# Содержание

L	Модели случайных графов	2
2	Общая теория случайных подмножеств	3
3	Монотонные и выпуклые свойства	3
1	Асимптотическая эквивалентность моделей	4
5	Связь в обратную сторону	6
3	Пороговые вероятности	7
7	Малые подграфы в случайном графе	9
3	Пороговая вероятность	9
)	Метод моментов	10
10	Предельные теоремы для $X_G$	12
11	Эволюция случайного графа	16
12	Неравенство Чернова	17
13	Эволюция при $nn = c < 1$	17

### 1 Модели случайных графов

**Определение 1.** *Случайный граф* — случайный элемент со значениями в некотором конечном множестве графов.

**Определение 2.** Равномерная модель.  $K_n$  — полный граф,  $0 \le m \le C_n^2$ ,  $\mathcal{G}_m$  — множество всех остовных подграфов  $K_n$ , имеющих ровно m рёбер. Случайный граф в этой модели — случайный элемент с равномерным распределением на  $\mathcal{G}_m$ .

$$P(G(n,m) = F) = \frac{1}{C_{C_2}^m} \forall F \in \mathcal{G}_m$$

Фиксировано число рёбер, но другие характеристики выглядят посложнее, скажем  $\deg v$  имеет гипергеометрическое распределение.

**Определение 3.** Биномиальная модель.  $\mathcal{G}$  — множество всех остовных подграфов  $K_n$ ,  $p \in [0,1]$ . Случайный граф в этой модели — случайный элемент на  $\mathcal{G}$  со следующим распределением:

$$P(G(n,p) = F) = p^{|E(F)|} (1-p)^{C_n^2 - |E(F)|} \, \forall F \in \mathcal{G}$$

Много независимых событий, из-за чего многие характеристики имеют удобное распределение, например  $\deg v \sim B(n-1,P)$ . Число рёбер, впрочем, случайно.

Другие модели:

- Граф G, схема Бернулли на его рёбрах. Скажем,  $G = K_{n,m}$  случайный двудольный граф.
- Равномерное распределение на какой-то совокупности графов  $\mathcal{F}$ . Например, случайный d-регулярный граф
  - -d=1 случайное совершенное паросочетание
  - -d=2 случайный набор циклов
  - -d=3 можно показать, что а.п.н. это гамильтонов цикл плюс какое-то совершенное паросочетание
- Случайный процесс на графе
  - С дискретным временем:  $\tilde{G}=(\tilde{G}(n,m), m=0\dots C_n^2)$ , в котором на каждом шаге появляется новое случайное равномерно выбранное ребро.  $\tilde{G}(n,m)\stackrel{d}{=} G(n,m)$ . Можно смотреть случайные моменты
    - \*  $\tau_1(n) = \min\{m : \delta(\tilde{G}(n,m)) \geqslant 1\}$
    - \*  $\sigma_1(n) = \min\{m : \hat{G}(n,m) \text{ связен}\}$

Теорема 1 (Баллобаш, Томасон).

$$P(\tau_1(n) = \sigma_1(n)) \to 1, n \to \infty$$

— С непрерывным временем: пусть для каждого ребра e графа  $K_n$  задана случайная величина  $T_e$ . Тогда для  $\forall t>0$  можно рассмотреть процесс:

$$\tilde{G}_T = \{e \mid T_e \leqslant t\}$$

Если все  $T_e$  распределены одинаково,  $\tilde{G}_T(n,t) \stackrel{d}{=} G(n,p)$ , где  $p = P(T_e \leq t)$ .

— Triangle-free process. На каждом шаге включаем одно случайное ребро так, чтобы не возникало треугольников. Можно по-казать, что в результате такого процесса  $\alpha$  (итогового графа) =  $O(\sqrt{n \ln n})$ . Следствие: оценка на число Рамсея  $R(3,t) \geqslant c \frac{t^2}{\ln t}$ .

### 2 Общая теория случайных подмножеств

Пусть  $\Gamma$  — конечное множество,  $|\Gamma| = N$ .

- $\Gamma(p)$  схема Бернулли на  $\Gamma$ .
- $\Gamma(n)$  случайное подмножество размера n с равномерным распределением
- $\tilde{\Gamma}(m)$  случайный процесс, включающий элементы последовательно

В асимптотиских утверждениях  $\Gamma = \Gamma_n, n \in \mathbb{N}$  — последовательность, притом N = N(n).

### 3 Монотонные и выпуклые свойства

Определение 4. Q — семейство подмножеств  $\Gamma$  называется возрастающим, если  $A \in Q, A \subset B \to B \in Q$ , убывающим, если  $A \supset B \to B \in Q$ , монотонным, если оно возрастающее или убывающее.

Ясно, что Q — возрастающее тогда и только тогда, когда  $\overline{Q}=2^{\Gamma}\setminus Q$  — убывающее. Будем обозначать  $\Gamma(p)\models Q\Leftrightarrow \Gamma(p)\in Q$  («обладает свойством Q»).

**Пример 1.**  $\Gamma$  — рёбра  $K_n$ . Возрастающие свойства:

- связность
- содержит какой-то подграф
- $\delta(G) \geqslant k$

Убывающие свойтва:

- планарность
- $\chi(G) \leqslant k$

• ацикличность

Лемма 1. Пусть Q — возрастющее свойство. Тогда  $\forall p_1 \leqslant p_2, m_1 \leqslant m_2$ :

$$P(\Gamma(p_1) \models Q) \leqslant P(\Gamma(p_2) \models Q)$$

$$P(\Gamma(m_1) \models Q) \leqslant P(\Gamma(m_2) \models Q)$$

Доказательство.

- $P(\Gamma(m_1) \models Q) = P(\tilde{\Gamma}(m_1) \models Q) \leqslant P(\tilde{\Gamma}(m_2) \models Q) = P(\Gamma(m_2) \models Q)$
- Пусть  $\Gamma(p') \perp \Gamma(p'')$  два независимых подмножества. Тогда  $\Gamma(p') \cup \Gamma(p'') \stackrel{d}{=} \Gamma(p)$ , где p = p' + p'' p'p''. Тогда можно положить  $p' = \frac{p_2 p_1}{1 p_1}$ , а также, что  $\Gamma(p') \perp \Gamma(p_1)$ . Тогда

$$P(\Gamma(p_1) \models Q) \leqslant P(\Gamma(p_1) \cup \Gamma(p') \models Q) = P(\Gamma(p_2) \models Q).$$

**Определение 5.** Свойство Q называется  $\mathit{выпуклым},$  если  $A \subset C \subset B \in Q \Rightarrow C \in Q$ 

Пример 2.

