Практические задачи по курсу: Методы анализа распределений данных с тяжёлыми хвостами. Вариант: 7

Васильев Михаил Владимирович Студент 5 курса факультета ФРКТ

(Московский физико-технический институт) (Dated: 16 декабря 2023 г.)

I. DATA

Данные взяты из массив данных моделирования случайных графов, полученных с помощью моделей предпочтительного присоединения и кластерного присоединения с разными параметрами для анализа. Данные представляют из себя стобец Excel размером 500 значений.

II. EXERCISE 1

Постановка задачи:

Сгенерировать распределение Фреше с параметром $\gamma = 1.5$.

$$F(x) = \exp(-(\gamma x)^{-1/\gamma} 1(x > 0)) \tag{1}$$

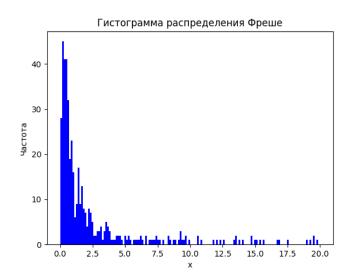


Рис. 1: Распределение Фреше

III. EXERCISE 2

Постановка задачи: Рассчитать следующую статистику:

$$R_n(p) = \frac{M_n(p)}{S_n(p)}, n \ge 1, p > 0$$
 (2)

$$M_n(p) = max(|X_1|^p, ..., |X_n|^p),$$
 (3)

$$S_n(p) = |X_1|^p + \dots + |X_n|^p$$
 (4)

sample: $X^n = X_1, ..., X_n$ для n = 1, 2, ...

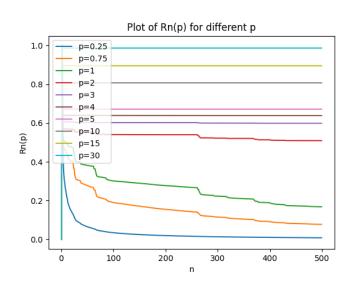


Рис. 2: Зависимость отношшения максимума к сумме элементов для различных значений хвостового индекса

По итогам исследования можно сказать, Для $p \in \{0.25, 0.75, 1\}$ $R_n(p)$ по всей видимости стремиться к нулю при возрастании п. Для $p \in \{2, 3, 4, 5, 10, 15, 30\}$ Rn(p) по всей видимости стремиться к положительной константе при возрастании п.

Вывод: $E|X|^p < \infty$ для $p \leqslant 1$ только, $E|X|^p = \infty$ для p > 1.

IV. EXERCISE 3

Постановка задачи: Построить QQ-plot для упорядоченных данных для распределений: нормального, логнормального, экспоненциального и Парето общего

На графиках представлен QQ-plot, где красная линия y=x

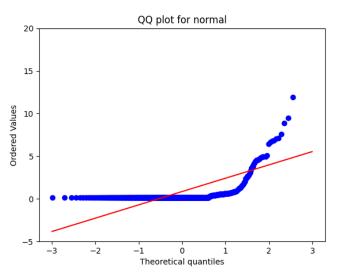


Рис. 3: QQ-plot для нормального распределения

20 Theoretical quantiles

QQ plot for exponential

Рис. 5: QQ-plot для экспоненциального распределения

Как видно нормальное распределение не подходит для выборки.

Как видно экспоненциальное распределение не подходит для выборки.

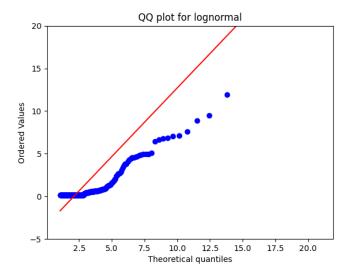


Рис. 4: QQ-plot для логнормального распределения

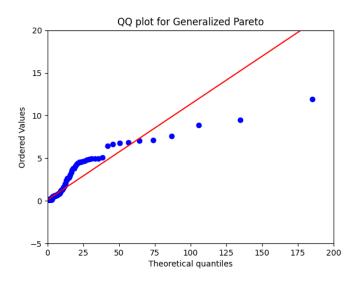


Рис. 6: QQ-plot для Парето обобщённого

Как видно логнормальное распределение не подходит для выборки.

Как видно Парето обобщённое распределение не подходит для выборки.

