент Ω может быть переведён в любой), то действие $\mathcal{G} : \Omega$ называют *транзитивным*.

Соответствующую эквивалентность будем обозначать так же, как и порождающее её действие группы на множестве — α .

Очевидно $I_{\alpha}(\omega) = \log |\text{Orb}(\omega)|$.

Фиксатор и стабилизатор. Лемма Бёрнсайда

Будем решать уравнение $g(\omega) = \omega$.

При выполнении этого равенства можно фиксировать ω или g .

1. Фиксируем g , т.е. находим все элементы множества Ω , которые перестановка g оставляет на месте — *фиксатор перестановки* $g \in G$:

$$\{\omega \in \Omega \mid g(\omega) = \omega\} \stackrel{\text{def}}{=} \text{Fix}(g) \subseteq \Omega.$$

2. Фиксируем ω , т.е. находим все перестановки g , которые оставляют данный элемент неподвижным *стабилизатор элемента* $\omega \in \Omega$:

$$\{g \in G \mid g(\omega) = \omega\} \stackrel{\text{def}}{=} \text{Stab}(\omega) \subseteq G.$$

Стабилизатор есть подгруппа группы \mathcal{G}

Утверждение

$$\text{Stab}(\omega) \leq \mathcal{G}.$$

Доказательство

Зафиксируем $\omega \in \Omega$ и рассмотрим $g, h \in \text{Stab}(\omega)$. Тогда $g(\omega) = h(\omega) = \omega$ и $h^{-1}(\omega) = \omega$. Следовательно,

$$(g \circ h^{-1}) * \omega = \omega \Rightarrow g \circ h^{-1} \in \text{Stab}(\omega).$$

$|\text{Stab}(\omega)| \geq 1$, поскольку всегда $e \in \text{Stab}(\omega)$.

Стабилизатор ещё называют *стационарной подгруппой* элемента ω и обозначают G_ω (G_ω не обязательно нормальная подгруппа G).

Элемент множества: длина орбиты и стабилизатор

Лемма

Длина орбиты $\text{Orb}(\omega)$ равна индексу подгруппы $\text{Stab}(\omega)$ в группе G :

$$|\text{Orb}(\omega)| = \frac{|G|}{|\text{Stab}(\omega)|} = [G : \text{Stab}(\omega)] = [G : G_\omega].$$

Доказательство

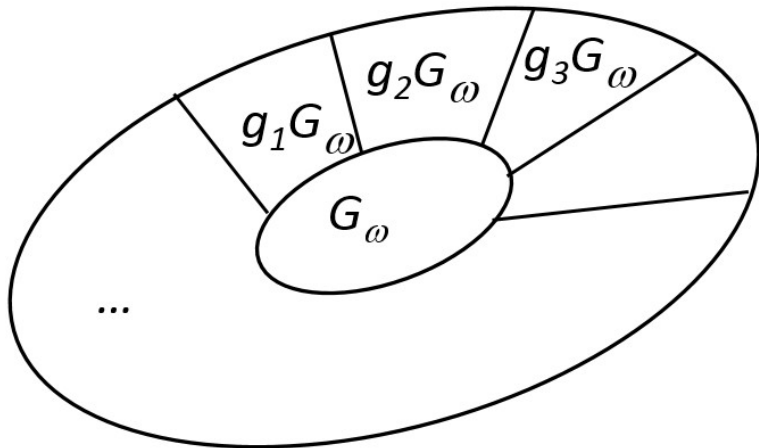
Теорема Лагранжа: $H \leq G \Rightarrow |G| = |H| \cdot [G : H]$,
где $[G : H]$ — индекс подгруппы H группы G = количество классов смежности, и левых, и правых.

Напоминание: $gH = \{gh \mid h \in H\}$, $Hg = \{hg \mid h \in H\}$.

Любой представитель данного смежного класса R переводит $\omega \rightarrow \omega' = \omega'(R)$:

$$(g \circ h) * \omega = h * (g * \omega) = g * \omega = g(\omega).$$

Длина орбиты и стабилизатор: иллюстрация



Лемма не-Бёрнсайда

Лемма

$$C(G) = \frac{1}{|G|} \sum_{g \in G} |\text{Fix}(g)| = \frac{1}{|G|} \sum_{\omega \in \Omega} |\text{Stab}(\omega)|;$$

первое равенство называется леммой Бёрнсайда.

Доказательство

1. Подсчитаем двумя различными способами мощность множества $M = \{(g, \omega) \in G \times \Omega \mid g(\omega) = \omega\}$:

$$\sum_{g \in G} |\text{Fix}(g)| = |M| = \sum_{\omega \in \Omega} |\text{Stab}(\omega)|$$

2. Ясно, что если $\text{Orb}(x) = \text{Orb}(y)$ (элементы $x, y \in \Omega$ принадлежат одному классу эквивалентности по \sim_G), то

$$|\text{Stab}(x)| = |G|/|\text{Orb}(x)| = |G|/|\text{Orb}(y)| = |\text{Stab}(y)|.$$

Лемма Бёрнсайда...

3. Выберем по представителю $\omega_1, \dots, \omega_{C(\mathcal{G})}$ из всех $C(\mathcal{G})$ орбит.

