

# Спецкурс “Теория риска” (для филиала в Душанбе)

Проф. Екатерина Вадимовна  
Булинская

(МГУ имени М.В.Ломоносова)

Лекция 7

Москва, 11 марта 2025 г.

# САЛОМ!



- Тарифный принцип (полный порядок)
- Нагрузка в явном виде
- Нагрузка в неявном виде
- Обобщенный принцип среднего
- Порядок отношения правдоподобия
- Экспоненциальный порядок

# Тарифный принцип

Как было отмечено ранее, **премия (страховой взнос)** - это та денежная сумма, которую страхователь уплачивает страховщику за освобождение от риска. Во Франции, например, термин премия (prime) употребляется, если страховщик - это акционерная страховая компания (société anonyme). Если же речь идет об обществе взаимного страхования (société mutuelle), то говорят о страховом взносе (cotisation). Для краткости далее будем говорить о премии.

Размер премии определяется с помощью некоторого **тарифного принципа** (premium calculation principle), т.е. некоторого функционала  $H$ , который ставит в соответствие риску  $X$  действительное число  $P = H(X)$ , равное размеру требуемой премии. Выбор адекватного принципа подсчета премий - одна из важнейших задач актуарной науки.

Базируясь на законе больших чисел, страхование пришло к так называемому принципу эквивалентности, который предполагает равенство (в среднем) обязательств страховщика и страхователя. Согласно этому принципу размер премии по риску  $X$  равен  $P = EX$ . Такая премия называется **чистой** (или нетто) премией.

С помощью ЦПТ может быть установлено, что чистая премия не дает страховщику возможности произвести все возмещения убытков (или их большую часть).

Следовательно, тарифный принцип должен удовлетворять условию  $H(X) > EX$ . Считается, что полисодержатели менее склонны к риску, чем страховщики, поэтому готовы заплатить больше, чем средний ожидаемый размер ущерба, чтобы избавиться от неопределенности. Таким образом, к чистой премии прибавляется **страховая надбавка** или нагрузка безопасности (safety loading).

Размер требуемой нагрузки может задаваться либо **в явном виде**, либо как **решение некоторых уравнений**. Подчеркнем, что пока мы **не принимаем во внимание** административные издержки компании, а также расходы, связанные с продажей полисов, например, комиссионные, получаемые страховыми агентами, которые включаются в окончательную коммерческую премию.

Очевидно, что любой тарифный принцип позволяет **вполне упорядочить риски**.

### Определение

*Предпочтительнее тот риск, которому соответствует меньшая премия.*

Могут возникать различные случаи в зависимости от **способа назначения премии** (иначе говоря, от выбора страховой нагрузки).

При этом многие тарифные принципы **не сохраняют** тот или иной порядок рисков как случайных величин.

Чаще всего риски сравниваются с помощью порядков для случайных величин (например, стохастического  $\leq_{st}$ , стоп-лосс  $\leq_{sl}$  или выпуклого  $\leq_{cx}$ , т.е. порядка стоп-лосс, усиленного предположением о равенстве средних) **при условии**, что страховщик получает за них **одну и ту же** премию.

Эта гипотеза иногда оказывается **ограничительной**, так как менее благоприятный риск может быть сделан более привлекательным за счет выплаты высокой премии.

# Принцип среднего

## Expected value principle.

Пусть  $\alpha > 0$  - коэффициент страховой нагрузки. Как известно, чистая премия (net premium) определяется как  $EX$ . Тогда премия с нагрузкой (или надбавкой) (gross premium) задается следующим образом:  $P_X = EX(1 + \alpha)$ .

При  $\alpha = 0$  мы возвращаемся к упомянутому выше принципу эквивалентности (net premium principle).

Вспомним, что стохастический порядок обладает свойством ( $1^\circ$ ). Действительно, если  $X <_{st} Y$ , то

$$EX = \int_0^\infty x dF_X(x) = \int_0^\infty (1 - F_X(t)) dt \leq \int_0^\infty (1 - F_Y(t)) dt = EY.$$

Отсюда очевидным образом получаем  $P_X \leq P_Y$ , т.е. чем больше риск, тем выше премия.

