

## МЕТОДОЛОГИЯ РЕШЕНИЯ СЛАБОСТРУКТУРИРОВАННЫХ ЗАДАЧ

### 3.1. Выбор рациональной структуры системы на основе метода экспертных оценок

$\backslash \begin{matrix} \Theta_j \\ \Theta_i \end{matrix}$	$\Theta_1$	$\Theta_2$	...	$\Theta_m$
$\Theta_1$		$R_{12}$		$R_{1m}$
$\Theta_2$	$R_{21}$			$R_{2m}$
...				
$\Theta_m$	$R_{m1}$	$R_{m2}$		

Приглашаются  $m$  экспертов для оценки  $n$  вариантов.

1) Составляется матрица взаимных оценок компетентности экспертов.  
В 10 бальной системе (10 лучшая оценка).

$0 < R_{jj} < 10$ : большая оценка – лучшему эксперту

2) На основе матрицы вычисляются:

а) Оценки компетентности экспертов

$$r_j = \frac{\sum_{i=1}^m R_{ij}}{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m R_{ij}}, 0 \leq r_j \leq 1$$

Числитель – сумма строки, знаменатель – сумма матрицы.

$$D_{R_i} = \frac{\sum_{j=1}^m (R_{ij} - R_j)^2}{m - 2}$$

$$D_{R_j} = \frac{\sum_{i=1}^m (R_{ij} - R_j)^2}{m - 2}$$

$$\overline{R_j} = \frac{\sum_{i=1}^m R_{ij}}{m - 1}$$

б) Дисперсии оценок:

$D_i$  – дает информацию о близости суждений  $i$ -го эксперта к коллективному суждению группы.

$D_j$  – характеризует степень согласованности группы экспертов при оценке компетентности  $j$ -го эксперта.

$\backslash B_k$	$B_1$	$\dots$	$\dots$	$B_n$
$\Xi_i$	$0 \leq C_{jk} \leq 10$			
$\Xi_1$				
$\Xi_2$				
$\dots$				
$\Xi_m$				

3) Составляется матрица оценок конкурирующих вариантов системы.

4) Вычисляются на основании матрицы:

а) Коэффициенты предпочтительности вариантов

Чем ближе к 1 – тем предпочтительнее вариант.

$$C_k = \frac{\sum_{j=1}^m C_{jk} r_j}{\sum_{j=1}^m \sum_{n=1}^m C_{jn} r_j}; \quad 0 \leq C_k \leq 1$$

б) Дисперсии

$$D_{Cj} = \frac{\sum_{k=1}^n (C_{jk} - \overline{C_k})^2}{n-1}$$

$$D_{Ck} = \frac{\sum_{j=1}^m (C_{jk} - \overline{C_k})^2}{m-1}$$

$$\overline{C_k} = \frac{\sum_{j=1}^m C_{jk}}{m}$$

$\overline{C_k}$  - коллективная оценка  $k$ -того варианта системы.

$D_{Cj}$  - дает информацию о близости суждений  $j$ -ого эксперта к коллективной оценке.

$D_{Ck}$  - дает информацию о степени согласованности экспертов при оценке  $k$ -того варианта.

5) Анализируются результаты экспертизы. При большом  $D_j$ -ому эксперту дается право доказать свою оценку. При большом  $D_{Cj}$  оценивается информация о  $k$ -том варианте структуры (при оценке этого варианта – большой разброс мнений). В случае необходимости экспертиза повторяется. Пример 10 экспертов 6 вариантов.

### Пример 10 экспериментопо 6 баллов

Э2	0,16	2	7	9	10	8	4	0,46
Э3	0,19	3	8	10	9	7	4	0,46
Э4	0,14	2	8	10	9	7	4	0,58
Э5	0,09	2	7	10	9	8	5	0,22
Э6	0,12	2	7	9	10	8	5	0,3
Э7	0,05	4	7	9	10	8	5	0,46
Э8	0,01	3	6	10	9	8	5	0,38
Э9	0,02	3	7	10	9	8	6	0,34
Э10	0,04	4	7	9	10	8	6	0,7
С <sub>к</sub>		2,8	7,2	9,6	9,4	7,7	4,9	
Д <sub>ск</sub>		0,59	0,4	0,26	0,26	0,23	0,54	

Столбец  $r_j$  в сумме дает 1. До опыта предпочтение отдано экспертам 3,1,2. После опыта только Э<sub>1</sub> подтвердил свой уровень. Лучше всех сработал Э<sub>5</sub>. У второго и третьего экспертов большой разброс.

Э <sub>j</sub>	r <sub>j</sub>	Варианты						Д <sub>сj</sub>
		В <sub>1</sub>	В <sub>2</sub>	В <sub>3</sub>	В <sub>4</sub>	В <sub>5</sub>	В <sub>6</sub>	
Э1	0,18	3	8	10	9	7	5	0,3

Лучший вариант В<sub>3</sub>, В<sub>4</sub> при высокой степени согласованности. Меньше всех разногласий вызвали варианты 2..5. Больше всех разногласий В<sub>1</sub> (можно повторить эксперимент).

### 3.2 Определение весов показателей компонент КТС (комплекс технических средств)

Оценивается вариант КТС. Определить вес каждого показателя.

Каждый вариант КТС определяется вектором показателей. Задача – ранжировать варианты область компромиссов: изменение одного показателя влечет изменение другого. Эксперты различаются квалификацией и степенью объективности.

$$g_j = \frac{\sum_{z=1}^{\bar{z}} W_{jz} q_{jz} g_{jz}}{\sum_{z=1}^{\bar{z}} W_{jz} q_{jz}}$$

1. Эксперты различны по квалификации и степени объективности.

$g_j$  – вес j-того показателя.

$\varepsilon$  – число экспертов.

$0 \leq w_{jz} \leq 1$  – степень квалификации е экспертов при оценке j-ой характеристики. Чем ближе к 1 тем выше квалификация.

$q_{jz}$  – коэффициент объективности е эксперта при оценке j-й характеристики.

$0 \leq g_{jz} \leq 1$  – вес j-ой характеристики е эксперта.

$$q_{j\tau} = \begin{cases} \overline{q_{j\tau}} & (1) \\ \min \left\{ \frac{1}{q_{j\tau}}, \frac{g_{\max}}{g_{i\tau}} \right\} & (2) \end{cases}$$

1– при тенденции к завышению j-й характеристики; 2 – при тенденции к занижению.

$0 \leq \overline{g_{i\epsilon}} \leq 1$  – коэффициент объективности  $\epsilon$  эксперта при оценке j-ой характеристики (оценку выставляет системный аналитик).

$g_{\max}$  – верхняя оценка.

*Пример:*

Два эксперта.

Первый эксперт завышает j-ую характеристику, но не очень сильно.

Системный аналитик выдал ему:  $\overline{g_{i\epsilon}} = 0,8$  Второй сильно занижает:  $\overline{g_{i\epsilon}} = 0,4$

Первый эксперт выставил j-й характеристике вес 9, второй: 3.

$$\overline{g_{i\epsilon}} = g_{i\epsilon} = 0.8$$

$$g_j = \frac{\sum_{\tau=1}^{\bar{\tau}} q_{j\tau} g_{j\tau}}{\sum_{\tau=1}^{\bar{\tau}} q_{j\tau}}, W_{j\tau} = \text{const} \forall \epsilon$$

$$q_{j\tau_2} = \min \left\{ \frac{1}{0.4}; \frac{10}{3} \right\} = 2.5$$

К формуле 1: из СА  $W_{\epsilon_1} = 0.85$ ;  $W_{\epsilon_2} = 0.65$ .

$$g_j = \frac{0.85 \cdot 0.8 \cdot 9 + 0.65 \cdot 2 \cdot 3}{0.15 \cdot 0.8 + 0.65 \cdot 2.5}$$

2. Эксперты одинаково по объективности, но различны по квалификации.

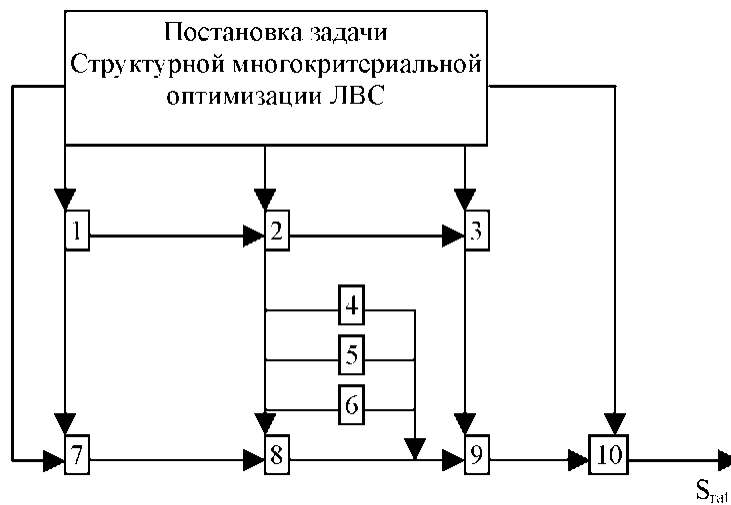
$$g_j = \frac{\sum_{\tau=1}^{\bar{\tau}} W_{j\tau} g_{j\tau}}{\sum_{\tau=1}^{\bar{\tau}} W_{j\tau}}, q_{j\tau} = \text{const} \forall \epsilon$$

*Принцип Бернулли (Принцип недостаточного обоснования Бернулли): при неизвестных вероятностях состояниях внешней среды они полагаются равновероятными => за рассмотрение принимается равномерный закон распределения (самый тяжелый случай).*

3. Эксперты одинаковы по квалификации, но различны по объективности.

Эксперты одинаковы по квалификации и степени объективности

$$g_j = \frac{\sum_{\varepsilon=1}^{\bar{\varepsilon}} g_{j\varepsilon}}{\sum_{\varepsilon=1}^{\bar{\varepsilon}} \varepsilon}, W_{j\varepsilon} = \text{const} \forall \varepsilon, q_{j\varepsilon} = \text{const} \forall \varepsilon$$



### 3.3 Методика структурного анализа с использованием функций полезности

Структура методики:

1. Множество конкурирующих структур.
2. Множество частных показателей.
3. Множество вариантов условий.
4. Матрица критериальных ограничений.
5. Функции полезности для частных показателей.
6. Матрица бинарных предпочтений.
7. Модели для оценки частных показателей.
8. Матрица числовых векторных оценок.
9. Оценка полезности конкурирующих структур.
10. Оценка структур в диапазоне условий.
11. Расшифровка:

1. Определяем множество конкурирующих структур (3 структуры).  $\{S_i\} = \{S_1, S_2, S_3\}$
2. Совокупность частных показателей.  $\{k_j\} = \{k_1, k_2, k_3, k_4\}$ .  $k_1$  – время реакции системы.  $k_2$  – время загрузки процессора.  $k_3$  – пропускная способность системы.  $k_4$  – стоимость.
3. Множество вариантов условий.  $\{v\} = \{v_1, v_2, v_3\}$ . Каждое условие отличается числом подключаемых пользователей.

Число пользователей	Оценка
---------------------	--------

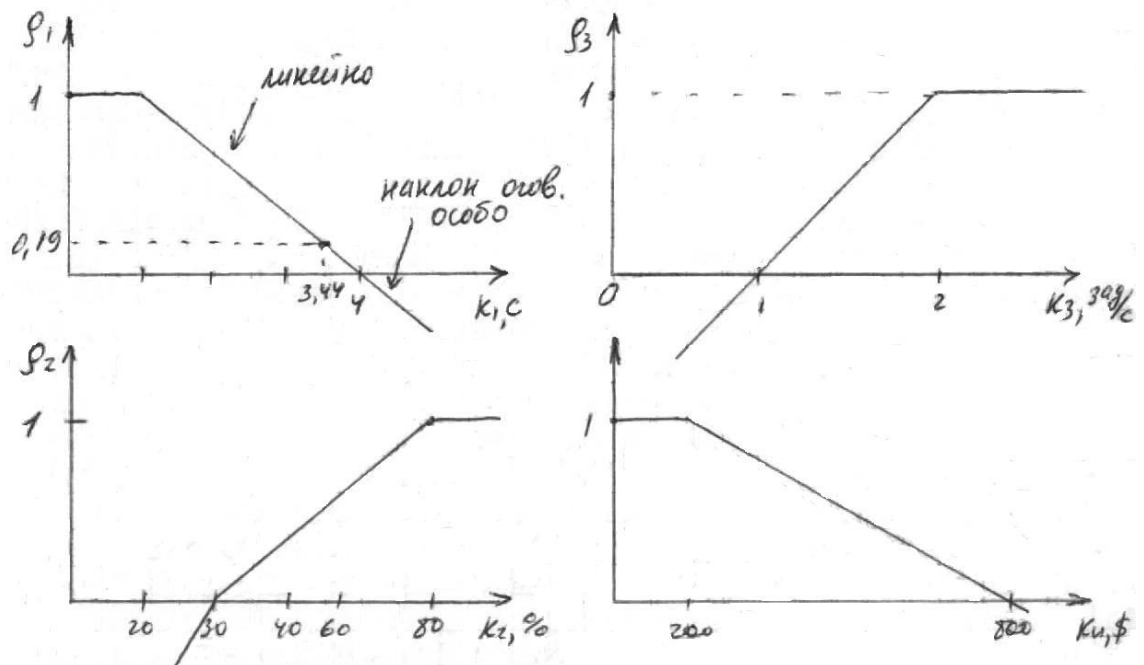
N=14	Пессимистическая с весом 1
N=17	Наиболее вероятная с весом 4
N=20	Оптимистическая с весом 1

$$P_{v1}=1/6=0,17; \quad P_{v2}=4/6=0,66; \quad P_{v3}=1/6=0,17;$$

#### 4. Опрос экспертов

{K <sub>i</sub> }	Единицы измерения	Худшее значение	Лучшее значение
k <sub>1</sub>	С	4	1
k <sub>2</sub>	%	30	80
k <sub>3</sub>	Задние/С	1	2
k <sub>4</sub>	\$	800	200

#### 5. Строим функции полезности для частных показателей.



Они позволят привести к безразмерному виду и пронормировать в интервале (0..1). Худшее значение показателя – 0, лучшее – 1. Промежуточные значения подвергаются линейной аппроксимации. Значения худшие худших – функция полезности в отрицательную область. Лучшие лучших – в единицу.

Если безразлично – то угол с абсциссой меньше, если критично – больше.

6. Формируем матрицу бинарных предпочтений. Воспользуемся методом парных сравнений.

	k <sub>1</sub>	k <sub>2</sub>	k <sub>3</sub>	k <sub>4</sub>	V <sub>1i</sub>
k <sub>1</sub>		1	0.5	0	0.25
k <sub>2</sub>	0		0.5	0	0.08
k <sub>3</sub>	0.5	0.5		0	0.17
k <sub>4</sub>	1	1	1		0.5

$k_4$  - самый важный (т.к. 0,5)

$V_{1j}$  - сумма строки/сумма матрицы

$$w = aV_{1j} + bV_{2j}$$

$V_{1j}$  - система предпочтений ЛПР

$V_{2j}$  - разброс оценок по вариантам

$a$  &  $b$  - степень доверия (просто по 0,5)

Пусть

	$S_1$	$S_2$
$k_1$	10	11
$k_2$	5	20
$k_3$	10	9
$k_4$	1	1

$k_1$  &  $k_3$  – близки.

$k_4$  – можно не рассматривать (одинаковые)

$k_2$  – большая разница

Если бы критерия не было, то  $V_{2j}=0$ .

7. Модели для оценки частных показателей (Клейнрок).