Тогда

$$\begin{aligned} |M| &= \sum_{g \in G} |\text{Fix}(g)| = \sum_{i=1}^{C(\mathcal{G})} |\text{Orb}(\omega_i)| \cdot |\text{Stab}(\omega_i)| = \\ &= \sum_{i=1}^{C(\mathcal{G})} \frac{|G|}{|\text{Stab}(\omega_i)|} \cdot |\text{Stab}(\omega_i)| = |G| \cdot C(\mathcal{G}). \end{aligned}$$

У. Бёрнсайд



Уильям Бёрнсайд

(William Burnside, 1852–1927)

— английский математик-алгебраист.

«Написал первый трактат о группах

на английском языке и был первым,

кто разработал теорию групп с

современной абстрактной точки зрения».

Также знаменит формулированием

проблемы Бёрнсайда (1902):

Будет ли конечнопорождённая группа, в которой каждый элемент имеет конечный порядок, обязательно конечной?

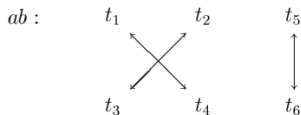
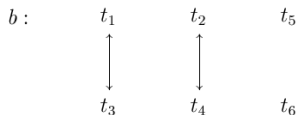
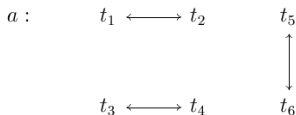
Ответ отрицательный (1992).

Действие группы на множестве: пример

Действие α группы V_4 на множестве $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_6\}$

\circ	e	a	b	ab
e	e	a	b	ab
a	a	e	ab	b
b	b	ab	e	a
ab	ab	b	a	e

$g * t$	ω_1	ω_2	ω_3	ω_4	ω_5	ω_6
e	ω_1	ω_2	ω_3	ω_4	ω_5	ω_6
a	ω_2	ω_1	ω_4	ω_3	ω_6	ω_5
b	ω_3	ω_4	ω_1	ω_2	ω_5	ω_6
ab	ω_4	ω_3	ω_2	ω_1	ω_6	ω_5



$$I_\alpha(\omega_1) = \log 4 = 2$$

Действие группы на множестве: пример...

$$\begin{aligned} \text{Type}(e) &= \langle 6, 0, 0, 0, 0, 0 \rangle, & \text{Type}(a) &= \langle 0, 3, 0, 0, 0, 0 \rangle, \\ \text{Type}(b) &= \langle 2, 2, 0, 0, 0, 0 \rangle, & \text{Type}(ab) &= \langle 0, 3, 0, 0, 0, 0 \rangle. \end{aligned}$$

$$C(e) = 6, \quad C(a) = C(ab) = 3, \quad C(b) = 4.$$

$$\text{Stab}(\omega_1) = \text{Stab}(\omega_2) = \text{Stab}(\omega_3) = \text{Stab}(\omega_4) = e \leq V_4,$$

$$\text{Stab}(\omega_5) = \text{Stab}(\omega_6) = \langle e, b \rangle \leq V_4.$$

$$\text{Fix}(a) = \text{Fix}(ab) = \emptyset, \quad \text{Fix}(b) = \{\omega_5, \omega_6\}, \quad \text{Fix}(e) = \Omega.$$

$$|\text{Orb}(\omega_1)| = \frac{4}{1} = 4, \quad |\text{Orb}(\omega_5)| = \frac{4}{2} = 2.$$

$$\frac{1}{4} \sum_{g \in G} |\text{Fix}(g)| = \frac{6 + 2}{4} = 2,$$

$$\frac{1}{4} \sum_{t \in \Omega} |\text{Stab}(t)| = \frac{4 \cdot 1 + 2 \cdot 2}{4} = 2.$$

Разделы

Информация по Хартли

Действие группы на множестве

Информация слова

Группировка значений (квантование)

Методы теории информации в задачах распознавания

Что ещё почитать

Композиция слова

Пусть

- ▶ $X = \{a_1, \dots, a_q\}$ — конечный алфавит,
- ▶ $\Omega = X^n$ — множество всех слов длины n в алфавите X ,
- ▶ на Ω действует симметрическая группа S_n , переставляющая буквы в словах.

Определение

Композицией слова $\omega \in X^n$ называется кортеж

$$(m_1, \dots, m_q),$$

где m_i — число вхождений буквы a_i в слово ω , $i = \overline{1, q}$.

Перестановка букв в слове не меняет количеств их вхождений \Leftrightarrow и поэтому все слова одной орбиты имеют одну и ту же композицию.

Орбита слова: пример

Пример

$$X = \{a, b\}, n = 5, \Omega = \{aaaaa, aaaab, \dots, bbbbb\} = X^5, \\ |\Omega| = 2^5 = 32 = N$$

Действие S_5 симметрической группы S_5 всех $5! = 120$ перестановок на слова из Ω .

Пусть $\omega = ababb$, $\text{Orb}(ababb) = ?$

$$|\text{Orb}(ababb)| = [S_5 : \text{Stab}(ababb)] = \frac{|S_5|}{|\text{Stab}(ababb)|},$$

$$\text{Stab}(ababb) = \{e, (13), (245), (254), (54), \dots, (13)(245), \dots\}.$$

$$\text{Stab}(ababb) \cong \mathbb{Z}_2 \times S_3 \Rightarrow |\text{Stab}(ababb)| = 2 \cdot 6 = 12 \Rightarrow$$

$$\Rightarrow |\text{Orb}(ababb)| = \frac{120}{12} = 10$$

Орбита слова: пример...

