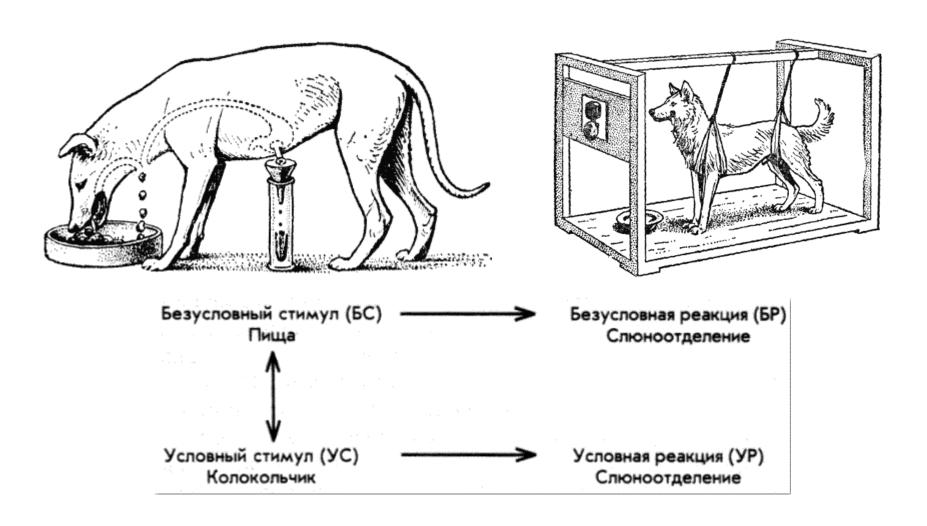
Карпов В.Э.

Модели поведения

Условно-рефлекторное поведение

Рефлексы



Формирование и угасание условного рефлекса

$$A_{n+1}^{i} = a_{n} \bigvee \bigvee b_{n}^{i} P(N_{n}^{i} \ge N_{0}^{i}), \qquad i = \overline{1, s}$$

$$i = 1$$

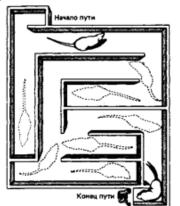
$$N_{n}^{i} = \sum_{k=1}^{n-1} \Delta N_{k}^{i} + \mathcal{E}_{n}^{i} \qquad \Delta N_{n}^{i} = \begin{cases} +\varphi_{n}^{i}, & a_{n-1}b_{n-1}^{i} = 1\\ -\psi_{n}^{i}, & a_{n-1}\overline{b_{n-1}^{i}} = 1\\ -\chi_{n}^{i}, & \overline{a_{n-1}}b_{n-1}^{i} = 1 \end{cases}$$
in the table profession profession and the state of the state of

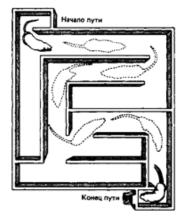
- і номер нейтрального раздражителя
- Р предикат
- A_n рефлекторный акт в момент времени n
- N₀ⁱ порог срабатывания i-го раздражителя
- ϕ_n^{i} функция запоминания
- $\psi_n^{\ \ i}$, $\chi_n^{\ \ i}$ функции забывания
- $\varepsilon_{\rm n}^{\ \ i}$ случайная составляющая
- a_n безусловный раздражитель
- b_nі нейтральный раздражитель

Автоматные модели

- 30-е гг. Т-образные лабиринты. Зоопсихология. Йеркс: опыты по формированию условных рефлексов у дождевых червей. Торндайк: крысы в лабиринте.
- М.Л.Цетлин. 60-е гг. Тезис: любое достаточно сложное поведение слагается из совокупности простых поведенческих актов.

Цетлин М.Л. Исследования по теории автоматов и моделированию биологических систем. М.: Наука, 1969. – 316 с.