8. Строятся матрицы числовых векторных оценок:

$V_1$

$\{k_j\}$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$V_{2j}$
$k_1$	3,44	2,35	2,26	0,23
$k_2$	74	40	27	0,47
$k_3$	1,04	1,13	1,14	0,05
$k_4$	340	490	640	0,25

$V_2$

$\{k_j\}$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$V_{2j}$
$k_1$	4,3	2,59	2,46	0,29
$k_2$	85	48	32	0,41
$k_3$	1,19	1,35	1,36	0,07
$k_4$	340	490	640	0,23

$V_3$

$\{k_j\}$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$V_{2j}$
$k_1$	5,46	2,9	2,7	0,34
$k_2$	92	55	37,5	0,35
$k_3$	1,29	1,55	1,57	0,09
$k_4$	340	490	640	0,22

9. Оценка полезности конкурирующих структур:

$\rho$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$w_i$
$k_1$	0,19	0,55	0,58	0,24
$k_2$	0,89	0,21	-0,6	0,27
$k_3$	0,04	0,13	0,14	0,11
$k_4$	0,77	0,52	0,27	0,38
$q_i$	0,58	0,4	0,1	

$$q_i = \sum_{j=1}^4 w_j \rho_{ji} \quad \text{- формирование из вектора показателей величины.}$$

$$w_j = \frac{V_{1j} + V_{2j}}{2} \quad \text{- равная степень доверия}$$

Ячейка  $S_1 k_1$  – Матрица  $\{k_j\}$  для  $v_1$   $S_1 k_1 = 3,44$ . Снимаем на графике  $p_1$  ординату 0,19. Ячейка  $S_1 k_2$  – то же самое на графике  $p_2$ .

$v_2$

$\rho$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$w_i$
$k_1$				
$k_2$				
$k_3$				
$k_4$				
$q_i$	0,28	0,45	0,29	

$v_3$

$P$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$w_i$
$k_1$				
$k_2$				
$k_3$				
$k_4$				
$q_i$	0,89	0,48	0,33	

10. Осуществляется оценка полезности конкурирующих структур в диапазоне условий:

$\{S_i\}$	$v$			$E = \sum_{v=1}^3 q_i^v p_v$
	$v_1$	$v_2$	$v_3$	
$S_1$	0,58	0,28	-0,89	0,13
$S_2$	0,4	0,45	0,48	0,45 ( $S_{rat}$ )
$S_3$	0,1	0,29	0,33	0,26

Это в условиях риска. Если по нескольким критериям получаем одинаковый результат, то говорят, что  $S_{rat}$  - устойчиво.

### 3.4 Оценка структур с вероятностью достижения цели

Анализ базируется на матрице оценок. Критерием выбора является зависимость: (методика Флейшмана)

$$P_i^z \leq \min_j |P(Z_{ji})|$$

$P_i^z$  – вероятность достижения цели  $z$ ,  $i$ -тым вариантом.

$P(Z_{ji})$  – вероятность достижения цели  $Z_j$   $i$ -ым вариантом.

$Z_j$  – цель –  $j$ -я оценка варианта  $i$ .



Вероятность достижения цели  $z$  не превосходит минимальной вероятности достижения частной  $j$ -ой цели. Это методика Флейшмана.

Пусть существуют показатели  $k_1..k_{10}$ . Свяжем их с целями  $Z_1..Z_{10}$ . Численная оценка показателя в терминах вероятности  $= P^z$ .

$$P^z \leq P(z_1) \dots P(z_{10})$$

Этапы методики:

1. Матрица векторных оценок приводится к матрице  $p_{ji}$  (безразмерным оценкам).

$$p_{ji} = \begin{cases} \frac{k_{ji}}{\max k_{ji}}, j \in k \uparrow \\ \frac{\min k_{ji}}{k_{ji}}, j \in k \downarrow \end{cases}$$

1-ое – для показателей, подлежащих максимизации.

2-ое – для показателей, подлежащих минимизации.

2. Безразмерные оценки  $p_{ji}$  интерпретируются как вероятности достижения частных целей  $Z_j$ :

$$|p_{ji}| = |p(z_{ji})|$$

	$S_1$	...	$S_n$
$k_1$	$p_{11}$	...	$p_{1n}$
...	...	...	...
$k_2$	$p_{m1}$	...	$p_{mn}$

3. Определяется вероятность достижения  $P_i^z$

$$P_i^z \leq \min_j |p(z_{ji})|$$

$P_i^z$  – минимальный элемент из первого столбца.

$P_2^z$  – второго

4. Отбираются варианты, для которых  $P_i^z \geq p_0$  (пороговое значение).

$$q_i^s = \sum_{j=1}^m \frac{V_j}{p_{ji}} \rightarrow \min$$

$q_i^s$  - функция штрафа  $i$ -го варианта. Лучшая система та, у которой функция штрафа меньше.

$V_j$  - веса частных показателей, исходя из разброса векторных оценок.

$p_{ji}$  - безразмерные векторные оценки подлежащие максимизации.

### 3.5 Методика скаляризации векторных оценок для ранжирования структур

Методика служит для ранжирования структур на основе матрицы оценок  $|k_{ji}|$ . Критерием ранжирования является:

$$\bar{\rho}_j = \frac{\sum_{i=1}^n \rho_{ji}}{n}$$

Этапы:

1.  $|k_{ji}| \rightarrow |\rho_{ji}|$ ;
2. Находятся веса  $V_j$ :

$$V_j = \frac{r_j}{\sum_{j=1}^m r_j}, j = \overline{1, m}$$

$$r_j = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |\rho_{ji} - \bar{\rho}_j|}{\bar{\rho}_j}$$

3. Формируется матрица взвешенных оценок  $|e_{ji}|$ .

$$e_{ji} = \frac{V_j}{\rho_{ji}}, j = \overline{1, m}; i = \overline{1, n}$$

4. Для всех структур определяются комплексные оценки.

$$q_i^s = \sum_{j=1}^m e_{ji}$$

- суммирование по столбцу.

5. Ранжируются структуры в порядке возрастания штрафа.

### ***Отсев неперспективных структур в процессе их проверки на допустимость***

Условие: Рассматриваются вычислительные системы (системы коллективного пользования). Вектор оценок:

$k_1$  – время реакции системы

$k_2$  – коэффициент загрузки процессоров

$k_3$  – пропускная способность системы

$k_4$  – вероятность правильного ответа

$k_5$  – стоимость

$k_6$  – уровень по

$k_7$  – уровень комфортности

$\{S_i\}$ $\{k_i\}$	$S_1$	$S_2$	$S_3$	$S_4$	$S_5$	$S_6$	$S_7$	$S_8$	Min/max
$k_1 \downarrow$	3.29	2.28	4.71	2.90	3.09	2.22	3.23	2.26	2.22
$k_2 \uparrow$	48	28	58	33	43	25	47	27	58
$k_3 \uparrow$	0.24	0.15	0.23	0.15	0.22	0.14	0.23	0.15	0.24
$k_4 \uparrow$	0.74	0.74	0.75	0.75	0.86	0.86	0.54	0.54	0.86
$k_5 \downarrow$	336	277	319	246	316	264	331	274	246
$k_6 \uparrow$	0.85	0.85	0.63	0.63	0.45	0.45	0.65	0.65	0.85
$k_7 \uparrow$	0.8	0.85	0.6	0.65	0.5	0.55	0.7	0.75	0.83

$\{S_i\}$  – альтернативы.

$\{k_i\}$  – показатели.

Применим к этой таблице методику экспресс анализа:

$$k \uparrow = \frac{k_{ji}}{\max_i k_{ji}}; k \downarrow = \frac{\min_i k_{ji}}{k_{ji}}$$

$$P(z_{ji}) \rightarrow \rho_{ji}$$

$$P_i^z \leq \min_j P(z_{ji})$$

$$P_{\text{пороговое}} = 0,5$$

По формулам вычисляем:

P	S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>	S <sub>4</sub>	S <sub>5</sub>	S <sub>6</sub>	S <sub>7</sub>	S <sub>8</sub>
k <sub>1</sub>	0,67	0,97	0,47	0,76	0,72	1	0,69	0,98
k <sub>2</sub>	0,83	0,48	1	0,57	0,74	0,43	0,81	0,46
k <sub>3</sub>	1	0,62	0,96	0,62	0,92	0,58	0,96	0,62
k <sub>4</sub>	0,86	0,86	0,87	0,87	1	1	0,63	0,63
k <sub>5</sub>	0,73	0,89	0,77	1	0,78	0,93	0,74	0,9
k <sub>6</sub>	1	1	0,74	0,74	0,53	0,53	0,76	0,76
k <sub>7</sub>	0,94	1	0,7	0,76	0,59	0,65	0,82	0,88
$P_i^z$	0,67	0,48	0,47	0,57	0,53	0,43	0,63	0,46
$P_i^z > P_{\text{порог}}$	*			*	*		*	

Применим функцию Штрафа: он определяется:

$$\frac{V_j}{\rho_{ji}},$$

где  $\rho_{ji}$  подлежит максимизации.  $V_j - ?$

k <sub>j</sub>	$\overline{\rho_{ji}}$	r <sub>j</sub>	V <sub>j</sub>
k <sub>1</sub>	0,71	0,04	0,05
k <sub>2</sub>	0,74	0,11	0,13
k <sub>3</sub>	0,87	0,15	0,18
k <sub>4</sub>	0,84	0,12	0,15
k <sub>5</sub>	0,81	0,11	0,13
k <sub>6</sub>	0,76	0,16	0,2
k <sub>7</sub>	0,78	0,13	0,16

k<sub>3</sub> и k<sub>4</sub> – самый большой разброс.

	S <sub>1</sub>	S <sub>4</sub>	S <sub>5</sub>	S <sub>7</sub>
k <sub>1</sub>	0,05/0,67	0,068	0,07	0,07
k <sub>2</sub>	0,16	0,23	0,18	0,16
k <sub>3</sub>	0,18	0,29	0,2	0,19
k <sub>4</sub>	0,17	0,17	0,15	0,24
k <sub>5</sub>	0,18	0,13	0,17	0,18
k <sub>6</sub>	0,2	0,27	0,38	0,66
k <sub>7</sub>	0,17	0,21	0,27	0,19
q <sub>i</sub> <sup>s</sup> (сумма)	1,13	1,37	1,42	1,29

$$q_i^s = \sum_{j=1}^m \frac{V_j}{q_{ji}} \rightarrow \min$$

Определим функцию Штрафа:

### 3.5 Оценка важности альтернатив на основе алгоритма Саати (экспресс анализ)

Альтернативы: A<sub>1</sub>... A<sub>n</sub>. Для их ранжирования используем парные сравнения:

1. A<sub>j</sub>~A<sub>i</sub> – сравнимы или нет информации
3. A<sub>j</sub>>A<sub>i</sub> – слабое предпочтение.
5. A<sub>j</sub>>>A<sub>i</sub> – предпочтение.
7. A<sub>j</sub>>>>A<sub>i</sub> – сильное предпочтение.
9. A<sub>j</sub>>>>>A<sub>i</sub> – сильное.

Допустимы промежуточные значения. Заполняется наддиагональная часть. Диагональ – единицы. Поддиагональная часть – обратное значение. Эта матрица обрабатывается 4-мя алгоритмами.

Исходная матрица:

A <sub>i</sub> \ A <sub>j</sub>	A <sub>1</sub>	A <sub>2</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>4</sub>
A <sub>1</sub>	1	5	6	7
A <sub>2</sub>	1/5	1	4	6
A <sub>3</sub>	1/6	1/4	1	4
A <sub>4</sub>	1/7	1/6	1/4	1

Алгоритмы:

1. \_Элементы строк суммируются. Полученные значения нормируются (делятся на сумму).

$$\sum_{1стр} = 19; \sum_{2стр} = 11,2; \sum_{3стр} = 5,42; \sum_{4стр} = 1,56;$$

$$\sum = 37,18$$

$$V_1 = \sum_{1стр} / \sum = 0,51; V_2 = 0,3; V_3 = 0,15; V_4 = 0,04;$$

2. Элементы столбцов суммируются. Для каждой суммы находится обратное значение. Полученное значение нормируется.

$$\sum_{1столб} = 1,51; \sum_{2столб} = 6,41; \sum_{3столб} = 11,25; \sum_{4столб} = 0,06;$$

$$1/\sum_{1столб} = 0,66; 1/\sum_{2столб} = 0,16; 1/\sum_{3столб} = 0,09; 1/\sum_{4столб} = 0,06;$$

$$\sum_{всех обратных} = 0,97;$$

$$V_1 = \sum_{1столб} / \sum_{всех обратных} = 0,68; V_2 = 0,17; V_3 = 0,099; V_4 = 0,06;$$

3. Каждый элемент столбца нормируется относительно суммы элементов по столбцу. Нормированные элементы строк суммируются. Полученные значения делятся на число альтернатив.

$A_j \backslash A_i$	$A_1$	$A_2$	$A_3$	$A_4$
$A_1$	1/1.51	5/6.4	6/11.25	7/18
$A_2$	(1.5)/1.51	1/6.4	4/11.25	6/18
$A_3$	(1/6)/1.51	(1/4)/6.4	1/11.25	4/18
$A_4$	(1/7)/1.51	(1/6)/6.4	(1/4)/11.25	1/18

Суммы строк:

$$\sum_{1cmp} = 2,37; \sum_{2cmp} = 0,98; \sum_{3cmp} = 0,46; \sum_{4cmp} = 0,2;$$

$$V_1 = \sum_{1столб} / n = 2.37 / 4; V_2 = 0,245; V_3 = 0,115; V_4 = 0,05;$$

n – число альтернатив.

4. Для каждой строки находится среднее геометрическое (элементы строки перемножаются и берется корень n-ой степени). Полученные значения нормируются.

$$P_{1cmp} = 210 \Rightarrow \sqrt[4]{210} = 3,8; P_{2cmp} = 4,8 \Rightarrow \sqrt[4]{2,8} = 1,48;$$

$$P_{3cmp} = 0,17 \Rightarrow \sqrt[4]{0,17} = 0,64; P_{4cmp} = 0,006 \Rightarrow \sqrt[4]{0,006} = 0,28$$

Их сумма:  $\sum = 6,2$

$$V_1 = P_{1cmp} / \sum = 0,61; V_2 = 0,24; V_3 = 0,1; V_4 = 0,045;$$

Выводы:

- Алгоритмы не противоречат друг другу.
- Алгоритмы расположены в порядке возрастания точности.

### 3.6 Поиск наилучшей альтернативы наилучшей альтернативы на основе принципа Кондорсе

Необходимо проранжировать 5 альтернатив А1. А5. Алгоритм: 1. Эксперты ранжируют альтернативы:

$$\Theta_1 = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{pmatrix} \quad \Theta_2 = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{pmatrix} \quad \Theta_3 = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{pmatrix} \quad \Theta_4 = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{pmatrix} \quad \Theta_5 = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \\ a_5 \end{pmatrix}$$

1. Находятся оценки так, как характеризующие предпочтения альтернатив в парных сравнениях:

$m_{ik} \backslash m_{ki}$	$a_1$	$a_2$	$a_3$	$a_4$	$a_5$
$a_1$		3	3	4	4
$a_2$	2		4	5	5
$a_3$	2	1		3	4
$a_4$	1	0	2		2
$a_5$	1	0	1	3	

2. Согласно принципу Кондорсе наилучшей является альтернатива  $a_1$  если для всех  $k \neq i$ ,  $m_{ik} > m_{ki}$ . Следовательно, у нас лучшая альтернатива  $a_1$ .

### 3.7 Методика сравнительной оценки двух структур по степени доминирования

Парное сравнение структур на базе векторных оценок матрицы  $|k_{ji}|$ .

1. Конкурирующие структуры получают новое название базовая, новая. Базовая – существующий вариант. Новая – рассматриваемый вариант.

2. Методом экспертных оценок определяются веса частных показателей  $V_j$ .

3. По каждому частному показателю определяется степень доминирования новой структуры над базовой.

4. Вычисляется обобщенная оценка степени доминирования новой структуры над базовой.

