

Доказательство теоремы о связности случайного графа

1. Неравенства Маркова и Чебышева

Неравенства Маркова и Чебышева будут сформулированы в случае, когда случайные величины принимают лишь конечное множество значений. Действительно, поскольку пространство случайных графов является конечным, любая функция, определенная на этом пространстве, будет принимать лишь конечное множество значений.

Утверждение (Неравенство Маркова) Пусть ξ — случайная величина на конечном вероятностном пространстве, которая на любом элементарном исходе ω из этого пространства принимает неотрицательные значения $\xi(\omega) \geq 0$. Также пусть зафиксировано число $a > 0$. Тогда:

$$P(\xi \geq a) \leq \frac{M\xi}{a},$$

где $M\xi$ — математическое ожидание случайной величины ξ .

Следствием из неравенства Маркова является неравенство Чебышева.

Утверждение (Неравенство Чебышева) Пусть ξ — случайная величина на конечном вероятностном пространстве, $a > 0$, тогда:

$$P(|\xi - M\xi| \geq a) \leq \frac{D\xi}{a^2},$$

где $D\xi$ — дисперсия случайной величины ξ .

Доказательство этих неравенств приводится в курсе теории вероятностей.

С точки зрения задач о случайных графах, неравенства Маркова и Чебышева в некотором смысле дополняют друг друга. Неравенство Маркова позволяет доказать, что какие-то объекты почти наверняка не существуют, а неравенство Чебышева, наоборот, используется для того, чтобы доказать, что с высокой вероятностью случайный объект найдется.

Теорема о связности случайного графа

Теорема Пусть $p = p(n) = \frac{c \ln n}{n}$, $c = \text{const}$, $c > 0$.

1. Если $c > 1$, то а.п.н. случайный граф связан.
2. Если $c < 1$, то а.п.н. случайный граф не связан.

Сначала будет доказан второй пункт теоремы.

2. Доказательство теоремы в случае $c < 1$

Доказательство Пусть вспомогательная случайная величина $\xi(G)$ — количество изолированных вершин в графе G . Достаточно показать, что существует хотя бы одна изолированная вершина, то есть $P(\xi(G) \geq 1) \rightarrow 1$ при $n \rightarrow \infty$. В этом случае граф заведомо будет несвязным. Для этого можно воспользоваться неравенством Чебышева (при $a = M\xi$):

$$P(\xi \geq 1) = 1 - P(\xi \leq 0) = 1 - P(-\xi \geq 0) = 1 - P(M\xi - \xi \geq M\xi) \geq 1 - P(|M\xi - \xi| \geq M\xi) \geq 1 - \frac{D\xi}{(M\xi)^2}.$$

Случайную величину ξ можно представить в виде суммы индикаторных событий $\xi_i(G)$:

$$\xi = \sum_{i=1}^n \xi_i, \quad \xi_i(G) = \begin{cases} 1, & \text{если вершина } i \text{ изолирована в } G \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

Для математического ожидания индикаторной величины:

$$M\xi_i = P(\xi_i(G) = 1) = (1-p)^{n-1},$$

так как вершина i будет изолированной только в случае, когда отсутствуют все ребра, соединяющие ее с каждой из оставшихся, и отсутствие ребер — взаимнонезависимые события. Таким образом, используя свойство линейности математического ожидания:

$$M\xi = \sum_{i=1}^n M\xi_i = n(1-p)^{n-1} = n \cdot e^{(n-1)\ln(1-p)} = n \cdot e^{-np(1+o(1))} = n \cdot e^{-c \ln n(1+o(1))} = \frac{n}{n^{c(1+o(1))}} \rightarrow \infty.$$

Поскольку для индикаторных случайных величин $\xi_i^2 = \xi_i$:

$$M\xi^2 = M(\xi_1 + \dots + \xi_n)^2 = M(\xi_1^2 + \dots + \xi_n^2) + \sum_{i \neq j} M\xi_i \xi_j = M(\xi_1 + \dots + \xi_n) + \sum_{i \neq j} M\xi_i \xi_j = M\xi + \sum_{i \neq j} M\xi_i \xi_j.$$

Чтобы $\xi_i(G)\xi_j(G) = 1$, необходимо, чтобы отсутствовали ребра, соединяющие i и j вершины с оставшимися, и ребро между i и j вершиной (то есть $2n-3$ ребра):

$$M\xi_i \xi_j = P(\xi_i(G)\xi_j(G) = 1) = (1-p)^{2n-3}, \quad \sum_{i \neq j} M\xi_i \xi_j = n(n-1)(1-p)^{2n-3}.$$

Так как дисперсия $D\xi = M\xi^2 - (M\xi)^2$, то:

$$\frac{D\xi}{(M\xi)^2} = \frac{n(1-p)^{n-1} + n(n-1)(1-p)^{2n-3}}{n^2(1-p)^{2n-2}} - 1 = o(1) - 1 + (1+o(1))(1-p)^{-1} = o(1) \rightarrow 0.$$

Таким образом, $P(\xi \geq 1) \geq 1 - \frac{D\xi}{(M\xi)^2} \rightarrow 1$ при $n \rightarrow \infty$. Утверждение доказано.

3. Доказательство теоремы в случае $c > 1$

Замечание Для случайной величины $\xi(G)$, равной количеству изолированных вершин в случайном графе, в случае $c > 1$ неравенство Маркова будет иметь вид:

$$M\xi = \frac{n}{n^{c(1+o(1))}} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$$

то есть в графе почти наверное не будет изолированных вершин.

