#### Группа 5539. Демьянюк Виталий. Кравцов Никита. Рыбак Андрей.

Университет ИТМО

## Определения

Взаимная информация

$$I(X) = \sum_{i=1}^{d} H(X_i) - H(X_1, \dots, X_d)$$

Энтропия

$$H(X_1 ... X_d) =$$

$$- \int f(x_1 ... x_d) \log f(x_1 ... x_d) dx_1 ... dx_d$$

## Определения

Информация Реньи

$$I_{\alpha}(X_{1} \dots X_{d}) = D_{\alpha} \left( f(x_{1} \dots x_{d}) || \prod_{i=1}^{d} f(x_{i}) \right) =$$

$$= \frac{1}{1 - \alpha} \log \int \left( \frac{\prod_{i=1}^{d} f(x_{i})}{f(x_{1} \dots x_{d})} \right)^{\alpha} f(x_{1} \dots x_{d}) dx_{1} \dots dx_{d}$$

Энтропия Реньи

$$H_{\alpha}(X_1 \ldots X_d) = \frac{1}{1-\alpha} \log \int f^{\alpha}(x_1 \ldots x_d) dx_1 \ldots dx_d$$

$$\lim_{\alpha \to 1} I_{\alpha} = I \qquad \lim_{\alpha \to 1} H_{\alpha} = H$$



## Определения

Пусть V — множество точек в  $\mathbb{R}^w$ .

 $NN_S(V)$  — множество пар ближайжих соседей. S — множество индексов.

$$L_p(V) = \sum_{(\mathbf{x}, \mathbf{y}) \in \mathit{NN}_S(V)} \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^p$$

Пусть  $X=X_1\dots X_n$  — выборка из  $[0,1]^d$ .  $\exists \gamma$  :

$$\lim_{n\to\infty}\frac{L_p(\mathbf{X})}{n^{1-p/d}}=\gamma$$

# Оценка взаимной информации с помощью копульного преобразования.

Пусть **X** — выборка по  $\mathbb{R}^d$  из распределения с плотностью f. Оцениваем  $H_{\alpha}(\mathbf{X})$   $(\alpha \in (0,1))$ :

$$\widehat{H}_{\alpha}(\mathbf{X}) = \frac{1}{1-\alpha} \log \frac{L_{p}(\mathbf{X})}{\gamma n^{1-p/d}}$$

, где p=d(1-lpha)

$$\lim_{n\to\infty}\widehat{H}_{\alpha}(\mathbf{X})=H_{\alpha}(f)$$



Взаимная информация сохраняется после монотонных преобразований:

Пусть 
$$\mathbf{Z}=(Z_1\dots Z_d)=(g_1(X_1)\dots g_d(X_d))=g(\mathbf{X})$$
, где  $g_j:\mathbb{R}\to\mathbb{R}, j=1\dots d$  — монотонная функция

$$I_{\alpha}(\mathbf{Z}) = \int_{Z} \left( \frac{f_{\mathbf{Z}}(\mathbf{z})}{\prod_{j=1}^{d} f_{Z_{j}}(z_{j})} \right)^{\alpha} \left( \prod_{j=1}^{d} f_{Z_{j}}(z_{j}) \right) d\mathbf{z} = I_{\alpha}(\mathbf{X})$$

$$Z_{j} \sim \mathbf{U}[0, 1] \implies I_{\alpha}(\mathbf{Z}) = -H_{\alpha}(\mathbf{Z})$$

Копульное преобразование

$$\mathbf{X} = [X_1 \dots X_d] \to [F_1(X_1) \dots F_d(X_d)] = [Z_1 \dots Z_d] = \mathbf{Z}$$

$$\implies I_{\alpha}(\mathbf{X}) = I_{\alpha}(\mathbf{Z}) = -H_{\alpha}(\mathbf{Z})$$

Свели задачу нахождения взаимной информации к задаче нахождения энтропии Реньи.

Ho  $F_i$  — неизвестны.

Копульное преобразование

$$\mathbf{X} = [X_1 \dots X_d] \rightarrow [F_1(X_1) \dots F_d(X_d)] = [Z_1 \dots Z_d] = \mathbf{Z}$$
  
 $\implies I_{\alpha}(\mathbf{X}) = I_{\alpha}(\mathbf{Z}) = -H_{\alpha}(\mathbf{Z})$ 

Свели задачу нахождения взаимной информации к задаче нахождения энтропии Реньи.

Ho  $F_i$  — неизвестны.

Решение: использовать эмпирические  $\hat{F}_j$  и эмпирическое копульное преобразование.

# Эмпирическое копульное преобразование

$$\widehat{F}_j(x) = \frac{1}{n} |\{i : 1 \le i \le n, x \le X_i^j\}|$$

Эмпирическая копула:

$$(\widehat{\mathbf{Z}}_1 \dots \widehat{\mathbf{Z}}_n) = (\widehat{F}(X_1) \dots \widehat{F}(X_n))$$

## Задача



Есть три изображения.

Генерируем выборку размером n: берем n троек случайных черных точек из 1го, 2го и 3го изображения.

Получили матрицу  $[6 \times n]$ .

Умножаем на случайную матрицу  $[6 \times 6]$ .

Получаем  $\mathbf{X} = (\mathbf{X}_1 \dots \mathbf{X}_n)$ 

Задача: зная только X, восстановить исходные изображения.



#### Первое решение:

- Y = WX
- ▶ Найдем такое W, что  $I(Y_1, Y_2, Y_3)$  максимально

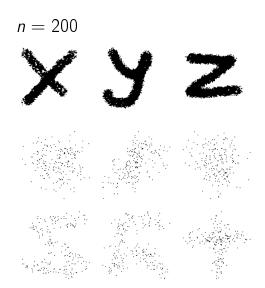
#### Первое решение:

- Y = WX
- lacktriangle Найдем такое W, что  $I(Y_1,Y_2,Y_3)$  максимально

Проблемы: требует двумерное копульное преобразование, медленная оптимизация.

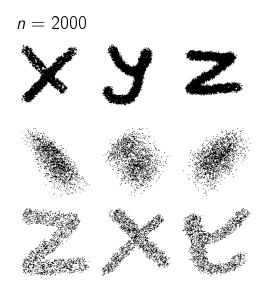
#### Второе решение:

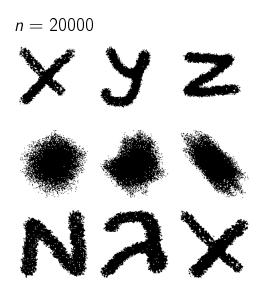
- ightharpoonup Найдем  $W_{ICA}$  с помощью FastICA
- $Y = W_{ICA}X$
- Найти перестановку строк Y, из которой можно получить исходные изображения.
- ▶  $argmax\ I(Y_{j_1}, Y_{j_2}) + I(Y_{j_3}, Y_{j_4}) + I(Y_{j_5}, Y_{j_6})$
- Используем  $S = \{1, 2, 3, 4\}$ ,  $\alpha = 0.99$ .



n = 2000

-0.389924864488
0.203685466727
0.141307029142
-0.390844676332
0.149800899836
0.185108581308
-1.57943899667
-0.171415608762
-0.269101727818
0.185934197978
-0.628478858717
0.141212833967
0.154572818391
0.207537573437
-0.624532556833
Best = $-1.57943899667$





#### Статья:

Dávid Pál, Barnabás Póczos, Csaba Szepesvári: Estimation of Renyi Entropy and Mutual Information Based on Generalized Nearest-Neighbor Graphs

http://david.palenica.com/papers/nn/Renyi-rates-NIPS-camera-ready-final.pdf