## Variance principle

Предположим теперь, что страховая нагрузка подсчитывается на основе дисперсии. При этом задано некоторое  $\gamma > 0$  так, что премия-брутто равна  $P_X = EX + \gamma DX$ . (Чем больше  $\gamma$ , тем в большей степени величина премии зависит от разброса значений выплат.)

Можно найти такие  $X <_{st} Y$ , для которых  $P_X > P_Y$ .

В самом деле, зададим распределения случайных величин  $X_p$ ,  $0 \leq p \leq 1$ , следующим образом  $P(X_p = 0) = p = 1 - P(X_p = 10/\gamma)$ .

Тогда

$$EX_p = (10/\gamma)(1 - p), \quad EX_p^2 = (100/\gamma^2)(1 - p),$$

$$DX_p = (100/\gamma^2)[(1 - p) - (1 - p)^2] = (100/\gamma^2)p(1 - p).$$



Таким образом,

$$\begin{aligned} P_X &= EX + \gamma DX = (10/\gamma)(1 - p) + (100/\gamma)p(1 - p) \\ &= 10(1 - p)(1 + 10p)/\gamma. \end{aligned}$$

Беря производную по  $p$  от  $P_X$ , получаем

$$\frac{\partial P_X}{\partial p} = \frac{10}{\gamma}(9 - 20p) > 0 \text{ при } p < 0,45.$$

Следовательно, с ростом  $p$  премия растет, а риск  $X_p$  стохастически убывает, что является существенным недостатком этого принципа подсчета премии.

### Принцип среднеквадратического отклонения (Standard deviation principle)

Здесь премия подсчитывается по формуле

$$P_X = EX + \beta\sqrt{DX}.$$

Задача. Сохраняется ли стохастический порядок рисков при данном способе подсчета премий?

# Голландский принцип

## Dutch principle

Этот принцип выглядит следующим образом:

$$H(X) = EX + \theta EI_{(\alpha EX, \infty]}(X), \quad \alpha \geq 1, 0 \leq \theta \leq 1.$$

Задача. Проверить, обладает ли этот принцип следующими важными свойствами:

- 1) масштабная инвариантность  $H(aX) = aH(X)$ ,
- 2) инвариантность при сдвиге  $H(X + b) = H(X) + b$ ,
- 3) сохраняет стоп-лосс порядок.

Хотя форма страховой нагрузки описывается в терминах, идущих от перестрахования, имеется достаточно сильное ограничение: относительная нагрузка менее 100%. А на практике в имущественном страховании при тарификации высоких траншей (layer) нагрузка может в несколько раз превышать среднее.

# Премия нулевой полезности

## Zero utility principle

Премия  $P_X$  риска  $X$  - это **решение уравнения**  $Eu(P - X) = u(0)$ , т.е. она выбирается таким образом, чтобы средняя полезность до и после страхования была одна и та же. Функция полезности предполагается неубывающей.

Пусть имеется два риска  $X <_{st} Y$ . Как было доказано, найдутся такие  $X' \stackrel{d}{=} X$  и  $Y' \stackrel{d}{=} Y$ , что  $P(X' \leq Y') = 1$ . Тогда  $u(P - Y') \leq u(P - X')$  для любого  $P$ . Поскольку математические ожидания задаются распределением случайных величин, имеем  $Eu(P - X) = Eu(P - X') \geq Eu(P - Y') = Eu(P - Y)$ . Отсюда в свою очередь вытекает, что  $P_X \leq P_Y$ . Значит, **порядок премий совпадает** со стохастическим порядком.

При специальном выборе функции полезности, а именно, если она экспоненциальная, можно получить явный вид премии. В самом деле, пусть  $u(x) = -\exp(-\alpha x)$ . Премия удовлетворяет условию  $E \exp\{-\alpha(P - X)\} = 1$ , откуда  $P_X = (1/\alpha) \ln E \exp(\alpha X)$ . Этот частный случай носит название **экспоненциального принципа** (exponential principle).

