Условные матожидания и пространство \mathbb{L}^2

1 Нормальное распределение

Для случайной величины $\xi \sim \mathcal{N}(m, \sigma^2)$ функция плотности распределения $(\sigma > 0)$:

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left(-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}\right), \qquad \mathbb{E}\xi = \operatorname{med}(\xi) = \operatorname{mode}(\xi) = m, \qquad \mathbb{V}\xi = \sigma^2$$

Для n-мерного случайного вектора $\xi \sim \mathcal{N}(\mathbf{m}, \Sigma)$ функция плотности распределения $(\Sigma \succ 0)$:

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n \det \Sigma}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mathbf{m})^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x} - \mathbf{m})\right), \qquad \mathbb{E}\xi = \text{mode}(\xi) = \mathbf{m}, \qquad \mathbb{V}\xi = \Sigma$$

Линейное преобразование нормального случайного вектора:

$$\eta = A\xi + b, \quad \xi \sim \mathcal{N}(\mathbf{m}, \Sigma) \Longrightarrow \quad \eta \sim \mathcal{N}(A\mathbf{m} + b, A\Sigma A^T)$$

Опр. Случайный вектор ξ имеет *нормальное распределение* с параметрами (\mathbf{m}, Σ) , если его характеристическая функция имеет вид

$$\varphi_{\xi}(\mathbf{t}) = \exp\left(i\mathbf{t}^T\mathbf{m} - \frac{1}{2}\mathbf{t}^T\Sigma\mathbf{t}\right)$$

В случае, когда $\Sigma \succ 0$, данное определение эквивалентно классическому (через функцию плотности). Оно обобщает его на случай вырожденных матриц Σ .

Свойства:

1. Если X — нормальный случайный вектор, то Y = AX + b — тоже. При этом

$$Y = AX + b, \quad X \sim \mathcal{N}(\mathbf{m}, \Sigma) \implies Y \sim \mathcal{N}(A\mathbf{m} + b, A\Sigma A^T)$$

2. Пусть $X_i \sim \mathcal{N}(m_i, \sigma_i^2), \ i = \overline{1, n}$ — независимые нормальные случайные величины. Тогда

$$X_1 + \ldots + X_n \sim \mathcal{N}(m_1^2 + \ldots + m_n^2, \ \sigma_1^2 + \ldots + \sigma_n^2)$$

3. Пусть X, Y — подвекторы нормального случайного вектора:

$$\left[\begin{array}{c} X \\ Y \end{array}\right] \sim \mathcal{N}\left(\left[\begin{array}{c} \mathbf{m}_X \\ \mathbf{m}_Y \end{array}\right], \ \left[\begin{array}{cc} \Sigma_{XX} & \Sigma_{XY} \\ \Sigma_{YX} & \Sigma_{YY} \end{array}\right]\right)$$

Тогда маргинальные распределения X и Y являются нормальными:

$$X \sim \mathcal{N}(\mathbf{m}_X, \Sigma_{XX}), \qquad Y \sim \mathcal{N}(\mathbf{m}_Y, \Sigma_{YY}),$$

и условное распределение вида Y|X=x тоже является нормальным с параметрами (\mathbf{m},Σ) :

$$\mathbf{m} = \mathbb{E}[Y \mid X = x] = \mathbf{m}_Y + \Sigma_{YX} \Sigma_{XX}^{-1} (x - \mathbf{m}_X)$$

$$\Sigma = \mathbb{V}[Y \mid X = x] = \Sigma_{YY} - \Sigma_{YX} \Sigma_{YY}^{-1} \Sigma_{XY}$$

Здесь $\mathbb{E}[Y\mid X=x]$ и $\mathbb{V}[Y\mid X=x]$ — условные матожидания и дисперсия соответственно.

4. Для компонент нормального случайного вектора X, Y:

$$X,Y$$
 независимы \iff X,Y не коррелируют

Просто для нормальных случайных величин это свойство неверно.