- все монотонные выпуклы
- $\chi(G) = k$

#### 4 Асимптотическая эквивалентность моделей

Хотим установить какую-то связь между моделями  $\Gamma(p)$  и  $\Gamma(m)$  при  $pN\sim m$ . Для этого введём следующий контекст:

- $\Gamma(n), n \in \mathbb{N}$  последовательность конечных множеств
- $N = N(n) \to +\infty$
- $\bullet \ Q = Q(n)$
- $p = p(n) \in [0, 1]$
- $m = m(n) \in \{0, \dots, N\}$
- $\Gamma(n,p),\Gamma(n,m)$  случайные подмножества  $\Gamma(n)$

Лемма 2. Пусть Q — свойство  $\Gamma(n)$ . Пусть  $p = p(n) \in [0,1]$  — некоторая функция. Если для любой последовательности m = m(n), такой что

$$m = Np + O(\sqrt{Npq}), q = 1 - p$$

выполнено

$$P(\Gamma(n,m) \models Q) \rightarrow a, n \rightarrow \infty$$

mo

$$P(\Gamma(n,p) \models Q) \to a, n \to \infty.$$

Доказательство. Пусть C > 0 — большая константа и положим M(C) = $\{m \mid |m-Np| \leqslant C\sqrt{Npq}\}$ . Обозначим

$$m_* = \underset{m \in M(C)}{\operatorname{argmin}} P(\Gamma(n, m) \models Q)$$

$$m^* = \underset{m \in M(C)}{\operatorname{argmax}} P(\Gamma(n,m) \models Q)$$

По формуле полной вероятности:

$$P(\Gamma(n,p) \models Q) = \sum_{m=0}^{N} P(\Gamma(n,p) \models Q \mid |\Gamma(n,p)| = m) P(|\Gamma(n,p)| = m) = \sum_{m=0}^{N} P(\Gamma(n,m) \models Q) P(|\Gamma(n,p)| = m) \geqslant \sum_{m \in M(C)} P(\Gamma(n,m) \models Q) P(|\Gamma(n,p)| = m) \geqslant P(\Gamma(n,m) \models Q) P(|\Gamma(n,p)| \in M(C)|)$$

Но  $|\Gamma(n,p)| \sim Bin(N,p), E|\Gamma(n,p)| = Np, D|\Gamma(n,p)| = Npq$ . По неравенству Чебышева:

$$P(||\Gamma(n,p)| - Np| > C\sqrt{Npq}) \leqslant \frac{Npq}{C^2Npq} = \frac{1}{C^2}$$

Значит  $P(\Gamma(n,p) \models Q) \geqslant P(\Gamma(n,m_*) \models Q) \left(1 - \frac{1}{C^2}\right)$ . Аналогично

$$\begin{split} P(\Gamma(n,p) \models Q) \leqslant \sum_{m \in M(C)} P(\Gamma(n,m) \in Q) P(|\Gamma(n,p)| = m) + \sum_{m \notin M(C)} P(|\Gamma(n,p)| = m) \\ \leqslant P(\Gamma(n,m^*) \in Q) + \frac{1}{C^2} \end{split}$$

Значит  $\overline{\lim_{n \to \infty}} P(\Gamma(n,p) \models Q) \leqslant a + \frac{1}{C^2}.$  Также  $\lim_{n \to \infty} P(\Gamma(n,p) \models Q) \geqslant a(1 - \frac{1}{C^2}).$ 

Это верно для любого C>0. Тогда  $\exists \lim P(\Gamma(n,p)\models Q)=a$ . 

### 5 Связь в обратную сторону

**Лемма 3.** Пусть Q — монотонное свойтво,  $a \in [0,1]$ . Если  $\forall p = p(n)$  такой, что  $p = \frac{m}{N} + o(\sqrt{\frac{m(N-m)}{N^3}})$  выполнено, что  $P(\Gamma(n,p) \models Q) \to a$ , то  $P(\Gamma(n,m) \models Q) \to a$ .

Докажем только ослабленный вариант, где a=0 или a=1.

**Лемма 4.** Пусть Q — монотонное свойство,  $m=m(n), m(n)\to +\infty$  и  $\overline{\lim_{n\to\infty}\frac{m}{N}}<1$ . Тогда если  $P(\Gamma(n,\frac{m}{N})\models Q)\to 1$ , то  $P(\Gamma(n,m)\models Q)\to 1$ .

Доказательство.

1. Если Q — возрастающее свойство, то

$$\begin{split} P(\Gamma(n,\frac{m}{N}) \models Q) &= \sum_{k=0}^{N} P(\Gamma(n,\frac{m}{N}) \models Q \mid |\Gamma(n,\frac{m}{N})| = k) P(|\Gamma(n,\frac{m}{N})| = k) \leqslant \\ &\sum_{k=0}^{N} P(\Gamma(n,k) \models Q) P(|\Gamma(n,\frac{m}{N})| = k) \leqslant \sum_{k=0}^{m} + \sum_{k>m+1} \leqslant \\ &P(\Gamma(n,m) \models Q) P(|\Gamma(n,\frac{m}{N})| \leqslant m) + P(|\Gamma(n,\frac{m}{N})| > m) \end{split}$$

По ЦПТ (условие на скорость роста m(n) позволяет ею воспользоваться), получаем, что

$$1 \leqslant \frac{1}{2} \varliminf_n P(\Gamma(n, m) \models Q) + \frac{1}{2}$$

Значит  $\exists \lim_{n} P(\Gamma(n,m) \models Q) = 1.$ 

2. Если Q — убывающее, то  $P(\Gamma(n, \frac{m}{N}) \models Q) \leqslant P(|\Gamma(n, m)| > m)P(\Gamma(n, m) \models Q) + P(|\Gamma(n, m)| \leqslant m)$ . Далее, все тоже самое.

**Следствие.** То же самое верно u для a = 0.

**Следствие** (Асимптотическая эквивалентность моделей). Пусть Q-603-растающее свойство,  $m=m(n)\to +\infty$ ,  $\varlimsup \frac{m}{N}\leqslant 1-\delta$ . Тогда

- 1.  $P(\Gamma(n, \frac{m}{N}) \models Q) \rightarrow 1 \Rightarrow P(\Gamma(n, m) \models Q) \rightarrow 1$ .
- 2.  $P(\Gamma(n, \frac{m}{N}) \models Q) \rightarrow 0 \Rightarrow P(\Gamma(n, m) \models Q) \rightarrow 0$ .
- 3.  $P(\Gamma(n,m) \models Q) \to 1 \Rightarrow \forall \varepsilon > 0 P(\Gamma(n,\frac{m}{N}(1+\varepsilon)) \models Q) \to 1$ .
- 4.  $P(\Gamma(n,m) \models Q) \to 0 \Rightarrow \forall \varepsilon > 0 P(\Gamma(n, \frac{m}{N}(1-\varepsilon)) \models Q) \to 0$ .

Доказательство. Первые два — это лемма и следствие. Положим  $\frac{m}{N}(1+\varepsilon)=p(n)$ . Тогда если  $m'(n)=NP+O(\sqrt{Npq})=(1+\varepsilon)m+O(\sqrt{m})$ , то  $m'(n)\geqslant m(n)$  начиная с какого-то момента, значит в силу возрастания Q  $P(\Gamma(n,m')\models Q)\geqslant P(\Gamma(n,m)\models Q)\to 1$ . Значит  $P(\Gamma(n,m')\models Q)\to 1$ , то есть по лемме  $P(\Gamma(n,m')\models Q)\to 1$ . Аналогично следует последний пункт.

### 6 Пороговые вероятности

Мы доказали эквивалентность моделей только в случае вероятности, стремящейся к 0 или к 1. Однако, это самый важный случай, так как имеет место эффект «пороговой вероятности».

Определение 6. Пусть Q — возрастающее свойство подмножеств  $\Gamma(n)$ . Функция  $\hat{p} = \hat{p}(n)$  называется пороговой вероятностью для Q, если выполнено  $\lim_{n \to \infty} P(\Gamma(n,p) \models Q) = 1$  при  $p = \omega(\hat{p})$  и 0, если  $p = o(\hat{p})$ .

