



Развитие методики выбора эффективных проектов на базе модифицированного МАИ через расширения критериальной базы и аппарата математической статистики

Денис А. Шагеев¹ denishageev@ya.ru  0000-0002-1743-1347
Олег Г. Маркин² sk-antey-stroy@ya.ru  0000-0002-3688-2717



1 Международный Институт Дизайна и Сервиса, ул. Ворошилова, 12, г. Челябинск, 454014, Россия

2 ООО СК Антей-Строй, пр. Ленина, 23б, г. Челябинск, 454090, Россия

Аннотация. Автор продолжает цикл публикаций в предметной области исследования модификаций первого поколения метода анализа иерархий (МАИ/АНР) для методики выбора эффективных проектов. Долгосрочная цель исследования заключается в развитии этой методики до качественно новых и универсальных состояний с дальнейшей трансформацией в методологию. В статье представляются результаты исследования. Новое понятие «Супермаркета» для расширения критериальной базы ядра в методике. Это позволяет учесть в многоуровневой иерархии условно неограниченное количество любых критериев. Первое фундаментальное положение методики – АНРМС дополнено новым классификатором АНРМС(АМ) – аналитическая иерархия в сочетании с методами математической статистики на базе искусственных измерений. Добавлено третье фундаментальное положение для методики, обладающее научной новизной в форме классификатора АНРДД – аналитическая иерархия в сочетании с детерминированными данными. Второе фундаментальное положение в форме АНРМС (синтез МАИ с методами теории нечётких множеств и методами математической статистики) пока осталось без существенных дополнений. Для всех трёх фундаментальных положений в форме указанных классификаторов, являющихся модификациями МАИ, используется эталон измерений локальных и в конечном счёте результирующих векторов приоритетов в иерархии через специальную формулу для расчёта матричных оценок. С учетом этого эталона произведено дополнение методики новой категорией «Супермаркет Статистики» для первого и второго положения. В эту категорию включено более 70 критериев математической статистики, которые позволили расширить возможности оценки согласованности экспертных суждений, дополнить или заменить ОС (отношения согласованности) в МАИ. Даны новые формулы вычисления показателя RCSL (уровень результирующей согласованности решений). Область применения указанных результатов исследования – это развитие теории инвестиционного менеджмента и управленческих решений. На практике методика позволит заинтересованным сторонам оценивать и выбирать эффективные проекты для развития экономических и других субъектов на разных уровнях экономики и управления.

Ключевые слова: инвестиции, проекты, управленческие решения, экспертные оценки, МАИ, анализ иерархий, математическая статистика.

Development of the technique for selecting effective projects based on the modified AHP through the expansion of the criteria base and the apparatus of mathematical statistics

Denis A. Shageev¹ denishageev@ya.ru  0000-0002-1743-1347
Oleg G. Markin² sk-antey-stroy@ya.ru  0000-0002-3688-2717

1 International Institute of Design and Service, ul. Voroshilova, 12 Chelyabinsk, 454014, Russia

2 LLC CC Antey-Stroy, Lenin Ave., 23b, Chelyabinsk, 454090, Russia

Abstract. The author continues a series of publications in the subject area of the first generation modifications of the Analytic Hierarchy Process (AHP) method for the effective project selection technique. The long term aim of the research is to develop this technique to the qualitatively new and universal states to be further transformed into methodology. The research results are presented. A new concept of “Supermarket” extends the criteria basis of the core in the technique providing a possibility to take into account conventionally unlimited number of any criteria in multilevel hierarchy. The first basic factor of the technique - АНРМС - is extended with a new classifier АНРМС(АМ), so that Analytic Hierarchy combines with mathematical statistics methods on the basis of artificial measurements. The third basic factor of АНРДД scientifically new to the technique data is added where analytic hierarchy is combined with deterministic data. The second basic factor in АНРМС form (AHP synthesis with the methods of fuzzy sets and mathematical statistics methods) has not been strongly extended yet. All the three basic factors in the form of the mentioned classifiers, that are AHP modifiers, use measurement standard of local and ultima analysi resultants of hierarchy priorities via a special formula to calculate matrix estimators. Taking into account this standard the technique was extended with “Statistics Supermarket” for the first and second factors. More than 70 criteria of mathematical statistics were included into the category to extend the possibilities of expert assessments and extend or replace conformity relations in AHP. New formulas to calculate RCSL (resulting compatibility solution level). Application area of the above research results is the development of the investment management and managerial decisions theory. In action the technique will make it possible for the concerned parties to assess and select effective projects for the development of economic and other actors at different economics and management levels.

Keywords: investment, projects, management decisions, expert assessments, AHP, analytic hierarchy process, mathematical statistics.

Для цитирования

Шагеев Д.А., Маркин О.Г. Развитие методики выбора эффективных проектов на базе модифицированного МАИ через расширения критериальной базы и аппарата математической статистики // Вестник ВГУИТ. 2022. Т. 84. № 3. С. 368–379. doi:10.20914/2310-1202-2022-3-368-379

For citation

Shageev D.A., Markin O.G. Development of the technique for selecting effective projects based on the modified AHP through the expansion of the criteria base and the apparatus of mathematical statistics. Vestnik VGUIT [Proceedings of VSUET]. 2022. vol. 84. no. 3. pp. 368–379. (in Russian). doi:10.20914/2310-1202-2022-3-368-379

This is an open access article distributed under the terms of the Creative Commons Attribution 4.0 International License

Только с помощью математики и статистики современный бизнес сможет выжить во все возрастающих информационных потоках (С. Бейкер, обозреватель Business Week, № 2, 2006г.)

Введение

В статье предлагаются очередные дополнения, которые развивают методику выбора эффективных проектов через модификации метода анализа иерархий (МАИ). За счет модификаций, МАИ уже существенно изменил свою структурно-содержательную суть – это выражается в сокращении недостатков, исключении противоречий, и в конечном счёте преодолении ограничений [12]: вместо целочисленной шкалы [1; ...; 9] предложена дробно численная [0; ...; 8]+1 – это позволяет повысить точность измерений и различить почти одинаковые объекты в форме матричных оценок; матричные оценки не выставляются экспертами

в поля матриц («вслепую»), а вычисляются через специальную формулу (в том числе см. ф. 11) на базе искусственных, нечетких и детерминированных измерений объектов иерархии; показатель отношения согласованности может быть дополнен или заменён на разные критерии математической статистики для проверки согласованности экспертных суждений; преодолено максимальное количество объектов в матрице, их уже не 7–9, а любое количество; преодоление эффекта «Rank Reversal» («Эффект изменения рангов»); др.

Ранее известно, что методика состоит из ядра, двух и ещё одного фундаментального положения.

1. Ядром методики является иерархия проблемы выбора эффективных проектов на базе метода анализа иерархий (АНР – Analytic Hierarchy Process), рисунок 1. Иерархия является универсальной, ограничений в количестве уровней и объектов нет.