$\text{Orb}(ababb)$:

<i>aabbb</i>	<i>ababb</i>	<i>abbab</i>	<i>abbba</i>	<i>baabb</i>
<i>babab</i>	<i>babba</i>	<i>bbaab</i>	<i>bbaba</i>	<i>bbbaa</i>

Поскольку все слова одной орбиты имеют одну и ту же композицию, то

$$|\text{Orb}(ababb)| = \frac{5!}{2! \cdot 3!} = 10$$

0-информация слова

Определение

0-информацией $I_0(x)$ слова $x \in X^n$ называется величина

$$I_0(x) = I_\alpha(x) = \log |\text{Orb}(x)| = \log \frac{n!}{m_1! \cdot \dots \cdot m_q!},$$

где $\text{Orb}(x)$ — орбита слова x , при действии $S_n : X^n$.

Пример

$$I_0(aba) = \log \frac{4!}{3! 1!} = 2, \quad I_0(abab) = \log \frac{4!}{2! 2!} = \log 6 \approx 3,32$$

$I_0(aaaa) = 0, \quad I_0(abcd) = \log 24 \approx 4,58$ — минимальное и максимальное значение $I_0(\cdot)$ для слов из 4 элементов

Меньше симметрий в слове \Rightarrow больше его 0-информация.
Наличие симметрий позволяет эффективно кодировать (сжимать) слово.

Условная 0-информация слова

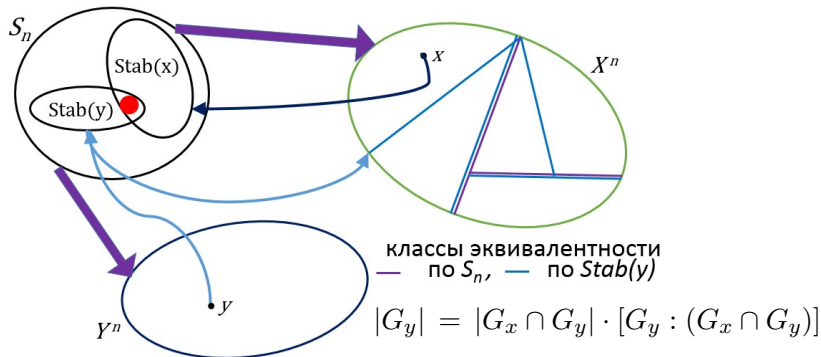
Вместе с алфавитом X будем рассматривать алфавит Y (не исключено $X = Y$) и множество слов Y^n .

$$\begin{array}{ccc}
 x = & (x_1, \dots, & x_n) \\
 \Downarrow & \Downarrow & \Downarrow \\
 y = & (y_1, \dots, & y_n)
 \end{array}$$

Группа симметрическая группа S_n действует на X и Y .
 Рассмотрим стационарная подгруппу $\text{Stab}(y) \leq S_n$ слова $y \in Y^n$.

Под действием $\text{Stab}(y)$ слова из X^n разбиваются на орбиты, которые назовём *условными*.

Условная 0-информация слова...

Определение

Условной 0-информацией $I_0(x/y)$ слова $x \in X^n$ относительно слова $y \in Y^n$ называют величину

$$I_0(x/y) = \log [G_y : (G_x \cap G_y)] = \log \frac{|\text{Stab}(y)|}{|\text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y)|}.$$

Условная 0-информация: пример

$$I_0(x/y) = \log [G_y : (G_x \cap G_y)] = \log \frac{|\text{Stab}(y)|}{|\text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y)|}.$$

Пусть $X = \{a, b\}$, $Y = \{0, 1\}$.

1. $n = 3$, $x = aab$, $y = 111$:

$$I_0(x) = \log \frac{3!}{2!1!} = \log 3, \quad I_0(y) = \log \frac{3!}{3!} = \log 1 = 0,$$

$$\text{Stab}(x) = \{e, (12)\}, \quad \text{Stab}(y) = S_3, \quad |S_3| = 6,$$

$$\text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y) = \text{Stab}(x) \text{ и}$$

$$I_0(x/y) = \log \frac{6}{2} = \log 3, \quad I_0(y/x) = \log \frac{2}{2} = 0.$$

Условная 0-информация: пример

$$I_0(x/y) = \log [G_y : (G_x \cap G_y)] = \log \frac{|\text{Stab}(y)|}{|\text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y)|}.$$

2. $n = 5, x = aabab, y = 11000$:

$$I_0(x) = I_0(y) = \log \frac{5!}{2! \cdot 3!} = \log 10$$

$$\begin{aligned} \text{Stab}(x) &= \{e, (124), (142), (12), (24), (14), (35), \dots\} \cong \\ &\cong \mathbb{Z}_2 \times S_3 \Rightarrow |\text{Stab}(x)| = 12 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Stab}(y) &= \{e, (12), (345), (354), (34), (45), (35)\} \cong \\ &\cong \mathbb{Z}_2 \times S_3 \Rightarrow |\text{Stab}(y)| = 12 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y) &= \{e, (12), (35), (12)(35)\} \Rightarrow \\ &\Rightarrow |\text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y)| = 4 \end{aligned}$$

$$I_0(x/y) = I_0(y/x) = \log \frac{12}{4} = \log 3$$

Задание слов таблицами: пример

Слово $x = (abaacbsca) \in \{a, b\}^8$ можно задать в виде таблицы номеров вхождений его символов

$$x = \begin{array}{c} \left| \begin{array}{cccc} 1 & 3 & 4 & 8 \\ 2 & 6 & & \\ 5 & 7 & & \end{array} \right| \begin{array}{l} (a) \\ (b) \\ (c) \end{array} \end{array}$$

по которой оно однозначно восстанавливается с точностью до переименований букв.