Определение 7. Если Q — возрастающее свойство, то функция  $\hat{m} = \hat{m}(n)$  называется пороговой функцией для Q, если выполнено  $\lim_{n\to\infty} P(\Gamma(n,m) \models Q) = 1$  при  $m = \omega(\hat{m})$  и 0 при  $m = o(\hat{m})$ .

 $\it Замечание.$  Для убывающих свойств все то же самое, с точностью до наоборот.

3амечание.  $\hat{m}$  — пороговая вероятность  $\Leftrightarrow \hat{p} = \frac{\hat{m}}{N}$  — пороговая функция.

**Пример 3.** •  $\Gamma(n)=\{1,\ldots,n\},\,Q=\{$ внутри есть 3-прогрессия $\}$ . Тогда  $\hat{p}=n^{-\frac{2}{3}}$  — пороговая вероятность,  $\hat{m}=n^{\frac{1}{3}}$  — пороговая функция.

•  $\Gamma(n)$  — рёбра  $K_n, Q = \{$ есть  $\Delta \}$ . Тогда  $\hat{p} = \frac{1}{n}$  — пороговая вероятность.

**Утверждение 1.** Пусть Q — нетривиальное возрастающее свойство подмножеств  $\Gamma(n)$ . Тогда функция  $f(p) = P(\Gamma(n,p) \models Q)$  является непрерывной, строго возрастающей на [0;1], f(0) = 0, f(1) = 1.

Доказательство. Возрастание следует из предыдущих лемм.

$$f(p) = \sum_{A \in Q} P(\Gamma(n, p) = A) = \sum_{A \in Q} p^{|A|} (1 - p)^{N - |A|}.$$

Это многочлен, строго возрастающая непрерывная функция.

**Определение 8.** Если Q — возрастающее свойство, то  $\forall a \in (0,1)$  положим  $p(a,n) = f_n^{-1}(a)$ . Введём также  $m(a,n) = \min\{m: P(\Gamma(n,m) \models Q) \geqslant a\}$ .

**Лемма 5.** Пусть Q — возрастающее свойство, тогда  $\hat{p} = \hat{p}(n)$  является пороговой вероятностью для  $Q \Leftrightarrow \forall a \in (0,1)$  выполнено  $\hat{p} \times p(a,n)$ . И  $\hat{m}$  — пороговая вероятность для  $Q \Leftrightarrow \forall a \in (0,1)$  выполнено  $\hat{m} \times m(a,n)$ .

Доказательство. Докажем для равномерной модели. Пусть  $\hat{m}$  — пороговая, но  $\exists a :\in (0,1)$  такое, что  $\hat{m} \not \asymp m(a,n)$ . Тогда существует подпоследовательность  $\hat{m}_{n_k}$  такая, что отношение  $\frac{\hat{m}_{n_k}}{m(a,n_k)} \to 0$  или  $+\infty$ .

Пусть предел нулевой. Тогда  $m'=m(a,n_k)-1$  есть  $\omega(\hat{m})$ . В таком случае  $\lim_{\substack{k\to\infty\\\text{ude}}} P(\Gamma(n,m'(n_k))\models Q)=1$ . Но  $P(\Gamma(n,m'(n_k))\models Q)\leqslant a<1$ , противоречие.

Если же предел равен  $+\infty$ , то  $m(n_k)=o(\hat{m})$ . Тогда  $\lim_k P(\Gamma(n,m(n_k))\models Q)=0$ . Но для любого k выполнено  $P(\Gamma(n,m(n_k))\models Q)\geqslant a>0$ , противоречие.

В обратную сторону: пусть  $\hat{m} = \omega(\hat{m})$ . Тогда  $\forall a \in (0,1) \, m = \omega(m(a,n))$ , значит в силу возрастания Q  $P(\Gamma(n,m) \models Q) \geqslant P(\Gamma(n,m(a,n)) \models Q) \Rightarrow \lim_{n} P(\Gamma(n,m) \models Q) \geqslant \lim_{n} P(\Gamma(n,m(a,n)) \models Q) \geqslant a$ , то есть  $\exists \lim_{n} P(\Gamma(n,m) \models Q) = 1$ .

Если  $m = o(\hat{m})$ , то все аналогично.

Теорема 2. Каждое монотонное свойство имеет пороговую вероятность.

Доказательство. Считаем, что Q — возрастающее свойство. Надо показать, что все функции p(a,n) имеют один и тот же порядок. Возьмём  $\varepsilon \in (0,\frac{1}{2})$  и такое m, что  $(1-\varepsilon)^m \leqslant \varepsilon$ . Рассмотрим  $\Gamma^{(1)}(n,p(\varepsilon,n)),\ldots,\Gamma^{(m)}(n,p(\varepsilon,n))$  — н.о.р. случайные подмножества  $\Gamma(n)$ . Тогда

$$\tilde{\Gamma} = \Gamma^{(1)}(n, p(\varepsilon, n)) \cup \ldots \cup \Gamma^{(m)}(n, p(\varepsilon, n)) \stackrel{d}{=} \Gamma(n, p'),$$

где  $p' = 1 - (1 - p(\varepsilon, n))^m \leqslant mp(\varepsilon, n)$ .

 $P(\tilde{\Gamma} \models Q) = P(\Gamma(n, p') \models Q) \leqslant P(\Gamma(n, mp(\varepsilon, n)) \models Q).$ 

С другой стороны  $P(\tilde{\Gamma} \not\models Q) \leqslant P(\forall i \Gamma^{(i)}(n, p(\varepsilon, n)) \not\models Q) = P^m(\Gamma^{(1)}(n, p(\varepsilon, n)) \not\models Q) = (1 - \varepsilon)^m \leqslant \varepsilon$ . Тогда  $P(\tilde{\Gamma} \models Q) \geqslant 1 - \varepsilon) = P(\Gamma(n, p(1 - \varepsilon, n)) \models Q)$ .

Значит  $\forall n \, mp(\varepsilon,n) \geqslant p(1-\varepsilon,n)$ . Итого  $p(\varepsilon,n) \leqslant p(\frac{1}{2},n) \leqslant p(1-\varepsilon,n) \leqslant mp(\varepsilon,n)$ . Значит по лемме,  $p(\frac{1}{2},n) = \hat{p}$  — пороговая вероятность для Q.

**Следствие.** Для  $\forall$  монотонного свойства  $\exists$  пороговая функция  $\hat{m}$ .

**Определение 9.** Пусть Q — выпуклое свойство. Тогда функции  $\hat{p_1} \leqslant \hat{p_2}$  называются *пороговыми* для Q, если...

Пример 4.  $\Gamma(n)$  — рёбра  $K_n$ .

- $Q = \{\text{обхват} = 4\}, \ \hat{p_1} = \hat{p_2} = \frac{1}{n}$
- $Q=\{$ кликовое число $=4\},\,\hat{p_1}=n^{-\frac{2}{3}},\,\hat{p_2}=n^{-\frac{1}{2}}$

Определение 10. Пусть Q — возрастающее. Тогда  $\hat{p} = \hat{p}(n)$  называется точной пороговой вероятностью для Q, если  $\forall \varepsilon > 0$  выполнено  $\lim_{n \to \infty} P(\Gamma(n, p) \models Q) = 1$  при  $p \geqslant (1 + \varepsilon)\hat{p}$  и 0 при  $p \leqslant (1 - \varepsilon)\hat{p}$ .

