

Замена непрерывного распределения на дискретное для применения на практике

Нагуманова Карина Ильнуровна, 19Б.04-мм

Санкт-Петербургский государственный университет
Прикладная математика и информатика
Вычислительная стохастика и статистические модели

Санкт-Петербург
2023г.

В практических задачах часто требуется заменить непрерывное распределение на дискретное с сохранением математического ожидания и дисперсии. Одним из методов нахождения такого распределения для аппроксимации нормального распределения является **метод Свонсона**.

Однако в ряде областей, например, в нефтяной промышленности распределением, описывающим запасы нефти, общепринятым является логнормальное распределение. Соответственно, реальной задачей является аппроксимация логнормального распределения.

Аппроксимируемые случайные величины складывают и умножают.

Пример перемножения: используем площадь дренирования пласта, среднюю чистую толщину и коэффициент извлечения углеводородов. При перемножении этих параметров получаем количество резервов нефти.

Пример сложения: зная запасы, параметры нефти и породы для всех залежей можно оценить профиль добычи нефти с каждой залежи и суммарный профиль, оценить экономическую эффективность проекта, которая учитывает выручку, налоги, капитальные затраты, операционные затраты, оптимальные решения по проекту.

Задача: находить аппроксимацию суммы и произведения по аппроксимациям исходных случайных величин.

Структура работы.

- В разделе 2 рассмотрен общий подход к трехточечной аппроксимации.
- В разделе 3 аппроксимация нормального распределения, вывод правила 30-40-30.
- В разделе 4 рассматривается аппроксимация логнормального распределения, два метода, условие аппроксимации и что делать, если это условие не выполняется. А также точность аппроксимации при применении правила 30-40-30 к логнормальному распределению.
- В разделе 5 алгоритм аппроксимации произведения двух логнормальных распределений.
- В разделе 6 алгоритм аппроксимации суммы двух логнормальных распределений.

ξ — непрерывная случайная величина с математическим ожиданием m , дисперсией s^2 и функцией распределения $F(x)$. Для неё заданы квантили x_{π_1} , x_{π_2} , x_{π_3} . Также есть случайная дискретная величина ξ_n с математическим ожиданием m_n и дисперсией s_n^2 .

$$\xi_n : \begin{pmatrix} x_{\pi_1} & x_{\pi_2} & x_{\pi_3} \\ p_1 & p_2 & p_3 \end{pmatrix}$$

Нужно аппроксимировать распределение случайной величины ξ дискретным распределением ξ_n .

$$p_1 + p_2 + p_3 = 1,$$

$$m_n = p_1 x_{\pi_1} + p_2 x_{\pi_2} + p_3 x_{\pi_3} = m,$$

$$s_n^2 = p_1 x_{\pi_1}^2 + p_2 x_{\pi_2}^2 + p_3 x_{\pi_3}^2 - m^2 = s^2.$$

Предложение

Пусть верно

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \tilde{x}_{\pi_1} & \tilde{x}_{\pi_2} & \tilde{x}_{\pi_3} \\ \tilde{x}_{\pi_1}^2 & \tilde{x}_{\pi_2}^2 & \tilde{x}_{\pi_3}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix},$$

где $\tilde{x}_{\pi_i} = \tilde{F}^{-1}(\pi_i)$, $\tilde{F}(y)$ — функция распределения $\eta = \frac{\xi - m}{s}$.

Тогда $m = m_n$ и $s^2 = s_n^2$.

Доказательство:

$$P\left(\frac{\xi - m}{s} \leq \frac{x_{\pi_i} - m}{s}\right) = \tilde{F}\left(\frac{x_{\pi_i} - m}{s}\right) = \pi_i,$$

$$\tilde{x}_{\pi_i} = \frac{x_{\pi_i} - m}{s} = \tilde{F}^{-1}(\pi_i).$$

Условия аппроксимации в общем случае

Предположим, что $m = m_n$ и $s^2 = s_n^2$, и получим систему для вероятностей. Для этого подставим \tilde{x}_{π_i} в формулу мат.ожидания, получаем

$$m(p_1 + p_2 + p_3) + s(p_1\tilde{x}_{\pi_1} + p_2\tilde{x}_{\pi_2} + p_3\tilde{x}_{\pi_3}) = m.$$