## Esscher principle

Введем сначала преобразование Эшера. Пусть  $g_X(h) = Ee^{hX}$  - производящая функция моментов ( $-\infty < h < \infty$ ). Определим случайную величину  $X_h$ , имеющую функцию распределения  $F_{X,h}$ , задаваемую соотношением  $dF_{X,h} = e^{hx}dF_X(x)/g_X(h)$ . У нее будет такая же область значений, что и у  $X$ , но они будут приниматься с другими вероятностями. При  $h = 0$  получается исходное распределение.

Если  $h > 0$ , отношение  $dF_{X,h}(x)/dF_X(x) = e^{hx}/g_X(h)$  растет с ростом  $x$ . Значит, начиная с некоторого  $x$  отношение станет больше 1, в то время как при меньших значениях  $x$  оно будет меньше, так как  $F_{X,h}$  и  $F_X$  - это функции распределения. По критерию достаточности для стохастического порядка оказывается, что  $X <_{st} X_h$  при  $h > 0$ , а при  $h < 0$  порядок обратный.

**Премией Эшера**  $P_X$  называется  $EX_h$  при некотором  $h > 0$ . В силу стохастического возрастания преобразования Эшера при положительных  $h$  оказывается  $P_X > EX$ , т.е. в самом деле получается **премия с нагрузкой**.

Однако этот принцип подсчета премий обладает тем же недостатком, что и принцип дисперсии. Он **не сохраняет** стохастический порядок, и у большего риска может оказаться меньшая премия.

Задача. Совместное распределение двух рисков  $X$  и  $Y$  задается следующим образом при некотором  $h > 0$ :  $P(X = 0, Y = 0) = 1/3$ ,  $P(X = 0, Y = 2/(3h)) = 1/3$ ,  $P(X = 3/h, Y = 3/h) = 1/3$ . Необходимо проверить, что  $X <_{st} Y$ , но  $\Pi_X > \Pi_Y$ .

Этот принцип был введен как **Парето-оптимальное решение** в модели страхового рынка в случае, когда все его участники имеют экспоненциальные функции полезности и независимые страховые выплаты.

Тот же самый принцип получится, если речь идет о **минимизации средних потерь страховщика** в предположении, что функция потерь имеет вид

$$L(x, P) = (P - x)^2 \exp(hx).$$

# Швейцарский принцип

## Swiss principle

Премия  $P$  является решением уравнения

$$Ef(X - \lambda P) = f((1 - \lambda)P), \quad \lambda \in [0, 1],$$

здесь  $f(x)$  - вещественная дважды дифференцируемая функция с  $f' > 0$ ,  $f'' \geq 0$ .

Если положить  $\lambda = 0$ , то получится **обобщенный принцип среднего**,  $P = f^{-1}(Ef(X))$ , который подробно будет рассмотрен дальше.

При  $\lambda = 1$  приходим к принципу **нулевой полезности** (при этом  $u(x) = -f(-x)$ ).

Взяв  $f(x) = x \exp(hx)$ ,  $\lambda = 1$ , получим **принцип Эшера**.

## Orlicz principle

Для нахождения  $P$  в данном случае надо решить уравнение

$$Ef(XP^{-\delta}) = f(P^{1-\delta}), \quad \delta \in [0, 1],$$

функция  $f$  непрерывная строго возрастающая. При  $\delta = 0$  снова получаем **обобщенный принцип среднего**.

# Обобщенный принцип среднего

Покажем теперь, что наложив определенные условия на поведение функционала  $H$ , задающего размер премии, можно получить его явный вид.

Поскольку, основываясь на размере премии, можно упорядочить все риски, естественно предположить, что **полученный порядок согласуется** со стохастическим порядком. А именно,

- 1) если  $X <_{st} Y$ , то  $H(X) \leq H(Y)$ , причем равенство только при  $F_X(t) \equiv F_Y(t)$ .