5. Исходя из обобщенной оценки выбирается рациональная.

*Пример:*

$k_1$  – масса,  $k_2$  – объем,  $k_3$  – стоимость,  $k_4$  – объем памяти,  $k_5$  – гибкость,  $k_6$  – комфортность.

$\{k_j\}$	Направления экспертизы	$S_1$ (базовый)	$S_2$ (новый)
$k_1$	↓	20	10
$k_2$	↓	0,04	0,08
$k_3$	↓	5	10
$k_4$	↑	384	512
$k_5$	↑	отл(0,9)	удв(0,5)
$k_6$	↑	удв(0,5)	отл(0,9)

$\{k_j\}$	$V_j$	Степень доминирования $S_2/S_1$	Скорректированная оценка с учетом $V_j$
$K_1$	2	$2 \downarrow$	$(2 \uparrow)^2$
$k_2$	2	$2 \downarrow$	$(2 \downarrow)^2$
$k_3$	1	$2 \downarrow$	$(2 \downarrow)^1$
$k_4$	3	$1,3 \uparrow$	$(1,3 \uparrow)^3$
$k_5$	3	$1,8 \uparrow$	$(1,8 \downarrow)^3$
$k_6$	4	$1,8 \uparrow$	$(1,8 \uparrow)^4$

$$\frac{S_2}{S_1} = \frac{2^2 \cdot 1,3^2 \cdot 1,8^4}{2^2 \cdot 2 \cdot 1,8^3} = 2$$

Если обобщенная оценка больше 1, то новое предпочтительнее базовой.

### 3.8 Методология решения слабоструктуризованных задач.

#### Категория цели в СА

**ЦЕЛЬ** – заранее мыслимый и желаемый результат. 3 вида:

- *Функциональные.* Которые неоднократно достигались данной системой (выпуск специалиста например нашей специальности).
  - *Цели аналоги.* Достигались другими системами (где-то готовили таких специалистов).
  - *Цели развития.* Не достигались ни одной системой.
- Цели разделяют на:
- *Конечные.* Цель, для которой недостоверны время и ресурсы.
  - *Промежуточные.* Ресурсы и время для них известны.

Чем сложнее система, тем сложнее достижение цели. Любая конечная цель рассматривается, как клубок частных целей. Частные цели ранжируют по важности. При этом строят дерево цели (иерархию). Затем это дерево оптимизируют. Сам процесс оптимизации довольно сложный. Хоул выделил 12 наиболее часто используемых целей:

1. Прибыль. Измеряется в денежном выражении. Строится функция во времени.
2. Рынок. Интенсивность услуг материальных ценностей.
3. Стоимость. Чаще всего стоимость выражается в затратах (годовые, квартальные, ежедневные).
4. Качество. Оно измеряется, как объективно, так и субъективно.
5. Технические характеристики. Чаще всего применяется КПД.
6. Цели, затрагивающие конкурентов. Это захват рынка, снижение прибыли у конкурента, у военных: отношение затрат к потерям.
7. Совместимость с существующими системами. Любая новая система разрабатывается несколько лет. За это время меняются смежные системы (с которыми мы будем взаимодействовать). Вот мы и должны адаптировать нашу систему к этим изменениям.
8. Гибкость (приспособляемость). Неучтенные изменения внешней среды, и наша система должна их поддерживать.
9. Стойкость против морального старения (самая трудно достижимая цель). Чем сложнее система, тем более актуальна эта цель. Молоток актуален и сегодня ©
10. Простота. Часто выступает жертвой других целей.
11. Безопасность.
12. Временные цели. Это календарные планы, директивное время на разработку.

#### 3.8.1 Методы генерации альтернатив

1. **Мозговой штурм («Хрустальная ваза»).** Главная цель: генерация как можно большего числа альтернатив. Алгоритм:

- а) Формируется группа экспертов. Критерий формирования: разный уровень подготовки, квалификации, опыта.
- б) Формулируется задача:

- Приветствуются любые идеи, вплоть до надуманных.
  - Никакой критики.
- в) Каждый по очереди высказывает решение задачи, каждый следующий формирует решение отличное от предыдущих.
- г) Решение записывается на карточки, опускаются в вазу. И решение анализируется другой группой экспертов.

2. **Синектика.** Занимается этим методом только 1 фирма в мире (Америка – Sinectin Inc). Они готовят в год 4-5 специалиста. Эти люди решают 1 проблему около года.

- а) Формируется группа из людей часто меняющих профессию, холериков, нервно неустойчивых.
- б) Выдвигается задача, связанная с двигательной механикой.
- в) Создаются идеальные бытовые условия для решения задачи.
- г) Эксперты ассоциируют работу механизма со своими двигательными решениями.
- д) Мешающие факторы: зазнайство и угрызение совести

3. **Разработка сценариев.** Суть метода: воссоздают правдоподобную картину развития событий. Привлекаются специалисты данной области. Разрабатывается план действий для достижения цели. Разрабатывают верхний (благоприятное стечение обстоятельств) и нижний (неблагоприятное стечение обстоятельств) сценарий. За каждым фактором закрепляется эксперт. Факторы:

- Бюрократия.
- Некомпетентность.
- Конкурент.

4. **Морфологический анализ (метод Цвики – швейцарский ученый).** Метод ориентирован на технические системы. Цель: реализация множества решений и выбор лучшей. Есть узлы решения. Находятся альтернативы для реализации этих узлов. Затем альтернатива системы рассматривается, как цепочка альтернатив каждого из узла.

$\Phi_1 \Phi_2 \dots \Phi_N$

Плюсы:

- Не пропускаем ни одной альтернативы (т. е. выберем оптимальную).
- Выбор оптимальной альтернативы обеспечен. Минус:
- «Проклятие размерности» – если большое количество узлов, то не сможем все их перебрать.
- Проблема сравнительной оценки альтернатив.

### **3.8.2 Исследование ресурсов**

Различают следующие виды ресурсов:

- Материальные.



- Людские.
- Информационные.
- Финансовые.
- Энергетические.

Чаще всего от всех этих видов переходят к финансовому ресурсу и исследуют уже его. Цель: исследовать ресурс в течение всего жизненного цикла системы (период от выработки идеи до снятия ее с эксплуатации). Стадии:

Период	Фаза		Стадия
Создание системы	Разработка системы	Планирование	Формулировка концепции Определение системы
		Проектирование	Предварительное проектирование Техническая разработка Детализированное проектирование
	Опытное производство		Создание образцов Испытания
	Производство и ввод в действие		Обучение
Использование системы	Эксплуатация		Операционное использование Содержание и уход Модификация

Строят статистическую модель в виде матрицы:

Подсистема \ Стадия	1	...	r	...	N
1	$R_{11}$		$R_{1r}$		$R_{1n}$
...					
p	$R_{p1}$		$R_{pr}$		$R_{pn}$
...					
m	$R_{m1}$		$R_{mr}$		$R_{mn}$

$$R = \sum_{r=1}^n a_r \sum_{p=1}^m R_{pr}$$

Полный ресурс вычисляется по формуле: коэффициент синтеза на r стадии (ресурс на синтез).

Главная цель: определить полный ресурс и его динамику по стадиям.

### 3.8.3 Выработка критериев для обоснования решений в условиях риска и неопределенности

Критерий – это признак (правило) сравнительной оценки альтернатив и выбора лучшей.  $R = R(\{\alpha\}, \{U\})$  Всякое решение есть функция от  $\{\alpha\}$  и  $\{U\}$ .

$\{\alpha\}$  – параметры решения.

$\{U\}$  – условия реализации решения.

Все задачи принятия решения в зависимости от  $\{U\}$  делятся:

1. Принятие решения в условиях определенности.  $\{U\}$  – известная, детерминированная величина.

2. Принятие решений в условиях риска.

$$\{U\} = \begin{pmatrix} U_1, \dots, U_j, \dots, U_m \\ P(U_1), \dots, P(U_j), \dots, P(U_m) \end{pmatrix}$$

$\{U\}$  – известная случайная величина. Но мы знаем какие-то значение и вероятность, того, что она примет это значение. Это в условиях риска.

Принятие решения в условиях неопределенности. Здесь мы знаем только диапазон значений  $\{U\} = (U_1, \dots, U_j, \dots, U_m)$ .

**Принятие решения в условиях риска 2 подхода:**

1.  $R = R\{\alpha, M[U]\}$ .  $M[U] = \sum_{j=1}^m U_j P(U_j)$  - матожидание.
2.  $R = \sum_{j=1}^m R\{\alpha, U_j\} \cdot P(U_j)$  - взвешивание решения по вероятности.

*Пример:* 2 варианта решения в 3-х условиях.

Параметры	Числовые значения		
$U_j$	1	2	3
$P(U_j)$	0,4	0,2	0,4
$R(\alpha_1, U_j)$	0,3	0,6	0,9
$R(\alpha_2, U_j)$	0,5	0,9	0,95

**1ый** подход:  $M[U] = 1 \cdot 0,4 + 2 \cdot 0,2 + 3 \cdot 0,4 = 2$

$R(\alpha_1, U_j) = 0,6$

$R(\alpha_2, U_j) = 0,9$  – предпочтительнее

**2ой** подход:

$R(\alpha_1) = 0,3 \cdot 0,4 + 0,6 \cdot 0,2 + 0,9 \cdot 0,4 = 0,6$   $R(\alpha_2) = 0,5 \cdot 0,4 + 0,9 \cdot 0,2 + 0,95 \cdot 0,4 = 0,76$

Подход 1 не работает при большом разбросе  $U$  или  $P$ , и он сместит весь анализ к этому значению. Подход 2 более точный.

### **Решение задачи в условиях неопределенности**

Привлекается аппарат из теории Игр. В этом случае составляется игровая матрица, в которой стратегиями являются альтернативы-условия, а в матрице отмечаются выигрыши или риски.

$U_j$	$U_1$	...	$U_m$	...	$U_n$
$A_i$					
$\alpha_1$					
...					
$\alpha_i$			$E_{ij}$ (выигрыш)		
...					
$\alpha_n$					

Матрица может заполняться риском:  $r_{ij}$  – риск. Переход:  $r_{ij} = \max E_{ij}$  —  
 $E_{ij}$

E	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$U_4$
$\alpha_1$	1	4	5	9
$\alpha_2$	3	8	4	3
$\alpha_3$	4	6	6	2

R	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$U_4$
$\alpha_1$	3	4	1	0
$\alpha_2$	1	0	2	6
$\alpha_3$	0	2	0	7

Для обработки привлекаются критерии из теории Игр.

Критерии:

1. **Критерий Вальда** («осторожного наблюдателя»): выбирается вариант с максимальным выигрышем в наихудших условиях.

$$W = K_B = \max_i \min_j E_{ij}$$

Пример:

$E_{ij}$	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$\min_j E_{ij}$
$\alpha_1$	0,5	0,6	0,9	0,5
$\alpha_2$	0,9	0,7	0,8	0,7 ( $\alpha_{\text{opt}}$ )
$\alpha_3$	0,6	0,8	0,7	0,6

2. **Критерий Сэвиджа** («критерий минимаксного риска»).

$$S = K_c = \min_i \max_j r_{ij}$$

Матрицу получаем переходом к r матрицы выше:

$r_{ij}$	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$\max_j r_{ij}$
$\alpha_1$	0,4	0,2	0	0,4
$\alpha_2$	0	0,1	0,1	0,1 ( $\alpha_{\text{opt}}$ )
$\alpha_3$	0,3	0	0,3	0,3

3. **Критерий Гурвица** («критерий пессимизма-оптимизма»): взвешиваются наихудшие и наилучшие условия по выигрышу и по риску. Работает и с выигрышем и с риском.  $\gamma$  – показывает соотношение наилучших/наихудших условий. Чем  $\gamma$  ближе к 1 – тем больше вероятность наихудших условий. При  $\gamma = 1$  превращается в критерий Вальда.  $\gamma$  определяется методом экспертных оценок.

$$F = K_F = \max \left[ \gamma \cdot \min_j E_{ij} + (1 - \gamma) \cdot \max_j E_{ij} \right], 0 \leq \gamma \leq 1$$

$$F = K_F = \min \left[ \gamma \cdot \max_j E_{ij} + (1 - \gamma) \cdot \min_j E_{ij} \right], 0 \leq \gamma \leq 1$$

При  $\gamma = 1$  превращается в критерий Сэвиджа.

#### 4. Критерий Лапласа.

$$L = R_L = \max_i \frac{1}{m} \sum_{j=1}^m E_{ij}$$

Предполагает условия равновероятными (условия Бернулли).

Пример:

$E_{ij}$	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$\max_i \frac{1}{m} \sum_{j=1}^m E_{ij}$
$\alpha_1$	0,5	0,6	0,9	2/3
$\alpha_2$	0,9	0,7	0,8	0,8 ( $\alpha_{\text{opt}}$ )
$\alpha_3$	0,6	0,8	0,7	0,7

#### 5. Критерий Максимума взвешенной суммы.

$$\Sigma = K_{\Sigma} = \max_i \left( \frac{\sum_{j \in M_1} E_{ij}}{m_1} \cdot P_1 + \frac{\sum_{j \in M_2} E_{ij}}{m_2} \cdot P_2 + \frac{\sum_{j \in M_3} E_{ij}}{m_3} \cdot P_3 \right)$$

Основан на выделении матрицы выигрышей 3-х зон: плохих, промежуточных и благоприятных результатов.  $m_1$  – количество элементов  $i$ -той строки, попавших в область плохих результатов с вероятностью  $P_1$ .  $m_2$  – ... область промежуточных ...  $m_3$  – ... область благоприятных

Устойчивость решения повышается с числом применяемых критериев.

$$P_1 + P_2 + P_3 = 1$$

Пример:  $U$  – количество пользователей. Матрица выигрышей

$\alpha_i \backslash U_j$	$U_1 = 0$	$U_2 = 10$	$U_3 = 20$	$U_4 = 30$	$U_5 = 40$	$U_6 = 50$
$\alpha_1$	-121	62	245	245	245	245
$\alpha_2$	-168	14	198	380	380	380
$\alpha_3$	-216	-33	150	332	515	515
$\alpha_4$	-264	-81	101	284	462	650

«-» – убытки

«+» – выигрыши

$$1. W = \max(-121, -168, -216, -264) = -121 - a_1 \quad W: a$$

$r_{ij}$	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$U_4$	$U_5$	$U_6$
$A_1$	0	0	0	135	270	405
$A_2$	47	48	47	0	135	270
$A_3$	95	95	95	48	0	135
$A_4$	143	143	144	96	47	0

2.  $S = S : \alpha_3$
3. Гурвиц.  $\gamma = 0.5$ .

$$G = \max_i \left( \frac{-121+245}{2}; \frac{-168+380}{2}; \frac{-216+515}{2}; \frac{-264+650}{2} \right) = 193$$

$G : \alpha_4$

4. Лаплас

$$L = \max_i \left( \frac{-121+62+245 \cdot 4}{6} + \dots + \frac{-264-81+101+284+462+650}{6} \right) = \max_i (153, 198, 210, 193) \rightarrow$$

$L : \alpha_3$

5. Разобьем на области следующим образом:

$\alpha_i \backslash U_j$	$U_1$	$U_2$	$U_3$	$U_4$	$U_5$	$U_6$
$\alpha_1$	-121	62	245	245	245	245
$\alpha_2$	-168	14	198	380	380	380
$\alpha_3$	-216	-33	150	332	515	515
$\alpha_4$	-264	-81	101	284	462	650

$$P_1=0,1$$

$$P_2=0,2$$

$$P_3=0,7$$

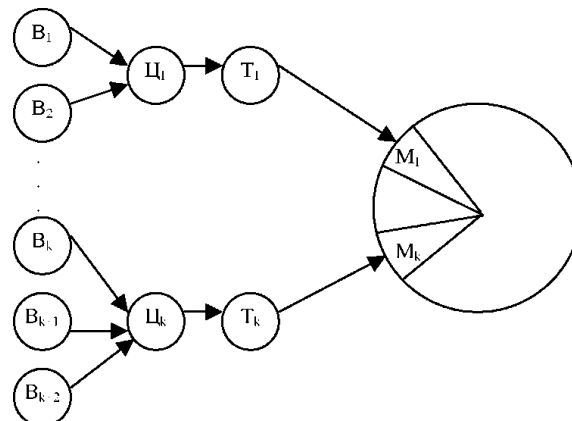
$$\begin{aligned} & \max_i \left\{ \left( \frac{-121}{1} \cdot 0,1 + \frac{62}{1} \cdot 0,2 + \frac{245 \cdot 4}{4} \cdot 0,7 \right); \left( \frac{-161}{1} \cdot 0,1 + \frac{14+198}{2} \cdot 0,2 + \frac{380 \cdot 3}{3} \cdot 0,7 \right); \right. \\ & \Sigma = \left( \frac{-216-33}{2} \cdot 0,1 + \frac{150}{1} \cdot 0,2 + \frac{332+515 \cdot 2}{3} \cdot 0,7 \right); \left. \left( \frac{-264-81}{2} \cdot 0,1 + \frac{101+284}{2} \cdot 0,2 + \frac{428+650}{2} \cdot 0,7 \right) \right\} = \\ & = \max_i \{171, 270, 335, 393\} \rightarrow \alpha_4 \end{aligned}$$

Решения получились неустойчивые. Что делать?:

1. Ввести ранжирование критериев.
2. Ввести наиболее часто встречающиеся решения.
3. Найти компромисс. У нас  $a = (a_4 a_3) = 45$ .