Получаем

$$s(p_1\tilde{x}_{\pi_1} + p_2\tilde{x}_{\pi_2} + p_3\tilde{x}_{\pi_3}) = 0.$$

$$p_1\tilde{x}_{\pi_1} + p_2\tilde{x}_{\pi_2} + p_3\tilde{x}_{\pi_3} = 0.$$

Подставим в формулу дисперсии

$$p_1(m + s\tilde{x}_{\pi_1})^2 + p_2(m + s\tilde{x}_{\pi_2})^2 + p_3(m + s\tilde{x}_{\pi_3})^2 - m^2 = s^2,$$

$$p_1\tilde{x}_{\pi_1}^2 + p_2\tilde{x}_{\pi_2}^2 + p_3\tilde{x}_{\pi_3}^2 = 1.$$

Получившиеся уравнения в матричной форме

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \tilde{x}_{\pi_1} & \tilde{x}_{\pi_2} & \tilde{x}_{\pi_3} \\ \tilde{x}_{\pi_1}^2 & \tilde{x}_{\pi_2}^2 & \tilde{x}_{\pi_3}^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Аппроксимация нормального распределения

В общем случае вероятности p_1, p_2, p_3 будут зависеть от математического ожидания и дисперсии.

Если $\xi \sim N(\mu, \sigma)$ имеет нормальное распределение, то η имеет нормальное стандартное распределение, которое не зависит ни от μ , ни от σ .

Предложение

$\xi \sim N(\mu, \sigma)$, пусть верно

$$\begin{cases} p_\pi = p_{1-\pi} = \frac{\delta}{2}, \\ p_{0.5} = 1 - \delta, \end{cases}$$

где $\delta = \frac{1}{\Phi^{-1}(\pi)^2}$. Тогда $m = m_n$ и $s^2 = s_n^2$.

Аппроксимация нормального распределения. Случай симметричных квантилей

Доказательство: Предположим, что $m = m_n$ и $s^2 = s_n^2$, и получим значения вероятностей.

$\Phi(y) = P(\eta = \frac{\xi - m}{s} \leq y)$ — функция распределения стандартного нормального распределения, тогда

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \Phi^{-1}(\pi_1) & \Phi^{-1}(\pi_2) & \Phi^{-1}(\pi_3) \\ \Phi^{-1}(\pi_1)^2 & \Phi^{-1}(\pi_2)^2 & \Phi^{-1}(\pi_3)^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

В частном случае симметричных квантилей вида π , 0.5 , $1 - \pi$ получаем $\Phi^{-1}(\pi) = -\Phi^{-1}(1 - \pi)$, $\Phi^{-1}(0.5) = 0$, тогда система упрощается до

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \Phi^{-1}(\pi) & 0 & -\Phi^{-1}(\pi) \\ \Phi^{-1}(\pi)^2 & 0 & \Phi^{-1}(\pi)^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_\pi \\ p_{0.5} \\ p_{1-\pi} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Аппроксимация нормального распределения. Случай симметричных квантилей

$$\begin{cases} p_\pi + p_{0.5} + p_{1-\pi} = 1, \\ (p_\pi - p_{1-\pi})\Phi^{-1}(\pi) = 0, \\ (p_\pi + p_{1-\pi})\Phi^{-1}(\pi)^2 = 1. \end{cases}$$

Обозначим $\delta = \frac{1}{\Phi^{-1}(\pi)^2}$, тогда из этой системы получим исходную. Рассмотрим случай $\pi = 0.1$, имеем

$$\Phi^{-1}(0.1) = -\Phi^{-1}(0.9) \approx -1.28, \quad \Phi^{-1}(0.5) = 0.$$

$$\begin{cases} p_1 \approx 0.305, \\ p_2 \approx 0.390, \\ p_3 \approx 0.305. \end{cases}$$

Эти вероятности примерно равны 0.3, 0.4, 0.3, поэтому это правило называют **правилом 30-40-30**.

Дано: квантили $x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, x_{\pi_3}$ логнормальной случайной величины η , $\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma)$.

