

# Замена непрерывного распределения на дискретное для применения на практике

Нагуманова Карина Ильнуровна, 19Б.04-мм

Санкт-Петербургский государственный университет  
Прикладная математика и информатика

Санкт-Петербург  
2023г.

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

Однако в ряде областей, например, в нефтяной промышленности, общепринятым распределением, описывающим запасы нефти, является логнормальное распределение. Соответственно, реальной задачей является аппроксимация логнормального распределения. При этом здесь тоже применим метод Свонсона, потому что логнормальное распределение можно свести к нормальному.

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 нефти в разных скважинах, нужно оценить суммарные запасы.

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

## План работы.

- 1 Рассмотреть общий подход к трехточечной аппроксимации.
- 2 Рассмотреть трехточечную аппроксимацию нормального распределения, в целом метод Свонсона и вывод правила 30-40-30.
- 3 Рассмотреть трехточечную аппроксимацию логнормального распределения и её свойства.
- 4 Построить алгоритм аппроксимации произведения двух логнормальных распределений.
- 5 Построить алгоритм аппроксимации суммы двух логнормальных распределений.

# Часть 1: Общий подход к трехточечной аппроксимации

$\xi$  — непрерывная случайная величина

$$m = \mathbf{E}(\xi), \quad s^2 = \mathbf{D}(\xi)$$

$F(x)$  — функция распределения,  $x_{\pi_1}$ ,  $x_{\pi_2}$ ,  $x_{\pi_3}$  — квантили  $\xi$ .

$\tilde{\xi}$  — случайная дискретная величина

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

$$\tilde{m} = \mathbf{E}(\tilde{\xi}), \quad \tilde{s}^2 = \mathbf{D}(\tilde{\xi})$$

**Задача:** аппроксимировать распределение случайной величины  $\xi$  дискретным распределением  $\tilde{\xi}$ , то есть найти  $p_1$ ,  $p_2$ ,  $p_3$  такие, что

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

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

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

## Предложение (Swanson)

Пусть верно

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

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

Тогда  $m = \tilde{m}$  и  $s^2 = \tilde{s}^2$ .

Если  $\xi \sim N(\mu, \sigma)$  имеет нормальное распределение, то  $\hat{\xi}$  имеет нормальное стандартное распределение, поэтому можно написать систему, которая не зависит от  $\mu$  и  $\sigma$ .

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

### Предложение (Swanson)

$\xi \sim N(\mu, \sigma)$ , 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  $m = \tilde{m}$  и  $s^2 = \tilde{s}^2$ .

Рассмотрим частный 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**.



## Часть 3: Связь логнормального распределения с нормальным

Моменты  $m$ ,  $s^2$  логнормального распределения выражаются через моменты  $\mu$ ,  $\sigma^2$  соответствующего нормального распределения:

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

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

Параметр  $\sigma$  выражается как

$$\sigma = \frac{\log\left(\frac{x_{\pi_j}}{x_{\pi_i}}\right)}{\Phi^{-1}(\pi_j) - \Phi^{-1}(\pi_i)}, \quad i \neq j.$$

Значение  $\sigma$  одинаковое для любых пар  $i$  и  $j$ .

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

Результат не зависит от  $i$ .

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

- 1 Вычисляем значения мат. ожидания  $m$  и дисперсии  $s^2$  случайной величины  $\eta$ , используя известные  $x_{\pi_1}, x_{\pi_2}, x_{\pi_3}$ .
- 2 Выражаем параметры  $\mu$  и  $\sigma$  мат. ожидание и дисперсию соответствующего нормального распределения через параметры  $m$  и  $s^2$  логнормального распределения
- 3 С помощью системы уравнений из 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  $\tilde{\xi}$ .

Многу доказаны следующие предложения.