### 3.8.4 Классические и системный подходы к синтезу систем

**Классический.**



Рассмотрим на примере моделирования какой-либо системы.

1. Моделируемая система разбивается на блоки  $B_1..B_2..B_{k+2}$ .

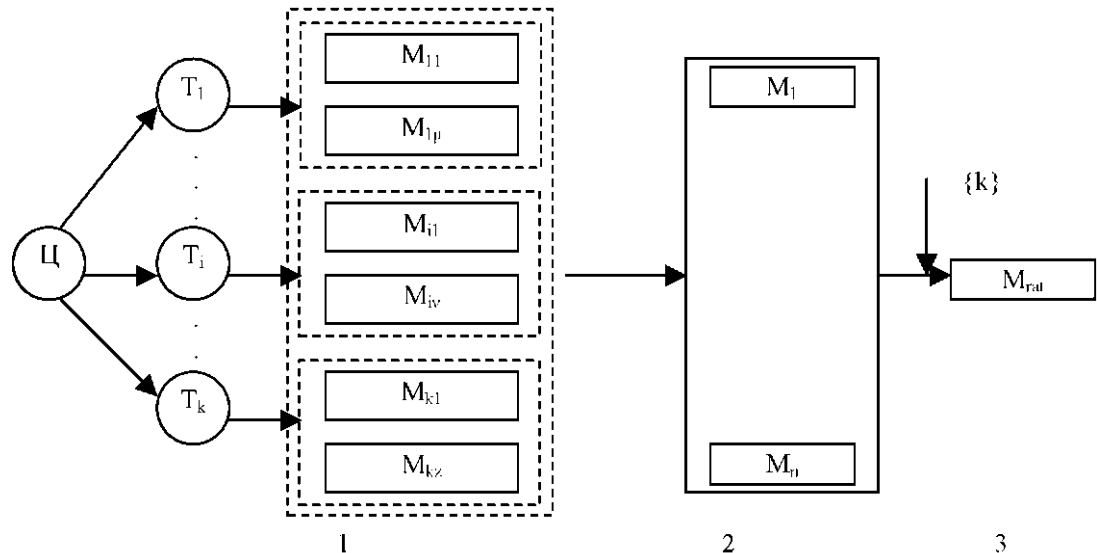
2. Для совокупности блоков определяются цели моделирования (у нас на рисунке 2 первых блока – одна цель моделирования, а последние 3 блока k цель).

3. На основании цели моделирования определяются требования к моделям (Т).

4. На основании требований разрабатываются модели (М).

5. Частные модели комплексуются в общую модель.

### **Системный.**



1. Определяется цель создания модели.

2. На основании цели разрабатываются требования к компонентам модели (Т).

3. Для реализации каждого требования разрабатываются альтернативы моделей

4. Формируется интегральная модель путем возможных сочетаний частных моделей.

$$M_1 = M_{11} \cup M_{12} \dots \cup M_{1k}$$

$$M_n = M_1$$

5. С помощью вектора показателя ({k}) выбирается рациональная модель.

### **Достоинства классического подхода:**

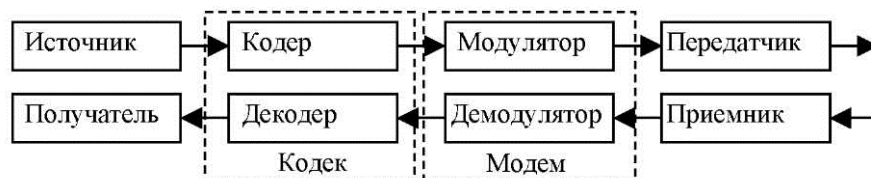
- Сравнительно простая реализация.
- Может применяться в том случае, если требования независимы, т. е. блоки моделей функционируют отдельно.

Минус классического подхода: отсутствует системный подход.

Достоинство системного подхода: Реализуется системный подход

Минус системного подхода:

- при большом числе альтернатив: «проклятие размерности»
- проблема оценки M<sub>n</sub> по вектору {k} Пример: проектируется система телекодвой радиосвязи:



Кодеки			Модемы			Передатчики		
Тип	Избыточность (R)	Стоимость	Тип	Пропускная способность (бит в секунду)	Стоимость	Тип	Мощность (P)	Стоимость
K <sub>0</sub>	0	0	M <sub>1</sub>	600	C(M <sub>1</sub> )	П <sub>1</sub>	5	C(П <sub>1</sub> )
K <sub>1</sub>	1/2	C(K <sub>1</sub> )	M <sub>2</sub>	1200	C(M <sub>2</sub> )	П <sub>2</sub>	15	C(П <sub>2</sub> )
K <sub>2</sub>	3/4	C(K <sub>2</sub> )	M <sub>3</sub> '	1200	C(M <sub>3</sub> )	П <sub>3</sub>	25	C(П <sub>3</sub> )
			M <sub>3</sub> ''	2400				
			M <sub>4</sub> '	1200	C(M <sub>4</sub> )	П <sub>4</sub>	60	C(П <sub>4</sub> )
			M <sub>4</sub> ''	2400				
			M <sub>4</sub> '''	4800				

$$C(K_1) < C(K_2)$$

$$C(M_1) < C(M_2) < C(M_3) < C(M_4)$$

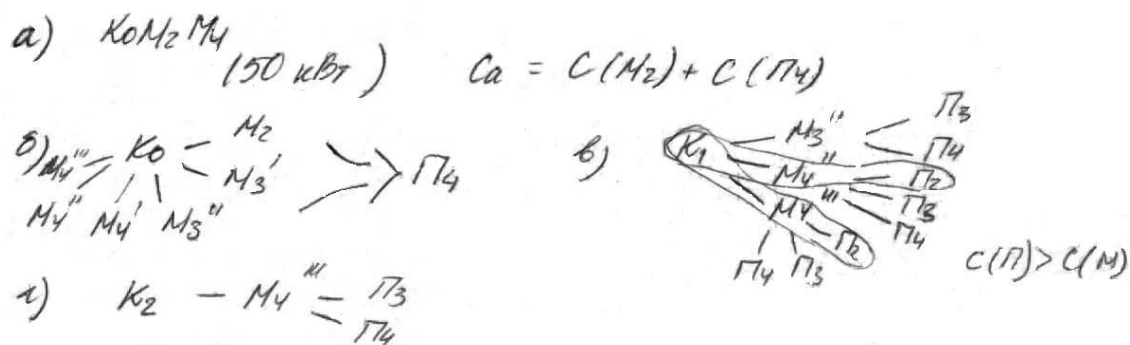
$$C(\Pi_1) < C(\Pi_2) < C(\Pi_3) < C(\Pi_4)$$

Необходимо найти вариант минимальной стоимости, который обеспечивал бы скорость 1200 б/с с вероятностью  $10^{-3}$ .

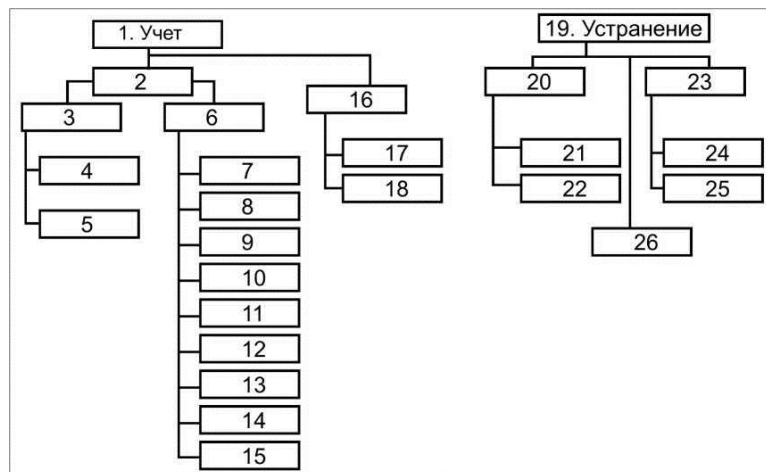
$$\text{Есть } V_{\text{пер}} = (1-R)^J$$

$$P_{\text{ошибки}} = f(R, P)$$

Системный подход: перебрать все варианты удовлетворяющие условию и выбрать самую дешевую. С учетом соотношения стоимостей, при условии  $C(\Pi) > C(M) > C(K)$ :



### 3.8.5 Учет и устранение неопределенности в процессе проектирования систем



### Учет и устранение неопределенности в процессе проектирования систем

Неопределенные факторы. Левая ветка – учет неопределенностей. Правая ветка – устранение

1. Учет.
2. Методика приема
3. При формировании исходных данных.
4. Равнозначимый анализ. Все НФ разбиваются на группы по степени влияния на эффективность системы. Рассматриваются группы, имеющие наибольшее влияние.
5. Ограничение числа стратегий. Все стратегии поведения системы группируются по степени влияния на эффективность. Стратегии с малым влиянием не рассматриваются.
6. При разработке математических моделей.
7. Выделение уровней моделей. Уровень модели определяется степенью изучения ее параметров.
8. Приемы доминирования. Рассматриваются варианты системы, имеющие различную эффективность. Оставляем те варианты, которые реализуемые.
9. Выделение этапов операций. Этапы трудноформализуемые заменяют передаточной функцией (коэффициентом).
10. Районирование множества векторов. Пространство состояний системы разбивается на классы по степени влияния на эффективность системы. Классы с малым влиянием не рассматриваются. Классы с одинаковым влиянием объединяются. Например работают 2 блока. Варианты их состояний: 1ый работает, второй отказал; 2ой работает 1ый отказал; 1ый работает и второй работает; 2ой работает и 1ый работает. Объединяем 3 и 4ое состояния.
11. Построение функциональных критериев. Неопределенные факторы заменяются коэффициентом, который определяется методом экспертных оценок (критерий Гурвица).
12. Анализ чувствительности. Переход к работе в условиях риска. Т.е. пытаемся набросить закон распределения на неопределенные факторы.



13. Усилительный анализ. Предполагаются наихудшие условия и выбирается вариант с лучшей эффективностью в этих условиях.

14. Уравнительный анализ. Рассматриваются варианты, имеющие одинаковую эффективность в разных условиях. Анализируются правдоподобность условий и выбирается лучший вариант.

15. Построение обобщенных показателей. При векторном анализе вариантов строят обобщенный показатель. Например, суммируются коэффициенты показателей и сравниваются эти суммы.

16. Задание ограничений.

17. По условиям применения.

18. По системе.

19. Устранение.

20. Разработка вариантов.

21. Параллельная разработка вариантов. При малой стоимости вариантов в одной организации.

22. При большой стоимости в разных организациях.

23. Уточнение исходных данных.

24. Прогноз.

25. Методы экспертных оценок.

26. Реализация компенсационных возможностей. Путем настройки параметров системы она адаптируется к внешней среде.

### 3.9 Основы принятия решений при многих критериях

#### 3.9.1 Постановка задачи векторной оптимизации и классификация многокритериальных методов

1.  $n$ -конкурирующих решений  $\{S\} = \{S_1, S_2, \dots, S_i, \dots, S_n\}$ , каждое из которых оценивается совокупностью показателей  $\{k\} = \{k_1, k_2, \dots, k_i, \dots, k_m\}$ .

2. Для оценки совокупности  $\{k\}$  используются любые методы.

3. Множество конкурирующих решений отображаются в матрицу векторных оценок.

	$S_1$	...	$S_i$	...	$S_n$
$k_1$	$k_{11}$				$k_{1n}$
...					
$k_j$			$k_{ji}$		
...					
$k_m$	$k_{m1}$				$k_{mn}$

4. Исходя из матрицы  $k_{ji}$  и системы предпочтений ЛПР выбирается рациональное решение.

$$E = \underset{S_i}{\text{opt}}(k_{ji}, \text{СП}_{\text{ЛПР}}) \rightarrow S_{\text{opt}}$$

$E$  – критерий оптимизации.

Все методы можно разбить на 5 классов:

Классы методов	Технология оптимизации и примеры
1. Методы основанные на формализации в виде задач математического программирования	1.1. Выделение главного показателя и перевод остальных в ограничения (методы линейного программирования, нелинейного программирования...).
2. Методы основанные на ранжировании показателей и их последовательном применении.	2.1. Поиск решения по схеме последовательных уступок (метод Вентцель Е.С.). 2.2. Поиск решений по схеме частных ранжирований (методы Кемени-Снелла).
3. Методы использующие обобщенный показатель для сравнительной оценки альтернатив.	3.1. «Свертка» частных показателей с использованием аддитивных и мультипликативных преобразований. 3.2. Построение функций полезности (метод Кини, Райфа). 3.3. Построение функционала эффективности (метод ФСА (функциональный стоимостной анализ)).
4. Методы не использующие обобщенный показатель для сравнительной оценки альтернатив.	4.1. Анализ вариантов решений на основе СП ЛПР (методы целостного выбора). 4.2. Критериально-экспертный анализ вариантов решения (метод Соболя, Статникова) 4.3. Анализ бинарных отношений между вариантами решений (метод ELECTRE. Руа. ЗАПРОС Ларичев).
5. Методы реализующие процессы структуризации и адаптации при выборе рациональных решений.	5.1. Структуризация проблемы и система предпочтений ЛПР (метод МКОС (комплексной оценки структур)). 5.2. Адаптация алгоритмов поиска решения к информации ЛПР.

Методы расположены в порядке возрастания эффективности.