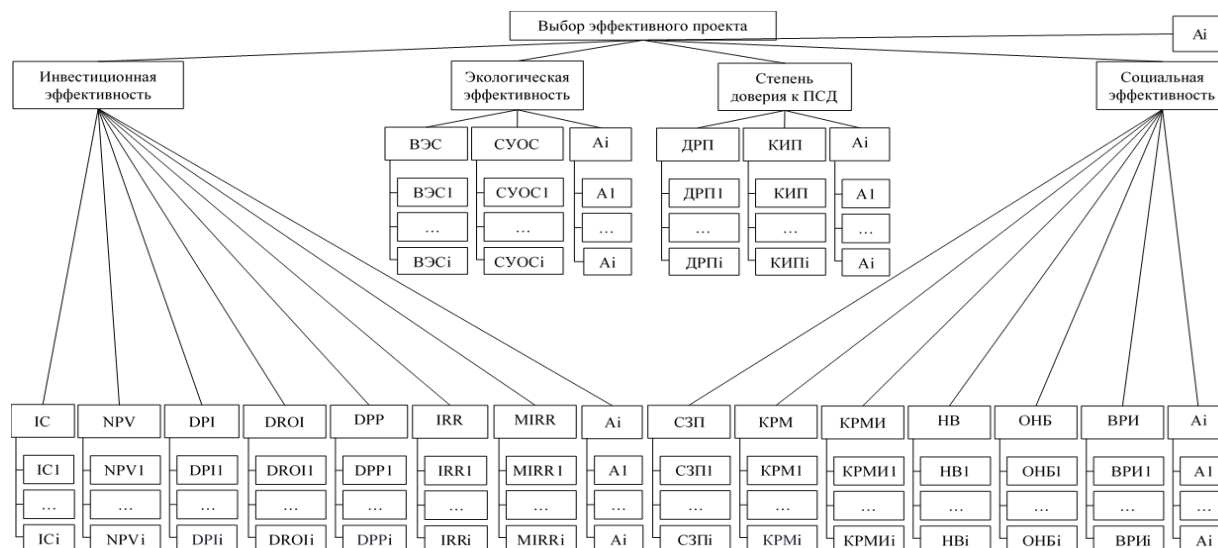


Рисунок 1. Иерархия проблемы выбора эффективного проекта

Figure 1. Hierarchy of the effective project selection problem

2. Положение один, содержащее признаки научной новизны: синтез МАИ с методами математической статистики (АНРМС – Analytic Hierarchy Process and Mathematical Statistics) [12, 13]. Развивается в данной статье посредством дополнения модификацией: АНРМС(АМ) – М1.Н (Analytic Hierarchy Process and Mathematical Statistics (Artificial Measurement)) – аналитическая иерархия в сочетании с методами математической статистики на базе искусственных измерений. Искусственные измерения объектов, как правило, это балльные экспертные оценки по какой-либо принятой численной шкале. К искусственным измерениям прибегают тогда, когда объекты не привязаны к каким-либо единым измерителям (показателям) и измерениям (единицам измерения) [12]. Например, объекты уровня 2 и 3

требуют искусственных измерений, т. к. наименования групп и самих критериев действительно не содержат единых измерителей и измерений в отличие от объектов уровня 4 (рисунок 1).

3. Положение два, содержащее признаки научной новизны: синтез МАИ с методами теории нечётких множеств и методами математической статистики (FАНРМС – Fuzzy Analytic Hierarchy Process and Mathematical Statistics) [12, 13].

4. Положение три, содержащее признаки научной новизны: классификатор АНРДД-М1.Н (Analytic Hierarchy Process and Determine Data – Modification) – аналитическая иерархия в сочетании с детерминированными данными. Это единственная в своём роде модификация МАИ, которая позволяет полностью исключить влияние человеческого фактора в форме экспертных

суждений на результаты исследования за счёт привязки объектов иерархии в границах матриц парных сравнений к единым измерителям (разные показатели) и единым или смежным измерениям (единицы измерения). В полной мере позволяет решать суперзадачи разного ранга сложности в исследованиях, при условии, что опытные данные не вызывают сомнений у разных участников и заказчиков исследования, отличаясь высокой степенью достоверности и доверия к ним [12].

Первая цифра после символа «М» (Modification / модификация) обозначает принадлежность классификатора к первому поколению модификации МАИ «1». Второе поколение модификаций, которое будет существенно отличаться от первого обозначим цифрой два «2». Вторая цифра после символа «М» обозначает порядковый номер комбинации «N», всего их девять.

Результаты исследований [13] позволили определить эталонную комбинацию из девяти предложенных для классификаторов МАИ в первом поколении модификаций: АНРMS-M1.9; АНРMS(AM) – M1.9; FАНРMS-M1.9; АНРDD-M1.9, отличительными признаками которых являются: шкала дробночисленная $[0; \dots; 8]+1$ в восьми основных интервалах измерения; соблюдаются условия $a_{ij}^d = 0 + 1 = 1$ (d – diagonal – диагональные матричные оценки) и $a_{ij}^{nd} = 0 + 1 = 1$ (nd – not diagonal – не диагональные матричные оценки), если сравниваемые объекты $A_i(j) = A_j(i)$; условия обратного-симметричных матричных оценок соблюдается в полной мере – $1/a_{ij}^d$ и $1/a_{ij}^{nd}$; др. новые решения и рекомендации применительно к комбинации девять. Пока в дальнейших прикладных исследованиях будем придерживаться эталонной 9-й комбинации.

В данной статье уделяется особое внимание модификации МАИ через расширение критериальной базы и возможности оценки согласованности экспертных суждений при помощи аппарата математической статистики в методике выбора эффективных проектов, в том числе через первые два фундаментальных положения и ядра. При этом следует понимать, что:

1. Большая часть модификаций направлена на повышение точности и вариативности измерений, а также подтверждение согласованности экспертных суждений при оценивании именно матричных оценок.

2. Остальные известные процедуры промежуточных (нормирования, собственное число матрицы и однородность суждений) и конечных вычислений (локальных и глобальных векторов приоритетов с учетом аддитивный свертки в операции иерархического синтеза) в МАИ

остаются без изменений. Эти процедуры известны, и нет смысла их повторять [10].

Все описанные в статье очередные модификации дифференцированы на разделы.

1. Развитие методики выбора эффективных проектов новой категорией супермаркета для расширения критериальной базы ядра

Иерархия на рис. 1 является 4-х уровневой: уровень 1 – вершина – выбор эффективного проекта; уровень 2 – наименование групп критериев; уровень 3 – наименование критериев в виде показателей; уровень 4 – наименование критериев в виде конкретно измеряемых показателей проектов. Эти критерии уже представлялись автором. Для ознакомления с расшифровкой этих критериев следует обратиться к источнику [12], затем в списке литературы найти номер 17. В данной статье нет возможности дать прямую ссылку на этот источник в связи с ограничениями, заданными редакцией журнала.

Критерии могут быть изменены, заменены и дополнены по следующим причинам:

- 1) индивидуальные характеристики или особенности сравниваемых проектов;
- 2) недостаточность опытных данных в проектно-сметной документации (ПСД);
- 3) требования заказчиков и / или требования др. заинтересованных сторон исследования;
- 4) объективные пожелания экспертов, которые непосредственно реализуют методику выбора эффективных проектов;
- 5) какие-либо др. причины.

Таким образом, условно безразмерная иерархия, позволяющая включить условно неограниченное количество разных критериев (объектов – A_i), делает методику универсальной и вполне справедливо позволяет сформулировать для неё новую категорию «Супермаркет Критериев» (Supermarket Criteria). Критерии для иерархии выбирают и принимают эксперты, а также другие заинтересованные лица в исследовании.

Помимо указанных критериев (рисунок 1), база супермаркета критериев может пополняться из разных научных источников [2, 4, 18, 20].

2. Развитие методики выбора эффективных проектов новой категорией «Супермаркета Статистики» для дальнейшей модификации МАИ

Следующая новая категория для методики – это «Супермаркет Статистики» (Supermarket Statistics). Эта категория позволит заказчикам, пользователям и др. заинтересованным сторонам в реализации методики выбора эффективных проектов использовать разные статистические критерии оценки согласованности экспертных суждений.

Ранее автор интегрировал в методику критерий Кендэла, Пирсона, Джини и Колмогорова–Смирнова [12, 13], остались без внимания критерии Крамера–Мизеса–Смирнова, Ватсона, Андерсона–Дарлинга, Купера, Романовского, Ястремского и др. Эти статистические критерии выбраны не случайно, а по следующим причинам:

1) указанные критерии более 20–30 лет в отличие от др. активно используются в науке, теории и практике социально-экономико-управленческих направленностей, особенно при работе с экспертными оценками;

2) ввиду первой причины эти критерии стали простыми, универсальными и общепринятыми нормами в науке для обработки опытных данных, полученных в социологических, экономических, управленческих и др. экспериментах;

3) уточнение второй причины о простоте исполнения некоторых критериев (Ястремского, Романовского, Джини и Кендэла), которая заключается в отсутствии необходимости использования вспомогательных таблиц для сравнения эмпирических данных с теоретическими (табличными) и в то же время достаточно высокой их мощностью.