Пример 5.  $\Gamma(n)$  — рёбра  $K_n$ .

- $Q = \{$ связность $\}, \hat{p} = \frac{\ln n}{n}$  точная пороговая вероятность
- $Q = \{\text{есть } \Delta\}, \ \hat{p} = \frac{1}{n}$  пороговая вероятность, но точной пороговой вероятности нет
- $Q = \{$ ацикличность $\}, \hat{p} = \frac{1}{n}$  пороговая вероятность для Q, но точна она только с одной стороны

**Теорема 3** (Фридгут). Пусть Q — монотонное свойство графов,  $\hat{p}$  — пороговая u она не точная. Тогда существует конечное разбиение  $N_j, j = 1, \ldots, k$  множества  $\mathbb{N}$  u рациональные числа  $\alpha_1, \ldots, \alpha_k > 0$  такие, что  $\forall n \in N_j$  выполнено  $\hat{p}(n) \asymp n^{-\alpha_j}$ .

### 7 Малые подграфы в случайном графе

Рассмотрим G(n, p), p = p(n). Пусть G — фиксированный. Вопросы:

- с какой вероятностью G(n,p) содержит копию G?
- $X_G$  число копий G в G(n,p). Каково предельное распределение  $X_G$ ?

### 8 Пороговая вероятность

**Утверждение 2** (Метод первого момента). Пусть  $(X_n, n \in \mathbb{N})$  — последовательность с.в. со значениями в  $\mathbb{Z}_+$ . Тогда  $P(X_n > 0) \leqslant EX_n$ . То есть если  $EX_n \to 0$ , то  $P(X_n > 0) \to 0 \Rightarrow P(X_n = 0) \to 1$ .

**Утверждение 3** (Метод второго момента). Пусть  $(X_n, n \in \mathbb{N})$  — последовательность с.в. со значениями в  $\mathbb{Z}_+$ . Тогда  $P(X_n = 0) \leqslant P(|X_n - EX_n| \leqslant EX_n) \leqslant \frac{DX_n}{(EX_n)^2}$ . То есть если  $DX_n = o(E(X_n)^2)$ , то  $P(X_n = 0) \to 0$ , то есть  $P(X_n \geqslant 1) \to 1$ .

Определение 11. Плотностью графа G=(V,E) называется  $\rho(G)=\frac{|E|}{|V|}$ .  $m(G)=\max_{H\subseteq G}\rho(H)$ .

Граф G с $\bar{b}$ алансирован, если  $\rho(G)=m(G)$  и строго сbалансирован, если  $\rho(H)<\rho(G) \forall H\subset G.$ 

**Определение 12.** Группой автоморфизмов Aut(G) графа G называется группа всех изоморфизмов графа с собой. aut(G) = |Aut(G)|.

**Лемма 6.** Пусть G — фиксированный.  $X_G$  — число копий G в G(n,p). Тогда

$$EX_G = C_n^v \frac{v!}{aut(G)} p^{|E|} = \Theta_G(n^v p^{|E|}).$$

Посчитаем дисперсию. Введём  $\Phi_G = \min\{EX_H : H \subset G, H \neq \varnothing\}$ . Тогда

$$\Phi(G) \asymp \min_{H \subset G, |E(H)| > 0} n^{|V(H)|} p^{|E(H)|}$$

.

Лемма 7.

$$DX_G \simeq (1-p) \sum_{H \subset G} n^{2v-v_H} p^{2e-e_H} \simeq (1-p) \sum_{H \subset G} \frac{(EX_G)^2}{EX_H} \simeq (1-p) \frac{(EX_G)^2}{\Phi_G}.$$

Доказательство. Пусть G' — копия G в  $K_n,\,I_{G'}=I\{G'\subset G(n,p)\}.$  Тогда  $X_G=\sum_{C'}I_{G'}.$ 

Тогда 
$$DX_G = cov(X_G, x_G) = \sum_{G', G''} cov(I_{G'}, I_{G''}) = \sum_{G', G'', |E(G' \cap G'')| > 0} cov(I_{G'}, I_{G''}).$$

Это можно переписать как

$$\sum_{H \subset G} \sum_{G',G'',G'' \subseteq H} (p^{2e-e_H} - p^{2e}) \asymp \sum_{H \subset G} n^{2v-v_H} p^{2e-e_H} (1 - p^{e_H})$$

С точки зрения порядка  $1-p^{e_H} \asymp 1-p,$  что даёт требуемое.  $\square$ 

**Теорема 4.** Пороговая вероятность наличия графа G равна  $\hat{p} = n^{-\frac{1}{m(G)}}$ .

Доказательство. Пусть  $p=p(n)=o(n)^{-\frac{1}{m(G)}}$ . Возьмём  $H\subset G, \rho(H)=m(G)$ . По лемме  $P(G(n,p)\models G)\leqslant P(G(n,p)\models H)\leqslant EX_H=\Theta(n^{v_H}p^{e_H})$ . При данном p получаем  $\Theta((np^{\rho(H)})^{v_H})\to 0$ .

Пусть наоборот,  $p=p(n)=\omega(n^{-\frac{1}{m(G)}})$ . Тогда  $\Phi(G)=\min_{H\subset G}EX_{H}\asymp\min_{H}n^{v_{H}}p^{e_{H}}=\min_{H}(np^{\rho(H)})^{v_{H}}\to+\infty$ . По лемме,  $P(G(n,p)\not\models G)=P(X_{G}=0)\leqslant\frac{DX_{G}}{(EX_{G})^{2}}=o(\frac{1}{\Phi_{G}})\to 0$ .

**Теорема 5.** Для любого непустого графа G вероятность  $P(G(n,p) \not\models G) \leqslant \exp(-\Theta(\Phi_G))$ .

A что будет, если  $np^{m(G)} \rightarrow c > 0$ ?

**Теорема 6** (Пуассоновская предельная теорема). Если G строго сбалансирован и  $np^{m(G)} \to c > 0$ , то  $X_G \to Pois(\lambda)$ , где  $\lambda = \frac{c^v G}{aut(G)}$ .

### 9 Метод моментов

**Определение 13.** Последовательность вероятностных мер  $\{P_n, n \in \mathbb{N}\}$  на метрическом пространстве S слабо сходится к мере P, если  $\forall f: S \to \mathbb{R}$  — ограниченной непр. функции выполнено:

$$\int_{S} f(x)P_n(dx) \to \int_{S} f(x)P(dx).$$

Обозначение:  $P_n \stackrel{w}{\to} P$ .

Определение 14. Семейство вероятностных мер  $\{P_{\alpha}\}$  на метрически пространстве S называется *плотным*, если  $\forall \varepsilon \exists K_{\varepsilon}$  — компакт, такой что  $\forall \alpha P_{\alpha}(S \setminus K_{\varepsilon}) \leq \varepsilon$ .

Семейство мер называется *относительно компактным*, если в любой последовательности мер из семейства найдётся сходящаяся подпоследовательность.

**Теорема 7** (Прохоров). В полном сепарабельном простравнстве семейство мер плотно тогда и только тогда, когда оно относительно компактно.

Следствие. Пусть есть плотная последовательность мер на полном сепарабельном метрическом пространстве. Пусть кроме того любая слабо сходящаяся подпоследовательность слобо сходится к одной и той же мере Q. Тогда  $P_n \stackrel{w}{\longrightarrow} Q$ .

