

Домашняя работа

Митин Арсений

Домашнее задание 1

Выбор распределений

Выбранные распределения:

- Дискретное: *гипергеометрическое*
- Непрерывное: *нормальное*

Описание основных характеристик распределений

Гипергеометрическое распределение

Гипергеометрическое распределение - дискретное распределение, описывающее вероятность события, при котором ровно k из n случайно выбранных элементов окажутся *помеченными*, при этом выборка осуществляется из множества мощности N , в котором присутствует m помеченных элементов. Считается, что каждый из элементов может быть выбран с одинаковой вероятностью $\frac{1}{N}$. Запишем это формально:

$$N \in \mathbb{N}, m \in \overline{0, N}, n \in \overline{0, N}, \\ k \in \overline{0, n}$$

Тогда $HG(D, N, n)$ описывает вероятность события, при котором ровно k из n элементов выборки окажутся *помеченными*:

$$\{\xi \sim HG(N, m, n)\} \\ \Updownarrow \\ \left\{ \mathbb{P}(\xi = k) = \frac{\binom{m}{k} \binom{N-m}{n-k}}{\binom{N}{n}} \right\}$$

Математическое ожидание гипергеометрического распределения

По определению, математическое ожидание случайной величины ξ – это

ее 1^й начальный момент. Для начала, найдем $k^{\text{й}}$ начальный момент для ξ :

$$\mathbb{E}[\xi^r] = \sum_{k=0}^n k^r \cdot \mathbb{P}(\xi = k) = \sum_{k=0}^n k^r \frac{\binom{m}{k} \binom{N-m}{n-k}}{\binom{N}{n}}$$

Можем считать, что сумма берется при k от 1 до n , так как слагаемое при $k = 0$ будет равно 0. Заметим, что

$$\begin{aligned} k \binom{m}{k} &= k \frac{m!}{k!(m-k)!} = \\ &= k \frac{m \cdot (m-1)!}{k \cdot (k-1)! \cdot (m-k)!} = \\ &= m \frac{(m-1)!}{(k-1)! \cdot (m-1-(k-1))!} = \\ &= m \binom{m-1}{k-1} \end{aligned}$$

и, как следствие,

$$\binom{N}{n} = \frac{1}{n} \cdot n \cdot \binom{N}{n} = \frac{1}{n} N \binom{N-1}{n-1}$$

Подставим TODO и TODO в TODO:

$$\mathbb{E}[\xi^r] = \frac{n \cdot m}{N} \sum_{k=1}^{r-1} \frac{\binom{m-1}{k-1} \binom{N-m}{n-k}}{\binom{N-1}{n-1}}$$

Положим $j := k - 1$ и изменим индекс суммирования с на $j = \overline{0, n-1}$. Заметим, что $n - k = n - (j + 1) = (n - 1) - j$ и $N - m = (N - 1) - (m - 1)$:

$$\mathbb{E}[\xi^r] = \frac{n \cdot m}{N} \sum_{j=0}^{n-1} (j+1)^{r-1} \frac{\binom{m-1}{j} \binom{(N-1)-(m-1)}{(n-1)-j}}{\binom{N-1}{n-1}}$$

Заметим, что выделенная часть выражения может быть записана, как $\mathbb{E}[(\theta + 1)^{r-1}]$, где $\theta \sim HG(N-1, m-1, n-1)$. Следовательно,

$$\mathbb{E}[\xi^r] = \frac{n \cdot m}{N} \mathbb{E}[(\theta + 1)^{r-1}]$$

Таким образом,

$$\boxed{\mathbb{E}[\xi] = \frac{n \cdot m}{N}}$$

Дисперсия гипергеометрического распределения По определению дисперсии,

$$\begin{aligned}\text{Var}[\xi] &= \mathbb{E}[(\xi - \mathbb{E}[\xi])^2] = \\ &= \mathbb{E}[\xi^2] - (\mathbb{E}[\xi])^2\end{aligned}$$

Выведем 2^й начальный момент из TODO:

$$\mathbb{E}[\xi^2] = \frac{n \cdot m}{N} \mathbb{E}[\theta + 1] = \frac{n \cdot m}{N} \left(\frac{(n-1)(m-1)}{N-1} + 1 \right)$$

Подставим TODO и TODO в TODO:

$$\begin{aligned}\text{Var}[\xi] &= \mathbb{E}[\xi^2] - (\mathbb{E}[\xi])^2 = \\ &= \frac{n \cdot m}{N} \left(\frac{(n-1)(m-1)}{N-1} + 1 \right) - \left(\frac{n \cdot m}{N} \right)^2 = \\ &= \frac{n \cdot m}{N} \left(\frac{(n-1)(m-1)}{N-1} + 1 - \frac{n \cdot m}{N} \right)\end{aligned}$$

Таким образом,

$$\boxed{\mathbb{E}[\xi] = \frac{n \cdot m}{N} \left(\frac{(n-1)(m-1)}{N-1} + 1 - \frac{n \cdot m}{N} \right)}$$