Далее предлагается уделить особое внимание интеграции статистических критериев Купера, Ватсона, Андерсона–Дарлинга, Крамера–Мизеса–Смирнова, Ястремского, Романовского и др. в МАИ для расширения первого и второго фундаментального положения методики выбора эффективных проектов через введенную новую категорию «Супермаркет Статистики».

Критерий омега квадрат (ω^2) сформулирован благодаря совместным усилиям известных математиков Х. Крамера [17], Р. Миссес [21] и Н.В. Смирнов [11, 22]. В критерии ω^2 расстояние между гипотетическим и истинным распределениями рассматривают в квадратичном измерении. Целесообразность использования критерия регламентируется условием $n \geq 15$. Условно законченный вид формулы критерия ω^2 с учётом современных требований математической статистики можно представить следующим образом:

$$\omega_{emp}^2 = \left(\frac{1}{12n} + \sum_{i=1}^n \left\{ F(x_i, \theta) - \frac{2i-1}{2n} \right\}^2 - \frac{0,4}{n} + \frac{0,6}{n^2} \right) \times \left(1 + \frac{1}{n} \right) \quad (1)$$

где n – объем выборки, состоящей из матричных оценок экспертов a_{ij}^n или $1/a_{ij}^n$ с учётом их весовых категорий; $x_1, x_2 \dots x_n$ – упорядоченные по возрастанию элементы выборки $a_{ij}^1, a_{ij}^2 \dots a_{ij}^n$

или $1/a_{ij}^1, 1/a_{ij}^2 \dots 1/a_{ij}^n$ с учётом весов (экспертные оценки), баллы; $F(x_i, \theta)$ – теоретическая функция распределения критерия.

Каждому эксперту согласно определённым критериям анкеты присваивается вес 1, 2 или 3. Матричные оценки экспертов $a_{ij}^1, a_{ij}^2 \dots a_{ij}^n$ и $1/a_{ij}^1, 1/a_{ij}^2 \dots 1/a_{ij}^n$ – это и есть ранее указанные a_{ij}^{nd} и $1/a_{ij}^{nd}$. Что касается a_{ij}^d , то их нет смысла учитывать, т.к. это не экспертные оценки, а значения 0+1, выставляемые при сравнении объекта с самим собой ($A_i(j)=A_j(i)$, где i – номер строки в матрице, а j – номер столбца в матрице) по правилу обратнo-симметричной матрицы.

Критерий Г.С. Ватсона [24, 25] развивает критерий Крамера–Мизеса–Смирнова. Считается, что этот критерий имеет статистический смысл при условии $n \geq 20$. Рассчитать эмпирическое значение критерия ($\mathcal{V}_{emp.}$) можно при помощи следующей формулы [7]:

$$\mathcal{V}_{emp.} = \sum_{i=1}^n \left(F(x_i, \theta) - \frac{i-0,5}{n} \right)^2 - n \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n F(x_i, \theta) - 0,5 \right) + \frac{1}{12n} \quad (2)$$

Чтобы уменьшить зависимость распределения статистики от объёма выборки, можно использовать в критерии модификацию следующего вида [7]:

$$\mathcal{V}_{emp.}^{mod.} = (\mathcal{V}_{emp.} - 0,1/n + 0,1/n^2)(1 + 0,8/n). \quad (3)$$

Критерий Т.В. Андерсона и Д.А. Дарлинга [15, 16]. Этот критерий можно применять в исследовании при соблюдении условия $n \geq 25$. Вычислить значения этого критерия ($\mathcal{AD}_{emp.}$) можно по формуле:

$$\mathcal{AD}_{emp.} = -n - 2 \sum_{i=1}^n \left\{ \frac{2i-1}{2n} \ln F(x_i, \theta) + \left(1 - \frac{2i-1}{2n} \right) \ln (1 - F(x_i, \theta)) \right\} \quad (4)$$

В работе Н.Х. Купера «Тесты относительно случайных точек на окружности» [19] предложен критерий ($\mathcal{K}_{emp.}$) типа Колмогорова:

$$\mathcal{K}_{emp.} = D_n^+ + D_n^-, \quad (5)$$

где $D_n^+ = \max \left\{ \frac{i}{n} - F(x_i, \theta) \right\}$,

$D_n^- = \max \left\{ F(x_i, \theta) - \frac{i-1}{n} \right\}, i = \overline{1, n}$.

Ключевым недостатком критерия $\mathcal{K}_{\text{emp.}}$ по мнению Б.Ю. Лемешко [6] является сильная зависимость распределения статистики от объема выборки. Поэтому предлагается решать эту проблему при помощи модификации критерия ($\mathcal{K}_{\text{emp.}}^{\text{mod}2}$) [6, 7] на базе предложения ($\mathcal{K}_{\text{emp.}}^{\text{mod}1}$) [23] следующим образом:

$$\mathcal{K}_{\text{emp.}}^{\text{mod}1} = \mathcal{K}_{\text{emp.}} \left(\sqrt{n} + 0.155 + \frac{0.24}{\sqrt{n}} \right), \quad (6)$$

$$\mathcal{K}_{\text{emp.}}^{\text{mod}2} = \sqrt{n} (D_n^+ + D_n^-) + \frac{1}{3\sqrt{n}}. \quad (7)$$

В формуле 6 обозначенная проблема решается при $n \geq 20$, а в формуле 7 при $n \geq 30$.

Согласованность в методах математической статистики обычно определяют при помощи сравнения теоретических и эмпирически полученных числовых частот, выраженных в разных критериях, в форме их функций. Теоретические частоты обычно измеряются табличными (tab.) значениями, а эмпирические (emp.) частоты измеряют в ходе реализации какого-либо исследования. В результате сравнения указанных частот подтверждают простую (сложную) нулевую (H_0) или альтернативную (H_1) гипотезу с учётом уровня статистической значимости (0,1; 0,075; 0,05; 0,025; 0,01; 0,001; др.). Нулевая гипотеза подтверждается в том случае, если теоретические и эмпирические частоты схожи по числовым значениям рядов, в противном случае принимается альтернативная гипотеза.

Для подтверждения согласованности экспертных суждений $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ (Λ – математическая операция конъюнкция (лингвистический эквивалент союза «и»)) в методике выбора эффективных проектов, где применяется МАИ, следует использовать простую гипотезу H_1 , а сложную гипотезу только в редких нестандартных или спорных ситуациях. Для проверки состоятельности простой гипотезы H_1 о различии теоретической и эмпирически полученных числовых частот $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ в ячейках матриц иерархий необходимо сравнить эмпирически полученное значение с табличными для критериев: омега квадрат $\omega_{\text{emp.}}^2 > \omega_{\text{tab.}}^2$; Ватсона $\nu_{\text{emp.}} > \nu_{\text{tab.}}$; Андерсона-Дарлинга $\mathcal{AD}_{\text{emp.}} > \mathcal{AD}_{\text{tab.}}$; Купера $\mathcal{K}_{\text{emp.}}^{\text{mod}1} (\mathcal{K}_{\text{emp.}}^{\text{mod}2}) > \mathcal{K}_{\text{tab.}}$.

Если указанное неравенство соблюдается, то следует принять гипотезу H_1 о различии. Только в таком случае матричные оценки экспертов $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ следует признать согласованными и принять их агрегированное значение $a_{ij}^{\text{ag}} \wedge 1/a_{ij}^{\text{ag}}$.