1. На позиции 1, 3, 4 и 8 устанавливаем некоторую букву, например d :

1	2	3	4	5	6	7	8
d		d	d				d

Задание слов таблицами: пример

2. Далее, на позициях 2 и 6 устанавливаем некоторую другую букву, например a :

1	2	3	4	5	6	7	8
d	a	d	d		a		d

3. Наконец, оставшиеся позиции занимаем третьей буквой, например b :

1	2	3	4	5	6	7	8
d	a	d	d	b	a	b	d

В результате получаем слово y , полученное из исходного слова x переименованием букв

$$a \mapsto d, b \mapsto a, c \mapsto b$$

(в криптографии такой приём называется *шифром Цезаря*).

Произведение слов

Утверждение

$$I_0(x/y) = 0 \Leftrightarrow G_y \subseteq G_x$$

Доказательство

$$I_0(x/y) = \log \frac{|G_y|}{|G_x \cap G_y|} = 0 \Leftrightarrow G_y = G_x \cap G_y \Leftrightarrow G_y \subseteq G_x.$$

Если $I_0(y/x) = I_0(x/y) = 0$, то слова назовём эквивалентными.

Произведение слов

Пусть $x = (a_1, \dots, a_n) \in X^n$, а $y = (b_1, \dots, b_n) \in Y^n$, тогда

$$z = x \times y = ((a_1, b_1), \dots, (a_n, b_n))$$

— произведение слов x и y , слово в алфавите $Z = X^n \times Y^n$.

Утверждение

$$I_0(x \times y) = I_0(x) + I_0(y/x) = I_0(y) + I_0(x/y) = I_0(y \times x)$$

Доказательство

Очевидно $\text{Stab}(x \times y) = \text{Stab}(x) \cap \text{Stab}(y)$, или, упрощая обозначения $G_{x \times y} = G_x \cap G_y$. Далее по теореме Лагранжа:

$$\begin{aligned} [G : (G_x \cap G_y)] &= [G : G_x] \cdot [G_x : (G_x \cap G_y)] = \\ &= [G : G_y] \cdot [G_y : (G_x \cap G_y)] \end{aligned}$$

и переходя к логарифмам, получаем требуемое.

Пояснение к доказательству

Пусть $F \leq H \leq G$.

Тогда по теореме Лагранжа

$$|G| = |H| \cdot [G : H],$$

$$|H| = |F| \cdot [H : F],$$

$$|G| = |F| \cdot [G : F]$$

и

$$[G : F] = \frac{|G|}{|F|} = \frac{|G| \cdot [H : F]}{|H|} = [G : H] \cdot [H : F].$$

Взаимная информация слова

Определение

Взаимной 0-информацией слов x и y , или информацией, содержащийся в слове x относительно слова y назовём величину

$$\begin{aligned} I_0(x : y) &= I_0(x) + I_0(y) - I_0(x \times y) = \\ &= I_0(x) - I_0(x/y) = I_0(y) - I_0(y/x). \end{aligned}$$

При $I_0(x : y) = 0$ слова x и y называют *независимыми*.

Ясно, что $I_0(x : y) = I_0(y : x)$ и если слова независимы, то $I_0(x) = I_0(x/y)$ и $I_0(y) = I_0(y/x)$.

Взаимная информация слова в нашем примере

1. $n = 3, x = aab, y = 111$:

$$I_0(x) = \log 3, I_0(y) = 0, I_0(x/y) = \log 3, I_0(y/x) = 0,$$

$$I_0(x : y) = I_0(x) - I_0(x/y) = \log 3 - \log 3 = 0,$$

$$I_0(y : x) = I_0(y) - I_0(y/x) = 0 - 0 = 0.$$

2. $n = 5, x = aabab, y = 11000$:

$$I_0(x) = I_0(y) = \log 10, I_0(x/y) = I_0(y/x) = \log 3.$$

$$I_0(x : y) = I_0(y : x) =$$

$$= I_0(x) - I_0(x/y) = \log 10 - \log 3 = \log \frac{10}{3}.$$

Условная информация слова: вычисление

Пусть имеются

- ▶ алфавиты X и Y из q и k букв соответственно;
- ▶ слова $x \in X^n$ и $y \in Y^n$ (длины n) над ними;
- ▶ композиции слов — (m_1, \dots, m_q) и (n_1, \dots, n_k) соответственно.

Составим $q \times k$ таблицу $M = \|m_{ij}\|$, где m_{ij} — число замен i -го символа слова x на j -й символ слова y , $i = \overline{1, q}$, $j = \overline{1, k}$.

В таблице M суммы элементов строкам будут равняться m_1, \dots, m_q , а по столбцам — n_1, \dots, n_k .

Тогда, как можно показать, $I_0(y/x) =$

$$= \log \frac{m_1!}{m_{11}! \dots m_{1k}!} + \log \frac{m_2!}{m_{21}! \dots m_{2k}!} + \dots + \log \frac{m_q!}{m_{q1}! \dots m_{qk}!}.$$

Условная 0-информация слова: пример

Пусть $x = (abaaacbcba) \in \{a, b, c\}^8$,

$y = (12213213) \in \{1, 2, 3\}^8$.