### 3.9.2 Методы векторной оптимизации первого класса

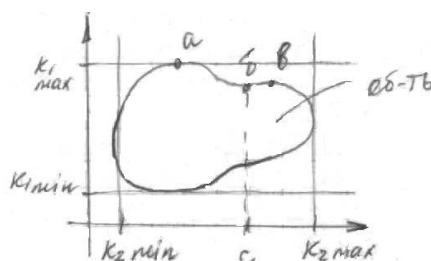
$$\{S_i\}, \{k_j\}$$

$$E = k_i \rightarrow \text{extr}, i \in m$$

$$k_j \leq \bar{k}_j, j \in k_{\text{minimization}}$$

$$k_j \geq \underline{k}_j, j \in k_{\text{maximization}}$$

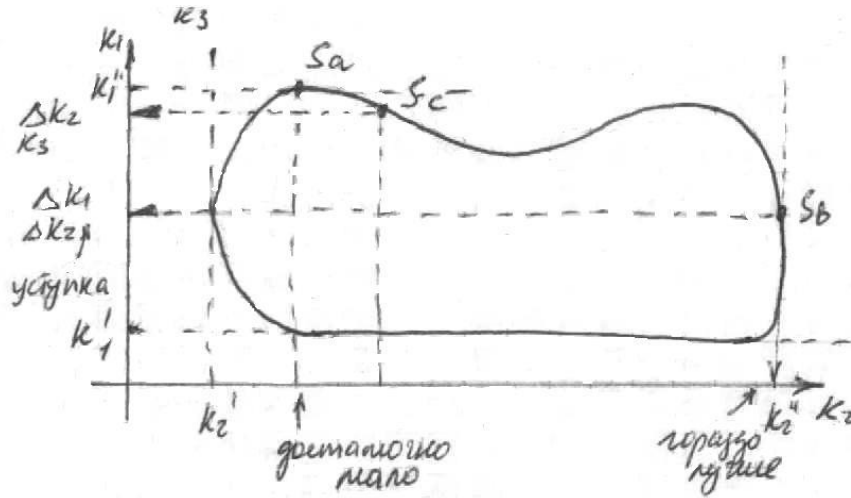
1. Выбирает главный показатель  $k_j$ . Формируется критерий, как экстремум  $k_j$ .
  2. Остальные показатели переводятся в ограничения.
  3. Решения, у которых  $k_i$  не удовлетворяет ограничениям, не рассматриваются.
  4. Выбирается решение, имеющее  $k_i$  ближе к экстремуму.
- Выбор решения существенно зависит от ограничения.
- Пример:



На рисунке отмечена область существования решений. Пусть  $k_1 \rightarrow \max$

Ограничение решений:

Ограничение	$k_2 < C$	$k_2 = C$	$k_2 > C$
Точка	а	б	в



2. Метод математического программирования с несколькими целевыми функциями.

### 3.9.3 Методы векторной оптимизации второго класса. Метод уступок (метод Венцель)

1. Показатели ранжируются по важности  $\{k_i\}=\{k_1\_k_m\}$ .
2. Определяется лучший вариант по  $k_1$ . Или находится решение  $S_a(k_1)$ . Анализируется для  $S_a$  значения остальных показателей. Если они приемлемы – процесс заканчивается, если нет – переход к пункту 3.

3. Вводится уступка по  $k_1$  в пользу следующего показателя  $k_2$  и находится решение  $S_b(k_1, \Delta k_1)_{k_2}$ . Если значения остальных показателей устраивает, то процесс завершается, иначе – переход к пункту 4.

Вводится уступка k2 в пользу k3. Находится решение... И т.д.

Область допустимых решений:

Т. о. выбор уступки довольно проблематичен. Достоинства:

Находится приемлемый вариант по всем показателям. Недостатки:

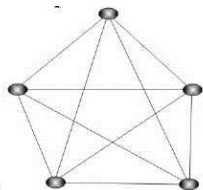
### Проблема выбора уступки:

- С учетом большого вектора показателей.
- Проблема ввода уступок по всех предшествующим показателям в пользу анализируемого.

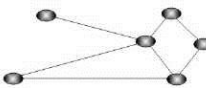
#### ***3.9.4 Модифицированный алгоритм Кемени-Снелла***

Рассмотрим на примере ранжирования вариантов архитектур вычислительных систем. Есть множество альтернатив локальных сетей. Нужно выбрать лучшую с точки зрения определенных показателей.

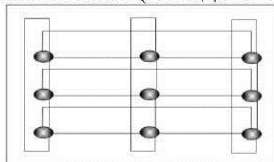
Рассматриваем 13 вариантов вычислительных сетей:



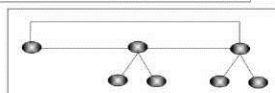
A<sub>1</sub> – полно связная сеть.



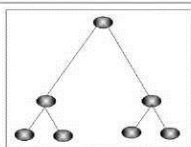
A<sub>2</sub> – сеть с коммутацией пакетов (Канадский вариант сети).



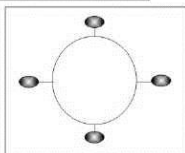
A<sub>3</sub> – регулярная сеть.



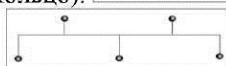
A<sub>4</sub> – нерегулярная сеть.



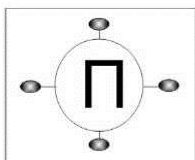
A<sub>5</sub> – иерархическая сеть.



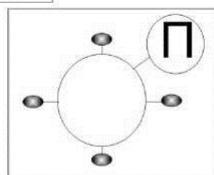
A<sub>6</sub> – петлевая сеть (Кольцо).



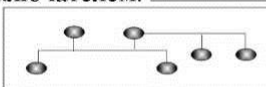
A<sub>7</sub> – с общей шиной.



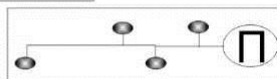
A<sub>8</sub> – звездообразная сеть.



A<sub>9</sub> – петлевая сеть с переключателем.



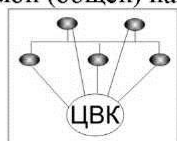
A<sub>10</sub> – сеть с окном шины.



A<sub>11</sub> – с общей шиной и переключателем.



A<sub>12</sub> – сеть с разделяемой (общей) памятью.



A<sub>13</sub> – гибридная сеть.

П – переключатель.

ЦВК – мощный вычислительный комплекс на базе большой машины.

Все варианты оценивались по четырем показателям:

k<sub>1</sub> – надежность.

k2 – производительность.

k3 – гибкость и возможность развития.

k4 – простота реализации.

Отличия от классического метода:

1. Привлекается 1 эксперт.

2. Учитывается система предпочтений ЛПР, т. е. учитываются веса показателей.

Обратились к экспертам для ранжирования показателей:

$w_1=0,375$

$w_2=0,33$

$w_3=0,25$

$w_4=0,042$

Возьмем 7 архитектур. Этапы метода:

1. \_Проводится независимое ранжирование альтернатив по показателям. Все альтернативы сначала ранжируем по 1ому, затем по второму

$k_i \backslash A_i$	$A_1$	$A_3$	$A_5$	$A_6$	$A_7$	$A_{11}$	$A_{13}$
$k_1(w_1)$	1	2	4	6	5	7	3
$k_2(w_2)$	1	1	3	5	4	6	2
$k_3(w_3)$	6	6	4	2	1	3	5
$k_4(w_4)$	6	6	4	2	3	1	5

2. На основе частных ранжирований определяются матрицы бинарных предпочтений с оценками.

$$\rho_{i,k}^j = \begin{cases} 1, & \text{если } A_i > A_k \\ 0, & \text{если } A_i \sim A_k \\ -1, & \text{если } A_i < A_k \end{cases}$$

4 матрицы 7x7.

1-ая матрица заполняется, работая только с первой строкой:

k

$\rho_{ik}^1$	$A_1$	$A_3$	$A_5$	$A_6$	$A_7$	$A_{11}$	$A_{13}$
$A_1$		1	1	1	1	1	1

i	$A_3$	-1		1	1	1	1	1
	$A_5$	-1	-1		1	1	1	-1
	$A_6$	-1	-1	-1		-1	1	-1
	$A_7$	-1	-1	-1	1		1	-1
	$A_{11}$	-1	-1	-1	-1	-1		-1
	$A_{13}$	-1	-1	1	1	1	1	

Вторая, работая только со второй строкой и т.д.

$\rho_{ik}^1$	A <sub>1</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>5</sub>	A <sub>6</sub>	A <sub>7</sub>	A <sub>11</sub>	A <sub>13</sub>
A <sub>1</sub>		0	1				
A <sub>3</sub>	0		1				
A <sub>5</sub>	-1	-1					
A <sub>6</sub>							
A <sub>7</sub>							
A <sub>11</sub>							
A <sub>13</sub>							

$\rho_{ik}^1$	A <sub>1</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>5</sub>	A <sub>6</sub>	A <sub>7</sub>	A <sub>11</sub>	A <sub>13</sub>
A <sub>1</sub>		0	-1				
A <sub>3</sub>	0		-1				
A <sub>5</sub>	-1	1					
A <sub>6</sub>							
A <sub>7</sub>							
A <sub>11</sub>							
A <sub>13</sub>							

$\rho_{ik}^1$	A <sub>1</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>5</sub>	A <sub>6</sub>	A <sub>7</sub>	A <sub>11</sub>	A <sub>13</sub>
A <sub>1</sub>		0	-1				
A <sub>3</sub>	0		-1				
A <sub>5</sub>	-1	1					
A <sub>6</sub>							
A <sub>7</sub>							
A <sub>11</sub>							
A <sub>13</sub>							

3. Определяется матрица потерь с оценками

$$r_{ik} = \sum_{j=1}^4 w_j |\rho_{ik}^j - 1|$$

$r_{ik}$	A <sub>1</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>5</sub>	A <sub>6</sub>	A <sub>7</sub>	A <sub>11</sub>	A <sub>13</sub>
A <sub>1</sub>		0,625	0,584	0,584	0,584	0,584	0,584
A <sub>3</sub>	1,375		0,584	0,584	0,584	0,584	0,584
A <sub>5</sub>	1,416	1,416		0,584	0,584	0,584	1,416
A <sub>6</sub>	1,416	1,416	1,416		1,916	0,084	1,416
A <sub>7</sub>	1,416	1,416	1,416	0,084		0,084	1,416
A <sub>11</sub>	1,416	1,416	1,416	1,916	1,916		1,416
A <sub>13</sub>	1,416	1,416	0,584	0,584	0,584	0,584	

$$r_{13}=0,375|1-1|+0,33|0-1|+0,25|0-1|+0,042|0-1|=0,625$$

4. Матрица потерь обрабатывается в несколько циклов. В каждом из них суммируются оценки по строкам, находится вариант с минимальной суммой, ставится на 1-ое место, из матрицы потерь вычеркивается соответствующие ему строка и столбец. Цикл повторяется

Σ(номера циклов)	1	2	3	4	5	6	7
A <sub>1</sub>	3,545						
A <sub>3</sub>	4,295	2,92					
A <sub>5</sub>	6	4,58	3,168	1,75	1,168		
A <sub>6</sub>	7,66	6,25	4,83	3,42	1,5	0,084	
A <sub>7</sub>	9,83	4,416	3	1,584			
A <sub>11</sub>	9,5	7,08	6,66	5,25	3,33	1,916	1,916
A <sub>13</sub>	5,168	3,75	2,33				

$A_1 A_3, A_{13}, A_7, A_5, A_6, A_{11}$

5. Начиная с конца рассматриваются пары альтернатив. Если  $r_{611} \leq r_{116}$  то альтернативы остаются на местах, в противном случае меняются местами.  $R_{6,11} \leq r_{11,6}$  (0,084 < 1,916 – данные из таблицы выше)

$r_{5,8} \leq r_{8,5}$  (0,584 < 1,916)

$r_{7,5} > r_{5,7}$

$r_{13,5} \leq r_{5,13}$

$r_{3,13} \leq r_{13,3}$

$r_{1,3} \leq r_{3,1}$

$A_1' A_3' A_{13}' A_5' A_7' A_6' A_{11}'$

### 3.9.5 Методы векторной оптимизации третьего класса

#### Свертка частных показателей.

Все методы можно разбить на 2 группы:

1. «Свертка» частных показателей с использованием аддитивного преобразования.

$$F = \frac{\sum_{j \in k \uparrow} k_j \cdot \sigma_j \cdot \alpha_j}{\sum_{j \in k \downarrow} \frac{k_j \cdot \sigma_j}{\alpha_j}}$$

$$E = \sum_{j=1}^m k_j \cdot \alpha_j$$

$\alpha_j$  – вес j-ого показателя. Вес определяется с учетом СП ЛПР. При определении этого веса может быть учтен разброс показателя по альтернативам. Есть масса формул:  $\sigma_j$  – коэффициент приведения j-ого показателя к безразмерному виду (например, величина обратная эталону, или величина обратная стандарту, величина обратная единице измерения). При работе с формулой необходимо:

- Определить  $\alpha_j$
- Показатели  $k_j$  привести к безразмерному виду.

2. Методы использующие мультипликативное преобразование.

$$E = \prod_{j=1}^m k_j^{\alpha_j}$$

$$F = \frac{\prod_{j \in k \uparrow} k_j \cdot \sigma_j \cdot \alpha_j}{\prod_{j \in k \downarrow} \frac{k_j \cdot \sigma_j}{\alpha_j}}$$

Для работы необходимо сделать то же, что и в предыдущем случае.

Достоинства: простота, учет СП (система предпочтений) ЛПР.

Недостатки: эвристичность а (один человек даст одни веса, другой другие), компенсационные возможности (оценка показателя может существенно повлиять на результат).

#### Построение функции полезности.



Рассмотрим 2 альтернативы деятельности, связанных со сбытом продукции:

$A_1$  – рынок завоеван на 10%, прибыль 50 единиц.

$A_2$  – рынок завоеван на 15%, прибыль 40 единиц.

$k_1 \quad k_2$

Если занимаемся сбытом старой продукции – то выгоднее 1ый вариант, если новой – второй. Строится функция полезности (она учитывает частные показатели и место показателя в формуле функции зависит от его полезности). Пусть  $\% - k_1 : \$ - k_2$

В первом случае:  $[c^{k_1} + a k_2]$

Во втором:  $[c^{k_2} + a k_1]$

Т. е. строится формула, поясняющая оценку той или иной альтернативы.

Пример функции радиолокационной системы (разработали Голубев и Конторов-Новожилов):

$$E = k_1 \cdot k_2 \cdot \exp\left(-\frac{k_3^2}{(k_3^0)^2}\right) - k_4 (k_1 \cdot k_2 + k_5)$$

1– полнота отображения (необходимо наблюдать за 30 объектами – видим только 25).

2– число воздушных объектов в зоне.

3– среднее квадратичное отклонение ошибки определения координат.

4– коэффициент системы высшего порядка.

5– число ложных тревог.

Функция полезности – есть формула обобщенного показателя, в которой **место** показателя определяется его полезностью для пользователя (т.е. роль весов играет место в функции).

**Построение функционала эффективности (метод ФСА).**

Метод включает 5 этапов.

1. Построение модели эффективности (эффективность – свойство целенаправленной деятельности (насколько система выполняет те функции, для которой она предназначена). (Э)

2. Построение модели стоимости. (С)

3. Формирование вариантов системы. {i}

4. Вычисление обобщенного показателя.

5. Выбор рационального варианта.

Обобщенный показатель – функция от эффективности и стоимости:  
 $E = B(\mathcal{E}, C)$  5 видов функции

1. Максимум эффективности при фиксированной стоимости.

$$E = \max_i \mathcal{E} \text{ при } C = \text{const}$$

2. Минимум стоимости при фиксированной эффективности.

$$E = \min_i C \text{ при } \mathcal{E} = \text{const}$$

3. Максимум модульной эффективности

$$E = \max \frac{\Theta}{C}$$

4. Максимум удельной стоимости

$$E = \max \frac{C}{\Theta}$$

5. Максимум взвешенной суммы эффективности и стоимости минусом.

$$E = \max_i (\alpha_1 \Theta + \alpha_2 C)$$

### 3.9.6 Методы векторной оптимизации четвертого класса

**Анализ вариантов решений на основе СП ЛПР (методы целостного выбора).**

Суть методов: подсознательный выбор лучшей альтернативы эвристическим путем. Т. е. альтернативы оцениваются целиком. Например, выбираем телевизор в магазине.

**Критериально-экспертный анализ вариантов решения (метод Соболя, Статникова)**

Методам Монте-Карло разыгрываются параметры альтернативы. Далее идет целостный выбор. Например, возьмем стол. Его параметры: высота, ширина, цвет, ..