В иной ситуации принимается гипотеза H_0 о сходстве, тогда следует признать рассогласованность экспертных оценок $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ в матрицах МАИ и статистическую несостоятельность $a_{ij}^{\text{ag}} \wedge 1/a_{ij}^{\text{ag}}$. Вследствие указанных действий принять или отклонить локальные и результирующие вектора приоритетов экспертов (w_{Ai}^n и W_{Ai}^n) и их агрегированные значения (w_{Ai}^{ag} и W_{Ai}^{ag}).

Критерий В.И. Романовского [8,9] и Б.С. Ястремского [14] удобен тем, что не требуют обращения к таблицам распределения χ^2 . Они имеют фиксированный уровень значимости $p = 0,0027$ [3]. Однако следует отметить, что есть формулы [1] для вычисления данных критериев, которые требуют работы со специальными таблицами для проверки статистических гипотез. Расчётные формулы критерия Романовского ($\mathcal{R}_{\text{emp.}}$) и Ястремского ($\mathcal{Y}_{\text{emp.}}$) принимаются для методики выбора эффективных проектов в следующем виде [7]:

$$\mathcal{R}_{\text{emp.}} = \left| \frac{\chi_{\text{emp.}}^2 - k}{\sqrt{2k}} \right|, \quad (8)$$

$$\mathcal{Y}_{\text{emp.}} = \frac{|\chi_{\text{emp.}}^2 - n|}{\sqrt{2n + 4\theta}}, \quad (9)$$

где k – число степеней свободы; θ – поправочная величина, принимается в размере 0,6, если $n \leq 20$.

Основная расчетная формула критерия $\chi_{\text{emp.}}^2$ в интерпретации исследования выглядит следующим образом [5]:

$$\chi_{\text{emp.}}^2 = \sum_{i=1}^s \frac{(f_{\text{emp.}} - f_{\text{theor.}})^2}{f_{\text{theor.}}}, \quad (10)$$

где $f_{\text{emp.}}$ – эмпирическая частота в форме матричных оценок $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ в МАИ, выставленных экспертами с учётом весовых категорий по шкале $[0; \dots; 8]+1$, баллы; $f_{\text{theor.}}$ – теоретическая частота в форме равного распределения матричных оценок $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ с учётом весовых категорий экспертов в МАИ по шкале $[0; \dots; 8]+1$, баллы; s – количество разрядов признака в форме шкалы $[0; \dots; 8]+1$.

При этом для формулы 10 – $k = s - r$, где s – число разрядов признака в форме шкалы $[0; \dots; 8]+1$ (при этом, если в какой-либо разряд признака не попали экспертные суждения, то этот разряд исключается из вычисления критериев), а r – сумма числа параметров теоретического закона распределения. Для нормального распределения признака обычно принимают $r = 3$.

Простая альтернативная гипотеза H_1 о разности теоретической и эмпирической частоты принимается в том случае, если соблюдается условие $R_{\text{emp.}}(\mathcal{Y}_{\text{emp.}}) > 3$. Только при соблюдении данного неравенства можно признать согласование экспертных оценок $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ в матрицах МАИ на уровне статистической значимости 0,0027 для методики.

Кроме указанных причинных критериев попробуем максимально расширить новую для методики категорию супермаркета статистики при помощи следующих критериев на базе трудов А.И. Кобзаря [5] и Б.Ю. Лемешко и др. [7]:

1) общих согласия: числа пустых интервалов; квартильный Барнетта-Эйсена; Реньи; Дарбина; др.;

2) проверки нормальности распределения: модифицированный медианный; модифицированный вероятностный; Катценбайссера-Хакля; Фроцини; Шапиро-Уилка; Васичека; Хегази-Грина; Али-Чёрго-Ревеса; Филлибена; Ла Брека; Локка-Спурье; Оя; Гири; Дэвида-Хартли-Пирсона; Шпигельхальтера; Саркади; Лина-Мудхолкара; Мартинеса-Иглевича; Д'Агостино; асимметрии и эксцесса; Муроты-Такеучи; др.;

3) проверки экспоненциальности распределения: Шапиро-Уилка; Колмогорова-Смирнова; корреляционной экспоненциальности; регрессионный Брейна-Шапиро; Кимбера-Мичела; Фишера; Бартлетта-Морана; Климо-Антла-Радемакера-Рокетта; Холлендера-Прошана; Кочара; Эппса-Палли-Чёрго-Уэлча; Бергмана; Шермана; Колмогорова-Смирнова наибольшего интервала; Хартли; показательных меток; ранговый независимости интервалов; Ю в разных вариантах; Гринвуда; Манн-Фертига-Шуера для распределения Вейбулла; Дещанде; Лоулесса; др.;

4) согласия для равномерного распределения: Шермана; Морана; Ченга-Спиринга; Саркади-Косика; Дудевича-ван дер Мюлена; Хегази-Грина; Янга; Фроцини; Гринвуда-Кэсенберри-Миллера; «Сглаженный» Неймана-Бартона; др.;

5) симметрии: «быстрый» Кенуя; Смирнова; знаковый; одновыборочный Вилкоксона; Антилла-Керстинга-Цуккини; Бхатачарья-Гаствирта-Райта; Финча; Бооса; Гупты; Фрезера;

6) не указанные с учётом их всевозможных модификаций.

Таким образом, супермаркет статистики – это действительно супермаркет, который позволяет выбрать пользователям методики более 76 критериев, при помощи которых можно оценить уровень согласованности экспертных мнений в форме $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ для принятия или отклонения $a_{ij}^{\text{ag}} \wedge 1/a_{ij}^{\text{ag}}$, w_{Ai}^n , w_{Ai}^{ag} , W_{Ai}^n и W_{Ai}^{ag} .

Технологию расчёта некоторых критериев пользователям нужно будет адаптировать под методику или др. область научного исследования, но это лишь определённые действия по интеграции выбранных критериев, которые нужно будет делать в процессе самого исследования.

Если предположить, что в иерархии (рисунк 1) четыре уровня, в первых 3 из которых более 26 объектов (с учётом объектов A_i), исключая вершину, а на четвёртом уровне более 63 объектов (с учётом объектов A_i и тех, которые отмечены многоточием), то получится более 128 матричных оценок без учёта и 256 с учётом качества обратной-симметрии матриц. При этом диагональные оценки – a_{ij}^d не должны учитываться в указанных данных, а не диагональные – $a_{ij}^{nd} \Leftrightarrow a_{ij}^n$, напротив, должны учитываться, даже при условии $A_i(j)=A_j(i)$! Далее, если предположить, что в методике можно использовать более 76 статистических критериев оценки согласия экспертных суждений, то получится без учёта и с учетом обратной симметрии матриц более 9728 (128×76) или более 19456 (256×76) оценок. В завершение, если учесть, что подавляющее большинство статистических критериев из числа 76 позволяют проводить оценивание минимум на двух уровнях статистической значимости (обычно 0,05 и 0,01), то получится удвоенное значение возможных оценок согласованности экспертных мнений в методике более 19456 и более 38912. Получится колоссальный масштаб исследования, который можно охарактеризовать ещё одной новой категорией «Полигон Статистики» (Statistics Polygon) для методики выбора эффективных проектов.

В процессе реализации методики будет вполне достаточно выбрать из супермаркета статистики 1–2 критерия для подтверждения согласованности экспертных суждений в виде матричных оценок.

3. Развитие методики выбора эффективных проектов посредством расширения возможностей оценки согласованности экспертных суждений при помощи аппарата математической статистики в МАИ

Описанная категория супермаркета статистики позволит заказчикам, пользователям и др. заинтересованным лицам в реализации методики выбора эффективных проектов и в др. областях науки выбирать и использовать разные статистические критерии оценки согласованности экспертных суждений:

1. В матричных оценках иерархии – $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ для классификаторов АНРМС-М1.9, АНРМС(AM) – М1.9 и FАНРМС-М1.9.

2. В измерениях самих объектов иерархии – A_i для классификаторов АНРМС(АМ) – М1.9 и FАНРМС-М1.9.