(Это требование исключает премию Эшера или нагрузку с помощью дисперсии.)



Далее, обычно в теории риска издержки страховой компании не принимаются во внимание, т.е. рассматривается та часть премии, которая предназначена для возмещения убытков.

Поэтому естественно предположить, что для вырожденного риска не требуется нагрузка, иначе

- 2) Если  $P(X = c) = 1$ , то  $H(X) = c$ .

Если  $X$  и  $X'$  - два риска с одинаковыми премиями, то тарифный принцип их не различает. Разумно потребовать, чтобы это свойство сохранялось при смешивании, с любым риском  $Y$ .

- 3) Если  $H(X) = H(X')$ , то

$$H[pF_X + (1 - p)F_Y] = H[pF_{X'} + (1 - p)F_Y], \forall p \in [0, 1].$$

## Теорема

Условия 1) - 3) выполнены тогда и только тогда, когда  $H(X) = f^{-1}(Ef(X))$  для некоторой непрерывной возрастающей вещественной функции  $f(x)$ .

Доказательство. Начнем с проверки **более простого** утверждения. Пусть  $H(X) = f^{-1}(Ef(X))$ , покажем, что выполнены условия 1)-3).

Если  $X <_{st} Y$  и  $F_X \neq F_Y$ , то  $Ef(X) < Ef(Y)$ , а значит,  $H(X) < H(Y)$ , т.е. **первое условие** справедливо.

**Второе условие** очевидно имеет место, так как  $H(c) = f^{-1}(Ef(c)) = c$ .

Определение  $H(X)$  иначе можно представить в виде  $f(H(X)) = Ef(X)$ . Поэтому для проверки **третьего условия** достаточно записать следующую цепочку равенств.

$$\begin{aligned} f(H[pF_X + (1-p)F_Y]) &= p \int f(x) dF_X(x) + (1-p) \int f(x) dF_Y(x) \\ &= p \int f(x) dF_{X'}(x) + (1-p) \int f(x) dF_Y(x) = f(H[pF_{X'} + (1-p)F_Y]). \end{aligned}$$

В обратную сторону доказательство проводится в несколько этапов. Сначала рассматриваются вырожденные риски, затем принимающие два значения 0 и  $a$  для некоторого  $a > 0$ . Рассматривая смеси, можно получить распределения с конечным числом  $n$  значений на отрезке  $[0, a]$ . Последний этап - это предельный переход при  $a \rightarrow \infty$  и  $n \rightarrow \infty$ .

Итак, пусть  $\Theta_s$  - функция распределения риска, сосредоточенного в точке  $s \geq 0$ . Положим  $\varphi(p) = H[p\Theta_a + (1-p)\Theta_0]$ . По свойству 2) имеем  $\varphi(0) = 0$  и  $\varphi(1) = a$ . Согласно 1) функция  $\varphi(p)$  строго возрастает, а ее непрерывность докажем от противного.

В силу возрастания функция  $\varphi(p)$  имеет не более счетного числа точек разрыва. Предположим, что  $p_0$  является точкой разрыва и докажем, что тогда и в точке  $(p_0 + p)/2$  также будет разрыв для некоторого интервала изменения  $p$ , что невозможно.

По свойству 2) имеем  $H(\Theta_s) = s$ . Возьмем  $s = \varphi(q)$ , тогда

$$H(\Theta_{\varphi(q)}) = \varphi(q) = H[q\Theta_a + (1 - q)\Theta_0].$$

Согласно 3) получим

$$H\left[\frac{1}{2}\Theta_{\varphi(q)} + \frac{1}{2}\Theta_{\varphi(r)}\right] = H\left[\frac{1}{2}(q\Theta_a + (1 - q)\Theta_0) + \frac{1}{2}\Theta_{\varphi(r)}\right],$$