$\Pi_1 \dots \Pi_5$

Датчиком случайных чисел разыгрываем эти сочетания параметров и далее идет подсознательный выбор.

**Анализ бинарных отношений между вариантами решений (метод ELECTRE. Руа., ЗАПРОС Ларичев).**

1. Применим на задаче из метода Кемени-Снелла. Применим его для вариантов:

$A_1, A_2, A_3, A_5, A_6, A_7, A_8$

Будем оценивать следующими показателями:  $K_1$  – производительность.  $K_2$  – живучесть.  $K_3$  – модульность.  $K_4$  – реализуемость.

2. Определим СП ЛПР на этом множестве показателей:

$w_1=0,25; \quad w_2=0,33; \quad w_3=0,29; \quad w_4=0,13$

3. Формируется матрица альтернатив в виде лингвистических переменных:

$\{k_i\}$	$A_1$	$A_2$	$A_3$	$A_5$	$A_6$	$A_7$	$A_8$
$K_1$	Отл.	Хор.	Удовл.	плохо	плохо	Удовл.	Оч.плохо.
$K_2$	Отл.	Хор.	Удовл.	плохо	плохо	Удовл.	Оч.плохо.
$K_3$	Оч.плохо	плохо	Оч.плохо	Хор.	Отл.	Отл.	Плохо
$K_4$	Оч.плохо	плохо	Оч.плохо	Удовл.	Отл.	отл	Удовл.

4. От матрицы лингвистических оценок переходим к матрице числовых с помощью шкалы Харрингтона.

$0,8 \div 1$  – отл.

$0,63 \div 0,8$  – хор.

$0,37 \div 0,63$  – удовл.

$0,2 \div 0,37$  – плохо

$0 \div 0,2$  – очень плохо

$\rho_{ji}$	$A_1$	$A_2$	$A_3$	$A_5$	$A_6$	$A_7$	$A_8$
$K_1$	0,9	0,72	0,5	0,29	0,29	0,5	0,1
$K_2$	0,9	0,72	0,5	0,29	0,29	0,5	0,1
$K_3$	0,1	0,29	0,1	0,72	0,9	0,9	0,29
$K_4$	0,1	0,29	0,1	0,5	0,9	0,9	0,5

5. Каждой паре альтернатив  $A_i A_k$  ставится в соответствие индекс согласия  $C_{ik}$  и индекс несогласия  $d_{ik}$ .  $C_{ik}$  – степень согласия в отношении превосходства альтернативы  $A_i$  над  $A_k$ .  $d_{ik}$  – степень несогласия.

$$C_{ik} = \sum_{j \in k^+} w_j; C_{ik} \in [0,1]$$

$k^+$  - подмножество частных показателей, по которым  $A_i$  превосходит или не уступает  $k$ -ой

$C_{ik}$	$A_1$	$A_2$	$A_3$	$A_5$	$A_6$	$A_7$	$A_8$
$A_1$		0,58	1	0,58	0,58	0,58	0,58
$A_2$	0,42		1	0,58	0,58	0,58	0,87
$A_3$	0,42	0		0,58	0,58	0,58	0,58
$A_5$	0,42	0,42	0,42		0,58	0	1
$A_6$	0,42	0,42	0,42	1		0,42	1
$A_7$	0,42	0,42	1	1	1		1
$A_8$	0,42	0,42	0,42	0,13	0	0	

$$C_{12} = \sum_{j=1,2} w_j = 0,25 + 0,33 = 0,58$$

$$C_{13} = \sum_{j=1,2,3,4} w_j = 1$$

Чем ближе  $C$  к 1, тем жестче требования по согласию.

$$d_{ik} = \max\{|\rho_{ji} - \rho_{jk}| \}; d_{ik} \in [0,1]$$

$k^-$  - подмножество частных показателей, по которым альтернатива  $A_i$  не превосходит  $A_k$ .

$d_{ik}$	$A_1$	$A_2$	$A_3$	$A_5$	$A_6$	$A_7$	$A_8$
$A_1$		0,19	0	0,62	0,8	0,8	0,4
$A_2$	0,18		0	0,43	0,61	0,61	0,21
$A_3$	0,4	0,22		0,62	0,8	0,8	0,4
$A_5$	0,61	0,43	0,21		0,4	0,4	0
$A_6$	0,61	0,43	0,21	0		0,21	0
$A_7$	0,4	0,22	0	0	0		0
$A_8$	0,8	0,62	0,4	0,43	0,61	0,61	

$$d_{12} = \max\{|0,1 - 0,291|, |0,1 - 0,291|\} = 0,19 \quad d_{13} = \max\{|0,1 - 0,11|, |0,1 - 0,11|\} = 0$$

$$d_{15} = \max\{|0,1 - 0,721|, |0,1 - 0,5|\} = 0,62$$

Чем ближе  $d$  к 0, тем жестче требования по несогласию.

6. Определяется подмножество рациональных решений в результате проверки  $C_{ik} > C_0$ ,  $d_{ik} < d_0$ .  $C_0, d_0$  – пороговые значения. Выбираются те альтернативы, для которых одновременно выполняются оба условия. Если несколько альтернатив удовлетворяют, то условие ужесточают:  $C_0$  – ближе к 1,  $d_0$  – ближе к 0.

Берем:  $C_0=0,4$ ;  $d_0=0,8$ .

C:  $A_1, A_2, A_6, A_7$

d:  $A_2, A_6, A_7$

Ужесточаем условия:  $C_0=0,4$ ;  $d_0=0,6$ .

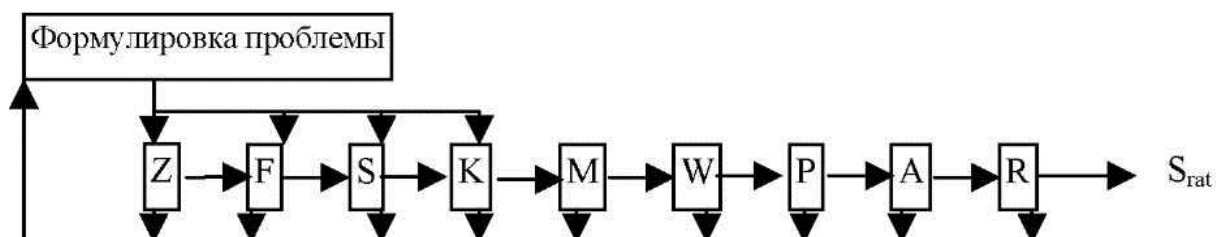
C:  $A_2, A_6, A_7$

d:  $A_7$

$A_7$

### 3.9.7 Методы векторной оптимизации пятого класса МКОС

Схема метода:



Z – цель.

F – функции системы.

S – структуры системы.

K – критерии оценки структур.

M – модели критериев.

W – матрица альтернативы–критерии.

P – процедура свертки вектора критериев.

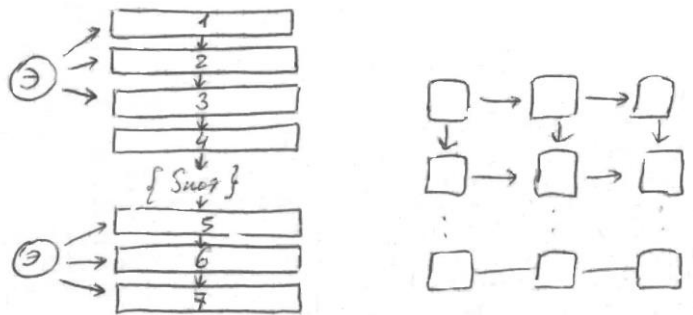
A – анализ альтернатив на основании скалярной оценки.

R – выбор решающего правила выбора рациональной структуры.

**Методика многокритериального выбора рациональной структуры.**

Операторы метода	Z,F,S	K	M,W	P	A	R
N этапов	1	2	3	4-10	11	12

1.  $\{S_i\} = \{S_1, S_2, \dots, S_n\}$



- 1) Формируется целевое назначение системы.
  - 2) Выявляются основные функции.
  - 3) По каждой функции находятся альтернативные технические средства.
  - 4) Составляется морфологическая матрица. На выходе имеем потенциально возможную структуру.
  - 5) Вводятся ограничения: экономические, технические.
  - 6) Выбирается главный элемент.
  - 7) Выполняется проверка структур на допустимость.
2. Определяется совокупность частных показателей.
- Существуют следующие пути:
- Используются традиционные показатели.
  - Предлагаются новые показатели, определяются требования:
    - а) Полнота – набор должен отражать все аспекты структуры.
    - б) Операциональность – каждый показатель должен отражать локальное число свойств системы.
    - в) Измеримость – можно было бы измерить эти показатели.
    - г) Минимальность.
3. Привлекаем модели и формируем матрицу «показатели-структуры».

$\nu = \overline{1, N}$  – варианты внешних условий. На каждый вариант формируется матрица:

Показатели	S				
	$S_1$	...	$S_i$	...	$S_n$
$k_1$	$K_{11}$				$K_{1n}$
...					
$k_j$			...		
...					
$k_m$	$K_{m1}$				$k_{mn}$

4. Составляется матрица бинарных предпочтений ЛПР

k	$K_1$	...	$k_k$	...	$k_m$
$k_1$					
...					

$k_j$			$w_{ji}$		
...					
$k_m$					

1, если  $k_j > k_k$

0,5, если  $k_j \propto k_k$

0, если  $k_k > k_j$

5. Находятся веса частных показателей исходя из СП ЛПР:

$$V_{1j} = \frac{\sum_{k=1}^m w_{jk}}{\sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^m w_{jk}},$$

где числитель – строка, а знаменатель – вся матрица.

6. Находятся веса частных показателей исходя из разброса векторных составляющих.

$$V_{2j}^{(v)} = \frac{r_j^v}{\sum_{j=1}^m r_j^v}$$

$$r_j^v = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |k_{ji}^v - \bar{k}_j^v|}{\bar{k}_j^v}$$

$$\bar{k}_j^v = \frac{\sum_{i=1}^n k_{ji}^v}{n}$$

7. Находятся усредненные веса частных показателей.

$$\omega_j^{(v)} = aV_{1j} + bV_{2j}^{(v)}$$

$a+b=1$  - коэффициенты доверия.

1. Оценки матрицы показатели структуры приводятся к безразмерному виду:

Существует 2 способа:

$$\rho_{ji}^v = \frac{k_{ji}^v}{\Delta k_j}, \text{ где } \Delta k_j - \text{квантиль } j\text{-го показателя (сумма измерения).}$$

$$\rho_{ji}^v = \frac{k_{ji}^v}{\max k_{ji}^v}, k_j \in k \uparrow \quad \rho_{ji}^v = \frac{\min k_{ji}^v}{k_{ji}^v}, k_j \in k \downarrow$$

Все оценки нормированы относительно интервала  $[0,1]$ .

2. Формируется матрица мер эффективности.

$$e_{ji}^v = \omega_j^v \cdot \rho_{ji}^v, j = \overline{1, m}, i = \overline{1, n}$$

3. Вычисляются обобщенные скалярные оценки.

$$q_i^v = \sum_{j \in k \uparrow} e_{ji}^v - \sum_{j \in k \downarrow} e_{ji}^v$$

4. Для оценки структур в диапазоне условий этапы 3-10 повторяются N раз Структуры условия:

{S <sub>i</sub> }	v				
	v <sub>1</sub>	...	v <sub>i</sub>	...	v <sub>N</sub>
S <sub>1</sub>	q <sub>1</sub>		q <sub>1</sub>		q <sub>1</sub>
...					
S <sub>i</sub>	q <sub>i</sub>		q <sub>i</sub>		q <sub>i</sub>
...					
S <sub>n</sub>	q <sub>n</sub>		q <sub>n</sub>		q <sub>n</sub>

5. Выбор решающего правила:

– Оценка (анализ) в условиях неопределенности.

$$P_j \Rightarrow E = \max \sum_{v=1}^N q_i^v P^v$$

– В условиях риска

### Пример структурной оптимизации ЛВС

1. Три альтернативных варианта ЛВС:

$$\{S_i\} = \{S_1, S_2, S_3\}$$

S<sub>1</sub> – с одним процессором.

S<sub>2</sub> – с двумя процессорами.

S<sub>3</sub> – с тремя процессорами.

2. Возьмем 5 показателей {k<sub>j</sub>} = {k<sub>1,s</sub>, k<sub>5</sub>}.

k<sub>1</sub> – время реакции системы.

k<sub>2</sub> – коэффициент загрузки процессора.

k<sub>3</sub> – пропускная способность.

k<sub>4</sub> – вероятность правильного ответа.

k<sub>5</sub> – стоимость процессорных устройств.

3. Строим матрицу показатели-структуры, в качестве условий среды принимаем число подключаемых абонентов.

{k <sub>j</sub> }	Направление Экстремума	N=10			N=20			N=30			N=50		
		S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>	S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>	S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>	S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>
K <sub>1</sub> ,с	↓	2,89	2,08	2,05	5,7	2,89	2,71	11,5	4,38	3,96	25,8	9,64	8,99
K <sub>2</sub> ,%	↑	55	30	20	91	55	37	99,8	75	51	100	91	63
K <sub>3</sub> ,б/с	↑	0,78	0,83	0,83	1,27	1,55	1,57	1,4	2,09	2,15	1,4	2,55	2,63
K <sub>4</sub>	↑	0,85	0,95	0,99	0,85	0,95	0,99	0,85	0,95	0,99	0,85	0,95	0,99
K <sub>5</sub> , \$	↓	340	490	640	340	490	640	340	490	640	340	490	640

4. Строим матрицу бинарных предпочтений.

	k <sub>1</sub>	k <sub>2</sub>	k <sub>3</sub>	k <sub>4</sub>	K <sub>5</sub>	Σ
k <sub>1</sub>		1	0,5	0	0,5	2
k <sub>2</sub>	0		0,5	0	0	0,5
k <sub>3</sub>	0,5	0,5		0	0	1
k <sub>4</sub>	1	1	1		0,5	3,5
k <sub>5</sub>	0,5	1	1	0,5		3

Общая сумма равна 10.

5.  $V_{11}=2/10=0,2$ ;  $V_{12}=0,05$ ;  $V_{13}=0,1$ ;  $V_{14}=0,35$ ;  $V_{15}=0,3$

6. Определяем веса частных показателей исходя из разброса векторных оценок. Для N=20

{k <sub>j</sub> }	$\bar{k}$	r <sub>j</sub>	V <sub>2j</sub>
k <sub>1</sub>	3,77	0,34	0,33
k <sub>2</sub>	61	0,33	0,32
k <sub>3</sub>	1,46	0,09	0,09
k <sub>4</sub>	0,93	0,06	0,06
k <sub>5</sub>	490	0,2	0,2

7. Находим усредненные веса частных показателей.

b=a=0,5

$w_1=(0,2+0,33)/2=0,27$

$w_2=0,18$ ;  $w_3=0,09$ ;  $w_4=0,21$ ;  $w_5=0,25$

8. Матрицу показателей структур приводим к безразмерному виду. Для N=20.

w <sub>j</sub>	{k <sub>j</sub> }	Направление экстремума	{S <sub>i</sub> }		
			S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>
0,27	k <sub>1</sub>	↓	3,08*	1,57	1,46
0,18	k <sub>2</sub>	↑	3,28	1,98	1,33
0,09	k <sub>3</sub>	↑	0,46	0,56	0,57
0,21	K <sub>4</sub>	↑	1,78	1,99	2,08
0,25	k <sub>5</sub>	↓	0,85	1,22	1,6

{k <sub>j</sub> }	Δk <sub>j</sub>	S <sub>i</sub>		
		S <sub>1</sub>	S <sub>2</sub>	S <sub>3</sub>
k <sub>1</sub>	0,5с	11,4	5,78	5,42
k <sub>2</sub>	5%	18,2	11	7,4
k <sub>3</sub>	0,25 б/с	5,08	6,2	6,28
k <sub>4</sub>	0,1	8,5	9,5	9,9
k <sub>5</sub>	100 \$	3,4	4,9	6,4

9. Формируется матрица взвешенных оценок. Для N=20.