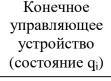
Конечный автомат

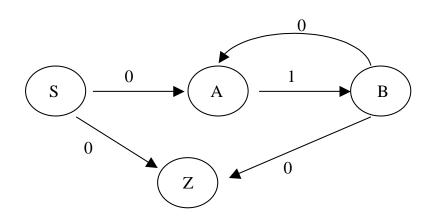
Входная лента: входные символы $a_i \in \Sigma$



 $KA = (\Sigma, Q, q_0, T, P)$, где

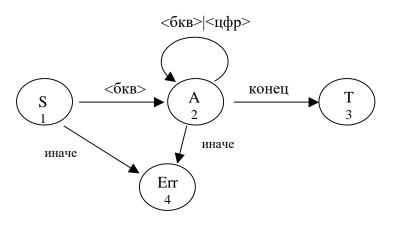
- \bullet Σ входной алфавит;
- Q конечное множество состояний;
- q_0 начальное состояние $(q_0 \in Q)$;
- Т множество терминальных состояний, Т⊂Q;
- Р подмножество отображения вида Q×∑→Q, называемое функцией переходов. Элементы этого отображения называются правилами:
- $q_i a_k {\to} q_j$, где q_i и q_j состояния, a_k входной символ: q_i , $q_j \in Q$, $a_k {\in} \Sigma$.





Пример КА

P:



	1	2	3
<бкв>	2	2	-
<цфр>	4	2	-
<конец>	4	3	-
<иначе>	4	-	-

Автомат, распознающий идентификаторы

```
//текущий исходный символ
     char c;
     int q;
                     //номер состояния
                     //входной текущий символ для автомата
     int a:
     q=0;
                     //начальное состояние автомата
     while(1)
                    //бесконечный цикл
     \{ c = readchar(); //считывание входного символа \}
      a = gettype(c); //pаспознавание входного символа — отнесение его к одной из
известных
                    // автомату категорий - <бкв>, <цфр>, <конец> или <иначе>
      q = P[a, q]; //Выполнение перехода
      //Обработка
       if (q==3) return 1; //нормальный выход из программы
       if (q==4) return 0;
                                //выход по ошибке
```

Стационарные среды

Среда $E = (E_1, E_2, ..., E_n)$

- Е_к характеризует реакцию среды (наказание или поощрение) объекта за действие k. В качестве Е_к может фигурировать вероятность наказания Р_к.
- При равновероятном выборе действия математическое ожидание штрафа определяется как

$$M^* = \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} P_i$$

• Целесообразность поведения заключается в том, чтобы математическое ожидание наказания было меньше, чем М*.

Автоматы с линейной тактикой

- Автомат объект, способный в каждый момент времени t=1,2,...воспринимать конечное число сигналов S=(S₁,S₂,..,S_n) и в зависимости от них изменять свое состояние.
- Автомат может производить конечное число действий f=(f₁, f₂,..,f_n) выбор, которого определяется внутренним состоянием автомата φ=(φ₁, φ₂,..,φ_m), где m емкость памяти автомата.
- Простейший случай: автомат воспринимает два сигнала S=0 (выигрыш) и S=1 (проигрыш).

Детерминированный и вероятностный КА

Детерминированный КА

Канонические уравнения ДКА:

•
$$S(t+1) = F(\varphi(t)) \tag{2}$$

Матрица переходов Q: $[A_{ij}(S)]$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\phi_1 \xrightarrow{S/P_{12}} \phi_2 \xrightarrow{S/P_{23}} \phi_3 \xrightarrow{S/P_{34}} \phi_4 \xrightarrow{S/P_{44}} S/P_{44}$$

Вероятностный КА

Матрицы состояний [A_{ij}(S)], S=0,1 являются стохастическими

Стационарная случайная среда

Стационарная случайная среда $C=C(A_1,...,A_n)$:

действие f_a, где a=1,..,n в момент t влечет за собой в момент t+1

S=1 (проигрыш) с вероятностью p_a =(1- A_a)/2

S=0 (выигрыш) с вероятностью q_a =(1+ A_a)/2, (A≤1).

Вероятность p_{ij} перехода автомата из состояния ϕ_i в состояние ϕ_i :

$$p_{ij} = p(a_i) \cdot A_{ij}(1) + q(a_i) \cdot A_{ij}(0); i, j = 1,., m$$

p(a_i), q(a_i) – вероятности наказания и поощрения за действие i.

Матрица Р=[ріі] является стохастической

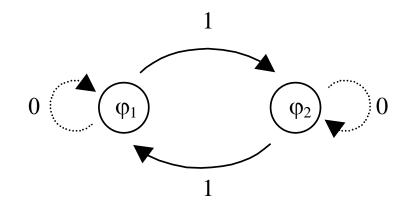
Пример автомата

L(2,2) - автомат двух состояний ϕ_1 и ϕ_2 двух действий $f_1 = F(\phi_1)$, $f_2 = F(\phi_2)$.