2 Условные матожидания

Материалы этого и следующего разделов взяты из конспекта семинара 6 и из пособия В.В.Некруткина "Условные математические ожидания относительно σ -алгебр и отображений", которое можно найти здесь.

Пусть $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ — вероятностное пространство.

Опр. Пусть $\mathcal{A} \subset \mathcal{F} - \sigma$ -алгебра. Условным матожиданием с.в. ξ относительно σ -алгебры \mathcal{A} называется случайная величина $\mathbb{E}[\xi|\mathcal{A}]$, такая что:

• $\mathbb{E}[\xi|\mathcal{A}]$ измерима относительно \mathcal{A} ;

$$\bullet \ \forall B \in \mathcal{A} \ \rightarrow \ \int_{B} \mathbb{E}[\xi|\mathcal{A}](w) d\mathbb{P}(w) = \int_{B} \xi(w) d\mathbb{P}(w).$$

Условное матожидание определено с точностью до значений на множестве Р-меры нуль.

Сама случайная величина ξ не всегда удовлетворяет этому определению, так как в общем случае ξ не измерима относительно σ -алгебры \mathcal{A} .

Опр. Условной вероятностью события C относительно σ -алгебры $\mathcal A$ называется случайная величина

$$\mathbb{P}\{C|\mathcal{A}\} = \mathbb{E}[\mathbb{I}_C|\mathcal{A}]$$

Опр. σ -алгеброй, порожденной случайной величиной η называется

$$\mathcal{F}_{\eta} = \left\{ \eta^{-1}(B) \mid B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}) \right\}$$

Так как η — \mathcal{F} -измеримое отображение, то $\mathcal{F}_{\eta} \subset \mathcal{F}$.

Утв. 1 ξ \mathcal{F}_{η} -измерима \iff \exists борелевская функция $m:\mathbb{R}\to\mathbb{R}$, такая что $\xi=m(\eta)$.

Опр. Функцией регрессии ξ на η (в конспекте семинара — условным матожиданием) $\mathbb{E}[\xi|\eta=y]$ называется такая борелевская функция $m(y):\mathbb{R}\to\mathbb{R}$, что

$$\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}) \quad \to \quad \int_{\eta^{-1}(B)} \xi(w) d\mathbb{P}(w) = \int_{B} m(y) d\mathbb{P}_{\eta}(y)$$

 Φ ункция m(y) — та самая функция из утверждения 1. Связь прояснится в следующем определении.

Функция m(y) определена на \mathbb{R} с точностью до значений на множестве \mathbb{P}_{η} -меры нуль, где $\mathbb{P}_{\eta}(B) = \mathbb{P}\{\eta \in B\}$ — распределение случайной величины η .

Опр. Условным матожиданием ξ относительно η называется случайная величина $\mathbb{E}[\xi|\eta]$, равная

- (a) $m(\eta)$, где $m(y) = \mathbb{E}[\xi | \eta = y]$;
- (b) $\mathbb{E}[\xi|\mathcal{F}_n]$.

Определения (a) и (b) условного матожидания $\mathbb{E}[\xi|\eta]$ эквивалентны.

Объясним связь этого определения и утверждения 1. $\mathbb{E}[\xi|\eta] - \mathcal{F}_{\eta}$ -измеримая функция по определению (b), поэтому функцию в определении (a) можно взять из утверждения 1.

Итак, важно понимать, что условное матожидание относительно случайной величины — частный случай условного матожидания относительно σ -алгебры. Выпишем полезные свойства этих условных матожиданий.