- 1 Вычисляем значения мат. ожидания m и дисперсии d случайной величины η , используя известные $x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, x_{\pi_3}$.
- 2 Выражаем параметры μ и σ мат. ожидание и дисперсию соответствующего нормального распределения через параметры m и d логнормального распределения

$$m = \exp\left(\mu + \frac{\sigma^2}{2}\right),$$

$$s^2 = m^2[\exp(\sigma^2) - 1].$$

- 3 С помощью системы метода для нормального распределения находим значения вероятностей p_1, p_2, p_3 .

Результат: вероятности p_1, p_2, p_3 для $x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, x_{\pi_3}$ случайной величины ξ_n .

Предложение

В терминах Предложения 1 функция $\tilde{F}^{-1}(\pi)$ выражается через σ как

$$\tilde{F}^{-1}(\pi) = y = \frac{\exp(\sigma\Phi^{-1}(\pi) - \frac{\sigma^2}{2}) - 1}{\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}}.$$

Доказательство:

$$\begin{aligned}\tilde{F}(y) &= P(\eta \leq y) = P\left(\frac{\xi - m}{s} \leq y\right) = \\ &= P(\log(\xi) \leq \log(m + sy)) = \\ &= P\left(\frac{\log(\xi) - \mu}{\sigma} \leq \frac{\log(m + sy) - \mu}{\sigma}\right) = \\ &= \Phi\left(\frac{\log(m + sy) - \mu}{\sigma}\right).\end{aligned}$$

Найдём $\log(m + sy)$, используя $m = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}}$ и $s = m\sqrt{e^{\sigma^2} - 1}$.

$$m + sy = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}} + ye^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}} \sqrt{e^{\sigma^2} - 1} = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}} (1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}),$$

возьмем натуральный логарифм от обеих частей, получаем

$$\begin{aligned}\log(m + sy) &= \log(e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}} (1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1})) = \\ &= \mu + \frac{\sigma^2}{2} + \log(1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}),\end{aligned}$$

тогда

$$\frac{\log(m + sy) - \mu}{\sigma} = \frac{\sigma}{2} + \frac{\log(1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1})}{\sigma}.$$

$$\tilde{F}(y) = \Phi\left(\frac{\log(m + sy) - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{\sigma}{2} + \frac{\log(1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1})}{\sigma}\right).$$

$$\Phi\left(\frac{\sigma}{2} + \frac{\log(1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1})}{\sigma}\right) = \pi,$$

$$\Phi^{-1}(\pi) = \frac{\sigma}{2} + \frac{\log(1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1})}{\sigma}.$$

$$\log(1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}) = \sigma\Phi^{-1}(\pi) - \frac{\sigma^2}{2},$$

$$1 + y\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1} = \exp(\sigma\Phi^{-1}(\pi) - \frac{\sigma^2}{2}).$$

В итоге получаем

$$\tilde{F}^{-1}(\pi) = y = \frac{\exp(\sigma\Phi^{-1}(\pi) - \frac{\sigma^2}{2}) - 1}{\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}}.$$

Предложение

Параметр σ логнормального распределения выражается как

$$\sigma = \frac{\log\left(\frac{x_{\pi_2}}{x_{\pi_1}}\right)}{\Phi^{-1}(\pi_2) - \Phi^{-1}(\pi_1)}.$$

Доказательство:

$$P\left(\frac{\log(\xi) - \mu}{\sigma} \leq \frac{\log(x_\pi) - \mu}{\sigma}\right) = \pi.$$

Следовательно,

$$\Phi\left(\frac{\log(x_\pi) - \mu}{\sigma}\right) = \pi,$$

и тогда

$$\log(x_\pi) = \mu + \sigma\Phi^{-1}(\pi).$$

С помощью двух квантилей можем исключить μ из соответствующих уравнений. Пусть есть π_1 -ый и π_3 -ый квантили со значениями x_{π_1} и x_{π_3} .

$$\log(x_{\pi_1}) = \mu + \sigma\Phi^{-1}(\pi_1),$$

$$\log(x_{\pi_3}) = \mu + \sigma\Phi^{-1}(\pi_3).$$

Вычтем из второго уравнения первое, получаем

$$\log\left(\frac{x_{\pi_3}}{x_{\pi_1}}\right) = \sigma(\Phi^{-1}(\pi_3) - \Phi^{-1}(\pi_1)).$$

И в итоге получаем

$$\sigma = \frac{\log\left(\frac{x_{\pi_2}}{x_{\pi_1}}\right)}{\Phi^{-1}(\pi_2) - \Phi^{-1}(\pi_1)}.$$

Дано: квантили $x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, x_{\pi_3}$ логнормальной случайной величины η , $\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma)$.