Т.к. первое фундаментальное положение изначально ориентировано на проверку статистической значимости экспертных суждений, выраженных в форме матричных оценок, то продолжим придерживаться этого ориентира, выраженного в пункте 1. Кроме того, принятый ориентир отличается высокой определённой разрядов признака для некоторых критериев математической статистики (например Пирсона и Колмогорова-Смирнова), согласующихся с ранее принятой эталонной девятой комбинацией первого поколения модификаций МАИ: шкала дробночисленная $[0; \dots; 8]+1$ в восьми основных интервалах измерения; классификаторы

АНРМС-М1.9, АНРМС(АМ) – М1.9 и FАНРМС-М1.9. Представим разряды признаков для реализации оценки согласованности экспертных суждений по некоторым критериям математической статистики с учётом обновления для девятой комбинации первого поколения модификации МАИ в таблице 1.

В результате максимально возможное количество разрядов признака для матричных оценок для М1.9 в МАИ следующие: 17 – для высокого качества исследования, где $y_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ разряд «1» общий; 9 – для низкого качества исследования. При необходимости качество исследования можно ещё повысить за счёт дифференцирования указанных 17 разрядов признака.

Таблица 1.

Представление разрядов признака для реализации оценки согласованности экспертных суждений разного качества по критериям математической статистики типа Пирсона, Колмогорова-Смирнова и др. для М1.9 (шкала дробночисленная $[0; \dots; 8]+1$) первого поколения модификаций МАИ

Table 1.

Representation of attribute digits for the implementation of the assessment of the consistency of expert judgments of different quality according to the criteria of mathematical statistics such as Pearson, Kolmogorov-Smirnov, etc. for М1.9 (fractional scale $[0; \dots; 8] + 1$) of the first generation of AHP modifications

Для проверки a_{ij}^{ag} через согласованность a_{ij}^n , баллы For check a_{ij}^{ag} through consistency a_{ij}^n , points		Для проверки $1/a_{ij}^{ag}$ через согласованность $1/a_{ij}^n$, баллы For check $1/a_{ij}^{ag}$ through consistency $1/a_{ij}^n$, points	
Количество разрядов признака для методов математической статистики* The number of attribute digits for methods of mathematical statistics*			
9	5	9	5
1	1	1	1
1–1,9999	1–2,9999	1–0,5000	1–0,3333
2–2,9999		0,4999–0,3333	
3–3,9999		0,3332–0,2500	
4–4,9999	3–4,9999	0,2499–0,2000	0,3332–0,2000
5–5,9999		0,1999–0,1667	
6–6,9999		0,1666–0,1429	
7–7,9999	7–9	0,1428–0,1250	0,1428–0,1111
8–9		0,1249–0,1111	
Уровень качества исследования методами математической статистики согласованности экспертных суждений для методики The level of research quality by methods of mathematical statistics of the consistency of expert judgments for the technique			
высокое high	низкое low	высокое high	низкое low
Рекомендуемый средний размер выборки из генеральной совокупности для возможности получения достаточного уровня согласования экспертных суждений с учётом весовых категорий через критерии из супермаркета статистики, соответствующей выражению			
$n = \sum_{n=1}^m V_n$ из формулы 12**			
Recommended average sample size from the general population to be able to obtain a sufficient level of agreement between expert judgments, taking into account weight categories through criteria from the statistics supermarket corresponding to the expression $n = \sum_{n=1}^m V_n$ from the formula 12**			
от 18–20 from 18–20	от 12–14 from 12–14	от 18–20 from 18–20	от 12–14 from 12–14

Примечание: *Не ко всем критериям математической статистики из супермаркета требуется представление разрядов признаков **Размер выборки может быть изменён из-за особенностей применения некоторых критериев математической статистики или условий в исследовании, в том числе и с учётом уровня значимости статистики (0,1; 0,075; 0,05; 0,01)

Note: *Not all criteria of mathematical statistics from the supermarket require the presentation of feature digits **The sample size can be changed due to the peculiarities of applying some criteria of mathematical statistics or conditions in the study, including taking into account the level of significance of statistics (0.1; 0.075; 0.05; 0.01)

Напомним, что оценки a_{ij}^d не учитываются и не должны учитываться в указанных данных, а $a_{ij}^{nd} \Leftrightarrow a_{ij}^n$, напротив, учитываются. Также следует ещё раз напомнить о том,

что если в каком-либо разряде признака нет данных, то он исключается из исследования. Эта мера позволит технически повысить качество исследования статистики матричных оценок в МАИ.

Что касается пункта 2 – «В измерениях самих объектов иерархии – A_i », то содержание его разрядов признака будет описано в др. статье автора и скорее всего в контексте изложения модификаций МАИ второго поколения, где предполагается преодоление или точнее уход от эталонной дробночисленной шкалы $[0; \dots; 8]+1$ измерения матричных оценок к универсальной дробночисленной в границах минимум-максимум измерения A_i -х объектов в матрице иерархии.

В конечном счёте указанные два пункта и новая категория супермаркета статистики позволят проверять и перепроверять необходимое количество раз $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ и A_{ij} для подтверждения или опровержения статистической значимости агрегированных матричных оценок $a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}$, локальных $w_{A_i}^{ag}$ и результирующих $W_{A_i}^{ag}$ векторов приоритетов в иерархии или семействе иерархий для методики выбора эффективных проектов. А также при определённых автором условиях [12] заменять или дополнять показатель ОС/CR (отношение согласованности/Consistency Ratio).

На основании данных, описанных в табл. 1, аналитическое выражение индивидуальных экспертных оценок $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$, полученных при помощи попарного сравнения матричных объектов $A_i(j)$ по формуле 11 для определения их агрегированных значений $a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}$ по формуле 12 в границах полной 17-балльной шкалы, можно представить в виде формулы 13:

$$a_{ij}^n = \frac{|A_i(j) - A_j(i)|}{SS} = \frac{|A_i(j) - A_j(i)|}{\left(\frac{(A_i(j)_{max.} - A_i(j)_{min.})}{8} \right)} + 1 \in [0; \dots; 8] + 1, M1.9, \quad (11)$$

$$a_{ij}^{ag} \vee 1/a_{ij}^{ag} = \begin{cases} \frac{\sum_{n=1}^m a_{ij}^n v_n}{\sum_{n=1}^m v_n} \\ \vee \\ \frac{\sum_{n=1}^m (1/a_{ij}^n) v_n}{\sum_{n=1}^m v_n} \end{cases}, \quad (12)$$

$$a_{ij}^n \vee 1/a_{ij}^n \begin{cases} A_i(j) > A_j(i) \Rightarrow a_{ij}^n \in [0; \dots; 8] + 1 \\ \vee \\ A_i(j) < A_j(i) \Rightarrow 1/a_{ij}^n \in [1; \dots, 0, 1111], \\ \vee \\ A_i(j) = A_j(i) \Rightarrow a_{ij}^d = a_{ij}^{nd} = 0 + 1 = 1 \end{cases} \quad (13)$$