Автомат сохраняет свои состояния при выигрыше и изменяет при проигрыше.

$$\begin{bmatrix} A_{ij}(1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix},$$

$$\left[A_{ij}(0) \right] = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$



Асимптотически оптимальные автоматы

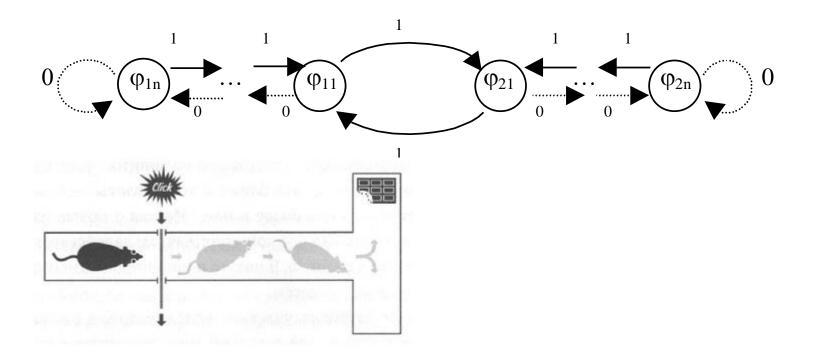
Последовательность автоматов $U_1,...,U_n$ асимптотически оптимальна, если в среде $C(A_1,...,A_x)$.

$$\lim W(U_n, C) = A_{\max}$$

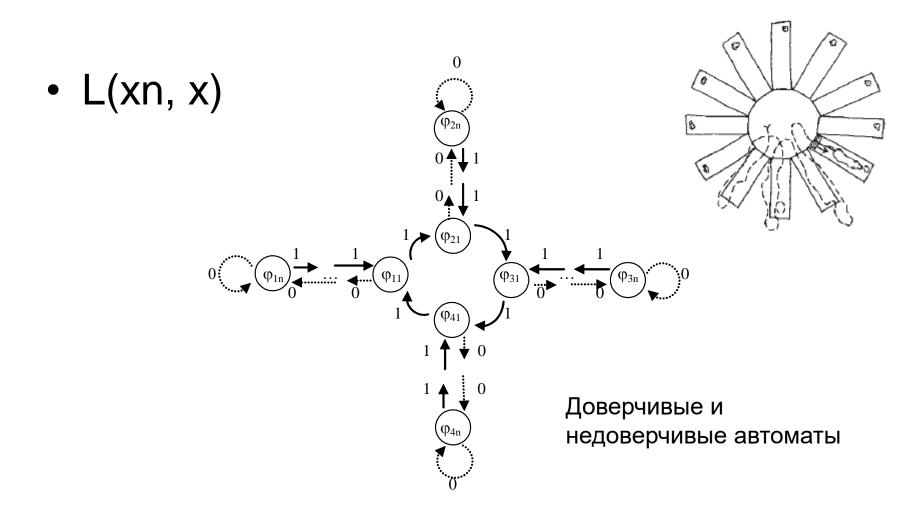
• Автомат, принадлёжащий асимптотической последовательности, производит почти исключительно то действие, вероятность которого максимальна.

Примеры асимптотически оптимальных автоматов

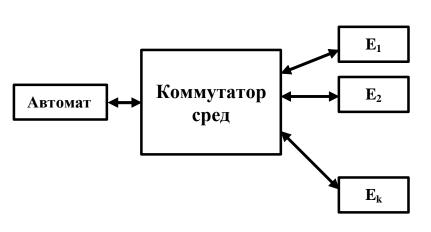
• Автомат с линейной тактикой L(2n,2)

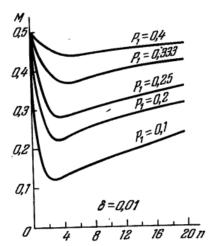


Автомат L(xn, x)



Автоматы с переменной структурой





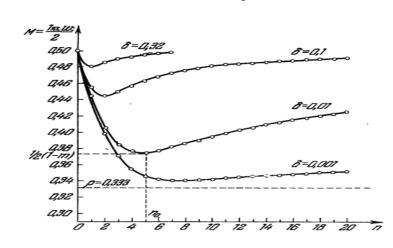
• $a_{ij}(t+1,s(t)) = a_{ij}(t,s(t))+(-1)^{s(t+1)}\cdot g\cdot a_{ij}(t,s(t))\cdot [1-a_{ij}(t,s(t))]$