<u>Свойства:</u> $(\xi_1, \xi_2, \eta - \text{c.в. c конечными матожиданиями})$

- 1. Условное матожидание единственно с точностью до значений на множестве Р-меры нуль;
- 2. $\mathbb{E}[a\xi_1 + b\xi_2 \mid \eta] = a\mathbb{E}[\xi_1|\eta] + b\mathbb{E}[\xi_2|\eta];$
- 3. Если $\xi_1 \leq \xi_2$ п.в., то $\mathbb{E}[\xi_1|\eta] \leq \mathbb{E}[\xi_2|\eta]$ п.в.;

4. Неравенство Йенсена: если $\varphi:\mathbb{R}\to\mathbb{R}$ — выпуклая борелевская функция, а $\mathbb{E}|\varphi(\xi)|<\infty$, то

$$\mathbb{E} \big[\varphi(\xi) \mid \mathcal{A} \big] \geq \varphi \big(\mathbb{E} [\xi \mid \mathcal{A}] \big)$$
 \mathbb{P} -почти всюду на Ω

- 5. Если ξ измерима относительно \mathcal{A} и $\mathbb{E}|\xi\eta|<\infty$, то $\mathbb{E}[\xi\eta\mid\mathcal{A}]=\xi\mathbb{E}[\eta\mid\mathcal{A}]$ п.в.;
- 6. Формулы полного матожидания и полной вероятности:

$$\mathbb{E}\xi = \mathbb{E}\big[\mathbb{E}[\xi|\eta]\big], \qquad \mathbb{P}\{B\} = \mathbb{E}\big[\mathbb{P}\{B|\mathcal{A}\}\big]$$

- 7. Если ξ и η независимые с.в., то $\mathbb{E}[\xi|\eta] = \mathbb{E}\xi$ п.в.;
- 8. $\mathbb{E}[\xi|\xi] = \xi$ п.в.

Заметим, что пока никаких содержательных утверждений мы не получили. Перечисленные выше свойства вытекают напрямую из определения. Пока вообще непонятно, как на практике искать $\mathbb{E}[\xi|\eta]$. Это обсудим чуть ниже.

Условное матожидание относительно случайного вектора

Пусть $\vec{\eta}: \Omega \to \mathbb{R}^n$, $\vec{\eta} = (\eta_1, \dots, \eta_n)^T$ — случайный вектор.

Все определения, утверждения и свойства переносятся.

Опр. σ -алгеброй, порожденной случайным вектором $\vec{\eta}$ называется

$$\mathcal{F}_{\vec{\eta}} = \left\{ \vec{\eta}^{-1}(B) \mid B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n) \right\}$$

Как и ранее, так как $\vec{\eta}$ — отображение, измеримое относительно пары $(\mathcal{F}, \ \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$, то $\mathcal{F}_{\vec{\eta}} \subset \mathcal{F}$.

Опр. Функцией регрессии ξ на $\vec{\eta}$ $\mathbb{E}[\xi|\vec{\eta}=\vec{y}]$ называется такая борелевская функция $m(\vec{y}):\mathbb{R}^n\to\mathbb{R},$ что

$$\forall B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n) \to \int_{\vec{\eta}^{-1}(B)} \xi(w) d\mathbb{P}(w) = \int_B m(\vec{y}) d\mathbb{P}_{\eta}(\vec{y})$$

Опр. Условным матожиданием ξ относительно $\vec{\eta}$ называется случайная величина $\mathbb{E}[\xi \mid \vec{\eta}]$, равная

- (a) $m(\vec{\eta})$, где $m(\vec{y}) = \mathbb{E}[\xi | \vec{\eta} = \vec{y}]$;
- (b) $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{F}_{\vec{n}}].$

Отметим, что условное матожидание относительно случайного вектора — это именно случайная величина, а не случайный вектор.

Утв. 1' $\xi \in \mathcal{F}_{\vec{\eta}} \iff \exists$ борелевская функция $m : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$, такая что $\xi = m(\vec{\eta})$.

Связь с интуитивным определением

Зададимся вопросом, как найти $\mathbb{E}[\xi \mid A]$ — условное матожидание относительно события $A \subset \Omega$, где ξ — случайная величина. Интуитивно понятно, что это число должно являться в некотором смысле средним значением с.в. ξ на множестве A. Поэтому естественно ожидать следующее выражение:

$$\mathbb{E}[\xi \mid A] \approx \sum_{i} x_{i} \cdot \frac{\mathbb{P}\{D_{i}\}}{\mathbb{P}\{A\}}, \tag{*}$$

где $A = \bigcup_i D_i$, x_i — значения ξ на D_i . То есть мы разбиваем A на подмножества, на которых ξ постоянна, и умножаем на вероятность попасть в эти подмножества (при условии, что мы находимся в A).