Однако, чтобы доказать теорему, необходимо оценить количество не только изолированных вершин, но и компонент связности на двух или более вершинах.

Доказательство (случай $c > 1$) Пусть введена случайная величина $\xi(G)$, равная числу нетривиальных компонент связности:

$$\xi(G) = \begin{cases} 0, & \text{если граф связан} \\ k, & \text{если число компонент связности равно } k. \end{cases}$$

Вероятность того, что случайный граф G связан, равна $P(\xi = 0)$. Согласно неравенству Маркова:

$$P(\xi = 0) = 1 - P(\xi \geq 1) \geq 1 - M\xi.$$

Так как случайная величина ξ может быть представлена в виде $\xi = \sum_{i=1}^{n-1} \xi_i$, где $\xi_i(G)$ — случайная величина, равная числу компонент связности на i вершинах. Тогда, используя свойство линейности математического ожидания:

$$M\xi = M\left(\sum_{i=1}^{n-1} \xi_i\right) = \sum_{i=1}^{n-1} M\xi_i,$$

Каждая из случайных величин ξ_i , в свою очередь, может быть представлена в виде суммы по индикаторным случайным величинам. Пусть $A_1, \dots, A_{C_n^i}$ — всевозможные i -элементные подмножества множества вершин,

$$\xi_i = \sum_{j=1}^{C_n^i} \xi_{i,j}, \quad \xi_{i,j}(G) = \begin{cases} 1, & \text{если множество } A_j \text{ образует связную компоненту в } G \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$$

Еще раз используя линейность математического ожидания, а также свойство индикаторных величин:

$$M\xi_i = \sum_{j=1}^{C_n^i} M\xi_{i,j}, \quad M\xi_{i,j} = P(A_j \text{ образует компоненту связности в случ. графе}).$$

Событие, состоящее в том, что A_j образует компоненту связности в случайном графе:

$$\{A_j \text{ обр. компоненту связности в } G\} = \{\text{Подграф } G|_{A_j} \text{ связен}\} \cap \{\forall v \in A_j \forall w \in V \setminus A_j \quad (v, w) \notin E\}.$$

Следовательно его вероятность можно оценить как:

$$P(A_j \text{ обр. компоненту связности в } G) \leq P(\{\forall v \in A_j \forall w \in V \setminus A_j \quad (v, w) \notin E\}) = (1-p)^{i(n-i)}.$$

Таким образом, можно получить оценку сверху для математического ожидания ξ :

$$M\xi_i = \sum_{j=1}^{C_n^i} M\xi_{i,j} \leq \sum_{j=1}^{C_n^i} (1-p)^{i(n-i)} = C_n^i (1-p)^{i(n-i)}, \quad \Rightarrow \quad M\xi \leq \sum_{i=1}^{n-1} C_n^i (1-p)^{i(n-i)}.$$

Пусть $a_i(n) = C_n^i (1-p)^{i(n-i)}$. Так как $a_i = a_{n-i}$, для доказательства теоремы **достаточно показать**, что:

$$\sum_{i=1}^{n/2} a_i = \sum_{i=1}^{n/\ln \ln n} a_i(n) + \sum_{i=n/\ln \ln n}^{n/2} a_i(n) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

Так как в случае $i < \frac{n}{\ln \ln n}$ при $n \rightarrow \infty$:

$$\frac{a_{i+1}(n)}{a_i(n)} = \frac{C_n^{i+1} (1-p)^{(i+1)(n-i-1)}}{C_n^i (1-p)^{i(n-i)}} = \frac{n-i}{i+1} (1-p)^{-i+n-i-1} \leq n(1-p)^{-i+n-i-1} = n(1-p)^{n(1+o(n))} := q_n \rightarrow 0,$$

то первую сумму можно оценить следующим образом:

$$\sum_{i=1}^{n/\ln \ln n} a_i(n) = a_1(n) \left(1 + \frac{a_2(n)}{a_1(n)} + \frac{a_3(n)}{a_2(n)} \frac{a_2(n)}{a_1(n)} + \frac{a_4(n)}{a_3(n)} \frac{a_3(n)}{a_2(n)} \frac{a_2(n)}{a_1(n)} + \dots \right) \leq a_1(n) (1 + q(n) + q^2(n) + \dots) = \frac{a_1(n)}{1 - q(n)}.$$

Таким образом, для первой суммы:

$$\sum_{i=1}^{n/\ln \ln n} a_i(n) \leq \frac{a_1(n)}{1 - q(n)} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

Чтобы оценить вторую сумму, можно грубо оценить каждое слагаемое:

$$C_n^i (1-p)^{i(n-i)} \leq 2^n e^{i(n-i) \ln(1-p)} \leq 2^n e^{-pi(n-i)} \leq 2^n e^{-p \frac{n}{\ln \ln n} \frac{n}{2}} = 2^n e^{-\frac{c \ln n}{n} \frac{n}{\ln \ln n} \frac{n}{2}} = e^{n \ln 2 - \frac{c}{2} \frac{n \ln n}{\ln \ln n}}.$$

Тогда, поскольку $\ln n$ растет значительно быстрее $\ln \ln n$, а n — быстрее $\ln n$, для второй суммы:

$$\sum_{i=n/\ln \ln n}^{n/2} C_n^i (1-p)^{i(n-i)} \leq n e^{n \ln 2 - \frac{c}{2} \frac{n \ln n}{\ln \ln n}} = e^{\ln n + n \ln 2 - \frac{c}{2} \frac{n \ln n}{\ln \ln n}} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

Теорема доказана.