где a_{ij}^n и $1/a_{ij}^n$ – субъективная матричная оценка и её обратное значение, принадлежащая i -й строке и j -му столбцу, выраженная при помощи экспертного суждения – n , для повышения точности измерений в формуле 11 рекомендуется округлять эту оценку до десятичных или сотых, баллы; $A_i(j)$ и $A_j(i)$ – объекты матрицы парных сравнений, измеряемые в каких-либо единых единицах измерения при помощи каких-либо единых или смежных измерителей, ед. изм.; SS – *Step of the Scale* – это расчётный шаг шкалы, для повышения точности измерений рекомендуется его округлять до десятичных или сотых, баллы; $A_i(j)_{max.}$ и $A_i(j)_{min.}$ – максимальное и минимальное измерение объектов матрицы парных сравнений из числа её объектов $A_i(j)$ в каких-либо единых единицах измерения при помощи каких-либо единых или смежных измерителей, баллы; 8 – очень сильное предпочтение по шкале Т. Саати, баллы; $+1$ – необходимое действие в формуле 11 для комбинаций М1.9 чтобы избежать грубых ошибок измерения и получения возможности корректного вычисления показателя согласованности матричных оценок при соблюдении определённых условий в модифицированном исполнении МАИ; М1.9 – сокращённое название принятых эталонных классификаторов (АНРМС(АМ) – М1.9 и ГАНРМС-М1.9) первого поколения модификаций МАИ, принадлежащих «Е» дробночисленной шкале $[0; \dots; 8]+1$; v_n – весовая оценка эксперта – n ; m – количество множителей; n – порядковый номер эксперта; $\sum_{n=1}^m v_n$ – сумма всех весов экспертов (веса экспертов могут быть 1, 2 или 3); \forall – математическая операция квантор общности (лингвистический эквивалент «любой», «всякий» и т. д.), подразумевает возможность получения любого дробночисленного измерения $a_{ij}^n \vee 1/a_{ij}^n$ в диапазонах $[0; \dots; 8]+1 \vee [1; \dots, 0, 1111]$ через формулу 11; a_{ij}^d и a_{ij}^{nd} – диагональная (d – diagonal) и не диагональная (nd – not diagonal) матричные оценки, соответствующее им значение «0+1» или «1» балл при соблюдении равенства $A_i(j) = A_j(i)$ для всех классификаторов М1.9; \vee – математическая операция дизъюнкции (лингвистический эквивалент «или»), необходима для выбора действий; \Rightarrow – в математической логике этот символ используется для обозначения бинарной логической связи, по своему применению приближенная к союзам «если..., то...», чаще всего импликация записывается как посылка или следование к чему-либо.

Указанные три действия на выбор в формуле 13 дают возможность оценивания $a_{ij}^n \vee 1/a_{ij}^n$ для 9-ой комбинации первого поколения модификаций МАИ, указанных классификаторов АНРМС(АМ) – М1.9 и ФАНРМС-М1.9 через использование дробночисленной шкалы $[0; \dots; 8]+1$ с восемью основными интервалами измерения. Кроме того, a_{ij}^n вычисляется согласно формуле 11 [12, 13], её обратная оценка вычисляется по стандартному правилу МАИ – $1/a_{ij}^n$. Для корректного использования указанной формулы 11 из источника [12] прилагаются подробные инструкции, правила, условия и т. д. по её применению в стандартных и нестандартных случаях.

Для проверки согласованности оценок $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$, образующих числовой ряд в числителе $\sum_{n=1}^m a_{ij}^n v_n \wedge \sum_{n=1}^m 1/a_{ij}^n v_n$ формулы 12, следует использовать критерии математической статистики, выбранные из супермаркета статистики для дальнейшего принятия или отклонения $a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}$, w_{Ai}^{ag} , W_{Ai}^{ag} , управленческих решений четырёх порядков. Следует напомнить о том, что значения $a_{ij}^n \wedge 1/a_{ij}^n$ принимаются в количестве равном весовой категории эксперта. Например, присвоена весовая категория матричной оценки первого эксперта ($a_{ij}^1 = 5$ баллов, а $1/a_{ij}^1 = 1/5$) в размере три ($v=3$), тогда правильная запись этой матричной оценки в числовом ряду будет выглядеть следующим образом: $a_{ij}^1 \Leftrightarrow \{a_{ij}^{1,1}; a_{ij}^{1,2}; a_{ij}^{1,3}\} \wedge 1/a_{ij}^1 \Leftrightarrow \{1/a_{ij}^{1,1}; 1/a_{ij}^{1,2}; 1/a_{ij}^{1,3}\}$; $a_{ij}^1 \Leftrightarrow \{5; 5; 5\} \wedge 1/a_{ij}^1 \Leftrightarrow \{1/5; 1/5; 1/5\}$. Если упростить восприятие, то матричная оценка $a_{ij}^1 \wedge 1/a_{ij}^1$ из примера должна приниматься в форме трёх одинаковых оценок вместо одной для полного представления числового ряда. Таким образом, размер выборки для математической статистики следует определять путём суммирования всех весовых категорий, принадлежащих экспертам в группе: $n = \sum_{i=1}^m v_{n_i}$.

Ввиду описанной сути представления формулы 12 и 13 дополнительно отметим, что эксперты для определения матричных оценок работают в поле матрицы только в случае классификатора АНРМС-М1.Н, т. к. в нём объекты иерархии в матрицах не привязаны полностью или частично к единым измерениям и единым / смежным измерителям. Во всех остальных указанных классификаторах:

1) АНРМС(АМ) – М1.Н эксперты только искусственно чётко или при необходимости нечётко измеряют объекты иерархии в матрицах по какой-либо принятой единой искусственной шкале, в самой матрице они не работают, а все матричные оценки вычисляются при помощи формулы 11;

2) ФАНРМС-М1.Н эксперты только выбирают измерения в заданных нечётких интервалах объектов иерархии в матрицах или выбирают способ конвертирования нечёткого числа в чёткое [12], в самой матрице они не работают, а все матричные оценки вычисляются при помощи формулы 11.

Результаты исследования всей иерархии или семейства иерархий в форме локальных w_{Ai}^{ag} и результирующих W_{Ai}^{ag} векторов приоритетов следует признать статистически значимыми и принять в том случае, если показатель УРСР – уровень результирующей согласованности решений (RCSL – Resulting Compatibility Solution Level), согласно вербально-числовой шкале Е. Харрингтона, определён в диапазоне 0,8–0,1 – очень высокая оценка – «консенсус экспертных суждений» при объёмной выборке экспертов более 15–20 человек с учётом их весовых категорий. Если число экспертов едва ли больше 9–10 человек, то рекомендуется ориентироваться на диапазон 0,64–0,79 – высокая оценка – «компромисс экспертных суждений», при этом следует понимать, что желательно стремиться к значению близкому к 0,79.

Формула вычисления RCSL для одной иерархии (Ahi) выглядит следующим образом:

$$RCSL_{Ahi} = \begin{cases} 1 - \frac{\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag}}{\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag}}, \\ 1 - \frac{\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} 1/a_{ij}^{ag}}{\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} 1/a_{ij}^{ag}}, \\ 1 - \frac{\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}}{\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}}, \end{cases} \quad (14)$$

где $\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag}$, $\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} 1/a_{ij}^{ag}$ и $\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}$ – сумма количества самих матричных оценок (не численных их значений) из всех матриц и уровней иерархии, не прошедших проверку по статистическим критериям, логически отрицаемые (черта над символом); $\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag}$, $\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} 1/a_{ij}^{ag}$ и $\sum_{i=j=1}^{AhiLimAi} a_{ij}^{ag} \wedge 1/a_{ij}^{ag}$ – сумма количества самих матричных оценок (не численных их значений)

из всех матриц и уровней иерархии; $AhiLimAi$ – принадлежность агрегированной матричной оценки к определённой i -ой иерархии (Ah – Analytic hierarchy), i -му уровню (Li – Level) и

матрице (m – matrix), принадлежащей объекту Ai в иерархии.

Диапазоны измерений показателя RCSL даются в таблице 2.

Таблица 2.

Шкала определения RCSL для методики выбора эффективных проектов

Table 2.