• $a_{ik}(t+1,s(t)) = a_{ik}(t,s(t))-(-1)^{s(t+1)}\cdot g\cdot a_{ik}(t,s(t))\cdot a_{ij}(t,s(t))$

для ј≠к. 0≤g≤1

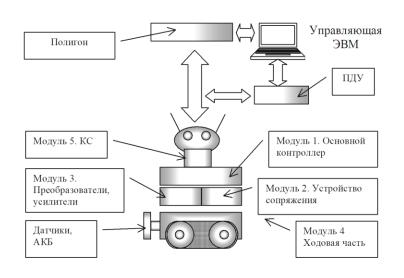
Вопрос оптимальности глубины памяти. «Городские» и «сельские» жители.

$$M = (1 - W)/2$$



Формирование условного рефлекса

Робот АМУР-1. Лаборатория робототехники и искусственного интеллекта Политехнического музея.



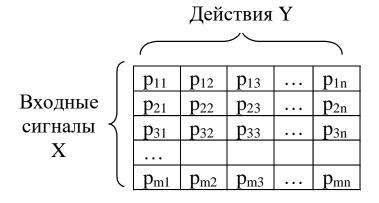


АТМеда162 - 7 МГц, флэш-память для хранения программного кода - 16 K, ОЗУ - 512 байт.

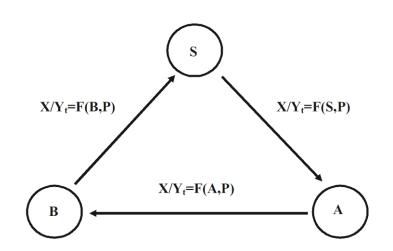
Структура автомата

$$y(t+1) = F(x(t), q(t), P(t))$$

 $q(t+1) = Q(x(t),q(t))$

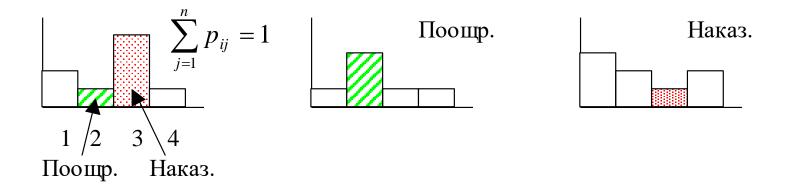


$$\sum_{j=1}^{n} p_{ij} = 1$$



Поощрение и наказание

$$\begin{split} &p_{ij}(t+1,s(t)) = p_{ij}(t,s(t)) + (-1)^{s(t+1)} \cdot g \cdot p_{ij}(t,s(t)) \cdot [1-p_{ij}(t,s(t))] \\ &p_{ik}(t+1,s(t)) = p_{ik}(t,s(t)) - (-1)^{s(t+1)} \cdot g \cdot p_{ik}(t,s(t)) \cdot p_{ij}(t,s(t)) \text{ для k} \neq j. \ 0 \leq g \leq 1 \end{split}$$

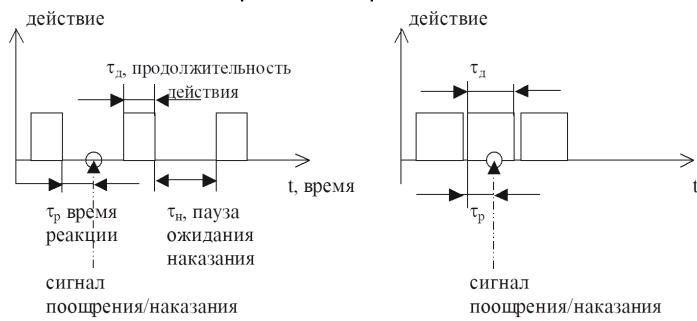


- При выработке условных рефлексов можно обойтись одними наказаниями
- «Отсутствие наказания может и должно рассматриваться как поощрение»

Реализация схемы наказания/поощрения Основная проблема: как, когда, кого и за что наказывать

