

1) $X = (X_1, \dots, X_n)$, $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$, $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x, y) = -f(y, x)$, $\forall i \leq j \leq n$ $C_{ij}(X) = f(X_i, X_j)$,

обобщ. к-т корр. $\hat{r} = \frac{\sum_{i < j} C_{ij}(X) C_{ij}(Y)}{\sqrt{\sum_{i < j} C_{ij}(X)^2 \sum_{i < j} C_{ij}(Y)^2}}$. Выразить через \hat{r} к-ты Пирсона, Спирмена, Кендалла.

1) Пирсон: $\hat{\rho} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2}}$. Распишем $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j)^2 = \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2X_i \cdot \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j + \frac{1}{n^2} (\sum_{j=1}^n X_j)^2) = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{2}{n} (\sum_{i=1}^n X_i) (\sum_{j=1}^n X_j) + \frac{1}{n} (\sum_{j=1}^n X_j)^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^n X_i)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i < j} (X_i - X_j)^2 = \sum_{i < j} C_{ij}(X)^2$

$$\sum_{i=1}^n X_i^2 + \frac{1}{n^2} (\sum_{j=1}^n X_j)^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{2}{n} (\sum_{i=1}^n X_i) (\sum_{j=1}^n X_j) + \frac{1}{n} (\sum_{j=1}^n X_j)^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^n X_i)^2 = \frac{1}{n} \sum_{i < j} (X_i - X_j)^2 = \sum_{i < j} C_{ij}(X)^2$$

Таким образом, $C_{ij}(X) = \frac{X_i - X_j}{\sqrt{n}}$, $C_{ij}(Y) = \frac{Y_i - Y_j}{\sqrt{n}}$. Ясно, что учитывая тоже соглашение с

таким определением C_{ij} : $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y}) = \sum_{i=1}^n (X_i - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j)(Y_i - \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n Y_j) = \sum_{i=1}^n (X_i Y_i - Y_i \cdot \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j -$

$$- X_i \cdot \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n Y_j + \frac{1}{n^2} (\sum_{j=1}^n X_j) (\sum_{j=1}^n Y_j)) = \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^n Y_i) (\sum_{j=1}^n X_j) + \frac{1}{n} (\sum_{j=1}^n X_j) (\sum_{j=1}^n Y_j) = \sum_{i=1}^n X_i Y_i - \frac{1}{n} (\sum_{j=1}^n X_j) (\sum_{j=1}^n Y_j) =$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i < j} (X_i - X_j)(Y_i - Y_j) = \sum_{i < j} C_{ij}(X) C_{ij}(Y). \text{ Угол: } \hat{\rho} = \hat{r} \text{ при } C_{ij}(X) = \frac{X_i - X_j}{\sqrt{n}}$$

2) Спирмен: $\rho_s = \frac{\sum_{i=1}^n (R_i - \bar{R})(S_i - \bar{S})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (R_i - \bar{R})^2 \sum_{i=1}^n (S_i - \bar{S})^2}}$, где R и S - ранги наблюдений в X и Y . Заметим, что

ρ_s - это $\hat{\rho}$, но вместо самих наблюдений поставим ранги: $X_i \mapsto \text{rank}(X_i) = j$, $X_{ij} = X_i$

Значит, $C_{ij}(X) = \frac{\text{rank}(X_i) - \text{rank}(X_j)}{\sqrt{n}}$. Кстати, в этом и предыдущем подходе можно было бы

взять C_{ij} без \sqrt{n} в знаменателе, т.к. он сократится при подсчете к-та корреляции и не

на что не влияет. Угол: $\rho_s = \hat{r}$ при $C_{ij}(X) = \frac{\text{rank}(X_i) - \text{rank}(X_j)}{\sqrt{n}}$

3) Кендалл: $\tau = \frac{S-R}{S+R}$, где S - # согласованных пар, R - # несовпадающих пар, причем пары согласованы,

когда $\text{sign}(X_i - X_j) \text{sign}(Y_i - Y_j) = 1$. Значит, $S = \sum_{i < j} \frac{\text{sign}(X_i - X_j) \text{sign}(Y_i - Y_j) + 1}{2}$, $R = \sum_{i < j} \frac{1 - \text{sign}(X_i - X_j) \text{sign}(Y_i - Y_j)}{2}$