10. Формируются обобщенные скалярные оценки.

$q_1^{20} = (3,28 + 0,46 + 1,78) - (3,08 + 0,85) = 1,59$

$q_2^{20} = 1,74$

$q_3^{20} = 0,92$

11. Повторяются этапы 3-10 для N=10,20,30,50. Получаем матрицу:

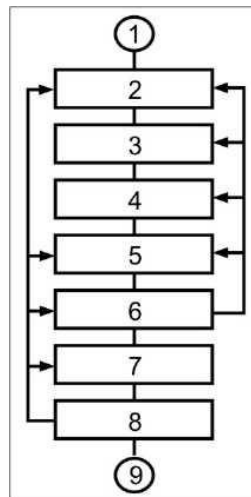


{S <sub>j</sub> }	N			
	N=10	N=20	N=30	N=50
S <sub>1</sub>	2,75	1,59	-3,27	-12,27
S <sub>2</sub>	1,63	1,74	0,81	-1,9
S <sub>3</sub>	0,8	0,92	0,24	-2,29

12.

{S <sub>i</sub> }	N				E
	P <sub>10</sub> =0,1	P <sub>20</sub> =0,5	P <sub>30</sub> =0,3	P <sub>50</sub> =0,1	
S <sub>1</sub>	0,27	0,79	-0,98	-1,23	-1,15
S <sub>2</sub>	0,16	0,87	0,24	-0,19	1,08
S <sub>3</sub>	0,08	0,46	0,07	-0,23	0,38

### Общетехнологическая схема принятия решений при многих критериях



1. Появление проблемы.
  2. Сбор исходных данных и структуризация проблемы.
- Структуризация:
- Ограничение сложности.
  - Отображение ситуации.
  - Определение цели.
  - Оценка ресурсов.
  - Выявление взаимосвязей.
3. Определение и систематизация потенциально возможных решений.
  4. Просеивание решений и выделение множества конкурирующих.
  5. Обоснование частных показателей для оценки конкурирующих решений.
  6. Построение логико-математической модели и ее верификация.
  7. Детальная проработка конкурирующих решений в заданных условиях.

8. Выбор рационального решения. Требования к решению:
  - Единственность.
  - Реализуемость.
  - Устойчивость.
9. Рациональные решения.

### **Циклы проектирования и уровни оптимизации сложных систем**

С точки зрения содержания вопросов выделяют 3 аспекта проектирования:

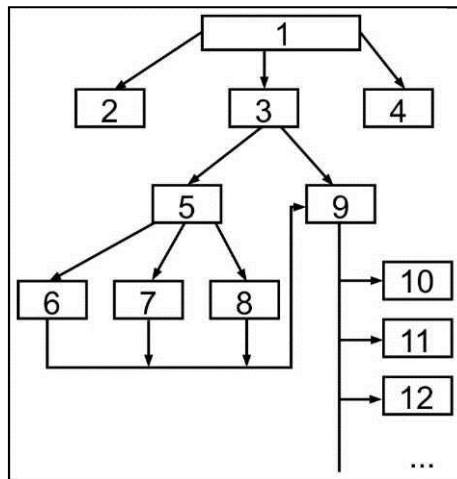
- *Общесистемное.*
  1. Оценка целесообразности разработки системы.
  2. Выбор структуры системы.
  3. Разработка моделей для оценки структур.
  4. Разработка принципов построения математического обеспечения (выбирают какой математический аппарат будет использоваться).
  5. Разработка принципов аппаратного проектирования.
- *Проектирование математического обеспечения.*
  1. Определение перечня решаемых функциональных задач.
  2. Разработка системного программного обеспечения.
  3. Разработка моделей решения функциональных задач.
  5. Отладка программного обеспечения.
- *Аппаратурное проектирование.*
  1. Выбор технического обеспечения.
  2. Формирование технического обеспечения.
  3. Комплексование технического обеспечения.
  4. Отладка технического обеспечения.

На эффективность влияют:

- Общесистемное - 70%. Это глобальная оптимизация.
- Математическое и аппаратное – 30%.

### **Структурная оптимизация систем**

Структура разрабатывается на ранней стадии разработки системы.  
Алгоритм структурной оптимизации:



1. Уровни оптимизации сложных систем.
2. Глобальная оптимизация: поиск новой идеи построения системы.
3. Структурная оптимизация: выбор рациональной структуры.
4. Параметрическая оптимизация: выбор оптимальной элементной базы, техническое наполнение структуры.
5. Описание проектируемой системы.
6. Функциональное описание: построение модели эффективности системы, определение структур.
7. Морфологическое описание: исследуются связи между частями системы.
8. Информационное описание, исследуются информационные потоки.
9. Аппарат векторной оптимизации.
10. Методы экспертных оценок.
11. Метод ФСА.
12. Метод Electa.
13. Методы компромиссов.

### Методы компромиссов (схемы компромиссов)

$X$  – вектор решений.

Каждое решение оценивается совокупностью частных показателей

$$\{f_j\} = \{f_1, \dots, f_j, \dots, f_m\}$$

$$\{A_j\} = \{A_1, \dots, A_j, \dots, A_m\} \quad \text{– веса частных показателей.}$$

Рассматриваются решения из области Парето (невозможно сказать какое из группы решений лучше). Группы решений:

#### **1. Принцип равномерности (3 метода).**

*Принцип равенства.*

$$F = F\{f_1 = f_2 = \dots = f_j = \dots = f_m\}$$

Предпочтительней тот  $X$ , у которого частные показатели равны между собой. Показатели должны быть одной размерности или приведены к безразмерному виду.

$$f'_j = \frac{f_j}{\max_x f_j}, f_j \in \uparrow$$

$$f'_j = \frac{f_j}{\max_x f_j}, f_j \in \downarrow$$

*Принцип квазиравенства.*

$$F = F\{f_1 + -\Delta, f_2 + -\Delta, \dots, f_m + -\Delta\}$$

Та альтернатива лучше, у которого показатели с точностью  $\Delta$  равны между собой. Показатели должны быть одной размерности или приведены к безразмерному виду.

*Принцип Максимины.*

$$F = F(\max_x \min_j f_j)$$

– лучше тот  $X$ , у которого минимальное значение показателя большее. Показатели должны быть одной размерности или приведены к безразмерному виду.

## **2. Принцип справедливой уступки.**

Анализируется приращение показателей.

*Принцип абсолютной уступки.*

$$F = F\left(\sum_{j \in J^+} \Delta f_j \geq \sum_{j \in J^-} \Delta f_j\right)$$

$J^+$  – Подмножество мажорируемых показателей, т.е. тех, у которых значения возросли.

$J^-$  – Подмножество минорируемых показателей, т. е. тех, у которых значения уменьшились.

Лучшее решение, у которого сумма уменьшаемых показателей не превосходит сумму увеличиваемых показателей. Работает с учетом парных сравнений альтернатив. Также этот принцип трактуется записью:

$F = F\left(\max_x \sum_{j=1}^m f_j\right)$ . Лучшая альтернатива та, у которой сумма показателей максимальна.

*Принцип относительной уступки.*

$$F = F\left(\sum_{j \in J^+} \xi_j \geq \sum_{j \in J^-} \xi_j\right)$$

$$\xi_j = \frac{\Delta f_j}{f_{j \max}}, j \in J \uparrow$$

$$\xi_j = \frac{f_{j \min}}{\Delta f_j}, j \in J \downarrow$$

Или, лучше то решение, у которого произведение частных показателей максимально:

$$F = F\left(\max_x \prod_{j=1}^m f_j\right)$$

### 3. Принцип выделения одного оптимизируемого показателя.

$$F = F\left(\max_x f_j^0, \underline{f_j} \leq f_j \leq \overline{f_j}, j \in J\right)$$

$f_j^0$  – главный показатель. Лучше тот вариант, у которого главный показатель максимальный при выполнении ограничений по остальным показателям.

### 4. Принцип последовательной уступки (метод Венцель).

#### Коррекция интегрального показателя

$$F' = \frac{\prod_{j \in J \uparrow} f_j}{\prod_{j \in J \downarrow} f_j} \rightarrow \max$$

Достоинства: единый экстремум (максимум).

Недостатки: неограниченные компенсационные возможности (например, показатель 0). Также имеется запись:

$$F' = \left( \sum_{j \in J \uparrow} f_j + \frac{1}{\sum_{j \in J \downarrow} f_j} \right) \rightarrow \max$$

#### Способы задания приоритета показателей

Вес показателей заменяется 3мя векторами:

1. Ряд приоритетов  $\bar{R}$ .  $\bar{R} = (1, 2, \dots, k)$ . В этом ряду каждый левый индекс значимей правого. Т.е. самый правый индекс имеет минимум приоритета. Если показатели имеют одинаковый приоритет, то индексы берутся в скобки:  $\bar{R} = (5, (7, 14) 8, \dots, 100)$ .
2. Вектор приоритетов  $\bar{A}$ .  $\bar{A} = \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k\}$ .  $\lambda_j$  – величина, определяющая отношение превосходства j-го показателя над правым показателем.
3. Весовой вектор  $\bar{a}$ .  $\bar{a} = (a_1, a_2, \dots, a_k)$ .

$$0 \leq a_j \leq 1$$

$$\sum_{j=1}^k a_j = 1$$

$$a_j = \frac{\sum_{i=j}^k \lambda_i}{\sum_{j=1}^k \prod_{i=j}^k \lambda_i}$$

Например:  $\bar{R} = (5, 1, 3, (7, 10), 21, 6)$

$\bar{A} = (75, 61, 37, (5, 5), 4, 1)$

Из этого следует:

$$f_5 > f_1 \rightarrow 75/61$$

$$f_5 > f_3 \rightarrow 75/37$$

$$f_5 > f_{7,10} \rightarrow 75/5$$

$$f_5 > f_6 \rightarrow 75/1$$

Пример:  $\bar{R} = (f_1, f_2, f_3)$

$\bar{A} = (\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3)$

$$\alpha_1 = \frac{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3}{\lambda_1 \lambda_2 \lambda_3 + \lambda_2 \lambda_3 + \lambda_3}$$

$$\alpha_2 = \frac{\alpha_2 \alpha_3}{\dots}; \alpha_3 = \frac{\alpha_3}{\dots}$$

### **Обобщенная оценка альтернатив по разбросу относительно идеальной оценки**

Вводится идеальная альтернатива  $S_0(k_1^0, \dots, k_i^0, \dots, k_n^0)$

1. Сумма абсолютных отклонений:

$$E = \sum_{i \in \mathcal{N} \uparrow} (k_i^0 - k_i) + \sum_{i \in \mathcal{N} \downarrow} (k_i - k_i^0) \rightarrow \min$$

Все показатели необходимо привести к безразмерному виду.

2. Сумма относительных отклонений:

$$E = \sum_{i \in \mathcal{N} \uparrow} \frac{k_i^0 - k_i}{k_i^0 - k_i^{\min}} + \sum_{i \in \mathcal{N} \downarrow} \frac{k_i - k_i^0}{k_i^{\max} - k_i^0} \rightarrow \min$$

$k_i^{\min}$  - минимальная оценка среди альтернатив.

$k_i^{\max}$  - максимальная.

Нет необходимости приводить к безразмерному виду.

3. Минимум наибольшего абсолютного отклонения:

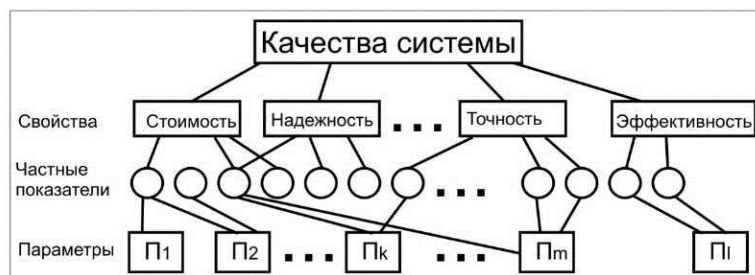
$$E = \max_i |k_i^0 - k_i| \rightarrow \min$$

4. Минимум наибольшего относительного отклонения:

$$E = \max \left( \frac{k_i^0 - k_i}{k_i^0 - k_i^{\min}}; \frac{k_i - k_i^0}{k_i^{\max} - k_i^0} \right) \rightarrow \min$$

Варианты 3 и 4 могут дать ошибочный результат. Лучший вариант 2.

### **Оценка эффективности проектных вариантов систем Эффективность проектируемых систем**



*Качество системы* – совокупность свойств, определяющих индивидуальность системы и возможность ее использования по назначению. Любой объект характеризуется свойствами, которые в совокупности определяют полезность системы и ее качество.

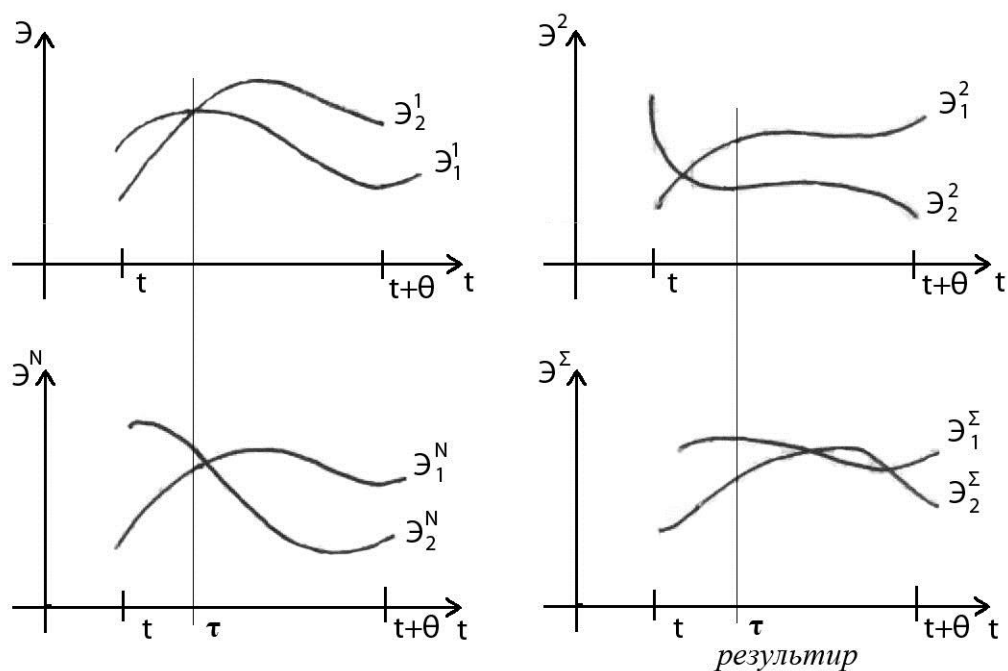
*Эффективность* – это свойство целенаправленной деятельности. Эффективность – положительная характеристика действия системы на интервале  $[0, T]$ . Эффект – результат, следствие действия системы. Для оценки эффективности вводят показатель эффективности. Выбор показателя эффективности – вопрос проблематичный, осуществляется на ранних стадиях. От выбора показателя зависит результат.

Пример:

Вариант системы	P(1)	P(2)	P(3)	P(4)
A	0,1	0,2	0,3	0,4
B	0,05	0,15	0,6	0,2

P – вероятность обслуживания указанного числа объектов.

Показатели	A	B	Лучший
1. Вероятность обслуживания хотя бы 1 объекта	0,6	0,8	B
2. Вероятность обслуживания всех объектов.	0,1	0,05	A
3. Математическое ожидание числа обслуживаемых объектов	1	1,05	B



$$P_3 = \sum i \cdot P(i)$$

С точки зрения оценки эффективности все объекты делятся на 2 класса:  
 – Системы длительного действия. Для получения эффекта требуется время, т.е. система функционирует на интервале  $(t, t + \Theta)$ .  
 – Системы мгновенного действия. Эффект практически мгновенный. Их практически не существует.