Проведем строгие рассуждения. Заметим, что нашу задачу можно переформулировать через известные термины:

$$\mathbb{E}[\xi \mid A] = \mathbb{E}[\xi \mid \mathbb{I}_A = 1] = m(1),$$

где m — функция регрессии ξ на \mathbb{I}_A .

В определение функции m(y) подставим множество $B = \{1\}$. Тогда $\mathbb{I}_A^{-1}(1) = A$, поэтому

$$\int_A \xi(w) d\mathbb{P}(w) = \int_{\{1\}} m(y) d\mathbb{P}_{\mathbb{I}_A}(y) = m(1) \cdot \mathbb{P}_{\mathbb{I}_A}\{1\} = m(1) \cdot \mathbb{P}\{A\}$$

Отсюда получаем, что если $\mathbb{P}{A} > 0$, то

$$\mathbb{E}[\xi \mid A] = \frac{1}{\mathbb{P}\{A\}} \int_{A} \xi(w) d\mathbb{P}(w)$$

Это выражение соответствует формуле (*), которую мы и ожидали получить. Это выражение можно записать в следующем виде:

Опр. Условным матожиданием с.в. ξ относительно события A ($\mathbb{P}\{A\} > 0$) называется

$$\mathbb{E}[\xi \mid A] = \frac{\mathbb{E}[\xi \cdot \mathbb{I}_A]}{\mathbb{P}\{A\}}$$

На самом деле это скорее утверждение, которое мы доказали, нежели определение.

Формулы полной вероятности и полного матожидания

Пусть ξ — случайная величина, а $\mathcal{A} \subset \mathcal{F}$ — σ -алгебра. Тогда положив в определении $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]$ множество $B = \Omega$, мгновенно получаем формулу полного матожидания

$$\int_{\Omega} \mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}](w) d\mathbb{P}(w) = \int_{\Omega} \xi(w) d\mathbb{P}(w) \qquad \Longleftrightarrow \qquad \mathbb{E}\big[\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]\big] = \mathbb{E}\xi$$

Аналогично получается формула полной вероятности. Однако возникает вопрос, а что вообще такое $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]$? Как его искать?

Исследуем структуру $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]$ и формулы полной вероятности в некоторых частных случаях.

Утв. 2 (случай дискретной случайной величины)

Пусть ξ — произвольная с.в., а η — дискретная случайная величина со значениями $\{x_k\}$. Тогда справедлива формула полного матоэксидания:

$$\mathbb{E}\xi = \sum_{k} \mathbb{E}[\xi \mid \eta = x_{k}] \cdot \mathbb{P}\{\eta = x_{k}\}$$

и для произвольного события $A \in \mathcal{F}$ справедлива формула полной вероятности:

$$\mathbb{P}{A} = \sum_{k} \mathbb{P}{A \mid \eta = x_k} \cdot \mathbb{P}{\eta = x_k}$$

Не приводя строгого доказательства, объясним почему так происходит. Сигма-алгеброй в этом случае является

$$\mathcal{F}_{\eta} = \sigma \Big(\eta^{-1}(x_1), \eta^{-1}(x_2), \dots \Big),$$

то есть σ -алгебра порождена не более чем счетным разбиением $\Omega = \bigcup_k \{ \eta = x_k \}$. Кроме того, по определению $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{F}_{\eta}]$ измерима относительно \mathcal{F}_{η} , поэтому (см. упражнение 2 из конспекта семинара) условное матожидание представимо в виде

$$\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{F}_{\eta}] = \sum_{k} z_{k} \mathbb{I}_{\{\eta = x_{k}\}}, \qquad z_{k} = \mathbb{E}[\xi \mid \eta = x_{k}]$$

Можно доказать, что числа z_k имеют такой вид. Далее по свойству линейности матожидания получаем конечное выражение.