**Определение 15.** Распределение случайной величины X однозначно определяется своими моментами, если из того, что выполнено  $\forall k \ EX^k = EY^k$  следует  $X \stackrel{d}{=} Y$ .

**Лемма 8.** Пусть  $\exists \varepsilon > 0$ , такое что  $Ee^{tX}$  конечно  $\forall t \in (-\varepsilon, \varepsilon)$ . Тогда распределние однозначно определено своиоми моментами.

Доказательство. Рассмотрим  $f(z) = E \exp(zX)$  как функцию комплексного переменного. В области  $|\operatorname{Re} z| < \varepsilon$  она голоморфна. Тогда f(z) раскладывается в ряд Тейлора в окрестности нуля:

$$f(z) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{EX^k}{k!} z^k.$$

Пусть Y — другая с.в., такая что  $EY^k = EX^k$ . Составим функцию  $g9z) = E \exp(zY)$ . g(z) аналитична в той же полосе и g(z) раскладывается в такой же ряд Тейлора в окрестности 0. По теореме о единственности они совпадают полностью, значит характестические функции у них одинаковые, то есть и распределения.

#### Пример 6.

- Все распределения с конечным носителем
- Все распределения с экспоненциально убывающими хвостами: экспоненциальные, гамма, нормальные, пуассоновские
- Пример плохого распределения:  $X^3, X \sim N(0,1)$

**Определение 16.** Последовательность  $\xi_n$  называется равномерно интегрирумой, если

$$\lim_{c \to \infty} \sup_{n} E(|\xi_n|I(|\xi_n| \geqslant c)) = 0.$$

**Теорема 8.** Пусть  $\{\xi_n, n \in \mathbb{N}\}$ ,  $\xi \geqslant 0$ ,  $\xi_n \stackrel{d}{\to} \xi$ . Тогда  $E\xi_n \to E\xi \Leftrightarrow \{\xi_n\}$  равномерно интегрируема.

**Теорема 9** (Метод моментов). Пусть распределение X однозначно определяется своими моментами. Тогда если  $\forall k \in \mathbb{N}$   $EX_n^k \to EX^k$ , то  $X_n \stackrel{d}{\to} X$ .

Доказательство. Хотим проверить, что наша последовательность плотная, удостовериться, что частичный предел может быть только один и получить требуемое.

Итак, пусть  $P_n$  — распределние с.в.  $X_n$ . Пусть  $M_k = \sup_n EX_n^k$ . Тогда  $\forall R>0$   $P_n(\mathbb{R}\setminus [-R;R])=P(|X_n|>R)\leqslant \frac{E|X_n|^2}{R^2}\leqslant \frac{M_2}{R^2}\to 0$  равномерно по n с ростом R.

По теореме Прохорова  $P_n$  содерит слабо сходящуюся подпоследовательность  $P_{n_k}$ . Покажем, что  $P_{n_k} \stackrel{d}{\to} P_X$ . Если  $P_{n_k} \stackrel{w}{\to} Q$ , то  $X_{n_k} \stackrel{d}{\to} Y$ , где Y — какая-то с.в. Заметим, что  $X_{n_k}^s$  — равномерно интегрируема:

$$\sup_k E(|X^s_{n_k}|I(|X^s_{n_k}|\geqslant c))\leqslant \sup_k E\frac{X^{2s}_{n_k}}{c}\leqslant \frac{M_{2s}}{c}\to 0.$$

По теореме о равномерной интегрирумости  $EX^s_{n_k}\to EY^k$ . По условию  $EX^s_{n_k}\to EX^s$ , то есть  $EX^s=EY^s$ . Зрачит  $X\stackrel{d}=Y$  и  $P_{n_k}\to P_X$ .

По следствию из теоремы Прохорова  $P_n \stackrel{w}{\to} P_X$ , то есть  $X_n \stackrel{d}{\to} X$ .

Определение 17. Пусть Z — случайный вектор. Его распределение однозначено определяется своими моментами, если из того, что  $\forall \alpha(\alpha_1,\dots,\alpha_k)\ EZ^\alpha=EZ_1^{\alpha_1}\dots Z_m^{\alpha_m}=EY^\alpha$  следует, что  $Z\stackrel{d}{=}Y$ .

**Теорема 10** (Метод моментов). Пусть распределение случайного ветора Z однозначно определяется своими моментами. Тогда если  $\forall \alpha \in \mathbb{Z}_+^n EX_n^\alpha \to EX^\alpha$ , то  $Z_n \stackrel{d}{\to} Z$ .

## 10 Предельные теоремы для $X_G$

Доказательство пуассоновской предельной теоремы. Воспользуемся методом моментов. Факториальные моменты  $Y \sim Pois(\lambda)$  равны  $E(Y)_k = EY(Y-1)\dots(Y-k+1) = \lambda^k$ . Достаточно показать, что  $E(X_G)_k \to \lambda^k$  при  $n \to \infty$ . Пусть  $G_1,\dots,G_N$  — копии G в  $K_n,\,I_{G_i} = I\{G_i \subset G(n,p)\}$ . Тогда  $X_G = \sum_{i=1}^N I_{G_i}$  и

$$(X_G)_k = \sum_{i_1,\dots,i_k} I_{G_{i_1}} \dots I_{G_{i_k}}.$$

$$E(X_G)_k = \sum_{i_1,\dots,i_k} EI_{G_{i_1}} \dots I_{G_{i_k}} = E'_k + E''_k,$$

где  $E'_k$  — сумма по тем наборам, где все  $G_{i_k}$  попарно не имеют общих вершин,  $E_k''$  — остальные слагаемые.

$$E'_{k} = (p^{e_{G}})^{k} \sum 1 = (p^{e_{G}})^{k} C_{n}^{v_{G}} \frac{v_{G}!}{\operatorname{aut}(G)} C_{n-v_{G}}^{v_{G}} \frac{v_{G}!}{\operatorname{aut}(G)} \dots C_{n-(k-1)v_{G}}^{v_{G}} \frac{v_{G}!}{\operatorname{aut}(G)} \sim (p^{e_{G}} \frac{n^{v_{G}}}{\operatorname{aut}(G)})^{k} \to (\frac{c^{v_{G}}}{\operatorname{aut}(G)})^{k} = \lambda^{k}$$

Нужно показать, что  $E_k''=o(1)$ . Для каждого t рассмотрим  $e(t)=\min\{|E(G_1\cup\ldots\cup G_k)|\mid |V(G_1\cup\ldots G_k)|=t\}.$ 

**Утверждение 4.** Пусть  $k \geqslant 2, 2 \leqslant t < kv_G$ , тогда e(t) > tm(G).

Доказательство. Пусть F — любой граф. Положим  $f_F = m(G)v_F - e_F$ . Тогда  $f_G = 0$  и  $f_H > 0$  для любого собственного подргафа  $H \subset G$ .