Производящая функция гипергеометрического распределения По определению производящей функции,

$$M_{\xi}(t) = \mathbb{E}[e^{t\xi}]$$

То есть,

$$\begin{aligned}M_{\xi}(t) &= \sum_{k=0}^n e^{tk} \mathbb{P}(\xi = k) = \\ &= \sum_{k=0}^n e^{tk} \frac{\binom{m}{k} \binom{N-m}{n-k}}{\binom{N}{n}}\end{aligned}$$

TODO

Характеристическая функция гипергеометрического распределения
TODO

Гистограмма вероятностей гипергеометрического распределения

Построим гистограмму вероятностей для $k \in \overline{0, n}$:

Hist HG

Функция распределения гипергеометрического распределения По определению, функция распределения $F_{\xi}(k) = \mathbb{P}(\xi < k)$. Событие

$\{\xi < k\} = \bigcup_{i=0}^{k-1} \{\xi = i\}$. События $\{\xi = i\} \forall i \in \overline{0, k-1}$ являются

попарно несовместными. То есть $\forall i, j \in \overline{0, k-1} : i \neq j$ выполняется $\{\xi = i\} \cap \{\xi = j\} = \emptyset$. Из этого следует, что

$$\mathbb{P}(\xi < k) = \sum_{i=0}^{k-1} \mathbb{P}(\xi = i)$$

Подставим TODO в это выражение и получим:

$$F_{\xi}(k) = \sum_{i=0}^{k-1} \mathbb{P}(\xi = i) = \sum_{i=0}^{k-1} \frac{\binom{m}{i} \binom{N-m}{n-i}}{\binom{N}{n}}$$

Построим график этой функции, учитывая, что аргументом k должно быть натуральное число, не превосходящее n :

TODO

Нормальное распределение

Нормальное распределение - непрерывное распределение, описывающее поведение величины отклонения измеряемого значения x от истинного значения μ (которое является математическим ожиданием) и в рамках некоторого разброса σ (среднеквадратичного отклонения). Запишем это формально:

$$\begin{aligned} & \{\eta \sim N(\mu, \sigma^2)\} \\ & \Leftrightarrow \\ & \left\{ \begin{aligned} F_{\eta}(x) &= \mathbb{P}(\eta < x) = \int_{-\infty}^x f_{\eta}(x) dx, \\ \text{где } f_{\eta}(x) &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \end{aligned} \right\} \end{aligned}$$

$f_{\eta}(x)$ называется плотностью вероятности.

Математическое ожидание нормального распределения Найдем математическое ожидание $\eta \sim N(\mu, \sigma^2)$:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\eta] &= \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot f_{\eta}(x) dx = \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx\end{aligned}$$

Сделаем замену $t = \frac{x-\mu}{\sqrt{2}\sigma}$:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[\eta] &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sigma\sqrt{2}t + \mu) e^{-t^2} d\left(\frac{x-\mu}{\sqrt{2}\sigma}\right) = \\ &= \frac{\sigma\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t e^{-t^2} dt + \frac{\mu}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt = \\ &= \frac{\sigma\sqrt{2}}{\sqrt{\pi}} \left(\int_{-\infty}^0 t e^{-t^2} dt - \int_0^{+\infty} t e^{-t^2} dt \right) + \frac{\mu}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt = \\ &= \frac{\mu}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt\end{aligned}$$

Заметим, что получившееся выражение содержит интеграл, который может быть сведен к интегралу Эйлера-Пуассона:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt = 2 \int_0^{+\infty} e^{-t^2} dt = \sqrt{\pi}$$

Таким образом,

$$\boxed{\mathbb{E}[\eta] = \mu}$$

Дисперсия нормального распределения Подставим **TODO** в определение дисперсии **TODO**:

$$\begin{aligned}\text{Var}[\eta] &= \mathbb{E}[(\eta - \mu)^2] = \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 \cdot f_{\eta}(x) dx = \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \\ &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx\end{aligned}$$

Сделаем ту же замену переменной $t = \frac{x-\mu}{\sqrt{2}\sigma}$, тогда $x = t\sqrt{2}\sigma + \mu$ и:

$$\begin{aligned}\text{Var}[\eta] &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sqrt{2}\sigma)^2 t^2 e^{-t^2} d(t\sqrt{2}\sigma + \mu) = \\ &= \frac{2\sigma^2}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 e^{-t^2} dt\end{aligned}$$

Проинтегрируем по частям:

$$\begin{aligned}\text{Var}[\eta] &= \frac{\sigma^2}{\sqrt{\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t 2t e^{-t^2} dt = \\ &= \frac{\sigma^2}{\sqrt{\pi}} \left(-te^{-t^2} \Big|_{-\infty}^{+\infty} + \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-t^2} dt \right)\end{aligned}$$

Здесь снова появляется интеграл Эйлера-Пуассона и, в итоге, получаем:

$$\boxed{\text{Var}[\eta] = \sigma^2}$$

То есть, σ является среднеквадратичным отклонением.