Утв. 3 (случай непрерывной случайной величины)

Пусть ξ, η — непрерывные с.в. с плотностями f_{ξ}, f_{η} . Тогда справедлива формула полного матожидания:

$$\mathbb{E}\xi = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathbb{E}[\xi \mid \eta = x] f_{\eta}(x) dx$$

и для события $A \in \mathcal{F}$ справедлива формула полной вероятности:

$$\mathbb{P}{A} = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathbb{P}{A \mid \eta = x} f_{\eta}(x) dx$$

Утв. 4 (теорема Байеса)

Для непрерывных случайных величин ξ и η справедлива формула Байеса:

$$f_{\xi}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{\xi|\eta}(x \mid y) f_{\eta}(y) dy$$

Заметим, что последнее равенство легко получить напрямую. Подынтегральное выражение равно совместной плотности распределения $f_{(\xi,\eta)}(x,y)$, а его интегрирование как раз дает маргинальное распределение.

Эти формулы удобно применять при решении задач, потому что часто условные матожидания вида $\mathbb{E}[\xi \mid \eta = y]$ проще находить, чем просто $\mathbb{E}\xi$ (например, когда ξ явно зависит от η , можно заменить η на y и убрать условие).

3 Пространство \mathbb{L}^2

Опр. Пусть $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ — вероятностное пространство. Обозначим через $L^2 \equiv L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ множество всех случайных величин на Ω с конечным вторым моментом:

$$L^2 = \left\{ \text{c.b. } \xi : \Omega \to \mathbb{R} \mid \mathbb{E}[\xi^2] < +\infty \right\}$$

Утв. 5 L^2 — линейное пространство (относительно сложения с.в. и умножения на вещественное число).

Введем на L^2 функцию:

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : L^2 \times L^2 \to \mathbb{R}, \qquad \langle \xi, \eta \rangle = \mathbb{E}[\xi \eta]$$

Наша цель: ввести на L^2 скалярное произведение, то есть функцию, удовлетворяющую аксиомам:

- 1. $\langle \xi, \eta \rangle = \langle \eta, \xi \rangle$ $\forall \xi, \eta \in L^2$
- 2. $\langle \xi_1 + \xi_2, \eta \rangle = \langle \xi_1, \eta \rangle + \langle \xi_2, \eta \rangle \quad \forall \xi_1, \xi_2, \eta \in L^2$ $\langle \lambda \xi, \eta \rangle = \lambda \langle \xi, \eta \rangle \quad \forall \lambda \in \mathbb{R} \quad \forall \xi, \eta \in L^2$
- 3. $\langle \xi, \xi \rangle > 0$ $\forall \xi \neq 0$

Утв. 6 Функция $\langle \xi, \eta \rangle = \mathbb{E}[\xi \eta]$ удовлетворяет аксиомам 1 и 2 скалярного произведения.

С аксиомой 3 возникает проблема:

$$\langle \xi, \xi \rangle = 0 \iff \mathbb{E}[\xi^2] = 0 \iff \mathbb{P}\{\xi = 0\} = 1 \iff \xi(w) = 0 \text{ п.в. на } \Omega,$$

то есть существуют случайные величины $\xi \not\equiv 0$, для которых $\langle \xi, \xi \rangle = 0$.

Чтобы обойти эту проблему, будем рассматривать классы эквивалентности случайных величин относительно равенства почти всюду:

$$[\xi] = \{ \eta \in L^2 \mid \xi = \eta$$
 п.в. на $\Omega \}$

Отметим, что равенство почти всюду означает, что $\mathbb{P}\{\xi\neq\eta\}=0$, то есть мера множества на, котором ξ и η различны, равна 0.

Опр. Множество классов эквивалентности случайных величин ($\mathbb{E}[\xi^2] < \infty$) относительно равенства почти всюду называется *пространством* \mathbb{L}^2 .