Шаги:

- ❶ Выражаем параметр σ из отношения x_{π_3} к x_{π_1}

$$\sigma = \frac{\log\left(\frac{x_{\pi_2}}{x_{\pi_1}}\right)}{\Phi^{-1}(\pi_2) - \Phi^{-1}(\pi_1)}.$$

- ❷ Вычисляем значения $\tilde{F}^{-1}(\pi)$ для случайной величины η

$$\tilde{F}^{-1}(\pi) = y = \frac{\exp(\sigma\Phi^{-1}(\pi) - \frac{\sigma^2}{2}) - 1}{\sqrt{\exp(\sigma^2) - 1}}.$$

- ❸ Находим значения вероятностей p_1, p_2, p_3 .

Результат: вероятности p_1, p_2, p_3 для квантилей $x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, x_{\pi_3}$ случайной величины ξ_n .

Предложение

Положительные вероятности p_1, p_2, p_3 для аппроксимации логнормальной случайной величины η существуют только при условии

$$\exp(\sigma^2) + \exp(-\sigma^2) - \exp(\Phi(0.1)\sigma - \frac{\sigma^2}{2}) - \exp(\Phi^{-1}(0.9)\sigma - \frac{\sigma^2}{2}) \leq 0,$$

(при $\sigma \leq 0.6913$, $\gamma_3 \leq 2.8278$ примерно).

Доказательство:

$$\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma^2), \quad \tilde{F}(y) = P(\eta \leq y).$$

С помощью формулы (12) найдем $\tilde{F}^{-1}(\pi_i)$ и сделаем следующие обозначения

$$\tilde{F}^{-1}(0.1) = t_1, \quad \tilde{F}^{-1}(0.5) = t_2, \quad \tilde{F}^{-1}(0.9) = t_3.$$

Рассмотрим систему (7), запишем ее через t_1, t_2, t_3 .

Выразим вероятности p_1, p_2, p_3 .

$$p_2(t_2 - t_3) = p_1(t_3 - t_1) - t_3,$$

$$p_1(t_1^2 - t_3^2) + p_2(t_2^2 - t_3^2) = 1 - t_3^2.$$

Тогда получаем

$$p_1(t_1^2 - t_3^2) + (t_2 + t_3)(p_1(t_3 - t_1) - t_3) = 1 - t_3^2,$$

$$p_1(t_1 - t_3)(t_1 - t_2) = 1 + t_2 t_3.$$

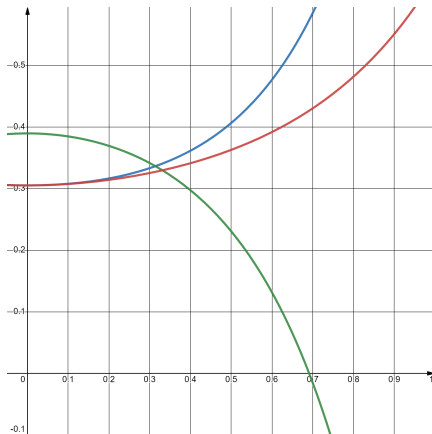
$$p_1 = \frac{1 + t_2 t_3}{(t_1 - t_3)(t_1 - t_2)},$$

$$p_2 = \frac{p_1(t_3 - t_1) - t_3}{t_2 - t_3} = \frac{1 + t_1 t_3}{(t_2 - t_1)(t_2 - t_3)},$$

$$p_3 = 1 - p_1 - p_2.$$

Условие на параметр σ

Построим график зависимости p_1 , p_2 , p_3 от σ .



$p_2 \geq 0$ при $\sigma \leq 0.6913$. Вероятности p_1 и p_3 положительные при любом параметре σ .

Получили условие $\sigma \leq 0.6913$.

Задача: имеются квантили x_π , $x_{0.5}$, $x_{1-\pi}$ логнормальной случайной величины η . Нужно уметь считать m и s^2 .