RCSL definition scale for effective project selection methodology

Шкала Е. Харрингтона E. Harrington scale		Шкала определения RCSL экспертов для МАИ и методики Scale for determining RCSL experts for AHP and methods	
Вербальные характеристики Verbal characteristics	Числовые характеристики Numerical characteristics	Вербальные характеристики Verbal characteristics	
Очень высокая оценка Very high rating	0,8–1	Консенсус Consensus	
Высокая оценка high rating	0,64–0,79	Компромисс Compromise	
Средняя оценка average rating	0,37–0,63	Конфликт средней тяжести Medium conflict	
Низкая оценка Low rating	0,2–0,36	Конфликт высшей тяжести Conflict of the highest severity	
Очень низкая оценка Very low rating	0–0,19		

Для корректного использования формулы 14 рекомендуется выполнять следующие действия для статистической проверки w_{Ai}^{ag} и W_{Ai}^{ag} : в расчёт берутся только a_{ij}^n ; в расчёт берутся только $1/a_{ij}^n$; в расчёт берутся a_{ij}^n и $1/a_{ij}^n$; во всех указанных случаях не учитываются a_{ij}^d , они должны исключаться.

Следует также отметить, что показатель RCSL можно вычислять для каждой матрицы в иерархии отдельно ($RCSL_{LimAi}$), для нескольких матриц, находящихся на одном (разных) уровне (уровнях) иерархии ($RCSL_{LimAi,...,LimAn}$) или даже для всего уровня иерархии ($RCSL_{Li}$), уровней ($RCSL_{Li,...,Ln}$). При необходимости можно вычислить RCSL для двух и более, вплоть до всего семейства иерархий, обозначение будет иметь следующий вид $RCSL_{Ahi,...,Ahn}$. В указанных классификаторах под «п» следует понимать только конечный порядковый номер для матриц, уровней и иерархий.

При этом формула 14 не изменит свой аналитический вид, а отличием во всех этих случаях будет только граница входных данных – одна матрица, несколько матриц и все матрицы, относящиеся к одному, нескольким и более уровням иерархии в различных сочетаниях.

Все описанные действия по применению формулы 14 дают возможность использования классификации управленческих решений четырёх порядков для методики выбора эффективных проектов с возможностью их адаптации для др. областей науки. Формулы этих решений уже представлялись автором. Для ознакомления с этими формулами следует обратиться к источнику [12],

затем в списке литературе найти номер 18. В данной статье нет возможности дать прямую ссылку на этот источник в связи с ограничениями, заданными редакцией журнала.

Заключение

В данной статье автор продолжил научный путь в области развития методики выбора эффективных проектов для теории и практики инвестиционного менеджмента и управленческих решений. Полагается, что на практике методика позволит заинтересованным сторонам оценивать и выбирать эффективные проекты для развития экономических и других субъектов на разных уровнях экономики и управления.

Получены следующие результаты, которые отличаются научной новизной:

1) введен классификатор АНРМС(АМ) – аналитическая иерархия в сочетании с методами математической статистики на базе искусственных измерений;

2) предложен классификатор АНРДД – аналитическая иерархия в сочетании с детерминированными данными;

3) добавлены категории «Супермаркет Критериев» и «Супермаркет Статистики»;

4) представлена формула вычисления RCSL (уровень результирующей согласованности решений).

Указанные результаты позволяют:

1) сократить или исключить человеческий фактор субъективизма из исследования за счет пункта 1 и 2;

2) дополнить или полностью заменить показатель отношения согласованности матричных оценок за счет пункта 1;

3) выбирать любое количества критериев оценки объектов в иерархии и выбирать 1, 2 или более критериев математической статистики для оценки согласованности экспертных суждений, за счет пункта 3;

4) принимать условно любое количество объектов на уровнях иерархии, за счет указанных положений и вычисления матричных оценок по формуле 11;

5) оценивать общую согласованность экспертных суждений по иерархии или семейству иерархии за счет пункта 4 в сопряжении с пунктом 1.

Для полного завершения методики потребуется опубликовать еще три статьи, а для ее трансформации в методологию одна статья. В этих статьях будет уделено внимание: развитию методических положений классификатора FANPMS (синтез МАИ с методами теории нечетких множеств и методами математической статистики); разрешения проблемы эффекта рангов; построение алгоритмов; и т. д.

Только после завершения работы над методологией появится смысл в её апробации, результаты которой будут опубликованы в свое время.

Литература


- 1 Ван дер Варден Б.Л. Математическая статистика, перевод с немецкого. Москва: Иностранная литература, 1960.
- 2 Герцекевич Д.А., Каetano Ж.С., Змановская О.С. Сравнительный анализ потенциальной предпочтительности различных направлений инвестирования // Вестник Московского университета. Серия 6: Экономика. 2020. № 2. С. 62–77.
- 3 Дубров А.М., Мхитарян В.С., Трошин Л.И. Математическая статистика для бизнесменов и менеджеров. Москва: Московский государственный университет экономики, статистики и информатики, 1996. 72 с.
- 4 Журавлев В.В., Согрин И.В. Совершенствование механизма устойчивого развития предприятия как инструмент повышения его конкурентоспособности в условиях кризиса // Экономика и предпринимательство. 2016. № 3–2(68). С. 532–535.
- 5 Кобзарь А.И. Прикладная математическая статистика: 2-е изд., испр. и перераб. М.: Физматлит, 2012. 816 с.
- 6 Лемешко Б.Ю., Горбунова А.А. О применении и мощности непараметрических критериев согласия Купера, Ватсона и Жанга // Измерительная техника. 2013. № 5. С. 3–9.
- 7 Лемешко Б.Ю. Критерии проверки гипотез об однородности. Руководство по применению. Москва: Инфра-М., 2017. 208 с.
- 8 Романовский В.И. Применения математической статистики в опытном деле. М-Л: Гостехиздат, 1947. 248 с.
- 9 Романовский В.И. Математическая статистика. Кн.2. Оперативные методы математической статистики. Ташкент, 1963. 794 с.
- 10 Саати Т. Принятие решений. Метод анализа иерархий. М.: Радио и связь, 1993. 278 с.
- 11 Смирнов Н.В. О критерии Крамера-фон Мизеса // Успехи математических Наук (Новая серия). 1949. Т. 4. № 4(32). С. 196–197.
- 12 Шагеев Д.А. Модификация МАИ для повышения точности измерений в методике выбора эффективных проектов и других областях науки // Вестник Южно-Уральского государственного университета. Серия: Экономика и менеджмент. 2020. Т. 14. № 1. С. 93–115. doi: 10.14529/em200110
- 13 Шагеев Д.А. Поиск эталона измерений в модификациях МАИ первого поколения для методики выбора эффективных проектов и других областей науки // Вестник ВГУИТ. 2022. Т. 84. № 1(91). С. 388–409. doi: 10.20914/2310-1202-2022-1-388-409
- 14 Ястремский Б.С. Некоторые вопросы математической статистики. М.: Госстатиздат, 1961. 192 с.
- 15 Anderson T.W., Darling D.A. Asymptotic theory of certain “Goodness of fit” criteria based on stochastic processes // AMS. 1952. V. 23. P. 193–212.
- 16 Anderson T.W., Darling D.A. A test of goodness of fit // J. Amer. Statist. Assoc. 1954. V. 29. P. 765–769.
- 17 Cramer H. On the composition of elementary errors. Second paper: Statistical applications // Scandinavian Actuarial Journal. 1928. P. 13–74. doi: 10.1080/03461238.1928.10416862
- 18 Dudin M.N., Ivashchenko N.P., Frolova E.E. et al. Development of Russian Venture Entrepreneurship by Activating Project Financing of Innovation Activity // Espacios. 2017. V. 38. № 33. P. 28.
- 19 Kuiper N.H. Tests concerning random points on a circle // Proc. Koninkl. Nederl. Akad. Van Wetenschappen. 1960. Series A. V. 63. P. 38–47.
- 20 Khudyakova T., Schmidt A. Improving the efficiency of the enterprise's activity based on the implementation of the controlling system // SMSIS 2017 – Proceedings of the 12th International Conference on Strategic Management and its Support by Information Systems 2017 : 12, Ostrava, 25–26 мая 2017 года. Ostrava, 2017. P. 46–52.
- 21 Mises R. Vorlesungen aus dem Gebiete der angewandten Mathematik, Bd. 1, Wahrscheinlichkeitsrechnung, Leipzig. 1931. P. 316–335.
- 22 Smirnov N.V. Sur la distribution de ω^2 // C.R. Acad. Sci., Paris. 1936. V. 202. P. 449–452.
- 23 Stephens M.A. EDF statistics for goodness of fit and some comparisons // J. Am. Statist. Assoc. 1974. V. 69. № 347. P. 730–737.
- 24 Watson, G.S. Goodness-of-fit tests on a circle. I // Biometrika. 1961. V. 48. № 1–2. P. 109–114.
- 25 Watson, G.S. Goodness-of-fit tests on a circle. II // Biometrika. 1962. V. 49. № 1–2. P. 57–63.

