



Теорема Гливенко-Кантелли.

Прежде поговорим о свойствах Эмпирической Функции Распределения

Пусть X_1, \dots, X_n - выборка из распределения F с функцией распределения F и пусть F_n^* - эмпирическая функция, построенная по этой выборке. Тогда

$$\forall y \in \mathbb{R} \quad F_n^*(y) \xrightarrow{P} F(y)$$

Доказательство: По определению, $F_n^*(y) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I(X_i < y)$

Случайные величины $I(X_i < y)$ независимы и одинаково распределены. Чтобы применить ЗБЧ, осталось проверить по их мат. ожидание конечно.

$$\mathbb{E} I(X_1 < y) = 1 \cdot P(X_1 < y) + 0 \cdot P(X_1 \geq y) = P(X_1 < y) = F(y) < \infty$$

$$\text{Тогда, по ЗБЧ: } F_n^*(y) = \frac{I(X_1 < y) + \dots + I(X_n < y)}{n} \xrightarrow{P} \mathbb{E} I(X_1 < y) = F(y) \quad \text{miro}$$

Следующая теорема говорит о том, что с ростом объема выборки наибольшее из расхождений стремится к нулю.

Теорема Гливенко - Кантелли

Пусть X_1, \dots, X_n - выборка из распределения F с функцией распределения F и пусть F_n^* - эмпирическая функция, построенная по этой выборке. Тогда

$$\sup_{y \in \mathbb{R}} |F_n^*(y) - F(y)| \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} 0$$

Без доказательства.

- $F_n^*(y)$ - несмещенная оценка для $F(y)$

$$\Delta \mathbb{E} F_n^*(y) = \mathbb{E} \frac{\sum_{i=1}^n I(X_i < y)}{n} = \frac{n \mathbb{E}(I(X_1 < y))}{n} = P(X_1 < y) = F(y) \quad \text{miro}$$