- ❶ Используя значения двух квантилей, найти значения параметров μ и σ нормальной случайной величины $\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma)$. Через них вычислить значения m и s^2 .
- ❷ Перейти к трехточечной аппроксимации дискретной случайной величиной ξ_n , у которой $m_n = m$ и $s^2 = s^2$. И считать значения m и s через квантили x_π , $x_{0.5}$, $x_{1-\pi}$ и вероятности p_1 , p_2 , p_3 .
- ❸ Если условие для положительных вероятностей не выполняется, можно воспринимать задачу не как поиск вероятностей для ξ_n , а как поиск коэффициентов для x_π , $x_{0.5}$, $x_{1-\pi}$ таких, чтобы параметры, посчитанные как мат.ожидание и дисперсия, были равны m и s^2 .

Проблема: правило 30-40-30 используют для логнормального распределения.

Вопрос: какова точность аппроксимации m и s^2 ?

Предложение

Ошибка аппроксимации мат.ожидания логнормального распределения с помощью правила 30-40-30 равна

$$\frac{|m - \tilde{m}|}{m} = \left| \exp\left(\frac{\sigma^2}{2}\right) - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \times \right. \\ \left. \times (\exp(\sigma\Phi^{-1}(0.1)) - 1 + \exp(\sigma\Phi^{-1}(0.9))) + 1 \right| / \exp\left(\frac{\sigma^2}{2}\right)$$

и не зависит от параметра μ .

Доказательство: Выразим ошибку аппроксимации через параметры μ и σ .

$$m = \exp\left(\mu + \frac{\sigma^2}{2}\right).$$

Имеем следующие квантили

$$x_\pi = \exp(\mu + \sigma\Phi^{-1}(0.1)),$$

Точные значения вероятностей

$$p_1 = p_3 = \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2},$$

$$p_2 = 1 - \frac{1}{(\Phi^{-1}(0.1))^2}.$$

Получили ошибку

$$\begin{aligned} \frac{|m - \tilde{m}|}{m} = & \left| \exp\left(\frac{\sigma^2}{2}\right) - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \times \right. \\ & \left. \times (\exp(\sigma\Phi^{-1}(0.1)) - 1 + \exp(\sigma\Phi^{-1}(0.9))) + 1 \right| / \exp\left(\frac{\sigma^2}{2}\right) \end{aligned}$$

Построим график зависимости от σ .

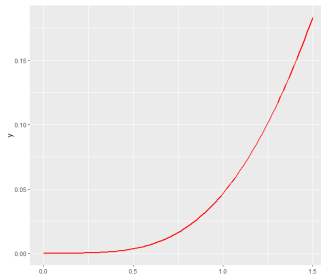
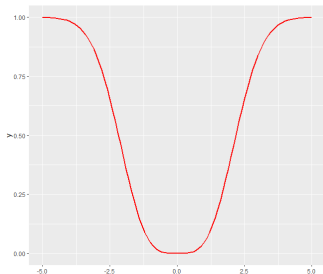


Рис.: Ошибка аппроксимации мат.ожидания

Видим, что при $\sigma \leq 1.5$ ошибка аппроксимации мат.ожидания меньше 12%.

Предложение

Ошибка аппроксимации дисперсии логнормального распределения с помощью правила 30-40-30 равна

$$\begin{aligned} \left| \frac{d - \tilde{d}}{d} \right| = & \left| \exp(\sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)) - \right. \\ & - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \exp(2\sigma\Phi^{-1}(0.1)) - \\ & - \left(1 - \frac{1}{(\Phi^{-1}(0.1))^2} \right) \exp(2\sigma\Phi^{-1}(0.5)) - \\ & \left. - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \exp(2\sigma\Phi^{-1}(0.9)) + m_2^2/2\mu \right| / \exp(\sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)) \end{aligned}$$

и не зависит от параметра μ .