применяя второй раз это свойство, имеем

$$\begin{aligned} & H\left[\frac{1}{2}(q\Theta_a + (1 - q)\Theta_0) + \frac{1}{2}(r\Theta_a + (1 - r)\Theta_0)\right] \\ &= H\left[\frac{1}{2}(q + r)\Theta_a + (1 - \frac{1}{2}(q + r))\Theta_0\right] = \varphi(\frac{1}{2}(q + r)). \end{aligned}$$

Пусть  $t = \lim_{\varepsilon \downarrow 0} \varphi(p_0 + \varepsilon)$  и  $\varphi(p)$  имеет разрыв справа в точке  $p_0$ , т.е.  $\varphi(p_0) < t$ . Смешаем (с весами  $1/2$ ) распределения, сосредоточенные в точках  $\varphi(p_0)$  и  $\varphi(p)$  для произвольного  $p < p_0$ , тогда

$$\varphi\left(\frac{1}{2}(p + p_0)\right) = H\left[\frac{1}{2}\Theta_{\varphi(p)} + \frac{1}{2}\Theta_{\varphi(p_0)}\right] \quad (1)$$

Согласно условию 1) при  $p < p_0$  правая часть (1) строго меньше, чем

$$H\left[\frac{1}{2}\Theta_{\varphi(p)} + \frac{1}{2}\Theta_t\right] \leq H\left[\frac{1}{2}\Theta_{\varphi(p)} + \frac{1}{2}\Theta_{\varphi(p_0 + \varepsilon)}\right] = \varphi\left(\frac{1}{2}(p + p_0 + \varepsilon)\right),$$

т.е. в точке  $(p + p_0)/2$  у  $\varphi$  имеется разрыв. Аналогично показывается, что не может быть разрыва слева.

Так как  $\varphi$  непрерывна и возрастает, у нее есть обратная функция  $f(u) = \varphi^{-1}(u)$ , которая тоже возрастает и непрерывна на  $[0, a]$ . Пусть  $u = \varphi(t)$ , т.е.  $t = f(u)$ , тогда

$$H(\Theta_u) = u = H[t\Theta_a + (1 - t)\Theta_0] = H[(1 - f(u))\Theta_0 + f(u)\Theta_a].$$

В силу 3), если  $H(X) = H(X')$  и  $H(Y) = H(Y')$ , то  $H[tF_X + (1 - t)F_Y] = H[tF_{X'} + (1 - t)F_{Y'}]$ .

Используя этот результат, легко доказать, что если  $H(F_j) = H(G_j)$ ,  $j \geq 1$ , и  $p_j \geq 0$ ,  $\sum_j p_j = 1$ , то  $H(\sum_j p_j F_j) = H(\sum_j p_j G_j)$ .

Поскольку любое дискретное распределение  $F_X$ , сосредоточенное на  $[0, a]$ , можно записать в виде  $F_X(x) = \sum_j p_j \Theta_{c_j}(x)$ , то

$$\begin{aligned}
H(F_X) &= H\left[\sum_j p_j((1 - f(c_j))\Theta_0 + f(c_j)\Theta_a)\right] \\
&= H\left[(1 - \sum_j p_j f(c_j))\Theta_0 + \sum_j p_j f(c_j)\Theta_a\right] = \varphi\left(\sum_j p_j f(c_j)\right) \\
&= f^{-1}\left(\sum_j p_j f(c_j)\right) = f^{-1}(Ef(X)).
\end{aligned}$$

Переход от дискретных распределений к непрерывным предлагается провести в виде упражнения.  $\square$

Еще одно полезное требование - аддитивность. А именно,

- 4) если риски  $X$  и  $Y$  независимы, то
$$H(X + Y) = H(X) + H(Y).$$

При добавлении этого предположения функция  $f$  из доказанной теоремы может быть экспоненциальной или линейной.

## Теорема

Условия 1) - 4) выполнены тогда и только тогда, когда функция  $f$  в обобщенном принципе среднего имеет вид  $f(x) = \exp(\alpha x)$  для некоторого  $\alpha > 0$  или  $f(x) = x$ .