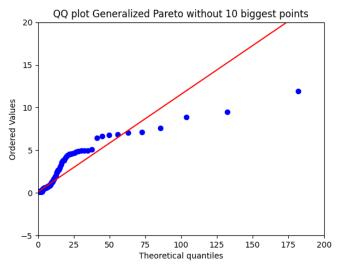


Рис. 7: QQ-plot для Парето обобщённого распределения без наибольших 10 точек

Как видно убирание наибольших значений из выборки слабо влияет на QQ-plot.

Вывод: ни одно из распределений не подходит для описания выборки, убирание наибольших значений выборки не имеет смысла.

V. EXERCISE 4

Постановка задачи: Построить график mean excess function.

$$e_n(u) = \sum_{i=1}^n (X_i - u)1(X_i > u) / \sum_{i=1}^n 1(X_i > u)$$
 (5)

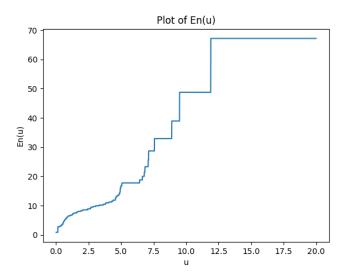


Рис. 8: График для mean excess function

Видно что для больших и график $e_n(u)$ стремится к бесконечности, что означает, что распределение принадлежит к классу распределений с тяжёлыми хвостами.

Вывод: распределение имеет тяжёлые хвосты.

VI. EXERCISE 5

Постановка задачи: Having the empirical or generated data $X_n = \{X_1,...,X_n\}$ reorder the data as $X(1) \leq X(2) \leq ... \leq X(n)$. Calculate and compare the following estimates of the tail index of your data. Investigate the sign of an estimate and make conclusion regarding the heavy tails.

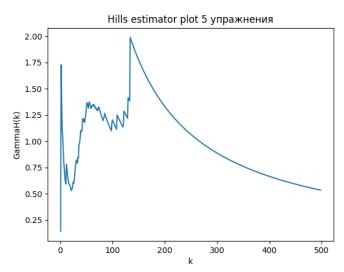


Рис. 9: Hills estimator plot

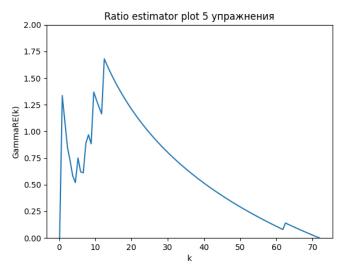


Рис. 10: Ratio estimator plot

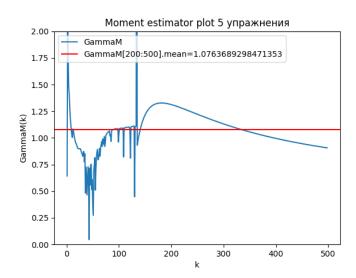


Рис. 11: Moment estimator plot

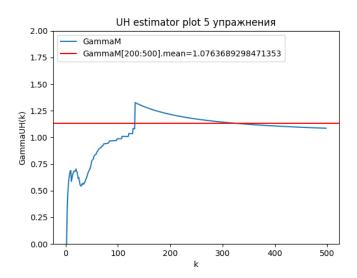


Рис. 12: UH estimator plot

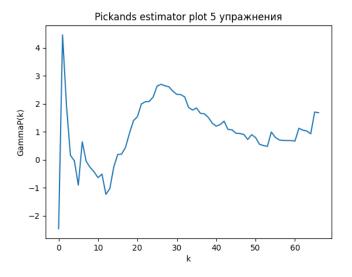


Рис. 13: Pickands estimator plot

Из графиков видно, что оценки Hill, Ratio и Pickands на предоставленных данных работают плохо. Тогда как оценки Moment и UH стабилизируются между 200 и 500 значением выборки. При взятии среднего по этим оценкам между 200 и 500 элементом выборки получаются значения 1.0763 и 1.131 соответственно.

Вывод: по всей видимости хвостовой индекс можно положить примерно равным $\gamma \approx 1.1$.

VII. EXERCISE 6

Постановка задачи: Вывести эстиматор Хилла с доверительным интервалом.

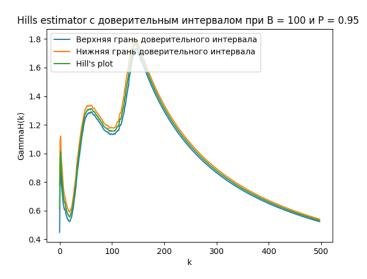


Рис. 14: Hills estimator with confidence interval