Доказательство: Имеем ошибку

$$\begin{aligned}
 \left| \frac{d - \tilde{d}}{d} \right| &= \left| \exp(2\mu + \sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)) - \right. \\
 &\quad \left. - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \exp(2\mu + 2\sigma\Phi^{-1}(0.1)) - \right. \\
 &\quad \left. - \left(1 - \frac{1}{(\Phi^{-1}(0.1))^2}\right) \exp(2\mu + 2\sigma\Phi^{-1}(0.5)) - \right. \\
 &\quad \left. - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \exp(2\mu + 2\sigma\Phi^{-1}(0.9)) + m_2^2 \right| / \exp(2\mu + \sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)) \\
 &= \left| \exp(\sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)) - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \exp(2\sigma\Phi^{-1}(0.1)) - \right. \\
 &\quad \left. - \left(1 - \frac{1}{(\Phi^{-1}(0.1))^2}\right) \exp(2\sigma\Phi^{-1}(0.5)) - \right. \\
 &\quad \left. - \frac{1}{2(\Phi^{-1}(0.1))^2} \exp(2\sigma\Phi^{-1}(0.9)) + m_2^2/2\mu \right| / \exp(\sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)).
 \end{aligned}$$

Построим график зависимости от σ .

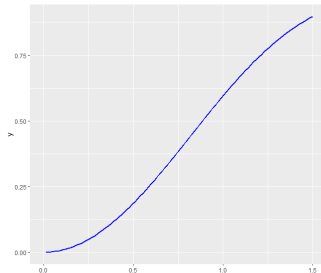
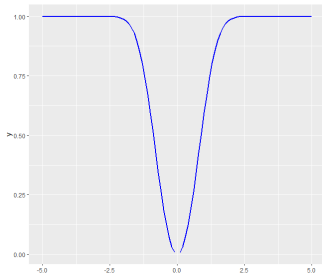


Рис.: Ошибка аппроксимации дисперсии

Видим, что при $\sigma \leq 1.5$ ошибка аппроксимации дисперсии может достигать 80%.

Рассмотрим две логнормально распределенные случайные величины.

- $\ln(\xi_1) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$.
- $\ln(\xi_2) \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$.

Задача: замена непрерывной случайной величины, полученной с помощью произведения двух логнормально распределенных случайных величин, дискретной. То есть записать произведение в виде дискретной аппроксимации с квантилями того же вида.

- $x_\pi, x_{0.5}, x_{1-\pi}$ — симметричные квантили ξ_1 ,
- $y_\pi, y_{0.5}, y_{1-\pi}$ — симметричные квантили ξ_2 .

Предложение

При перемножении квантилей x_π и y_π двух логнормальных случайных величин ξ_1 и ξ_2 получается квантиль случайной величины $\xi_1\xi_2$ вида z_q , где

$$q = P(\xi_1\xi_2 < x_\pi y_\pi) = \\ = \Phi \left(\frac{\Phi^{-1}(\pi)(\ln(x_{0.5}) + \ln(y_{0.5}) - \ln(x_\pi) - \ln(y_\pi))}{\sqrt{(\ln(x_{0.5}) - \ln(x_\pi))^2 + (\ln(y_{0.5}) - \ln(y_\pi))^2}} \right).$$

Доказательство: Выразим параметры распределений $\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2$ через квантили.

$$P(\xi_1 < x_\pi) = P(\ln(\xi_1) < \ln(x_\pi)) = P\left(\frac{\ln(\xi_1) - \mu_1}{\sigma_1} < \frac{\ln(x_\pi) - \mu_1}{\sigma_1}\right).$$

$$\frac{\ln(\xi_1) - \mu_1}{\sigma_1} \sim N(0, 1).$$

$$\ln(x_\pi) = \sigma_1 \Phi^{-1}(\pi) + \mu_1.$$

$$\mu_1 = \ln(x_{0.5}).$$

$$\sigma_1 = \frac{\ln(x_\pi) - \ln(x_{0.5})}{\Phi^{-1}(\pi)}.$$

$$\frac{\ln(y_\pi) - \mu_2}{\sigma_2} = \Phi^{-1}(\pi),$$

$$\mu_2 = \ln(y_{0.5}).$$

$$\sigma_2 = \frac{\ln(y_\pi) - \ln(y_{0.5})}{\Phi^{-1}(\pi)}.$$

Рассмотрим случайную величину $\eta = \xi_1 \xi_2$. Нужно вычислить, каким квантилем для η является произведение квантилей x_π и y_π .