Композиции слов: $x - (4, 2, 2)$, $y - (3, 3, 2)$.

Таблица 3×3 замен букв — есть

$$M = \begin{array}{c|ccc|c} & 1 & 2 & 3 & \\ \hline a & 2 & 1 & 1 & 4 \\ b & & 2 & & 2 \\ c & 1 & & 1 & 2 \\ \hline & 3 & 3 & 2 & 8 \end{array}$$

Тогда

$$\begin{aligned} I_0(y/x) &= \log \frac{4!}{2! 1! 1!} + \log \frac{2!}{2!} + \log \frac{2!}{1! 1!} = \\ &= \log 12 + 0 + \log 2 = \log 24. \end{aligned}$$

Условная 0-информация слова: пример...

Производя те же вычисления по столбцам, получим

$$\begin{aligned} I_0(x/y) &= \log \frac{3!}{2!1!} + \log \frac{3!}{2!1!} + \log \frac{2!}{1!1!} = \\ &= 2 \log 3 + \log 2 = \log 18 \approx 4,170. \end{aligned}$$

Для безусловной информации I_0 получим значения

$$I_0(x) = \log \frac{8!}{4!2!2!} = \log 420, \quad I_0(y) = \log \frac{8!}{3!3!2!} = \log 560.$$

Взаимная информация:

$$\begin{aligned} I_0(x : y) &= I_0(x) - I_0(x/y) = \log \frac{420}{18} = \log \frac{70}{3} = \\ &= I_0(y) - I_0(y/x) = \log \frac{560}{24} = \log \frac{70}{3} \approx \log 23,33 \approx 4,54. \end{aligned}$$

Неравенства для количества 0-информации

Утверждение

$$1) I_0(y/x) \leq I_0(y), \quad 2) I_0(x \times y) \leq I_0(x) + I_0(y).$$

Напоминание. Для слова $x \in X^n$, $|X| = q$ с композицией (m_1, \dots, m_q) и действия S_n на X^n , порождающего классы эквивалентности \sim_{S_n} : $G_x = \text{Stab}(x) \leq S_n$,

$$|\text{Orb}(x)| = |G|/|G_x| = [G : G_x],$$

$$I_0(x) = \log |\text{Orb}(x)| = \log \frac{n!}{m_1! \dots m_q!}.$$

Доказательство

Первое неравенство очевидно: $\text{Orb}_{G_x}(y)$ элемента y под действием подгруппы $G_x = \text{Stab}(x) \leq S_n$ есть подорбита $\text{Orb}(y)$ безусловной под действием группы S_n .

Второе неравенство следствие первого и равенства для $I_0(x \times y)$.

Разделы

Информация по Хартли

Действие группы на множестве

Информация слова

Группировка значений (квантование)

Методы теории информации в задачах распознавания

Что ещё почитать

Отождествление букв слова

Если на алфавите X задана эквивалентность \sim , то буквы из одного смежного класса отождествляются.

Утверждение

В результате отождествления некоторых букв алфавита информация слова уменьшается: если x и x' — исходное и новое слова, то $I_0(x') = I_0(x) - I_0(x/x')$.

Пример. Пусть в слове $x = (abaacsbca)$ буквы b и c отождествляются, тогда $x' = (abaabbbba)$, а при вычислении $I_0(x/x')$ можно ограничиться таблицей замены

$$I_0(x/x') = \log \frac{4!}{2!2!} = \log 6 \approx 2,58,$$

$$I_0(x') = I_0(x) - I_0(x/x') = \log \frac{420}{6} = \log 70 \quad (I_0(x) = \log 420).$$

Прямой подсчёт: $I_0(x') = \log \frac{8!}{4!4!} = \log \frac{5 \cdot 6 \cdot 7 \cdot 8}{2 \cdot 3 \cdot 4} = \log 70.$

$$M = \begin{array}{c|cc|c} & b & c & \\ \hline b & 2 & 2 & 4 \end{array}$$

Оптимальное квантование данных

Пусть в результате наблюдений получена последовательность данных — вектор x , который требуется закодировать бинарным словом.

Естественно требовать, чтобы новое слово $x' \in \{0, 1\}$ содержало как можно больше информации об исходном слове, т.е. чтобы значение $I_0(x')$ было максимальным.

Это достигается при равенстве количеств 0 и 1 в x' .

Таким образом, приходим к *квантованию по принципу вариационного ряда*: упорядочиваем значения x по возрастанию и кодируем 0 первую половину отсортированных данных, а 1 — вторую.

Оптимальное квантование данных: пример...

Пусть в результате наблюдений получена последовательность данных $x = (0,16, 0,1, 0,7, 0,1, 0,18, 1,15)$

и требуется закодировать их бинарным словом.

Составляем вариационный ряд, и кодируем в нём первые по порядку три значения нулём, а последние — единицей:

x	0,16	0,1	0,7	0,1	0,18	1,5
порядок	3	1	5	2	4	6
x'	0	0	1	0	1	1

Название подхода в общем случае — *квантильное кодирование*. Например, разбивая вариационный ряд на 4 приблизительно равных интервала, кодируем данные двухбитными словами

00, 01, 10, 11.

Разделы

Информация по Хартли

Действие группы на множестве

Информация слова

Группировка значений (квантование)

Методы теории информации в задачах распознавания

Что ещё почитать

Вычисление информативности признака

Прецедентная информация задач распознавания образов может быть описана *матрицей информации*, строки которой соответствуют объектам, столбцы — признакам, а дополнительный столбец содержит символы классов, которым принадлежат объекты.