Доказательство. Если  $f(x) = x$ , то  $H(X + Y) = H(X) + H(Y)$  для любых рисков  $X$  и  $Y$ , а не только независимых. Пусть теперь  $f(x) = \exp(\alpha x)$ , тогда  $\exp(\alpha H(X)) = E \exp(\alpha X)$ , откуда  $H(X) = (1/\alpha) \ln E \exp(\alpha X)$ . Если  $X$  и  $Y$  независимы, то

$$H(X + Y) = \alpha^{-1} \ln E \exp(\alpha(X + Y))$$

$$= \alpha^{-1} \ln E(\exp(\alpha X) \cdot \exp(\alpha Y)) = H(X) + H(Y).$$

Перейдем к противоположному утверждению. Для простоты будем предполагать дополнительно, что рассматриваемые далее функции дважды дифференцируемы. Из предположений 2) и 4) следует инвариантность при сдвиге, иначе говоря,  $H(X + c) = H(X) + c$  для любой константы  $c$ .



Пусть  $X_q$  - это бернуллиевская случайная величина, иначе говоря,  $P(X_q = 1) = q = 1 - P(X_q = 0)$ . Обозначим  $g(q) = H(X_q)$ , тогда  $g(0) = 0$  и  $g(q) = f^{-1}(Ef(X_q))$ . В силу инвариантности при сдвиге для любой константы  $c$

$$\begin{aligned} f(g(q) + c) &= f(H(X_q + c)) = f(f^{-1}(Ef(X_q + c))) \\ &= Ef(X_q + c) = qf(1 + c) + (1 - q)f(c). \end{aligned}$$

Продифференцируем обе части по  $q$  и рассмотрим правую производную в нуле ( $q = 0$ ).

$$g'(q)f'(g(q) + c)|_{q=0} = g'(0)f'(c) = f(1 + c) - f(c).$$

Отсюда вытекает, что  $g'(0) > 0$ . Продифференцировав еще раз, имеем

$$g''(q)f'(g(q) + c) + (g'(q))^2 f''(g(q) + c) = 0.$$

Положив  $q = 0$ , придем к равенству

$$g''(0)f'(c) + (g'(0))^2 f''(c) = 0,$$

т.е. справедливо дифференциальное уравнение, которое удобно переписать в виде

$$\frac{f''(c)}{f'(c)} = -\frac{g''(0)}{(g'(0))^2},$$

где правая часть не зависит от  $c$ . Обозначив ее через  $\alpha$ , нетрудно проверить, что решениями уравнения являются  $f(x) = x$  (при  $\alpha = 0$ ) или же  $f(x) = \exp(\alpha x)$  (при  $\alpha \neq 0$ ).  $\square$

Таким образом, добавление аддитивности ведет к экспоненциальной функции  $f$  или, что то же самое, к экспоненциальной полезности.

Как известно,  $\alpha$  представляет собой коэффициент неприятия риска, но не существует процедуры для его определения. Однако величину  $\alpha$  можно задать, добавив еще одно условие:

- 5) вероятность разорения не превосходит некоторое заданное (малое) число  $\varepsilon > 0$ .

## Теорема

Если справедливы предположения 1) - 5), то премия за риск  $Y$

$$H(Y) = \frac{1}{\alpha} \ln E e^{\alpha Y} \quad \text{с} \quad \alpha = \frac{1}{u} \ln \frac{1}{\varepsilon},$$

где,  $u$  - это начальный капитал.

Доказательство. Как было установлено, при выполнении условий 1) - 4) премия подсчитывается с помощью экспоненциального принципа, иными словами,

$$H(Y) = \frac{1}{\alpha} \ln g_Y(\alpha).$$

При рассмотрении коллективной модели риска в качестве  $Y$  мы выбираем  $S(1)$ , суммарный размер требований за единицу времени, имеющий производящую функцию моментов  $g_{S(1)}(t) = \exp\{\lambda(g_X(t) - 1)\}$ . (Здесь  $X$  обозначает размер отдельного требования.)