Далее будем отождествлять случайные величины ξ и их классы эквивалентности $[\xi]$.

Заметим, что функция $\langle \xi, \eta \rangle = \mathbb{E}[\xi \eta]$ не зависит от значений ξ и η на множестве меры 0 (так как матожидание — интеграл Лебега по мере \mathbb{P}). Значит, определим

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{L}^2 \times \mathbb{L}^2 \to \mathbb{R}, \qquad \langle [\xi], [\eta] \rangle = \langle \xi, \eta \rangle = \mathbb{E}[\xi \eta],$$

то есть скалярным произведением двух классов эквивалентности назовем матожидание произведения любых двух с.в. из этих классов.

Таким образом, пространство \mathbb{L}^2 с функцией $\langle \cdot, \cdot \rangle$ является *предгильбертовым* пространством.

Предгильбертово пространство — линейное пространство со скалярным произведением (inner product space).

Утв. 7 \mathbb{L}^2 — гильбертово пространство.

Гильбертово пространство — полное предгильбертово пространство. Другими словами, скалярное произведение порождает норму, которая порождает метрику:

$$\|\xi\| = \sqrt{\langle \xi, \xi \rangle}, \qquad \rho(\xi, \eta) = \|\xi - \eta\|,$$

то есть предгильбертово пространство является метрическим. Под полнотой понимается полнота метрического пространства с порожденной метрикой.

Утв. 8 Пусть $\{\xi_n\}, \{\eta_n\} \subset L^2$ — последовательности случайных величин таких, что

$$\mathbb{E}[(\xi_n - \xi)^2] \longrightarrow 0, \qquad \mathbb{E}[(\eta_n - \eta)^2] \longrightarrow 0$$

Тогда

- 1. $\xi, \eta \in L^2$;
- 2. $\mathbb{E}[\xi_n] \longrightarrow \mathbb{E}[\xi];$
- 3. $\mathbb{E}[\xi_n \eta_n] \longrightarrow \mathbb{E}[\xi \eta];$
- 4. $cov(\xi_n, \eta_n) \longrightarrow cov(\xi, \eta);$
- 5. $\mathbb{V}[\xi_n] \longrightarrow \mathbb{V}[\xi]$.

Неравенство Коши-Буняковского. Для любых $\xi, \eta \in L^2$:

$$\mathbb{E}[\xi\eta] \le \sqrt{\mathbb{E}\xi^2 \cdot \mathbb{E}\eta^2}$$

в частности, для центрированных случайных величин:

$$cov(\xi \eta) \le \sqrt{\mathbb{V}\xi \cdot \mathbb{V}\eta}$$

Опр. С.в. $\xi, \eta \in L^2$ называются *ортогональными* $(\xi \perp \eta)$, если $\langle \xi, \eta \rangle = \mathbb{E}[\xi \eta] = 0$.

Опр. Проекцией ξ на η называется $\pi_{\eta}(\xi) = \frac{\langle \xi, \eta \rangle}{\|\eta\|^2} \cdot \eta$.

Условное матожидание в \mathbb{L}^2

Пусть H — произвольное гильбертово пространство, $M \subset H$ — его подпространство. Тогда

$$N = M^{\perp} = \{ y \mid y \perp x \ \forall x \in M \}$$
 — ортогональное дополнение

При этом H раскладывается в npsмyro cymmy $H=M\oplus N,$ и $\forall z\in H$ \exists единственное разложение z=x+y, где $x\in M,\ y\in N$ $(x,y-npoexyuu\ z$ на M,N соответственно).

Пусть $\mathcal{A} \subset \mathcal{F} - \sigma$ -алгебра. Изучим, какой вид имеет условное матожидание $\mathbb{E}[\xi|\mathcal{A}]$, когда $\xi \in L^2$.

Утв. 9 Если $\xi \in L^2$, то $\mathbb{E}[\xi|\mathcal{A}] \in \mathbb{L}^2$ и единственно.

Доказательство.