### Предложение

*Положительные вероятности  $p_1, p_2, p_3$  для аппроксимации логнормальной случайной величины  $\eta$  существуют только при условии*

$$\exp(\sigma^2) + \exp(-\sigma^2) - \exp\left(-\frac{\sigma^2}{2}\right) (\exp(c\sigma) + \exp(-c\sigma)) \leq 0,$$

*где  $c = \Phi^{-1}(\pi)$ .*

### Предложение

*При уменьшении значения  $\pi$  ограничение на  $\sigma$  становится слабее, то есть диапазон значений  $\sigma$  увеличивается.*

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

- 1 Используя значения двух квантилей, найти значения параметров  $\mu$  и  $\sigma$  нормальной случайной величины  $\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma)$ . Через них вычислить значения  $m$  и  $s^2$ .
- 2 Найти значения  $p_1$ ,  $p_2$ ,  $p_3$  такие, что

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

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

Если  $p_1$ ,  $p_2$ ,  $p_3$  положительные, то рассматривается аппроксимация дискретной  $\tilde{\xi}$ , у которой  $\tilde{m} = m$  и  $\tilde{s}^2 = s^2$ .

Если не все положительные, то можно воспринимать задачу формально, как поиск коэффициентов линейной комбинации  $x_\pi$ ,  $x_{0.5}$ ,  $x_{1-\pi}$ .

# Часть 3: Точность метода Свонсона для логнормального распределения

**Проблема:** метод Свонсона, применяемый к нормальному распределению, используют для логнормального распределения.

**Вопрос:** какова точность аппроксимации  $m$  и  $s^2$ ?

## Предложение

*Ошибка аппроксимации мат.ожидания логнормального распределения по методу Свонсона, применяемому к нормальному распределению, равна*

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

*где  $c = \Phi^{-1}(\pi)$ , и не зависит от параметра  $\mu$ .*

# Часть 3: Точность метода Свонсона для логнормального распределения

## Предложение

*Ошибка аппроксимации дисперсии логнормального распределения по методу Свонсона, применяемому к нормальному распределению, равна*

$$\begin{aligned} \frac{|s^2 - \tilde{s}^2|}{s^2} = & \left| \exp(\sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)) - \right. \\ & - \frac{1}{2c^2} \exp(-2c\sigma) - \left(1 - \frac{1}{c^2}\right) \exp(2c\sigma) + \\ & \left. + \left( \frac{1}{2c^2} (\exp(c\sigma) - 1 + \exp(-c\sigma)) + 1 \right)^2 \right| / \exp(\sigma^2)(\exp(\sigma^2 - 1)), \end{aligned}$$

*где  $c = \Phi^{-1}(\pi)$ , и не зависит от параметра  $\mu$ .*

# Часть 3: Точность метода Свонсона для логнормального распределения

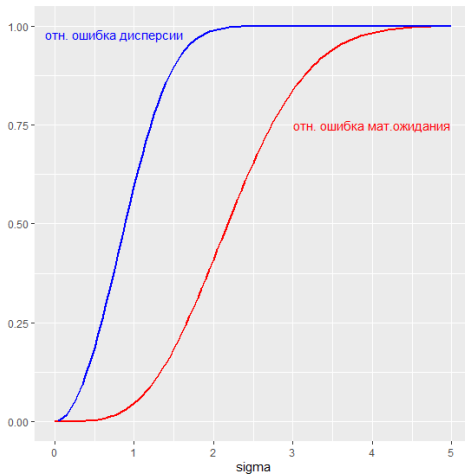


Рис.: Относительная ошибка  
аппроксимации мат.ож. и дисперсии

## Часть 4: Произведение двух логнормальных распределений

Рассмотрим две логнормальные случайные величины

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

которые заданы своими квантилями

- $x_\pi, x_{0.5}, x_{1-\pi}$  — симметричные квантили  $\xi_1,$
- $y_\pi, y_{0.5}, y_{1-\pi}$  — симметричные квантили  $\xi_2.$

**Задача:** аппроксимировать непрерывную случайную величину  $\eta = \xi_1 \xi_2$  дискретной, то есть найти квантили вида  $z_\pi, z_{0.5}, z_{1-\pi}.$



## Часть 4: Произведение двух логнормальных распределений

### Предложение (Swanson)

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

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

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

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

где  $a$  и  $b$  такие, что прямая  $y = \frac{x-a}{b}$ , проходит через точки  $(\ln(x_\pi y_\pi), t)$  и  $(\ln(x_{0.5} y_{0.5}), 0)$ , где

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

## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений

Рассмотрим сумму двух логнормальных случайных величин.

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

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

$$\xi = \xi_1 + \xi_2.$$

$\xi_1$  и  $\xi_2$  заданы своими квантилями.