Синхронный и асинхронный способы подачи оценивающих воздействий

Асинхронный вариант



Режимы «периодического» и «непрерывного» функционирования

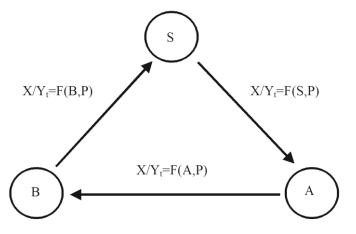
Синхронный метод

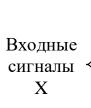
• После совершения действия автомат выдает **сигнал готовности** к приему оценки и ждет в течение некоторого времени. По окончании времени ожидания автомат выдает сигнал неготовности к приему

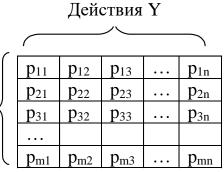


• Нейробиологические основы

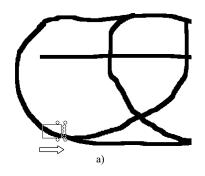
Обучение

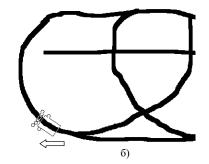






$$\sum_{j=1}^{n} p_{ij} = 1$$

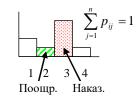


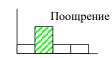


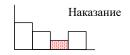


Б-обучение (± - обучение). Учитель ограничивается сигналами поощрения и наказания;

Формирование вектора управляющих воздействий.

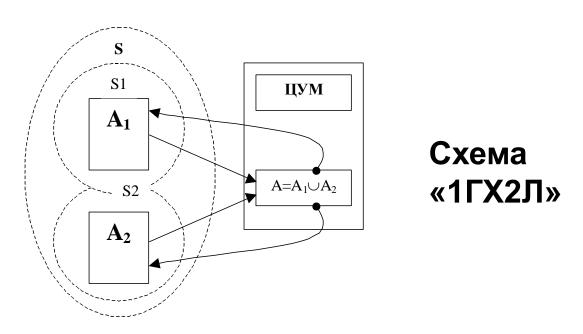




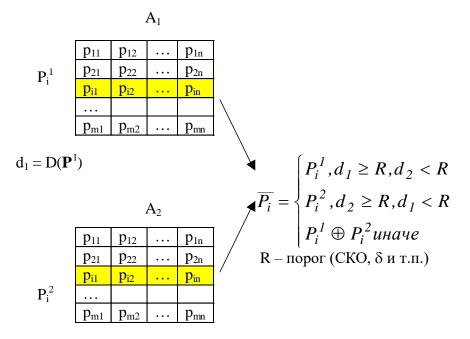


Псевдовзаимодействие роботов

- Пусть робот A₁ функционирует в некоторой среде S₁, а робот A₂
 в среде S₂.
- Среды S₁ и S₂ являются частями некой единой среды S.
- Задача реализовать схему взаимного обмена навыками, полученными роботами с тем, чтобы робот, успешно живущий в S₁, мог бы функционировать и в «чужой» среде S₂.



Модель 1ГХ2Л-А («Автоматы»)

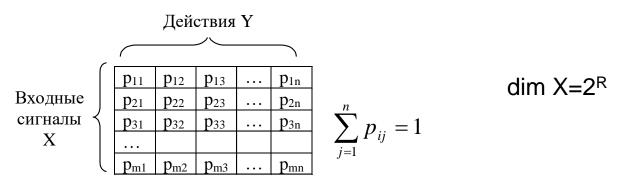


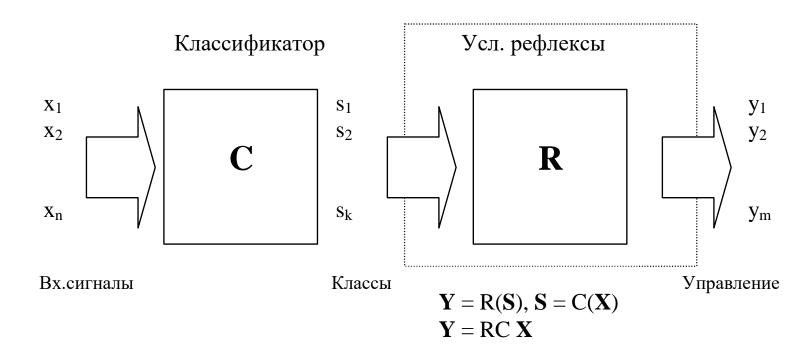


$$d_2 = D(\mathbf{P}^2)$$

- Роботы, управляемые вероятностными автоматами.
- Процедура объединения матриц вероятностей действия.
- Сопоставление некоторых характеристик d векторов каждой матрицы. d определяет степень неоднородности элементов (дисперсии, среднего квадратичного отклонения и т.д.)