Функция $\varphi(x) = x^2$ выпукла, тогда по неравенству Йенсена:

$$(\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}])^2 \leq \mathbb{E}[\xi^2 \mid \mathcal{A}]$$
 II.B.

Беря матожидание от обоих частей неравенства, получаем по формуле полного матожидания:

$$\mathbb{E}\Big[\big(\mathbb{E}[\xi\mid\mathcal{A}]\big)^2\Big] \leq \mathbb{E}\xi^2 < \infty \qquad \Longrightarrow \qquad \mathbb{E}[\xi\mid\mathcal{A}] \in L^2$$

Единственность в \mathbb{L}^2 получаем из того, что условное матожидание единственно с точностью до значений на множестве меры нуль.

Рассмотрим множество $M_{\mathcal{A}} \subset \mathcal{F}$, состоящее из всех с.в., измеримых относительно \mathcal{A} . Сумма измеримых функций — измеримая функция, измеримая функция, умноженная на число — тоже, поэтому $M_{\mathcal{A}}$ — замкнутое подпространство гильбертового пространства \mathbb{L}^2 .

Значит, можно находить проекцию на $M_{\mathcal{A}}$ и строить к нему ортогональное дополнение.

Утв. 10 Если $\xi \in L^2$, то $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]$ — проекция ξ на подпространство $M_{\mathcal{A}}$.

Доказательство.

 Π о общему свойству проекции, $\xi'=\mathbb{E}[\xi\mid\mathcal{A}]$ — проекция ξ на $M_\mathcal{A}\iff \xi-\xi'\in M_\mathcal{A}^\perp\iff$

$$\forall \eta \in M_{\mathcal{A}} \rightarrow \langle \xi - \xi', \eta \rangle = 0$$

Проверим последнее равенство. По линейности и свойству 5 условного матожидания (η измерима отн. \mathcal{A} , поэтому ее можно занести под знак матожидания во втором равенстве):

$$\mathbb{E}\left[\left(\xi - \mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]\right)\eta\right] = \mathbb{E}[\xi\eta] - \mathbb{E}\left[\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]\eta\right] = \mathbb{E}[\xi\eta] - \mathbb{E}\left[\mathbb{E}[\xi\eta \mid \mathcal{A}]\right] = \mathbb{E}[\xi\eta] - \mathbb{E}[\xi\eta] = 0$$

Предпоследнее равенство получено по формуле полного матожидания.

Как интерпретировать полученный результат? Нетрудно доказать, что

$$\mathbb{E}\Big[\big(\xi - \mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]\big)^2\Big] = \min_{\eta \in M_A} \mathbb{E}\big[(\xi - \eta)^2\big]$$

Таким образом, условное матожидание $\mathbb{E}[\xi \mid \mathcal{A}]$ — наилучшее приближение случайной величины в "менее богатой" σ -алгебре по среднеквадратичной метрике.

Пространство \mathbb{L}_0^2

Опр. Обозначим через L_0^2 множество всех центрированных случайных величин с конечным вторым моментом:

$$L_0^2 = \{ \xi \in L^2 \mid \mathbb{E}\xi = 0 \}$$

Скалярное произведение в L_0^2 является ковариацией:

$$\langle \xi, \eta \rangle = \mathbb{E}[\xi \eta] = \text{cov}(\xi, \eta), \qquad \xi, \eta \in L_0^2$$

Что будет, если попробовать задать так скалярное произведение на всем пространстве L^2 ?

Утв. 11 Функция $cov(\xi, \eta)$ удовлетворяем аксиомам 1 и 2 скалярного произведения на L^2 .

Рассмотрим аксиому 3:

$$cov(\xi, \xi) = \mathbb{V}\xi = 0 \implies \xi \equiv const \text{ п.в.}$$

Поэтому, если рассмотреть в L^2 следующие классы эквивалентности:

$$[[\xi]] = \{ \eta \in L^2 \mid \xi - \eta \equiv \text{const II.B.} \}, \tag{*}$$

то на полученном фактор-пространстве ковариация уже будет скалярным произведением.