Для этого надо найти, чему равна вероятность $P(\xi_1 \xi_2 < x_\pi y_\pi)$.

$$\begin{aligned} P(\xi_1 \xi_2 < x_\pi y_\pi) &= P(\ln(\xi_1) + \ln(\xi_2) < \ln(x_\pi) + \ln(y_\pi)) = \\ &= P\left(\frac{\ln(\xi_1) + \ln(\xi_2) - (\mu_1 + \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} < \frac{\ln(x_\pi) + \ln(y_\pi) - (\mu_1 + \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}}\right). \end{aligned}$$

$$\ln(\xi_1) + \ln(\xi_2) \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2),$$

$$\frac{\ln(\xi_1) + \ln(\xi_2) - (\mu_1 + \mu_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} \sim N(0, 1).$$

$$\ln(x_\pi) = \mu_1 + \Phi^{-1}(\pi)\sigma_1,$$

$$\ln(y_\pi) = \mu_2 + \Phi^{-1}(\pi)\sigma_2.$$

$$\begin{aligned} P(\xi_1 \xi_2 < x_\pi y_\pi) &= \\ &= \Phi\left(\frac{\Phi^{-1}(\pi)(\sigma_1 + \sigma_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}}\right). \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \frac{\Phi^{-1}(\pi)(\sigma_1 + \sigma_2)}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} = \\ &= \frac{(\ln(x_{0.5}) - \ln(x_\pi)) + (\ln(y_{0.5}) - \ln(y_\pi))}{\sqrt{(\ln(x_{0.5}) - \ln(x_\pi))^2 + (\ln(y_{0.5}) - \ln(y_\pi))^2}} \cdot \Phi^{-1}(\pi). \end{aligned}$$

Тогда получаем следующую формулу

$$P(\xi_1 \xi_2 < x_\pi y_\pi) = \Phi \left(\frac{\Phi^{-1}(\pi)(\ln(x_{0.5}) + \ln(y_{0.5}) - \ln(x_\pi) - \ln(y_\pi))}{\sqrt{(\ln(x_{0.5}) - \ln(x_\pi))^2 + (\ln(y_{0.5}) - \ln(y_\pi))^2}} \right).$$

Предложение

Зная квантили x_π , $x_{0.5}$, $x_{1-\pi}$ случайной величины ξ_1 и квантили y_π , $y_{0.5}$, $y_{1-\pi}$ случайной величины ξ_2 можно найти квантили z_π , $z_{0.5}$, $z_{1-\pi}$ случайной величины $\xi_1\xi_2$, как

$$z_\pi = \exp(\sigma\Phi^{-1}(\pi) + a),$$

$$z_{0.5} = x_{0.5}y_{0.5},$$

/.

$$z_{1-\pi} = \exp(\sigma\Phi^{-1}(1 - \pi) + a),$$

где a и σ – параметры прямой $\frac{x - a}{\sigma}$, на которой лежат точки $(\ln(x_\pi y_\pi), t)$ и $(\ln(x_{0.5} y_{0.5}), 0)$,

$$t = \frac{\Phi^{-1}(\pi)((\ln(x_{0.5}) + \ln(y_{0.5})) - (\ln(x_\pi) + \ln(y_\pi)))}{\sqrt{(\ln(x_{0.5}) - \ln(x_\pi))^2 + (\ln(y_{0.5}) - \ln(y_\pi))^2}}.$$

Доказательство: С помощью формулы (18) можно посчитать, какой получается квантиль для случайной величины $\xi_1 \xi_2$, если перемножить квантили x_π и y_π исходных случайных величин.

$$P(\xi_1 \xi_2 < x_{0.5} y_{0.5}) = \Phi(0) = 0.5.$$

Получили снова 0.5-ый квантиль.

Обозначим z_π , $z_{0.5}$, $z_{1-\pi}$ — квантили случайной величины η .

Тогда $x_{0.5} y_{0.5} = z_{0.5}$.