Следовательно, экспоненциальная премия (с параметром  $\alpha$ ) для  $S(1)$  равна

$$H_\alpha[S(1)] = \frac{\lambda}{\alpha}(g_X(\alpha) - 1).$$

С другой стороны, выражая  $a = H_\alpha[S(1)]$  из уравнения для характеристического показателя  $R$ , получим

$$\frac{1}{\alpha}(g_X(\alpha) - 1) = \frac{1}{R}(g_X(R) - 1).$$

Таким образом, отсюда вытекает  $\alpha = R$ . Наконец, используя неравенство Лундберга для вероятности разорения, положим  $e^{-Ru} = \varepsilon$ , что эквивалентно утверждению теоремы.  $\square$

# Порядок отношения правдоподобия

## Определение

Если  $dF_X(x)dF_Y(y) \geq dF_X(y)dF_Y(x)$  при  $0 \leq x < y$  (иначе говоря, отношение правдоподобия  $dF_X(x)/dF_Y(x)$  не возрастает по  $x$ ), то  $X <_{LR} Y$ .

## Лемма

Порядок  $<_{LR}$  сильнее стохастического порядка.

Доказательство. Так как отношение правдоподобия не возрастает и  $\int_0^\infty dF_X(x) = \int_0^\infty dF_Y(x) = 1$ , то сначала оно больше, а потом меньше единицы. Значит, выполнен критерий пересечений для стохастического порядка.  $\square$

Пусть  $\mathcal{L}$  - это множество неотрицательных случайных величин, у которых математические ожидания существуют и положительны.

**Операция взвешивания** - это рассмотрение вместо исходной случайной величины  $X$  новой случайной величины  $X_g$ , для которой

$$P(X_g \leq x) = \int_0^x g(y) dF_X(y) / Eg(X).$$

Предполагается, что весовая функция  $g(x)$  неотрицательна, измерима и  $Eg(X) < \infty$ .

Заметим, что если  $X \in \mathcal{L}$ , то для того, чтобы  $X_g \in \mathcal{L}$ , надо также предположить, что  $0 < E(Xg(X)) < \infty$ .

Покажем, что операция взвешивания (с весовой функцией  $g$ ) сохраняет порядок  $<_{LR}$ .

### Теорема

Пусть  $X <_{LR} Y$ , а функция  $g$  такова, что  $X_g, Y_g \in \mathcal{L}$ , тогда  $X_g <_{LR} Y_g$  и  $EX_g \leq EY_g$ .

Доказательство. Заметим, что

$$dF_{X_g}(x) = g(x)dF_X(x)/Eg(X),$$

$$dF_{Y_g}(x) = g(x)dF_Y(x)/Eg(Y).$$

Следовательно,

$$dF_{X_g}(x)/dF_{Y_g}(x) = c(dF_X(x)/dF_Y(x)),$$

где  $c = Eg(Y)/Eg(X)$ .

Таким образом, из  $X <_{LR} Y$  следует  $X_g <_{LR} Y_g$ .

А поскольку в силу только что доказанной леммы отсюда вытекает  $X_g <_{st} Y_g$ , значит, верно и второе утверждение теоремы.  $\square$

# Преобразование Эшера

Специальные виды взвешивания используются при подсчете премий. В частности, выбор  $g(x) = e^{hx}$ ,  $h > 0$ , дает премию Эшера.

## Замечание

*Для  $Y = X_{(h)}$  (преобразование Эшера от  $X$ ) мы имеем  $dF_X(x)/dF_Y(x) = e^{-hx} E e^{hX}$  при  $h > 0$ . Эта функция убывает по  $x$ , следовательно,  $X <_{LR} X_{(h)}$  при  $h > 0$ .*

Это позволяет проверить, что премия Эшера включает нагрузку.



# Экспоненциальный порядок

Теперь рассмотрим порядок, который слабее порядка стоп-лосс любой степени.