(т.к. без др. обш. считаем, что $X_i \neq X_j$, $Y_i \neq Y_j$, т.е. $\text{sign} \in \{-1, 1\}$, а иначе можно, например, отвлечься

на к-ты корр./несогл., в зависимости от задачи). Тогда $\tau = \frac{S-R}{S+R} = \frac{\sum_{i < j} \text{sign}(X_i - X_j) \text{sign}(Y_i - Y_j)}{1}$

Значит, $C_{ij}(X) = \text{sign}(X_i - X_j)$. Угол: $\tau = \hat{r}$ при $C_{ij}(X) = \text{sign}(X_i - X_j)$

2] Аок-то, что \hat{r} - действительное выв. к-т корр., т.е. что $|\hat{r}| \leq 1$ и $\hat{r} = \pm 1$ достигается, а также что при независ. выв. корр. $E\hat{r} = 0$.

i \ j	X_1	X_2	...	X_i	...	X_n
X_1						
X_2						
\vdots						
X_i						
\vdots						
X_n						

Рассмотрим A - матрицу значений $C_{ij}(X) = f(X_i, X_j)$. Треугольник ниже диагонали

зависит от значений в определении \hat{r} ($\sum_{i,j} \dots$). Поскольку $f(x,y) = -f(y,x)$, то $A^T = -A$ (в частности, на диагонали нули: $f(x,x) = -f(x,x) = 0$).

Рассмотрим $\text{trace}(\frac{1}{2} A^T A) = \text{trace}(-\frac{1}{2} A A) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (-A A)_{ii} =$

$= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n C_{ij}^2(X) = \sum_{i,j} C_{ij}^2(X)$. Пусть B - матрица значений $C_{ij}(Y) = f(Y_i, Y_j)$, тогда ясно, что

$$\text{trace}(\frac{1}{2} B^T B) = \sum_{i,j} C_{ij}^2(Y), \quad \text{trace}(\frac{1}{2} A^T B) = \sum_{i,j} C_{ij}(X) C_{ij}(Y), \quad \text{то есть } (\hat{r})^2 = \frac{(\text{trace}(\frac{1}{2} A^T B))^2}{(\text{trace}(\frac{1}{2} A^T A) \cdot \text{trace}(\frac{1}{2} B^T B))} =$$

$$= \frac{(\text{trace}(A^T B))^2}{\text{trace}(A^T A) \cdot \text{trace}(B^T B)} = \frac{\langle A, B \rangle^2}{\langle A, A \rangle \cdot \langle B, B \rangle}$$

По нерав. Ков, $\langle A, B \rangle^2 \leq \langle A, A \rangle \cdot \langle B, B \rangle \Rightarrow (\hat{r})^2 \leq 1 \Rightarrow |\hat{r}| \leq 1$. В Ков равенство

достигается при $A = tB$, $t \in \mathbb{R}$ или один из них $= 0$ (например, $A = 0$). Случаи $A = 0$ / $B = 0$

нас не интересуют, т.к. они дают значение \hat{r} не определен. При $A = tB$ имеем

$C_{ij}(X) = t \cdot C_{ij}(Y)$, т.е. $f(X_i, X_j) = t \cdot f(Y_i, Y_j) \forall i, j$. Ясно, что это выполняется, например,

для $f(X_i, X_j) = X_i - X_j$ и $Y = \frac{1}{t} \cdot X$: $(X_i - X_j) = t \cdot (\frac{X_i}{t} - \frac{X_j}{t}) \Rightarrow \boxed{\hat{r} = \pm 1 \text{ достигается}}$.

Пусть X, Y независимы, тогда A, B - тоже независимы. Значит, $\text{cov}(A, B) = \langle A, B \rangle = 0$,

т.е. числитель у $E\hat{r}$ равен нулю $\Rightarrow E\hat{r} = \frac{E\langle A, B \rangle^2}{E\langle A, A \rangle \langle B, B \rangle} = \frac{(E\langle A, B \rangle)^2}{E\langle A, A \rangle \langle B, B \rangle} = 0 \Rightarrow \boxed{E\hat{r} = 0}$