Поставим задачу аппроксимации суммы логнормальным распределением  $\ln(\eta) \sim N(\mu, \sigma)$ , так как нужно рассматривать сумму не обязательно двух, а произвольного числа случайных величин.

**Задача:** найти квантили  $z_\pi$ ,  $z_{0.5}$ ,  $z_{1-\pi}$  случайной величины  $\eta$ .

Далее уже знаем, как вычислить вероятности  $p_1$ ,  $p_2$ ,  $p_3$  такие, что  $m = \tilde{m}$  и  $s^2 = \tilde{s}^2$ .

**Дано:** Квантили  $x_\pi, x_{0.5}, x_{1-\pi}$  — квантили  $\xi_1$ ,  $y_\pi, y_{0.5}, y_{1-\pi}$  — квантили  $\xi_2$ .

❶  $x_\pi, x_{0.5}, x_{1-\pi} \rightarrow \mu_1, \sigma_1$

❷  $y_\pi, y_{0.5}, y_{1-\pi} \rightarrow \mu_2, \sigma_2$

❸  $\mu_i, \sigma_i \rightarrow m_i, s_i^2$

❹  $m = m_1 + m_2$

❺  $s^2 = s_1^2 + s_2^2$

❻  $m, s^2 \rightarrow \mu, \sigma$

❼  $\mu, \sigma \rightarrow z_\pi, z_{0.5}, z_{1-\pi}$

❽  $z_\pi, z_{0.5}, z_{1-\pi} \rightarrow p_1, p_2, p_3$

**Результат:** вероятности  $p_1, p_2, p_3$  для квантилей  $z_{\pi_1}, z_{\pi_2}, z_{\pi_3}$  случайной величины  $\xi_1 + \xi_2$ .

## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

Ошибки аппроксимации квантилей  $q_{10}$ ,  $q_{50}$ ,  $q_{90}$  случайной величины  $\xi$  равны

$$\frac{|q_{10} - z_{10}|}{q_{10}}, \quad \frac{|q_{50} - z_{50}|}{q_{50}}, \quad \frac{|q_{90} - z_{90}|}{q_{90}},$$

где

$$z_{100p} = F_{\eta}^{-1}(p) = \exp(\mu + \sigma\sqrt{2}\operatorname{erf}^{-1}(2p - 1)).$$

Значение квантилей  $q_i$  выражаются как  $q_{100p} = F_{\xi}^{-1}(p)$ , где

$$F_{\xi}(x) = \int_0^x \left( \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \operatorname{erf} \left( \frac{\ln(x-y) - \mu_1}{\sigma_1\sqrt{2}} \right) \right) \times \\ \times \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}y\sigma_2} \exp \left( - \left( \frac{\ln(y) - \mu_2}{\sqrt{2}\sigma_2} \right)^2 \right) \right) dy$$

## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

Рассмотрим  $\ln(\xi_1) \sim N(4, \sigma_1^2)$ ,  $\ln(\xi_2) \sim N(6, \sigma_2^2)$  и найдем ошибки с помощью моделирования, объемы выборок равны  $10^6$ .

**Таблица:** Ошибка аппроксимации медианы (%) в зависимости от  $\sigma_1^2$  (строка) и  $\sigma_2^2$  (столбец)

	0.25	0.75	1.25	1.75	2.5
0.25	0.58	0.29	0.89	2.64	6.41
0.75	0.13	0.12	2.15	4.88	7.27
1.25	0.01	0.83	2.94	5.58	10.02
1.75	2.23	0.52	3.61	6.74	9.84
2.5	9.15	3.35	3.25	6.76	9.89

## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

**Таблица:** Ошибка аппроксимации  $q_{10}$  (%) в зависимости от  $\sigma_1^2$  (строка) и  $\sigma_2^2$  (столбец)

	0.25	0.75	1.25	1.75	2.5
0.25	2.35	13.59	23.93	33.20	42.75
0.75	1.20	10.54	21.80	33.93	42.82
1.25	3.02	7.03	18.43	29.49	40.09
1.75	14.45	5.27	14.33	26.50	36.75
2.5	34.70	11.44	11.10	23.05	32.84

## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

**Таблица:** Ошибка аппроксимации  $q_{90}$  (%) в зависимости от  $\sigma_1^2$  (строка) и  $\sigma_2^2$  (столбец)

	0.25	0.75	1.25	1.75	2.5
0.25	1.01	3.00	4.24	4.10	3.40
0.75	0.04	2.51	4.11	3.26	5.45
1.25	1.44	1.81	3.29	3.93	5.82
1.75	8.25	2.60	2.93	3.60	4.49
2.5	18.17	3.00	3.30	2.44	4.99

## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

Посчитаем значения функции  $F_{\xi}(x)$  от квантилей  $z_{10}$ ,  $z_{50}$ ,  $z_{90}$  случайной величины  $\eta$ . Они показывают, каким квантилем для  $\xi$  являются квантили  $z_i$ . Результаты приведены в следующих таблицах.

Таблица:  $F_{\eta}(z_{50})$  в зависимости от  $\sigma_1^2$  (строка) и  $\sigma_2^2$  (столбец)

	0.15	0.85	1.55	2.25
0.15	0.51	0.50	0.49	0.48
0.85	0.50	0.50	0.48	0.47
1.55	0.49	0.50	0.48	0.46
2.25	0.40	0.49	0.48	0.46



## Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

Таблица:  $F_{\eta}(z_{10})$  в зависимости от  $\sigma_1^2$  (строка) и  $\sigma_2^2$  (столбец)

	0.15	0.85	1.55	2.25
0.15	0.09	0.06	0.04	0.02
0.85	0.10	0.07	0.05	0.03
1.55	0.05	0.08	0.06	0.04
2.25	0.00	0.08	0.07	0.05

Таблица:  $F_{\eta}(z_{90})$  в зависимости от  $\sigma_1^2$  (строка) и  $\sigma_2^2$  (столбец)

	0.15	0.85	1.55	2.25
0.15	0.90	0.90	0.90	0.90
0.85	0.90	0.91	0.91	0.90
1.55	0.93	0.90	0.91	0.91
2.25	0.95	0.91	0.90	0.91

# Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

Построим оценки плотности для  $\xi$  и  $\eta$ , когда ошибки имеют очень маленькие значения и когда достаточно большие.

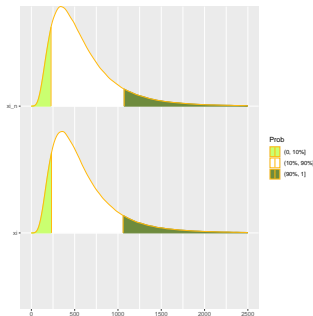


Рис.:  $\sigma_1^2 = 1.05$ ,  $\sigma_2^2 = 0.45$ ,  
 $err_{med} = 0.09\%$ ,  
 $err_{q_{10}} = 2.4\%$ ,  
 $err_{q_{90}} = 1.1\%$ .

# Часть 5: Сумма двух логнормальных распределений. Точность аппроксимации

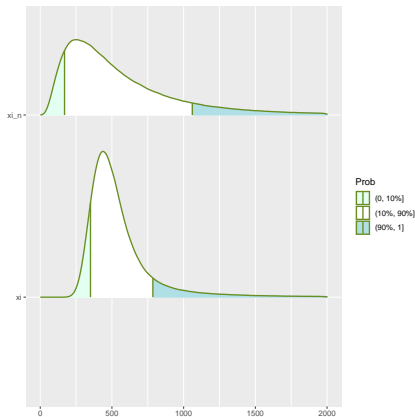


Рис.:  $\sigma_1^2 = 2.25$ ,  $\sigma_2^2 = 0.05$ ,  $err_{med} = 9.92\%$ ,  $err_{q_{10}} = 51.34\%$ ,  
 $err_{q_{90}} = 39.88\%$ .

## Мною были получены следующие результаты:

- 1 Получено условие на  $\sigma$  для существования трехточечной симметричной аппроксимации логнормального распределения.
- 2 Численно оценена точность аппроксимации мат. ожидания и дисперсии логнормального распределения с помощью метода Свонсона, применяемого к нормальному распределению.
- 3 Построен алгоритм для нахождения трехточечной симметричной аппроксимации суммы логнормальных распределений.
- 4 Численно оценена точность трехточечной симметричной аппроксимации суммы логнормальных распределений.