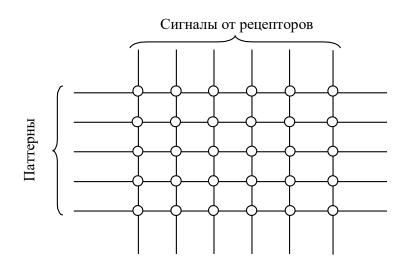
Задача индуктивной классификации





Сложные рефлексы

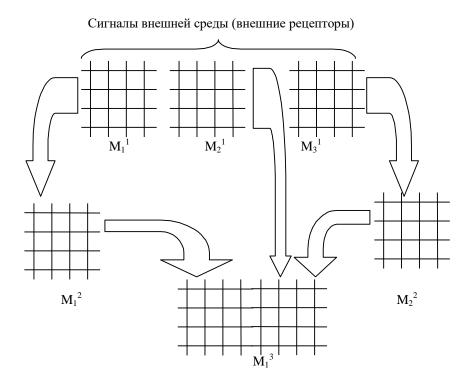
• К.Штайнбух. Обучаемые матрицы.



Условные рефлексы (связи в местах пересечений) образуются на этапе обучения при многократном повторении одновременного возбуждения пересекающихся шин. Сложные рефлексы образуются путем соединения нескольких обучающихся матриц.

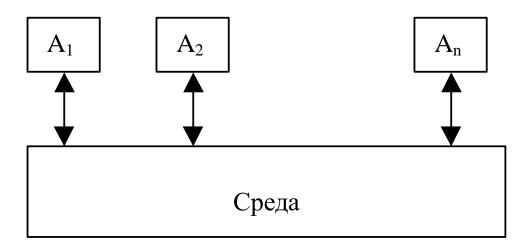
Соединение матриц

- Моделирование процесса абстрагирования.
- Если позволить распространяться сигналам в противоположном направлении от паттернов к рецепторам, то получим эффект конкретизации образа в виде чувственного представления. Если вместо рецепторов использовать эффекторы, то мы получим процесс управления.



Коллективное поведение автоматов

- Однородные структуры
- Оценке подлежит совокупное воздействие всего коллектива автоматов
 D=(d¹_{i1},d²_{i2},...,d^k_{ik}), где d^m_k k-е действие m-го автомата.



Игры автоматов

- Равновесие Нэша. Набор стратегий в игре для двух и более игроков, в котором ни один участник не может увеличить выигрыш, изменив свою стратегию, если другие участники своих стратегий не меняют.
- Устойчивая по Нэшу партия максимальной цены называется *точкой Мора* или *партией Мора*.

Задача 1. N мест и М претендентов, N>M

- Пусть N=3, $a_1 = 80$, $a_2 = 60$, $a_3 = 20$. M=4.
- В отсутствии информации о значениях а_і и динамике размещения по местам работы можно добиться такого положения, при котором каждый индивид максимизирует свой выигрыш (система выйдет на точку Мора).

Для n рабочих мест №3 (20)Неустойчивость работы подобной системы. Колебания. Можно ввести "инерционность" принятия решения.

Задача 2. Игра с общей кассой

Необходимо максимизировать <u>суммарную зарплату</u>, получаемую всем коллективом (схема с общей кассой).

• $\Sigma a_i = 80 + 60 + 20 = 160, x^{cp}_{max} = \Sigma a_i / M = 160 / 4 = 40$

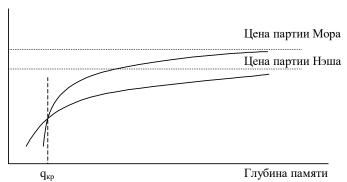
Если окажется, что х^{ср}< х^{ср}_{мах}, то будем наказывать тех игроков, чей выигрыш оказался меньше х^{ср}.