References

- 1 Van der Waerden B.L. Mathematical Statistics. Moscow, Foreign Literature Publishing House, 1960. 436 p. (in Russian).
- 2 Gertsekovich D.A., Caetano J.S., Zmanovskaya O.S. Benchmarking study of prospective preferability of various investment patterns. Moscow University Economics Bulletin. 2020. no. 2. pp. 62–77. (in Russian).
- 3 Dubrov A.M., Mhitarayan V.S., Troshin L.I. Mathematical statistics for businessmen and managers: tutorial with tasks. Moscow, Moscow state University of Economics, statistics and Informatics, 1996. 142 p. (in Russian).

- 4 Zhuravlev V.V., Sogrin I.V. Improving the mechanism of sustainable development of the enterprise as a tool to improve its competitiveness in a crisis. *Economy and entrepreneurship*. 2016. no. 3–2. no. 68. pp. 532–535. (in Russian).
- 5 Kobzar A.I. *Applied mathematical statistics*. Moscow, Fizmatlit, 2012. 816 p. (in Russian).
- 6 Lemesko B.U., Gorbunova A.A. On the application and power of nonparametric Cooper, Watson, and Zhang consensus criteria. *Measurement technology*. 2013. no. 5. pp. 3–9. (in Russian).
- 7 Lemesko B.U. *Criteria for testing the hypothesis of homogeneity. Application manual*. Moscow, 2017. 208 p. (in Russian).
- 8 Romanovskiy V.I. *Applications of mathematical statistics in experimental business*. Moscow-Leningrad, Stattehpbl, 1947. 248 p. (in Russian).
- 9 Romanovskiy V.I. *Mathematical statistics. Book 2. Operational methods of mathematical statistics*. Tashkent, 1963. 794 p. (in Russian).
- 10 Saaty T. *Decision-making. Hierarchy Analysis method*. Radio and communications. Moscow, Radio and communications, 1993. 278 p. (in Russian).
- 11 Smirnov N.V. *Advances in mathematical Sciences (New series)*. 1949. vol. 4. no. 4(32). pp. 196–197. (in Russian).
- 12 Shageev D.A. Modification of AHP to Improve the Accuracy of Measurements in the Method of Effective Projects Selection and Other Fields of Science. *Bulletin of the South Ural State University. Ser. Economics and Management*. 2020. vol. 14. no. 1. pp. 93–115. doi: 10.14529/em200110 (in Russian).
- 13 Shageev D.A. Search for a measurement standard in the modifications of the first generation AHP for the method of effective projects selection and other fields of science. *Proceedings of VSUET*. 2022. vol. 84. no. 1(91). pp. 388–409. doi: 10.20914/2310-1202-2022-1-388-409 (in Russian).
- 14 Yastremskiy B.S. *Some questions of mathematical statistics*. Moscow, Stattehpbl, 1961. 192 p. (in Russian).
- 15 Anderson T.W., Darling D.A. Asymptotic theory of certain “Goodness of fit” criteria based on stochastic processes. *AMS*. 1952. vol. 23. pp. 193–212.
- 16 Anderson T.W., Darling D.A. A test of goodness of fit. *J. Amer. Stist. Assoc.* 1954. vol. 29. pp. 765–769.
- 17 Cramer H. On the composition of elementary errors. Second paper: Statistical applications. *Scandinavian Actuarial Journal*. 1928. pp. 13–74. doi: 10.1080/03461238.1928.10416862
- 18 Dudin M.N., Ivashchenko N.P., Frolova E.E., et al. Development of Russian venture entrepreneurship by activating project financing of innovation activity. *Espacios*. 2017. vol. 38. no. 33. pp. 28.
- 19 Kuiper N.H. Tests concerning random points on a circle. *Proc. Koninkl. Nederl. Akad. Van Wetenschappen*. 1960. Series A. vol. 63. pp. 38–47.
- 20 Khudyakova T.A., Shmidt A.V. Improving the efficiency of the enterprise's activity based on the implementation of the controlling system. *Proceedings of Strategic Management and its Support by Information Systems*. 2017. pp. 46–52.
- 21 Mises R. *Verlesungen aus dem Gebite der angewanten Mathematik*, Bd. 1, *Wahrscheinlichkeitsrechnung*, Leipzig. 1931. pp. 316–335.
- 22 Smirnov N.V. Sur la distribution de ω^2 . *C.R. Acad. Sci. Paris*. 1936. vol. 202. pp. 449–452.
- 23 Stephens M.A. EDF statistics for goodness of fit and some comparisons. *J. Am. Statist. Assoc.* 1974. vol. 69. no. 347. pp. 730–737.
- 24 Watson G.S. Goodness-of-fit tests on a circle. I. *Biometrika*. 1961. vol. 48. no. 1–2. pp. 109–114.
- 25 Watson G.S. Goodness-of-fit tests on a circle. II. *Biometrika*. 1962. vol. 49. no. 1–2. pp. 57–63.

Сведения об авторах

Денис А. Шагеев к.э.н., доцент, кафедра экономики и управления, Международный Институт Дизайна и Сервиса, ул. Ворошилова, 12, г. Челябинск, 454014, Россия, denishageev@ya.ru
 <https://orcid.org/0000-0002-1743-1347>

Олег Г. Маркин генеральный директор, строительная компания, ООО СК Антей-Строй, пр. Ленина, 23б, г. Челябинск, 454090, Россия, sk-antey-stroy@ya.ru
 <https://orcid.org/0000-0002-3688-2717>

Вклад авторов


Денис А. Шагеев автор методики, интегрировал в методику формулы 8-14, написал раздел 2-3, ввел новые термины супермаркет критериев, супермаркет статистики, полигон статистики, написал рукопись, корректировал её до подачи в редакцию и несет ответственность за плагиат


Олег Г. Маркин обзор литературных источников по исследуемой проблеме, предложил новые критерии для методики в разделе 1, интегрировал в методику формулы 1-7, сделал заключение и введение

Конфликт интересов

Авторы заявляют об отсутствии конфликта интересов.

Information about authors

Denis A. Shageev Cand. Sci. (Econ.), associate professor, economics and management department, International Institute of Design and Service, Voroshilova str., 12, Chelyabinsk, 454014, Russia, denishageev@ya.ru
 <https://orcid.org/0000-0002-1743-1347>

Oleg G. Markin general manager, construction company, LLC CC Antey-Stroy, Lenin Ave., 23b, Chelyabinsk, 454090, Russia, sk-antey-stroy@ya.ru
 <https://orcid.org/0000-0002-3688-2717>

Contribution

Denis A. Shageev the author of the technique, integrated formulas 8-14 into the technique, wrote section 2-3, introduced new terms criteria supermarket, statistics supermarket, statistics polygon, wrote the manuscript, correct it before filing in editing and is responsible for plagiarism

Oleg G. Markin review of literature sources on the problem under study, proposed new criteria for the technique in section 1, integrated formulas 1-7 into the technique, made a conclusion and introduction

Conflict of interest

The authors declare no conflict of interest.

Поступила 11/07/2022	После редакции 03/08/2022	Принята в печать 26/08/2022
Received 11/07/2022	Accepted in revised 03/08/2022	Accepted 26/08/2022