Покажем, что если  $F=G_1\cup\ldots G_k$ , то  $f_F<0$ . Заметим, что  $f_{F_1\cup F_2}=$  $f_{F_1}+f_{F_2}-f_{F_1\cap F_2}$ . Если k=2, то  $F=G_1\cup G_2$  и  $|V(G_1\cap G_2)|>0$ . Тогда

 $f_{G_1\cup G_2}=f_{G_1}+f_{G_2}-f_{G_1\cap G_2}=0+0-f_{G_1\cap G_2}<0.$  Работаем по индукции: пусть  $F'=G_1\cup\ldots\cup G_{k-1}$  и считаем, что  $f_{F'}<0.$ Тогда  $f_{G_1 \cup \dots G_k} = f_{F'} + f_{G_k} - f_{F' \cap G_k} < 0.$  Это и означает, что  $|E(G_1 \cup \dots G_k)| > tm(G).$ 

Это и означает, что 
$$|E(G_1 \cup \dots G_k)| > tm(G)$$
.

Применим утверждение к оценке  $E_k''$ . Если A(k,t) — это число способов разместить k копий на t вершинах.

$$\begin{split} E_k'' \leqslant \sum_{t=k}^{kv_G-1} C_n^t A(k,t) p^{e(t)} &= o\left(\sum_{t=k}^{kv_G-1} n^t p^{e(t)}\right) = \\ & o\left(\sum_{t=k}^{kv_G-1} (n^t p^{tm(G)}) p^{e(t)-tm(G)}\right) \to 0 \end{split}$$

**Теорема 11** (Многомерный случай). Пусть  $G_1, \ldots, G_s$  — различные строго сбалансированные графы одной и той же плотности  $m=m(G_i)$ . Тогда если  $np^m \to c > 0$ , то  $(X_{G_1}, \dots, X_{G_s}) \xrightarrow{d} (Z_1, \dots, Z_s)$ , где  $Z_j$  — независимые случайные величины,  $Z_j \sim Pois(\lambda_j), \lambda_j = \frac{c^{V_{G_j}}}{\operatorname{aut}(G)}$ .

**Пример 7.** Всюду  $m(G) = 1, np \to c > 0$ 

- $G=C_3\sqcup C_3$  два неперсекающихся треугольника. Тогда  $X_G\stackrel{d}{\to} \frac{1}{2}Z(Z-1)$ , где  $Z\sim Pois(\frac{c^3}{6})$ . Тогда  $P(X_G=0)\to (1+\frac{c^3}{6})\exp(-\frac{c^3}{6})$
- $G=C_3\sqcup C_4$ .  $X_G\stackrel{d}{ o} Z_1Z_2,\ Z_i$  независимые,  $Z_1\sim Pois\left(\frac{c^3}{6}\right),Z_2\sim$  $Pois\left(\frac{c^4}{8}\right)$ . Тогда  $P(X_G=0) \to 1 - (1 - e^{-\frac{c^3}{6}})(1 - e^{-\frac{c^4}{8}})$

• G — треугольник с висячей вершиной. Тогда  $X_G \stackrel{d}{\to} \sum_{i=1}^W Z_i$ , где  $Z_i$  — независимые Pois(3c), W — независима с ними,  $W \sim Pois\left(\frac{c^3}{6}\right)$ .  $P(X_G = 0) \to \exp\left(-(1 - e^{-3c})\frac{c^3}{6}\right)$ 

Итого, ясно, что  $np^{m(G)} \to 0 \Rightarrow X_G \stackrel{d}{\to} 0$  и  $np^{m(G)} \to c \Rightarrow X_G \stackrel{d}{\to} Pois$ . Утверждение состоит в том, что в случае, если  $np^{m(G)} \to \infty \Rightarrow X_G \stackrel{d}{\to} N$ .

**Теорема 12** (ЦПТ для  $X_G$ ). Пусть G — непустой фиксированный граф,  $np^{m(G)} \to \infty$ ,  $n^2(1-p) \to \infty$ . Тогда

$$\frac{X_G - EX_G}{\sqrt{DX_G}} \stackrel{d}{\to} N(0,1).$$

Доказательство. Работаем по методу моментов. Вспомним, что если  $Y \sim N(0,1)$ , то  $EY^k = (k-1)!!$  при чётных k и 0 при нечётных.

Пусть  $G_1,\dots,G_N$  — копии G в  $K_n,\,I_{G_i}$  — соответствующие индикаторы. Тогда  $X_G=\sum I_{G_i}$  и обозначим  $T(G_{i_1},\dots,G_{i_k})=E\prod_i (I_{G_{i_j}}-EI_{G_{i_j}})$ . Тогда

$$E(X_G - EX_G)^k = \sum_{i_1, \dots, i_k} T(G_{i_1}, \dots, G_{i_k}).$$

Для набора копий  $(G_1,\ldots G_K)$  введём граф  $L(G_1,\ldots G_k)$  с вершинами  $\{1,\ldots,k\}$  и (j,m) — ребро  $\Leftrightarrow G_{i_j}$  и  $G_{i_m}$  имеют общее ребро. Тогда сумму перепишем как:

$$E(X_G - EX_G)^k = \sum_{L \subset K_k} \sum_{i_1, \dots, i_k} T(G_{i_1}, \dots, G_{i_k}).$$

Разбираем три случая. Если L — совершенное паросочетание. Вспомним, что  $Dx_G = \sum\limits_{H \subset G, e_H > 0} C_n^{v_H} C_{n-v_H}^{v_G-v_H} C_{n-v_G}^{v_G-v_H} A(G,H) \cdot (p^{2e_G-e_H}-p^{2e_G}) = d(n,p).$  Положим рёбра L равными  $\{(1,2),\ldots,(k-1,k)\},\ k$  — чётное.

$$\sum T = \sum_{i_1, \dots, i_k} \prod_{j=1}^{\frac{k}{2}} \operatorname{cov}(I_{G_{2j-1}}, I_{G_{2j}})$$

$$\leqslant \sum \prod_{j=1}^{\frac{k}{2}} \sum_{G_{2j-1} \cap G_{2j}} \operatorname{cov}(I_{G_{2j-1}}, I_{G_{2j}}) = (DX_G)^{\frac{k}{2}}.$$

С другой стороны

$$\sum T \geqslant \sum \prod_{j=1}^{\frac{k}{2}} \operatorname{cov}(I_{G_{2j-1}}, I_{G_{2j}})$$

$$= \sum_{i_1, i_2} \operatorname{cov}(G_{i_1}, G_{i_2}) \sum_{G_{i_3} \cup G_{i_4} \not \cap G_{i_1} \cup G_{i_2}} \operatorname{cov}(G_{i_3}, G_{i_4}) \sum \dots$$

$$\geqslant d(n, p) d(n - 2v_G, p) \dots \sim (d(n, p))^{\frac{k}{2}} = (DX_G)^{\frac{k}{2}}$$

Таким образом, первый случай даёт вклад  $(k-1)!!(DX_G)^{\frac{k}{2}}$ .

Если L имеет изолированную вершину, то  $T=E(I_{G_{i_1}}-EI_{G_{i_1}})\ldots=0,$  то есть вклад таких слагаемых равен 0.

В противном случае в L строго меньше, чем  $\frac{k}{2}$  компонент связности. Пронумеруем его так, чтобы компоненты имели вид  $\{1,\ldots,r_1\},\{r_1+1,\ldots,r_2\},\ldots$  Пусть также число компонент равно  $c(L)<\frac{k}{2}$ , а также  $\forall i\notin\{1,r_1+1,\ldots,r_{c-1}+1\}\exists j:(j,i)\in E(L)$ .