При показанном выше распределении x^{ср}=(40+40+35+35)/4=35. Будут наказаны игроки, зарабатывающие по 30 рублей. В этом случае ктонибудь из них поменяет место работы.

Наказания прекратятся тогда, когда 2 будут работать на предприятии №1, 1– на предприятии №2 и 1 – на предприятии №3.

Выигрыш автоматов в игре с общей кассой при глубине памяти меньше критической меньше, чем в игре без общей кассы

Средний выигрыш



Введение процедуры общей кассы делает партию максимальной цены устойчивой по Нэшу.

"Вред уравниловки при низкой сознательности"

Задача Майхилла (задача о цепи стрелков)



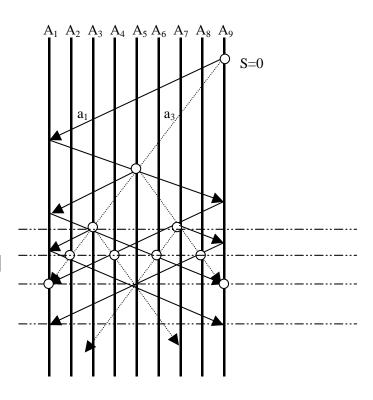
Существуют ли правила поведения стрелков, обеспечивающих синхронизацию, если количество слов, которыми могут обмениваться стрелки и объем внутренней памяти каждого из них ограничены и не зависят от длины цепи.

Минимально возможное время решения составляет 2N-2 тактов (N-количество стрелков).

- Э.Гото, 1962. Конечный автомат с несколькими тысячами состояний.
- В.И.Левенштейн, 1965. 9 внутренних состояний. Можно и с восемью состояниями.

Диаграмма распространения сигналов

• В точках пересечения сигналов а₁ и а₃ автомат переходит в состояние S₁ и сам начинает генерировать сигналы а₁ и а₃. Переход в синхронизирующее состояние S осуществляется тогда, когда и сам автомат и оба его соседа находится в состоянии S₁.



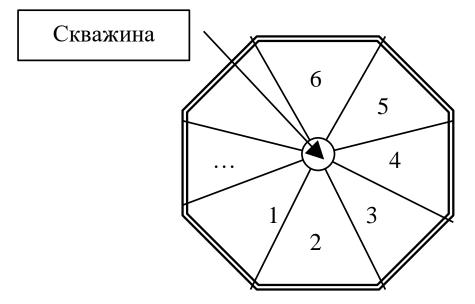
Ранг рефлексии

Определение

- Индивид имеет <u>нулевой ранг рефлексии</u>, если при выборе своего действия он никак не учитывает наличия других участников коллектива.
- Выбор действия при нулевом ранге рефлексии определяется только той информацией, которая поступает на вход решающего устройства из внешней среды.
- Индивид имеет первый ранг рефлексии, если он считает, что остальные участники имеют нулевой ранг рефлексии и сам он может выбирать действия за них.

Задача о поливе садовых участков

- Скважина.
- Кольцевой коллектор.
- Критерии: (1) экономия электроэнергии, (2) надо поливать.



Решение

- Кольцо из N автоматов. Каждый из них может находиться в одном из двух состояний 0 и 1.
- Плохо, когда: 1) не экономится электроэнергия; 2) когда все засыхает.

Состояние	Вероятность		
Левый сосед	Собственное	Правый сосед	наказания
0	0	0	1
0	0	1	0.5
0	1	0	0
0	1	1	0.5
1	0	0	0.5
1	0	1	0
1	1	0	0.5
1	1	1	1

Схема поведения автомата с 0 РР

Автомату с первым РР лучше сохранить свое текущее состояние.

Автомату с первым РР необходимо знать не только соседей, но и соседей соседей. Автомату со вторым РР – аналогично. Чем выше РР, тем о большем количестве соседей необходимо

	Левые сосе	еди О	сновной авт	гомат Пра	вые соседи	соседей необходимо
•••	1	0	1	1	0	<u>имет</u> ь информацию.