Будем рассматривать задачу распознавания с качественными признаками, когда каждый признак принимает значения из множества $X = \{1, 2, \dots, m\}$, множеством символов классов $Y = \{1, 2, \dots, k\}$ и n прецедентами.

Информативность $I_0(x : y)$ признака $x \in X^n$ по отношению к *информационному вектору* символов классов $y \in Y^n$ объектов равна количеству информации, содержащимся в x относительно y :

$$I_0(x : y) = I_0(x) - I_0(x/y) = I_0(y) - I_0(y/x).$$

Вычисление информативности признака: пример 1

Пусть $x = (2, 2, 2, 2, 2, 1, 2, 2, 2)$ — значение признака и

$y = (1, 1, 1, 2, 2, 2, 3, 3, 3)$ — классификация у $n = 9$
 прецедентов. Тогда

$$I_0(x) = \log \frac{9!}{8! 1!} = \log 9 \quad \text{и} \quad I_0(y) = \log \frac{9!}{3! 3! 3!} = \log 1680,$$

и таблица замен символов —

$$M = \begin{array}{c|ccc|c} & 1 & 2 & 3 & \\ \hline 1 & & 1 & & 1 \\ 2 & 3 & 2 & 3 & 8 \\ \hline & 3 & 3 & 3 & 9 \end{array}$$

$$I_0(y/x) = \log \frac{1!}{1!} + \log \frac{8!}{3! 2! 3!} = \log 560,$$

$$I_0(x/y) = 2 \log \frac{3!}{3!} + \log \frac{3!}{1! 2!} = \log 3,$$

$$I_0(x : y) = I_0(x) - I_0(x/y) = \log 9 - \log 3 = \log 3 \approx 1,585,$$

$$I_0(y : x) = I_0(y) - I_0(y/x) = \log 1680 - \log 560 = \log \frac{1680}{560} = \log 3.$$

Чистые классификаторы и чистые шумы

Определение

Признак x относительно информационного вектора символов классов y назовём

- ▶ *чистым классификатором*, если $I_0(x : y) = I_0(y)$ (т.е. $I_0(y/x) = 0$);
- ▶ *чистым шумом*, если $I_0(x : y) = 0$.

Ясно, что

- ▶ по значениям чистого классификатора информационный вектор восстанавливается полностью: в этом случае существует биекция $x \leftrightarrow y$;
- ▶ чистый шум не даёт никакой информации об информационном векторе (x и y независимы).

Нижний порог информативности признака

Для того, чтобы исключить «шумящие» признаки из дальнейшего рассмотрения, введём *нижний порог* α информативности признака и отбросим все признаки объектов с информативностью, меньшей α .

Нижний порог α удобно выбирать в процентах от максимально возможной информативности $I(y)$.

Пример ①. Для информационного вектора

$y = (1, 1, 1, 2, 2, 2, 3, 3, 3)$ символов классов имеем:

$y \in Y^9$, $Y = \{1, 2, 3\}$ и

$$I(y) = \log |Y^n| = \log 3^9 = \log 19683 \approx 14,26.$$

Например, если выбрать $\alpha = 24\%$, то все признаки x с информативностью $I_0(x : y) < 3,42 = 14,26 \cdot 0,24$ исключаются из дальнейшего рассмотрения.

Кластеры признаков: информационный подход

Утверждение

Функция

$$\rho(x^i, x^j) = \frac{1}{2} (I_0(x^i/x^j) + I_0(x^j/x^i))$$

является метрикой на множестве признаков (= слов из X^n).

Ясно, что значение ρ между зависимыми (повторяющимися друг друга признаками) близко к 0.

Назовём

- ▶ ρ — *информационной метрикой* на пространстве признаков;
- ▶ *кластером признаков* — подмножество близких друг к другу признаков (относительно метрики ρ).

Кластеры признаков: пример 1

Продолжение Примера ①.

Пусть информация о прецедентах в задаче распознавания задана матрицей с качественными признаками

	x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8	y
1	2	2	2	1	2	2	1	1	1
2	2	2	2	2	2	2	1	1	1
3	2	2	2	1	1	2	1	1	1
4	2	1	1	2	1	1	1	2	2
5	2	1	1	2	1	1	2	1	2
6	1	1	1	2	1	1	1	2	2
7	2	1	1	1	2	2	1	2	3
8	2	1	1	1	2	2	2	2	3
9	2	2	1	1	2	2	1	2	3

(значение $I(y) \approx 14,26$ вычислено ранее).

Кластеры признаков: пример 1 ...

1. Подсчитаем информативность $I_0(x^i : y)$, $i = \overline{1, 8}$ признаков по отношению к информационному вектору y :

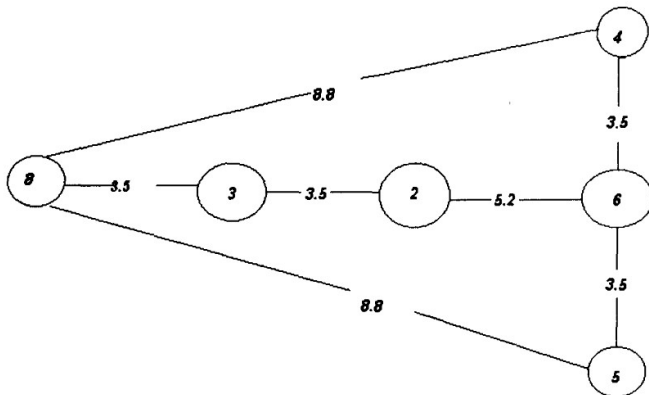
x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8
1.77	6.16	8.26	6.16	6.16	8.26	1.37	6.16

Приняв порог $\alpha = 24\%$, отбрасываем признаки x^1 и x^7 как малоинформативные (с $I_0(x : y) < 3.24$).