Пусть  $G_{i_1},\ldots,G_{i_k}$  — набор копий, такой что  $L(G_{i_1},\ldots,G_{i_k})=L$ . Обозначим  $G^{(j)}=\bigcup\limits_{s=1}^{j}G_{i_s},\,F_j=G^{(j-1)}\cap G_{i_j}.\,e_{F_j}=0\Leftrightarrow j\in\{1,r_1+1,\ldots,r_{c-1}+1\}.$  Если  $p\leqslant\frac{1}{2}$ , то

$$|T| \le E \prod_{i=1}^{k} (I_{G_{i_j}} + EI_{G_{i_j}}) \le 2^k EI_{G_{i_1}} \dots I_{G_{i_k}} = 2^k p^{e_{G^{(k)}}}.$$

Если же  $p > \frac{1}{2}$ , то оставим в каждой компоненте по одному множителю.

$$|T| \leqslant E \prod_{s=1}^{c} |I_{G_{i_{r_s}}} - EI_{G_{i_{r_s}}}| = (E|I_{G_1} - EI_{G_1}|)^c =$$

$$(2(1-p)^{e_G} p^{e_G})^c \leqslant (2e_G(1-p))^c$$

Итого, 
$$|T(G_{i_1},\ldots,G_{i_k})|=o(p^{e_{G^{(k)}}}(1-p)^c)$$
. Далее  $e_{G^{(k)}}=ke_G-\sum\limits_{i=1}^k e_{F_i}$ .

Тогда при заданных графах  $F_1,\dots,F_k$  число наборов  $(G_{i_1},\dots,G_{i_k})$  с условием  $G^{(j-1)}\cap G_{i_j}\cong F_j$  в  $K_n$  есть  $o(n^{kv_G-\sum\limits_{j=1}^k v_{F_j}}).$ 

$$\sum_{i_1,...,i_k,L(...)=L,F_1,...F_k \ -\ \text{фикс}} T = O\left(n^{kv_G - \sum\limits_{j=1}^k v_{F_j}} p^{ke_G - \sum\limits_{j=1}^k e_{F_j}} (1-p)^c\right).$$

Если  $e_{F_j}=0$ , то  $n^{v_{F_j}}p^{e_{F_j}}=n^{v_{F_j}}\geqslant 1$ . Таких  $F_j$  ровно c. Остальные  $F_j$  имеют рёбра, значит  $n^{v_{F_j}}p^{e_{F_j}}\geqslant EX_{F_i}\geqslant \Phi_G$ .

Значит

$$\sum T = O\left( (n^{v_G} p^{e_G})^k \frac{(1-p)^c}{(\Phi_G)^{k-c}} \right) = O\left( (DX_G)^{\frac{k}{2}} \frac{(1-p)^{c-\frac{k}{2}}}{(\Phi_G)^{\frac{k}{2}-c}} \right).$$

Осталось показать, что  $((1-p)\Phi_G)^{c-\frac{k}{2}} \to 0$ , но  $c-\frac{k}{2} < 0$ , то есть  $(1-p)\Phi_G \to +\infty$ .

Если  $p\leqslant \frac{1}{2}$ , то  $\Phi_G(1-p)\asymp \Phi_G$ , но по условию  $np^{m(G)}\to\infty\Rightarrow \Phi_G\to\infty$ . Если же  $p>\frac{1}{2}$ , то  $\Phi_G\asymp \min_{H\subset G,e_H>0} n^{v_H}p^{e_H}\asymp \min_{H\subset G,e_H>0} n^{v_H}=n^2$ .

По условию  $n^2(1-p) \to \infty \Rightarrow \Phi_G \to \infty$ .

Итого, по методу моментов, теорема доказана.

#### Эволюция случайного графа 11

- $p = o\left(\frac{1}{n^2}\right) \Rightarrow$  в графе а.п.н. нет рёбер
- $p = \frac{c}{n^2} \Rightarrow$  число рёбер равно  $Pois(\frac{c}{2})$
- $p = o\left(\frac{1}{n}\right) \Rightarrow ?$

**Утверждение 5.**  $p = o\left(\frac{1}{n}\right) \Rightarrow$  случайный граф — а. п. н. лес

$$EX = \sum_{k=3}^{n} C_n^k \frac{(k-1)!}{2} p^k \leqslant \sum_{k=3}^{n} \frac{n^k (k-1)! p^k}{2k!} \leqslant \sum_{k=3}^{\infty} n^k p^k \leqslant \frac{(np)^3}{1-np} \to 0.$$

**Утверждение 6.**  $\forall c>0$  P(G(n,p) содержит компоненту размера  $\geqslant c\ln n) \to$ 

Доказательство. X — число древесных компонент размера  $\geqslant c \ln n - 1$ .

$$EX = \sum_{k=c\ln n-1}^{n} C_n^k k^{k-2} p^{k-1} (1-p)^{C_k^2 - k + 1 + k(n-k)} \leqslant \sum_{k=c\ln n-1}^{n} C_n^k k^{k-2} p^{k-1} \leqslant \sum_{k=c\ln n-1}^{n} \left(\frac{en}{k}\right)^k k^{k-2} p^{k-1} = en \sum_{k=c\ln n-1}^{n} \left$$

Пусть  $X_k$  — число древесных компонент размера k. Если  $n = o(n^{-\frac{k}{k-1}})$ , то  $P(\exists \text{компонента размера} \geqslant k) \rightarrow 0$ . Если  $p \sim cn^{-\frac{k}{k-1}}$ , то вероятность того, что есть компонента размера > k стремится к 0. Если T — конкретное дерево размера k, то число копий такого дерева будет  $X_T \stackrel{d}{\to} Pois\left(\frac{\bar{c}^{k-1}}{\operatorname{aut}(T)}\right)$ .

 $X_k = X_{T_1} + \ldots + X_{T_m}$ . Раз нет циклов и компонент размера больше k, то  $X_k$  почти наверное равно  $N_{T_1} + \ldots + N_{T_m} \sim Pois\left(\frac{c^{k-1}}{\operatorname{aut}(T_1)} + \frac{c^{k-1}}{\operatorname{aut}(T_m)}\right) =$  $Pois\left(\frac{c^{k-1}k^{k-2}}{k!}\right).$ 

Если 
$$p \gg n^{-\frac{k}{k-1}}$$
, то  $\frac{N_T}{EN_T} \stackrel{P}{\to} 1$ .  $EN_T = C_n^k \cdot p^{k-1} \frac{k!}{\operatorname{aut}(T)} \sim \frac{n^k p^{k-1}}{\operatorname{aut}(T)} \gg 1$ .

Если  $p\gg n^{-\frac{k}{k-1}}$ , то  $\frac{N_T}{EN_T}\stackrel{P}{\to} 1$ .  $EN_T=C_n^k\cdot p^{k-1}\frac{k!}{\operatorname{aut}(T)}\sim \frac{n^kp^{k-1}}{\operatorname{aut}(T)}\gg 1$ . Пусть F — дерево на k+1 вершине. Если  $p\ll n^{-\frac{k+1}{k}}$ , то таких деревьев нет. Иначе, пусть  $cn^{-\frac{k+1}{k}}< p< Cn^{-\frac{k+1}{k}}$ . Так как свойство «содержать подграф» монотонно, то можно считать, что число деревьев, изоморфных F не больше, чем для  $p=Cn^{-rac{k+1}{k}}.$  Так как  $N_F(p=Cn^{-rac{k+1}{k}}) o Pois,$  то  $\forall \varepsilon > 0 \exists M : P(N_F > M) < \varepsilon$ . Значит такие компоненты почти все не могут быть расширены. В последнем случае  $p >> n^{-\frac{k+1}{k}} \frac{N_F}{EN_F} \stackrel{P}{\to} 1$ .  $EN_F << EN_T$ , притом оба стремятся к бесконечности.