Траектория эффективности: это оценка Э на интервале  $\mathcal{E}(t, t + \Theta)$  условия D.

*Построение результирующей для систем длительного действия:*

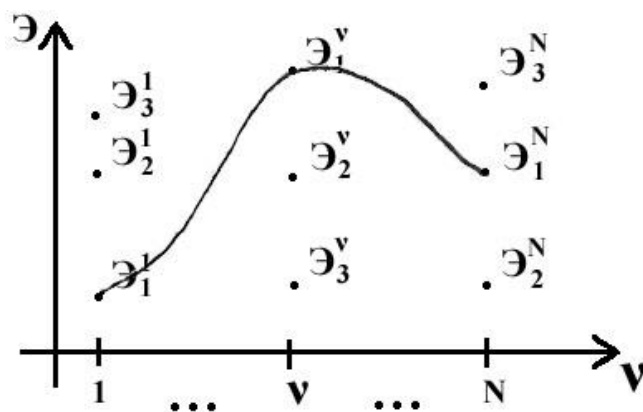
1. Условия риска. Известен перечень условий и вероятности наличия этих условий, тогда:

$$\mathcal{E}_i^Z(\tau) = \sum_{v=1}^N \mathcal{E}_i^v(\tau) \cdot P_v, \tau \in [t, t + \Theta]$$

2. В условиях неопределенности:

$$\mathcal{E}_i^Z(\tau) = k(\mathcal{E}_i^1(\tau), \mathcal{E}_i^N(\tau))$$





*Построение результирующей для систем мгновенного действия:*

1. Условия риска. Известен перечень условий и вероятности наличия этих условий, тогда:

$$\mathcal{E}_i^Z = \sum_{v=1}^N \mathcal{E}_i^v \cdot P_v$$

2. В условиях неопределенности:

$$\mathcal{E}_i^Z = K(\mathcal{E}_i^1, \dots, \mathcal{E}_i^N)$$

### **Классификация показателей эффективности**

Делят на 3 класса:

1. В качестве  $\mathcal{E}$  выступает обобщенная техническая характеристика, как функция параметров.

$$\mathcal{E} = f(k_1, \dots, k_n), \text{ где}$$

$k_1, \dots, k_n$  — параметры системы. Обычно подходит для технических систем. Пример (радиолокационные станции).

$$\mathcal{E} = D_{\max} = \sqrt[4]{\frac{P_{\text{плс}} \cdot \tau_u \cdot G_{\text{пер}} \cdot S_{\text{пр}} \cdot \bar{\delta}}{16 \cdot \pi^2 \cdot K_{\text{ш}} \cdot K \cdot T_0 \cdot K_p}}$$

$P_{\text{плс}}$  - мощность передатчика.

$\tau_u$  - длительность импульса.

$G_{\text{пер}}$  - коэффициент усиления антенны передатчика.

$S_{\text{пр}}$  - эффективная площадь антенны приемника.

$\bar{\delta}$  - эффективная отражающая поверхность цели.

$K_{\text{ш}}$  - коэффициент шума приемника.

$K$  - постоянная Больцмана.

$T_0$  - абсолютная температура приемника.

$K_p$  - коэффициент различимости приемника.

$$\mathcal{E}_1 = \frac{R}{C}$$

Пример (радиосвязь):

$$\mathfrak{Q}_2 = \frac{R}{F}$$

$R$  – скорость передачи информации;

$C$  – пропускная способность канала;

$F$  – ширина спектра сигнала.

Достоинства: естественность формул.

Недостатки: проблематичность для организационных (основные элементы – люди) и организационно–технических (люди и техника) систем.

2. Показатель эффективности определяется величиной полезного эффекта, обеспечиваемого системой:

$$\mathfrak{Q} = P / Z$$

$P$  – вероятность достижения цели;

$Z$  – затраты на достижения цели.

$$\mathfrak{Q} = \sum_{i=1}^n \mathfrak{Q}_i \cdot H_i$$

$i$  – индекс состояния системы;

$n$  – число состояний системы;

$\mathfrak{Q}_i$  – эффективность системы в  $i$ -ом состоянии;

$H_i$  – вероятность нахождения системы в  $i$ -ом состоянии.

Достоинства: математическая строгость.

Недостатки: проблематичность расчета  $P$ ,  $\mathfrak{Q}_i$  при большом  $n$  – проклятие размерности.

3. Средневзвешенным показателем с учетом важности параметров.

$$\mathfrak{Q} = \sum_{i=1}^n k_i \cdot q_i$$

где

$i$  – индекс параметров;

$k$  – величина  $i$ -го параметра;

$q$  – вес  $i$ -го параметра.

$$\mathfrak{Q} = \prod_{i=1}^n k_i^{q_i} \quad \text{– мультипликативный аналог.}$$

$$\mathfrak{Q} = \sum_{i=1}^n \alpha_i (\beta_i - 1) \quad \text{– мера проявления потенциальных возможностей}$$

элементов,

$n$  – количество элементов;

$\alpha_i$  – важность элемента;

$\beta_i$  – производительность.

$$\beta_i = \frac{P_i}{T_i}$$

$P_i$  – потенциальная возможность  $i$ -го элемента;

$T_i$  - время жизни  $i$ -го элемента.

$$\Theta = \prod_{i=1}^n K_i$$

$K_i = f(\alpha_{0i}, \alpha_i)$  - мера выполнения задачи.

$$K_i = \frac{\alpha_i}{\alpha_{0i}}$$

$\alpha_i$  - заданный допуск  $i$ -го параметра ( $\alpha_i$  изменяется с некоторым интервалом);

$\alpha_{0i}$  - реализуемая величина  $i$ -го параметра.

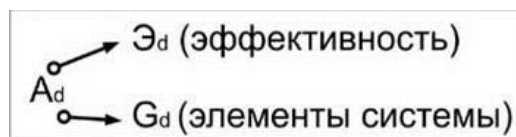
Для ОТС и ОС (организационных систем) наиболее универсальная вторая группа.

Достоинство: понятие «состояние» можно связать с целевой направленностью системы.

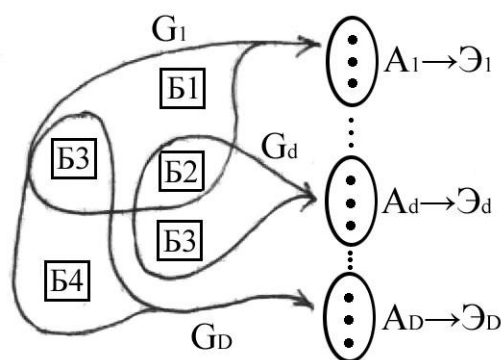
### Оценка показателей эффективности второй группы

$$A = A_1 \cup A_2 \dots \cup A_d \dots \cup A_D$$

$$d = \overline{1, d}$$



$$\Theta = \sum_{d \in D} \sum_{v \in V} \Theta_{dv} \cdot H_{dv}$$



$$\Theta_1 + \dots + \Theta_d + \dots \Theta_D = \Theta$$

$$G_d \ll G$$

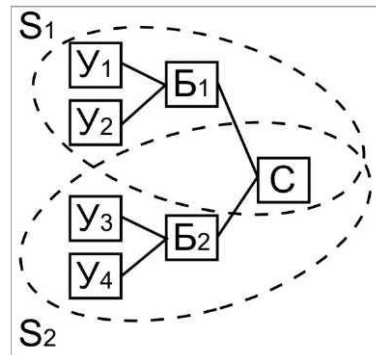
Пример:

Рассматривается система:

У – устройство приемное.

Б – блок обработки.

С – суммирующее устройство.



Требуется определить математическое ожидание объема информации принятого, обработанного на интервале  $[0, t]$ , и вероятность безотказной работы каждого элемента на этом интервале 0,9.

$$\Theta = \sum_{i=1}^n \Theta_i H_i$$

Свяжем состояние системы с вероятностью ее функционирования.

$Y_1 - Y_2 - 40\%$  получаемой информации.

$Y_3 - Y_4 - 60\%$  получаемой информации.

Каждый блок или работает или не работает. Общее число состояний  $2^7 = 128$

Можем уменьшить число состояний. За 40% ответственные блоки  $Y_1, Y_2, B_1, C$  – это 1ая группа. За 60% ответственные блоки  $Y_3, Y_4, B_2, C$  – это 2ая группа.

$X$  = работает;  $!X$  – не работает.

$S_{11}(Y_1, !Y_2, B_1, C)$  - 1ый работает, далее комбинации.

$$S_{11}(Y_1, !Y_2, !B_1, C)$$

$$S_{11}(Y_1, !Y_2, !B_1, !C)$$

$$S_{11}(Y_1, !Y_2, B_1, !C)$$

$S_{112}(Y_1, Y_2, !B_1, C)$  - 1ый работает, далее комбинации.

$$S_{112}(Y_1, Y_2, !B_1, !C)$$

$$S_{112}(Y_1, Y_2, B_1, !C)$$

$$S_{112}(Y_1, Y_2, B_1, C)$$

$$S_{12}(!Y_1, Y_2, B_1, C)$$

$$S_{12}(!Y_1, Y_2, !B_1, C)$$

$$S_{12}(!Y_1, Y_2, !B_1, !C)$$

$$S_{12}(!Y_1, Y_2, B_1, !C)$$

$S_{10}(!Y_1, !Y_2, B_1, C)$  - 1ый и 2ой не работают.

$$S_{10}(!Y_1, !Y_2, !B_1, C)$$

$$S_{10}(!Y_1, !Y_2, !B_1, !C)$$

$$S_{10}(!Y_1, !Y_2, B_1, !C)$$

Красным помечены состояния, у которых эффективность 0. Их мы убираем.

$$H_{11} = P_1(1 - P_2)P_{B1}P_c = \mathbf{0,073}$$

$$H_{12} = P_2(1 - P_1)P_{B1}P_c = \mathbf{0,073}$$

$$H_{112} = P_1P_2P_{B1}P_c = \mathbf{0,657}$$

Блоки  $Y_1$   $Y_2$  одинаковой мощности, обеспечивают равные доли эффекта.

$$\mathfrak{Z}_{11} = \mathbf{0,2} \cdot I$$

$$\mathfrak{Z}_{12} = \mathbf{0,2} \cdot I \cdot \mathfrak{Z}_{112} = \mathbf{0,4} \cdot I$$

$I$  – information

$$S_{23}(Y_3, !Y_4, B_2, C)$$

$$S_{24}(!Y_3, Y_4, B_2, C)$$

$$S_{224}(Y_3, Y_4, B_2, C)$$

$$H_{23} = 0,073$$

$$H_{24} = 0,073$$

$$H_{224} = 0,657$$

$$\mathfrak{Z}_{23} = 0,3I$$

$$\mathfrak{Z}_{24} = 0,3I$$

$$\mathfrak{Z}_{224} = 0,6I$$

$$\Theta = \sum_d^2 \sum_{\substack{v=1,12,2(\text{при } d=1) \\ v=3,34,4(\text{при } d=2)}} \Theta_{dv} H_{dv}$$

$$\Theta = 0,2I \cdot 0,073 + 0,4I \cdot 0,657 + 0,2I \cdot 0,073 + 0,3I \cdot 0,073 + 0,6I \cdot 0,657 + 0,3I \cdot 0,073 = 0,365I$$

При разбиении G на d групп при двоичных состояниях (работает/не работает) число состояний уменьшается в  $d^2$  раз.

### **Пример оценки показателя эффективности второй группы для систем длительного действия**

Рассматриваются варианты информационной подсистемы АСУБД (автоматические системы управления безопасности движения). Варианты систем отличаются месторасположением и числом радиолокационных станций. Рассмотрим 2 варианта:

Зона ответственности (прямоугольник), зона обнаружения и наблюдения за воздушным объектом с заданным качеством (окружность):

Внутри круга обнаружение  $P_0 \geq P_0^{\text{порог}}$ , среднеквадратичное отклонение:  
 $\sigma_{x,y,h} \leq \sigma^{\text{порог}}$

Красная пунктирная линия – траектория полета. Точки – точки, в которых определяется положение системы. Эти точки спроецированы на прямую времени. Качество информации, которую мы получаем оценивается в каждой точке  $(k_1 \dots k_7)$ . Свяжем состояния системы с обнаружением воздушного объекта.

*Система 1:*

$H_0$  – ни один не видит объект.

$H_1$  – первый видит, второй не видит.

$H_2$  – второй видит, первый не видит.

$H_{12}$  – оба видят.

*Система 2:*

$H_0$  – ни один не видит объект.

$H_1$  – первый видит, остальные не видят.

$H_2$  – второй видит, остальные не видят.

$H_3$  – третий видит, остальные не видят.

$H_{12}$  – 1,2 видят, остальные не видят.

$H_{13}$  – 1,3 видят, остальные не видят.

$H_{23}$  – 2,3 видят, остальные не видят.

$$H_1^0 = (1 - P_1(1))$$

$$H_1^1 = P_1(1)$$

$$H_3^0 = (1 - P_1(3))(1 - P_2(3))$$

$$H_3^3 = P_3(3)(1 - P_1(3))(1 - P_2(3))$$

$$H_3^1 = P_1(3)(1 - P_2(3))$$

$$H_3^2 = P_2(3)(1 - P_1(3))$$

$$H_3^{12} = P_2(3)P_1(3)$$

## Классификация практических показателей эффективности сложных систем

N показателя	Оценка эффективности
1	Путем сравнения данной системы с оптимальной и оптимально функционирующей. Суть – вводится понятие «идеальной системы» и с ней сравниваются другие.
2	Экстремум функционала, называемого показателем цели управления. Цель управления, например, обеспечить на данный момент на такой-то момент времени.
3	Выполнение системой функциональных обязанностей: ✓ Надежность. ✓ Степень простоты обслуживания. ✓ Величина ущерба при отказе. ✓ Наличие резервов.
4	Вероятность выполнения системой своих задач.
5	Функция ошибок. Он развернут во времени, т.е. отслеживается динамика изменения ошибок.
6	Вероятность выполнения задачи на требуемом уровне за определенное время.
7	Вероятность того, что система будет удовлетворять заданным техническим условиям, в заданных условиях эксплуатации в течение требуемого периода времени.
8	Степень приближения конструкции к эталонной конструкции, апробированной на практике.
9	Максимум вероятности того, что система удовлетворяет всем заданным техническим требованиям.
10	Эффективность системы определяется показателем практической оптимальности.
11	Эффективность определяется по одному из частных показателей: быстродействие, СКО ошибки, надежность.
12	Эффективность оценивается векторным показателем. В качестве такого показателя рассматривается совокупность показателей качества.

Эти показатели можно свести в следующие группы:

Номера показателей	Оценка эффективности
1.8	По эффективности системы эталона
2.5	По экстремуму целевой функции
4.6	По вероятности выполнения задачи без учета экономических факторов
3	По вероятности выполнения задачи с учетом экономических факторов
7.9	По максимуму вероятности того, что система удовлетворяет всем заданным техническим требованиям
11	По частным показателям
10.12	По совокупности конструктивных, эксплуатационных и экономических факторов

Показатели 2, 3, 10 – не имеют физического смысла, но позволяют сравнивать системы по эффективности.

Показатели 3,4,6,7,9,10 – рассчитываются по статистическим данным.

Показатели 3,5-7,10,12 – оперируют вероятностью выполнения задачи. Наиболее правильный подход.

***Показатель практической оптимальности системы (10)***

$$y = \frac{\sum_{i=1}^n b_i y_i}{c}$$

$b_i$  – весовые коэффициенты;

$y_i$  – частные показатели;

$c$  – стоимость.