2. Составим таблицу расстояний оставшихся признаков:

ρ	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^8
x^2	0	3.5	8.4	8.4	5.2	6.8
x^3		0	8.4	8.4	6.0	3.5
x^4			0	6.8	3.5	8.8
x^5				0	3.5	8.8
x^6					0	8.4
x^8						0

Кластеры признаков: пример 1...



Анализ таблицы расстояний позволяет сделать вывод, что исследуемые признаки можно представить разбивающимися на два кластера: $\{x^2, x^3, x^8\}$ и $\{x^4, x^5, x^6\}$.

Кластеры признаков: пример 2

Пример ②. Прогнозирование запаса руды для месторождения.

Значения признаков бинарных признаков:

- y — запас руды (1 — больше 1 млн тонн, 0 — меньше),
- x^1 — приуроченность к горизонтам слюдистых сланцев,
- x^2 — приуроченность к горизонтам амфиболитов,
- x^3 — близость к контакту со слюдистыми сланцами,
- x^4 — близость к контакту с амфиболитами,
- x^5 — присутствие тел амфиболитов,
- x^6 — обилие даек,
- x^7 — пиритизация,
- x^8 — пропилитизация,
- x^9 — ожелезнение,
- x^{10} — аргиллитизация,
- x^{11} — наличие вторичных ореолов свинца и цинка,
- x^{12} — развитие складок.

Кластеры признаков: пример 2 ...

	x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8	x^9	x^{10}	x^{11}	x^{12}	y
1	0	1	0	0	0	1	1	1	0	0	1	1	1
2	0	1	1	1	0	0	1	0	1	0	1	1	1
3	0	1	0	1	1	1	0	1	0	0	0	0	1
4	0	0	1	0	1	0	1	0	1	1	1	1	1
5	1	1	0	1	0	1	1	0	1	0	1	0	1
6	1	0	1	0	1	1	0	1	0	1	0	1	0
7	1	0	1	0	1	1	1	0	0	1	0	0	0
8	1	0	0	1	1	1	0	1	0	0	0	0	0
9	1	0	1	1	0	0	0	0	1	0	0	1	0
10	0	1	1	0	1	1	0	1	0	1	0	1	0
11	0	0	1	1	1	1	0	0	0	0	0	1	?
12	0	0	0	1	0	1	0	0	1	0	1	1	?

Кластеры признаков: пример 2 ...

1. Вычислим информативность признаков ($I(y) = \log 2^{10} = 10$):

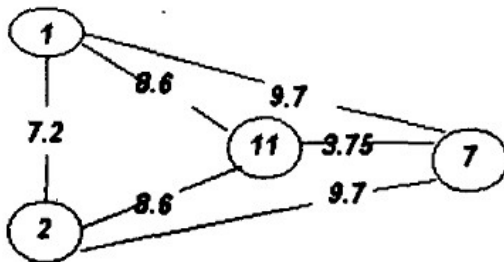
x^1	x^2	x^3	x^4	x^5	x^6	x^7	x^8	x^9	x^{10}	x^{11}	x^{12}
2,8	2,8	1,24	0,3	1,24	0,3	2,8	0,3	1,24	1,24	6,1	0

Если выбрать $\alpha = 25\%$, то останутся признаки x^1 , x^2 , x^7 и x^{11} (с информативностями $\geq 2,5$ относительно y).

2. Составим таблицу расстояний этих признаков:

ρ	x^1	x^2	x^7	x^{11}
x^1	0	7,2	9,7	8,6
x^2		0	9,7	8,6
x^7			0	3,75
x^{11}				0

Кластеры признаков: пример 2 ...



Анализ таблицы позволяет провести следующую кластеризацию признаков: $\{x^7, x^{11}\}$, $\{x^1\}$, $\{x^2\}$.

Сложные признаки

Если x^i и x^j — признаки, то признак $x^{i,j} = x^i \times x^j$ назовём *сложным*.

Утверждение

Информативность сложного признака $x^i \times x^j$ по отношению к информационному вектору символов классов y не меньше суммы их информативностей, точнее

$$I_0(y : (x^i \times x^j)) \geq I_0(y : x^i) + I_0(y : x^j) - I_0(x^i : x^j).$$

Поскольку значение $I_0(x^i : x^j)$ монотонно возрастает (от 0) при увеличении зависимости признаков x^i и x^j (суммарной длины фрагментов, получающихся перекодировкой), справедливо следующее правило:

при образовании сложного признака следует объединять признаки, лежащие в разных кластерах

Формирование сложных признаков

Введём второй параметр настройки β , равный минимально допустимой информативности сложного признака.

Величину β выбирают не менее 60% от $I_0(y)$.

В Примере ① было выделено два кластера признаков:

$\{x^2, x^3, x^8\}$ и $\{x^4, x^5, x^6\}$, при $\beta = 80\%$ получаем порог $0,8 \cdot 14,26 = 11,4$.