С помощью точек $(\ln(x_\pi y_\pi), t)$ и $(\ln(x_{0.5} y_{0.5}), 0)$ можно найти параметры a и σ прямой, на которой они лежат.

$$\frac{\ln(x_{0.5} y_{0.5}) - a}{\sigma} = 0 \quad \Rightarrow \quad a = \ln(x_{0.5} y_{0.5}),$$

$$\frac{\ln(x_\pi y_\pi) - a}{\sigma} = t,$$

$$\sigma = \frac{\ln(x_\pi y_\pi) - a}{t} = \frac{\ln(x_\pi y_\pi) - \ln(x_{0.5} y_{0.5})}{t}.$$

Так как точки $(\ln(z_\pi), \Phi^{-1}(\pi))$ и $(\ln(z_{1-\pi}), \Phi^{-1}(1 - \pi))$ тоже лежат на этой прямой, то мы можем вычислить значения $\ln(z_\pi)$ и $\ln(z_{0.5})$, зная уравнение прямой, следующим образом:

$$\frac{\ln(z_\pi) - a}{\sigma} = \Phi^{-1}(\pi),$$

$$\ln(z_\pi) = \sigma \Phi^{-1}(\pi) + a,$$

$$\frac{\ln(z_{1-\pi}) - a}{\sigma} = \Phi^{-1}(1 - \pi),$$

$$\ln(z_{1-\pi}) = \sigma \Phi^{-1}(1 - \pi) + a.$$

И, наконец, находим z_π и $z_{1-\pi}$.

Сумма двух логнормальных распределений

Рассмотрим сумму двух логнормальных случайных величин.

$$\ln(\xi_1) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2),$$

$$\ln(\xi_2) \sim N(\mu_2, \sigma_2^2),$$

$$\eta = \xi_1 + \xi_2.$$

Задача: найти квантили z_π , $z_{0.5}$, $z_{1-\pi}$ случайной величины η , а также вычислить вероятности p_1 , p_2 , p_3 такие, что $m = m_n$ и $s^2 = s_n^2$.

Чтобы найти z_{10} , z_{50} , z_{90} будем использовать аппроксимацию суммы логнормальных распределений логнормальным распределением. $\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma)$.

Альтернатива: Если это ограничение на σ не выполняется и мы не можем вычислить положительные вероятности, то можно не переходить к аппроксимации дискретным распределением, а вычислить значения мат. ожидания и дисперсии η с помощью квантилей z_π , $z_{0.5}$, $z_{1-\pi}$.

Дано: Квантили $x_\pi, x_{0.5}, x_{1-\pi}$ — квантили ξ_1 , $y_\pi, y_{0.5}, y_{1-\pi}$ — квантили ξ_2 .

- 1 Найти параметры μ_1, σ_1, μ_2 и σ_2 через значения квантилей, используя формулы раздела 4.2.
- 2 Вычислить значения мат. ожидания m и дисперсии s^2 случайной величины $\xi_1 + \xi_2$, как суммы $m = m_1 + m_2$, $d = d_1 + d_2$, где m_1, d_1 — мат.ожидание и дисперсия ξ_1 , а m_2, d_2 — случайной величины ξ_2 . Они пересчитываются аналогично m и d .
- 3 Выразить параметры μ и σ нормального распределения через параметры m и d логнормального распределения.

- ❶ Вычислить, какой квантиль получается при сложении x_π и y_π , используя следующую формулу

$$\begin{aligned} P(\xi_1 + \xi_2 < x_\pi + y_\pi) &= P(\ln(\xi_1 + \xi_2) < \ln(x_\pi + y_\pi)) = \\ &= P\left(\frac{\ln(\xi_1 + \xi_2) - \mu}{\sigma} < \frac{\ln(x_\pi + y_\pi) - \mu}{\sigma}\right) = \\ &= \Phi\left(\frac{\ln(x_\pi + y_\pi) - \mu}{\sigma}\right). \end{aligned}$$

- ❷ Найти значения квантилей z_{10} , z_{50} , z_{90} по Алгоритму 2.

Результат: вероятности p_1 , p_2 , p_3 для z_{π_1} , z_{π_2} , z_{π_3} случайной величины $\xi_1 + \xi_2$.

Результаты:

- 1 Методы аппроксимации нормального, логнормального распределений.
- 2 Условие на σ для аппроксимации.
- 3 Точность аппроксимации логнормального правилом 30-40-30.
- 4 Метод аппроксимации произведения логнормальных распределений.
- 5 Метод аппроксимации суммы логнормальных распределений.

Проблемы:

- 1 Аппроксимировать дискретным распределением получается только при ограниченных σ .
- 2 Для суммы логнормальных результат имеет ошибки, так как сумма логнормальных не логнормальная.