Михаил Львович Цетлин (1924 – 1966)



Вадим Львович Стефанюк и Лотфи А. Заде 4-я Международная конференция по мягким вычисления, май 2014 года, Беркли, США. http://raai.org/about/persons/stefanuk/

Список некоторых работ В.Л. Стефанюка по коллективному поведению и играм автоматов

- Стефанюк В.Л. Пример задачи на коллективное поведение двух автоматов//Автоматика и телемеханика. 1963. Т.24. N.6. С.781-784
- Стефанюк В.Л., Цетлин М.Л. **О регулировке мощности в коллективе радиостанций** //Проблемы передачи информации. 1967. Т.3. N.4. С.59-67.
- Стефанюк В.Л. Некоторые локальные критерии устойчивой регулировки мощности в коллективе радиостанций //Проблемы передачи информации. 1968. Т.4. N.1. С.90-91.
- Стефанюк В.Л., Бутрименко А.В. Игры автоматов как модель группового поведения// Тезисы статей 3-го Симпозиума по человеко-машинным проблемам: групповая активность в малых коллективах (проведен в Баку).- Научный совет по кибернетике. Москва, 1968, С.21-23.
- Стефанюк В.Л. Коллективное поведение автоматов и задача устойчивого локального управления системой связи//Кандидатская диссертация, М:ИПУ. 1968.- 115 с.
- Стефанюк В.Л. Локальное управление мощностью в большой системе связи// 3-й Международный симпозиум "Новости в радиоэлектронике", Варна, 1970. Ч.2. С.1-7.
- Микийчук А.М.,Стефанюк В.Л. Об одном типе взаимодействия , гарантирующем глобальную устойчивость локального управления//2-е всесоюзное совещание по теории релейных устройств и конечных автоматов. Тезисы докладов Рига. 1971. С.100-101.
- Стефанюк В.Л. Об описании игр ε-автоматов //Автоматика и телемеханика. 1971. N.4. С.83-88.
- Стефанюк В.Л. О "взаимопомощи" в коллективе радиостанций// Проблемы передачи информации. 1971. -Т.7. N.3. С.103-107.
- Stefanuk V.L. Collective Behaviour of Automata and the Problems of Stable Local Control of a Large Scale System//Second International Joint Conference on Artificial Intelligence (IJCAI), London, pp. 51-56, 1971.
- Котляр С.Б., Стефанюк В.Л. Об одной упрощенной модели взаимодействия в коллективе автоматов//Problems of Control and Information Theory. 1972. V.1(3-4). C.297-305.
- Стефанюк В.Л. О взаимодействии при локальном управлении// Автоматика и телемеханика. 1973. N.6. С.48-56.
- Стефанюк В.Л. Анализ целесообразности локально-организованных систем через потоки вероятности// Модели в системах обработки данных . М.: Наука, 1989 . С.33-45.
- Стефанюк В.Л. Равновесие в дробно-линейной системе взаимодействия при локальных данных//Модели в системах обработки данных . М.: Наука, 1989 . С.45-54.
- Стефанюк В.Л. Консультирующая экспертная система с локальной организацией// Всесоюзная конференция "Проблемы разработки и внедрения экспертных систем". М.:ВНИИНС, 1989. С.33-34.
- Стефанюк В.Л. Локальная организация целесообразного поведения технических систем.- М:МИЭМ. Докторская диссертация. 1990. 423с.
- Стефанюк В.Л. От многоагентных систем к коллективному поведению. Труды международного рабочего совещания "Распределенный искусственный интеллект и многоагентные системы" (DAIMAS'97), 1997, С. Петербург, С. 327-338
- Stefanuk V.L. From Multi-Agent Systems to Collective Behaviour. In Proc. of the Workshop "Distributed Artificial Intelligence and Multi-Agent Systems (DAIMAS'97), June 15-18, 1997, St. Petersburg, Russia, p. 223 (in English).
- Стефанюк В.Л. Коллективное поведение систем с переспросом. Научная сессия МИФИ-2006. Сборник научных трудов, Т3: Интеллектуальные системы и технологии, Министерство образования и науки Российской федерации, Москва: МИФИ, 2006. с. 44-45
- Стефанюк В.Л. Локальная организация интеллектуальных систем. Модели и приложения. М.: Физматлит, 2004, 328 с.
- Стефанюк В.Л. Коллективное поведение в противовес перемешиванию мнений. 3-я международная конференция "Системный анализ и информационные технологии", САИТ-2009: Труды конференции, С. 211-218, ИСА РАН, 2009
- Vadim Stefanuk. Reaching Collective Opinion. International Journal of Computational Intelligence. Theory and Practice, Vol. 5, No. 1, June 2010. pp. 31-35