Обозначение [ξ] сохраним для классов эквивалентности относительно равенства почти всюду.

Опр. Множество классов эквивалентности (*) в L^2 со скалярным произведением $\text{cov}(\xi,\eta)$ называется пространством \mathbb{L}^2_0 .

Отметим, что \mathbb{L}^2_0 — подпространство \mathbb{L}^2 в следующем смысле. Рассмотрим в \mathbb{L}^2 подпространство M, факторизовав множество L^2_0 по равенству почти всюду. Тогда из \mathbb{L}^2_0 в M легко построить изоморфизм:

$$\varphi: [[\xi]] \longmapsto [\xi - \mathbb{E}\xi]$$

Изоморфизм — взаимно однозначное соответствие, сохраняющее скалярное произведение.

Несложно убедиться, что M — замкнутое подпространство \mathbb{L}^2 , а \mathbb{L}^2 — полно. Значит, и M полно. Изоморфизм сохраняет полноту, поэтому \mathbb{L}^2_0 полно.

Утв. 12 \mathbb{L}_0^2 — гильбертово пространство.

Как и в \mathbb{L}^2 , можно для удобства отождествлять случайные величины и их классы эквивалентности в \mathbb{L}^2_0 .

4 Примеры

Пример 1 (формула свертки)

Пусть ξ, η — непрерывные случайные величины с плотностями f_{ξ}, f_{η} . Найти плотность $\xi + \eta$.

Решение:

Найдем функцию распределения. По формуле полной вероятности:

$$F_{\xi+\eta}(x) = \mathbb{P}\{\xi + \eta < x\} = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathbb{P}\{\xi + \eta < x \mid \eta = y\} f_{\eta}(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathbb{P}\{\xi < x - y\} f_{\eta}(y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} F_{\xi}(x - y) f_{\eta}(y) dy$$

Дифференцируя по x находим плотность (применяем теорему о дифференцировании несобственного интеграла по параметру):

$$f_{\xi+\eta}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{\xi}(x-y) f_{\eta}(y) dy$$

Данная формула называется формулой свертки.

Пример 2 (нормальные случайные величины)

Пусть (X,Y) — нормальный случайный вектор с распределением:

$$\left[\begin{array}{c} X \\ Y \end{array}\right] \sim \mathcal{N}\left(\left[\begin{array}{c} m_X \\ m_Y \end{array}\right], \left[\begin{array}{cc} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{array}\right]\right)$$

Найти $\mathbb{E}[X \mid Y = \alpha], \ \alpha \in \mathbb{R}.$

Решение:

Рассмотрим X,Y как элементы пространства \mathbb{L}^2_0 . Представим $X=X_{\parallel}+X_{\perp}$, где

$$X_\parallel=\pi_Y(X)=rac{\mathrm{cov}(X,Y)}{\mathrm{cov}(Y,Y)}\cdot Y=rac{
ho}{1}Y=
ho Y$$
 — проекция X на Y в \mathbb{L}^2_0 $X_\perp=X-X_\parallel=X-
ho Y$

По построению, $cov(X_{\perp},Y)=0$, значит, с.в. X_{\perp} и Y не коррелируют. X_{\perp} — линейная комбинация нормально распределенных с.в., значит, X_{\perp} — нормальная с.в. Это компоненты некоторого нормального случайного вектора, а для них из некоррелированности следует независимость. Значит, X_{\perp} и Y независимы.

В силу линейности условного матожидания:

$$\mathbb{E}[X\mid Y=\alpha] = \mathbb{E}[X_{\parallel}\mid Y=\alpha] + \mathbb{E}[X_{\perp}\mid Y=\alpha] = \mathbb{E}[\rho Y\mid Y=\alpha] + \mathbb{E}[X_{\perp}] = \alpha\rho + m_X - \rho m_Y$$

Заметим, что полученный результат согласуется с общей формулой для условного распределения компонент нормального случайного вектора.