
Математика и её приложения

Проводил лекцию:
Райгородский А. М.¹

Пишет конспект:
Бауэр Н. В.²

05.07.2025

Keywords. Мат. Статистика · Искусственный интеллект

1 Теорема Эрдёша

Допустим $n \in \mathbb{N}$

$$M = \{M_1, M_2, \dots, M_n\},$$

$$L = \{M_2, M_3, \dots, M_n\}$$

$$L \subset M$$

Тогда по т. Эрдёша

Существует такая раскраска вершин в красный и синий цвета, такая, что в каждом множестве M_i разность числа красных и числа синих вершин по модулю не больше чем $\sqrt{2n \ln(2m)}$. Функция возрастает очень медленно и примерно равна \sqrt{n} .

При $m = n$

для любого $V_i |M_i| = \frac{n}{2}$

Формула равна $\sqrt{2n \ln(2n)}$

(От себя) Кратко об идее доказательства: Теорема доказывается вероятностным методом: если выбрать случайную раскраску, то с очень большой вероятностью в любом подмножестве как раз и будет такой дисбаланс.

2 Мат. ожидание и дисперсия

Математическое ожидание — это среднее значение, которое примет случайная величина при большом количестве повторных испытаний. По сути, это “средневзвешенный исход” с учётом вероятностей всех возможных значений.

$$EX = \sum_k y_k P(x = y_k) = \sum_{i=1}^n y_i P(x = y_i)$$

Дисперсия — это мера разброса значений случайной величины относительно её математического ожидания. Она показывает, насколько вероятные значения отклоняются от среднего. $D(X) = E(X - E(X))^2 = E(X^2 - 2X \cdot E(X) + (E(X))^2) = E(X^2) - 2E(X) \cdot E(X) + (E(X))^2 = E(X^2) - 2(E(X))^2 + (E(X))^2 = E(X^2) - (E(X))^2$

То есть,

$$D(X) = E(X^2) - (E(X))^2$$

3 Неравенство Маркова

Пусть случайная величина X принимает только неотрицательные значения. Тогда для любого $a > 0$ выполняется:

$$P(X > a) \leq \frac{E(X)}{a}$$

То есть вероятность того, что X превысит порог a , не больше, чем отношение математического ожидания X к этому порогу.

3.1 Доказательство неравенства Маркова

$$EX = \sum_{k: y_k > a} y_k P(X = y_k) + \sum_{k: y_k \leq a} y_k P(X = y_k)$$

Так как X - положительная случайная величина, второй член неотрицательный. Его можно отбросить.

$$EX \geq \sum_{k: y_k > a} y_k P(X = y_k)$$

Если $y_k > a$, то $y_k \geq a$. Поэтому заменим y_k на a в сумме.

$$EX \geq \sum_{k: y_k > a} a P(X = y_k)$$

a - константа, можно вынести за знак суммы.

$$EX \geq a \sum_{k: y_k > a} P(X = y_k)$$

Сумма вероятностей событий, где $y_k > a$, равна $P(X > a)$.

$$EX \geq a P(X > a)$$

Перегруппируем члены:

$$P(X > a) \leq \frac{EX}{a}$$

Ч.Т.Д

4 Неравенство Чебышёва:

Пусть X — любая случайная величина. Тогда для любого $a > 0$:

$$P(|X - E(X)| \geq a) \leq \frac{D(X)}{a^2}$$

Где $E(X)$ — математическое ожидание X , а $D(X)$ — дисперсия X .

Доказательство: Рассмотрим случайную величину $Y = (X - E(X))^2$ (она всегда неотрицательна). По неравенству Маркова для неотрицательной случайной величины Y и числа a^2 :

$$P(Y \geq a^2) \leq \frac{E(Y)}{a^2}$$

Но

$$P(Y \geq a^2) = P((X - E(X))^2 \geq a^2) = P(|X - E(X)| \geq a)$$

А

$$E(Y) = E((X - E(X))^2) = D(X)$$

$$\text{Значит, } P(|X - E(X)| \geq a) \leq \frac{D(X)}{a^2}$$

Это и есть неравенство Чебышёва.