## Определение

*Экспоненциальный порядок  $<_e$  определяется как решение, принимаемое всеми лицами, имеющими экспоненциальную функцию полезности.*

Иными словами, для  $u_\alpha(x) = -e^{-\alpha x}$ ,  $\alpha > 0$ , выполнено  $Eu_\alpha(-X) \geq Eu_\alpha(-Y)$ .

## Лемма

*При любом  $n$  порядок  $<_{(n)}$  сильнее  $<_e$ .*

Доказательство очевидно, так как  $u_\alpha(x)$  удовлетворяет условиям перемены знака  $(-1)^{k-1}u^{(k)} \geq 0$  при любом  $k$ , т.е. выполнены требования теоремы о порядке стоп-лосс степени  $n$ .  $\square$

**Задача.** Как меняется в смысле порядка  $<_e$  семейство показательных распределений при росте параметра?

Иначе определение экспоненциального порядка выглядит так

### Определение

Если для любого  $\alpha > 0$  выполнено  $Ee^{\alpha X} \leq Ee^{\alpha Y}$ , то говорят, что  $X <_e Y$ .

Вспомним, что  $Ee^{\alpha X} = g_X(\alpha)$ . Таким образом, мы имеем неравенство  $g_X(\alpha) \leq g_Y(\alpha)$ , связывающее производящие функции моментов случайных величин  $X$  и  $Y$ , если  $X <_e Y$ .

### Лемма

Если использовать премию нулевой полезности с экспоненциальной функцией полезности  $u_\alpha(x)$ ,  $\alpha > 0$ , то меньшая премия при всех таких функциях эквивалентна наличию экспоненциального порядка.

Доказательство. Действительно,  $E u_\alpha(P - X) = u_\alpha(0)$  дает  $E e^{\alpha X} = e^{\alpha P}$ , т.е.  $P = \alpha^{-1} \ln g_X(\alpha)$ . Если  $P(X, \alpha) \leq P(Y, \alpha)$  при всех  $\alpha > 0$ , то  $g_X(\alpha) \leq g_Y(\alpha)$ , что и значит  $X <_e Y$ . Обратное очевидно.  $\square$

Величина  $\alpha = -u''(x)/u'(x)$  - это коэффициент неприятия риска. Так как  $\alpha$  - постоянная, то отношение к риску не зависит от величины капитала или размера портфеля страховой компании.

*Равномерно меньшая премия Эшера (при любом  $h > 0$ ) означает наличие экспоненциального порядка.*

Доказательство. Премия Эшера  $\Pi(X, h) = E(Xe^{hX})/g_X(h)$ , т.е. математическое ожидание преобразования Эшера случайной величины  $X$ , иначе может быть записана как  $g'_X(h)/g_X(h)$ .

Пусть  $\Pi(X, h) \leq \Pi(Y, h)$  при любом  $h > 0$ , тогда

$g'_X(h)/g_X(h) \leq g'_Y(h)/g_Y(h)$ , откуда следует

$g'_X(h)g_Y(h) - g'_Y(h)g_X(h) \leq 0$ , а значит,  $g_X(h)/g_Y(h)$  убывает по  $h$  при  $h > 0$ . Но  $g_X(0) = g_Y(0) = 1$ , следовательно,  $g_X(h) \leq g_Y(h)$  при всех  $h > 0$ , что и означает экспоненциальный порядок.  $\square$

**Задача.** Верно ли обратное утверждение?

Итак, мы имеем **следующие соотношения между изученными выше порядками** (предполагается, что  $n < m$ ):

$$<_{LR} \Rightarrow <_{st} \Rightarrow <_{sl} \Rightarrow <_{(n)} \Rightarrow <_{(m)} \Rightarrow <_e.$$

**Экспоненциальный порядок не является полным порядком.**

Пример:  $X$  имеет экспоненциальное распределение с параметром 1, а  $Y$  - это смесь двух распределений, сосредоточенного в нуле и экспоненциального с параметром 1/2, веса равны соответственно 2/3 и 1/3.