Следствие.  $\frac{X_k}{E(N_{T_1} + ... + N_{T_m})} \stackrel{P}{\to} 1$ , притом  $E(N_{T_1} + ... E_{T_m}) \sim \frac{k^{k-2}}{k!} n^k p^{k-1}$ .

#### Неравенство Чернова 12

Рассмотрим  $X \sim Bin(n,p), \lambda = np$ . Хотим оценить  $P(X > \lambda + t) =$ 

 $P(\exp(uX)>\exp(u(\lambda+t))\leqslant \frac{E\exp(uX)}{e^{u(\lambda+t)}}.$   $E\exp(uX)=E(e^u)^{\xi_1+\ldots+\xi_n}=(1-p+pe^n)^n.$  Нужно минимизировать по u дробь  $\frac{(1-p+pe^u)^n}{e^{u(\lambda+t)}}.$ 

 $f(u) = \exp(-u(\lambda + t))(1 - p + pe^{u})^{n}$   $f'(u) = -(\lambda + t)\exp^{-u(\lambda + t)}(1 - p + pe^{u})^{n} + \exp(-u(\lambda + t))npe^{u}(1 - p + pe^{u})^{n-1} = 0.$ 

$$-(\lambda+t)(1-p+pe^u)+npe^u=0\Rightarrow e^u(\lambda-p(\lambda+t))=(\lambda+t)(1-p).$$
 Отсюда находим  $e^u=\frac{(\lambda+t)(1-p)}{\lambda-p(\lambda+t)},$  ясно, что это минимум.

Подставим. 
$$P(X > \lambda + t) \leqslant \left(\frac{\lambda - p(\lambda + t)}{(\lambda + t)(1 - p)}\right)^{\lambda + t} \left(1 - p + p\frac{(\lambda + t)(1 - p)}{\lambda - p(\lambda + t)}\right)^{n}$$
.

Это равно 
$$(1-p)^{n-\lambda-t}\left(1+\frac{\lambda+t}{n-(\lambda+t)}\right)^n\left(\frac{\lambda-p(\lambda+t)}{\lambda+t}\right)^{\lambda+t}=\frac{n^n}{(n-(\lambda+t))^n}(1-p)^{n-\lambda-t}p^{\lambda+t}\frac{((n-(\lambda+t))^{\lambda+t}}{(\lambda+t)^{\lambda+t}}=\left(\frac{\lambda}{\lambda+t}\right)^{\lambda+t}\left(\frac{n-\lambda}{n-\lambda-t}\right)^{n-\lambda-t}=\exp(-\lambda(1+\frac{t}{\lambda})\ln(1+\frac{t}{\lambda})-(n-\lambda)(1-\frac{t}{n-\lambda}\ln(1-\frac{t}{n-\lambda}))).$$
 Если обозначить  $\varphi(x)=(1+x)\ln(1+x)-x$ , то

$$P(X > \lambda + t) \le \exp\left(-\lambda \varphi(\frac{t}{\lambda}) - (n - \lambda)\varphi(-\frac{t}{n - \lambda})\right).$$

 $arphi(0)=0, arphi\sim rac{x^2}{2}$  при x o 0, поэтому можем оценить  $P(X>\lambda+t)\leqslant \exp\left(-\lambda arphi(rac{t}{\lambda})
ight).$ 

Заметим, что 
$$\varphi'(0) = 0, \varphi'' = \frac{1}{1+x} \geqslant \left(\frac{x^2}{2(1+\frac{x}{3})}\right)''$$
, то есть  $\varphi(x) \geqslant \frac{x^2}{2(1+\frac{x}{3})}$ . Итак,  $P(X > \lambda + t) \leqslant \exp\left(-\lambda \frac{t^2}{2\lambda^2(1+\frac{t}{3\lambda})}\right)$ .

Следствие (Неравенство Чернова).  $P(|X - \lambda|) \leq 2 \exp\left(-\frac{t^2}{2(\lambda + \frac{t}{2})}\right)$ .

#### 13Эволюция при np = c < 1

Перейдём к случаю np = c < 1.

**Теорема 13.**  $P(\text{наибольшая компонента} \leqslant \frac{3}{(1-\epsilon)^2} \ln n) \to 1.$ 

Доказательство. Рассмотрим случайный процесс, строящий компоненту, начиная с какой-то вершины, добавляющий за 1 шаг всех соседей.

P(стартуя с вершины 1, мы получим компоненту большого размера) = $o(\frac{1}{n}).$ 

Докажем это. Пусть  $X_1, \dots, X_{\tau}$  — количество вершин, добавляемых на каждом шаге. Можно с помощью добавления фиктивных вершин апроксимировать  $X_i \leqslant Y_i \sim Bin(n,p)$ , притом все  $Y_i$  независимы. Тогда искомая вероятность равна  $P(X_1+\ldots+X_t\geqslant t+1)$ , где  $t=\frac{3}{(1-c)^2}\ln n$ . Оцениваем через  $Y_i$  и применяем неравенство Чернова:

$$P < \exp(-\frac{(t+1-tnp)^2}{2(tnp+\frac{t+1-tnp}{3})}) = \exp(-\frac{(t(1-c)+1)^2}{2(\frac{1}{3}+t(\frac{1}{3}+\frac{2c}{3}))}) = \exp(-\ln n \frac{3}{(1-c)^2}(1-c)^2 \frac{1}{\frac{2}{3}+\frac{4c}{3}} + O(1)) < \exp(-\frac{3}{2}\ln n + O(1) = O(n^{-1.5}) = o(\frac{1}{n}).$$

**Теорема 14.**  $P(G(n,p)\ codeржит\ компоненту\ c\ xoms\ бы\ 2\ циклами)\leqslant rac{2}{n(1-c)^3}.$ 

Доказательство. Пусть X — число «сложных» компонент.  $P(X\geqslant 1)\leqslant EX=\sum\limits_{k=4}^n EX_k$ , где  $X_k$  — число «сложных» компонент размера k. Будем оценивать  $EX_k$ .  $EX_k\leqslant C_n^kk!k^2$  (считаем число вариантов сделать компоненту вида o-o

 $EX_k\leqslant C_n^kk!k^2$  (считаем число вариантов сделать компоненту вида o-o или  $\Theta$ ).  $\tilde{X}_k$  — число компонент указанного вида.  $\tilde{X}=\sum\limits_{k=4}^n \tilde{X}_k$ .  $\tilde{X}=0\Leftrightarrow X=0$ .

$$\begin{split} &\sum_{k=4}^n E\tilde{X}_k \leqslant \sum_{k=4}^n \frac{k^2 c^{k+1}}{n} \leqslant \frac{1}{n} \sum_{k=4}^\infty k^2 c^{k+1} \leqslant \frac{1}{n} \int_0^\infty x^2 c^x dx. \\ &\int x^2 c^x dx = \int \frac{x^2 d(c^x)}{\ln c} = -\int_0^\infty \frac{2x c^x dx}{\ln c} = -\frac{2}{(\ln c)^3} < \frac{2}{(1-c)^3}. \end{split}$$