Вычисляя значение $I_0(y : (x^i \times x^j))$ для признаков из разных классов, найдём, что информативность сложных признаков

- $x^{3,6}$ — достаточна,
- $x^{2,4}$ — недостаточна,
- $x^{2,4,8}$ — достаточна.

Формирование сложных признаков: пример 2

В Примере ② положим $\beta = 60\%$, что установит порог информативности $0,6 \cdot 10 = 6$ для формируемых сложных признаков.

Образует сложный признак $x^{1,11} = x^1 \times x^{11} = x$.

Его взаимную относительно информационного вектора y информативность $I_0(x : y)$ определим по таблице переходов значений x в значения y , которая, в свою очередь, заполняется строится по соответствующим столбцам матрицы информации.

Формирование сложных признаков: пример 2...

x^1	x^{11}	y
0	1	1
0	1	1
0	0	1
0	1	1
1	1	1
1	0	0
1	0	0
1	0	0
1	0	0
0	0	0

$$I_0(x : y) = I_0(x) - I_0(x/y),$$

	0	1	
01		3	3
00	1	1	2
11		1	1
10	4		4
	5	5	10

$$I_0(x) = \log \frac{10!}{3!2!1!4!} = \log 12600,$$

$$I_0(x/y) = \log \frac{5!}{1!4!} + \log \frac{5!}{3!1!1!} = \log 100,$$

$$I_0(x : y) = \log \frac{12600}{100} = \log 126 \approx 6,98 > 6,$$

т.е. сложный признак $x = x^1 \times x^{11}$ удовлетворяет условию информативности.

Формирование сложных признаков: пример 2...

Аналогично находим, что информативность, больше δ имеют сложные признаки $x^{2,11}$, $x^{1,2,7}$ и $x^{7,11}$ и осуществляем переход в новое признаковое пространство полученных сложных признаков.

Значения $f(x)$ сложного признака x данного объекта определяют в зависимости от третьего параметра настройки γ , принимающего целочисленные значения и выражающего «степень значимости» признака.

Обозначим через n_1 и n_0 число единичных и, соответственно, нулевых значений информационного вектора, соответствующих данному значению полученного сложного признака x .

Полагаем

$$f(x) = \begin{cases} 1, & \text{если } n_1 - n_0 \leq \gamma, \\ 0, & \text{если } n_0 - n_1 \leq \gamma, \\ -, & \text{иначе (отказ от распознавания)}. \end{cases}$$

Формирование сложных признаков: пример 2...

В рассматриваемом примере примем $\gamma = 2$.

Для признака $x = x^{1,11}$ имеем (дублируем таблицу):

x	0	1		$f(x)$
01		3	3	1
00	1	1	2	—
11		1	1	—
10	4		4	0

Тогда, например, для 1, 11 и 12-го объектов получим

$$f_1(x) = 1 \text{ (справочно),}$$

$$f_{11}(x) = -, f_{12}(x) = 1.$$

Формирование сложных признаков: пример 2...

Для признака $x = x^{11,2}$:

x^{11}	x^2	y
1	1	1
1	1	1
0	1	1
1	0	1
1	1	1
0	0	0
0	0	0
0	0	0
0	0	0
0	1	0

x	0	1		$f(x)$
11		3	3	1
01	1	1	2	—
10		1	1	—
00	4		4	0
	5	5	10	

$$I_0(y : (x^{11} \times x^2)) = 8 \text{ бит}$$

Формирование сложных признаков: пример 2...

Для признака $x = x^{1,2,7}$:

x^1	x^2	x^7	y
0	1	1	1
0	1	1	1
0	1	0	1
0	0	1	1
1	1	1	1
1	0	0	0
1	0	1	0
1	0	0	0
1	0	0	0
0	1	0	0

x	0	1		$f(x)$
011		2	2	1
010	1	1	2	—
001	0	1	1	—
111	0	1	1	—
100	3	0	3	0
101	1	0	1	—
	5	5	10	

$$I_0(y : (x^{11} \times x^2)) = 8 \text{ бит}$$

Формирование сложных признаков: пример 2...

Для признака $x = x^{11,7}$:

x^{11}	x^7	y
1	1	1
1	1	1
0	0	1
1	1	1
1	1	1
0	0	0
0	1	0
0	0	0
0	0	0
0	0	0

x	0	1		$f(x)$
11	0	4	4	1
00	4	1	5	0
01	1	0	1	—
	5	5	10	

$$I_0(y : (x^{11} \times x^2)) = 6,4 \text{ бит}$$

Формирование сложных признаков: пример 2...

Классификацию будем осуществлять по близости (в метрике Хэмминга) к векторам классов и в новом признаковом пространстве имеем:

Номер объекта	$x^{1,11}$	$x^{2,11}$	$x^{1,2,7}$	$x^{7,11}$	y
11	—	0	—	0	0
12	1	1	—	—	1

└ Что ещё почитать

Разделы

Информация по Хартли

Действие группы на множестве



Информация слова

Группировка значений (квантование)

Методы теории информации в задачах распознавания

Что ещё почитать

Литература I

-  *Гоппа В.* Введение в алгебраическую теорию информации. — М.: Наука, 1995.
-  *Верещагин Н. К., Щепин Е. В.* Информация, кодирование и предсказание. — М.: ФМОП, МЦНМО, 2012.