Ч.Т.Д

5 Практика: игра в пьяницу

Условие задачи игры в пьяницу:

Пьяница находится в кабаке на отметке 0 на числовой прямой. На каждом шаге он с равной вероятностью $\frac{1}{2}$ может сделать шаг либо вправо (+1), либо влево (-1).

$$X_i = \left\{ +1 \text{ с вероятностью } \frac{1}{2} - 1 \text{ с вероятностью } \frac{1}{2} \right\}$$

$$Y_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

$$E(X_i) = 0, E(Y_n) = E(X_1) + \dots + E(X_n) = 0$$

$$D(X_i) = E(X_i^2) - (E(X_i))^2 = 1, D(Y_n) = D(X_1) + \dots + D(X_n) = n$$

Далее неравенство Чебышёва для суммы:

$$P(Y_n > a) = P(Y_n - E(Y_n) > a) \leq P(|Y_n - E(Y_n)| \geq a) \leq \frac{D(Y_n)}{a^2} = \frac{n}{a^2}$$

$$\text{Далее подставляются числа: } n = 10^6, a = 10^4, \frac{n}{a^2} = \frac{10^6}{10^8} = \frac{1}{100}$$

Объяснение для подстановки: если сделать миллион шагов и спросить, что вероятность уйти дальше чем на десять тысяч, она $\leq 1/100$.

6 Азума - Хёффдинг

На практике оказалось, что прошлый подход даёт слишком высокую вероятность.

$$P(Y_n > a) \leq e^{-\frac{a^2}{2n}} e^{-\frac{10^8}{2 \cdot 10^6}} = e^{-50}$$

Азума-Хёффдинг

$$e = 2.718281828459045...$$

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{x}\right)^x; e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{x^k}{k!}$$

$$Y_n = X_1 + \dots + X_n, X_i = \left\{ +1, \text{вер. } \frac{1}{2}; -1, \text{вер. } \frac{1}{2} \right\}$$

$$P(Y_n \geq a) = P(\lambda Y_n \geq \lambda a) = P(e^{\lambda Y_n} \geq e^{\lambda a}) \leq (E(e^{\lambda Y_n})) \cdot e^{-\lambda a}$$

$$E(e^{\lambda Y_n}) = E(e^{\lambda(X_1 + \dots + X_n)}) = E(e^{\lambda X_1} e^{\lambda X_2} \dots e^{\lambda X_n}) = E(e^{\lambda X_1}) \cdot \dots \cdot E(e^{\lambda X_n}) = (E(e^{\lambda X_1}))^n$$

$$E(e^{\lambda X_1}) = \left(\frac{1}{2}\right)e^{\lambda} + \left(\frac{1}{2}\right)e^{-\lambda} = \left(\frac{1}{2}\right) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} + \left(\frac{1}{2}\right) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-\lambda)^k}{k!} = \sum_{k=0}^{\infty} \left[\frac{1 + (-1)^k}{2} \right] \frac{\lambda^k}{k!} = \sum_{l=0}^{\infty} \frac{\lambda^{2l}}{(2l)!} \leq \sum_{l=0}^{\infty} \frac{(\lambda^2)^l}{(2l)!} \leq \sum_{l=0}^{\infty} \frac{(\lambda^2)^l}{l!} 2 = e^{\lambda^2} \quad (\text{по биномиальной теореме})$$

$$\text{Следовательно, } E\left(e^{\frac{\lambda Y_n}{2}}\right) \leq \left(e^{\frac{\lambda^2}{2}}\right)^n = e^{\frac{n \lambda^2}{2}}$$

7 Работа с примером

$$P(Y_n > a) \leq e^{-\frac{a^2}{2n}}$$

$$\frac{a^2}{2n} \cdot \frac{n}{2} - \frac{a^2}{n} = -\frac{a^2}{2n} \lim_{x \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{1}{x}\right)^x$$

$$e^x = \sum_{k=0}^{\infty} \left(\frac{x^k}{k!}\right) k = 0$$

$$Y_n = X_1 + \dots + X_n$$

$$P(Y_n > a) = P(\lambda Y_n > \lambda a) = P(e^{\lambda Y_n} > e^{\lambda a}) \leq E(e^{\lambda Y_n}) e^{-\lambda a} \leq e^{\frac{\lambda^2 n}{2} - \lambda a}$$

$$a / n : \lambda$$