## Моделирование когнитивных функций человека

Панов Александр, ИСА РАН

Лаб.0-2 «Интеллектуальные динамические системы»

# Когнитивная наука: психология и нейрофизиология



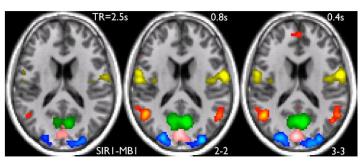
- Лат. cognitio познание, шире наука о том, как мыслит человек (высшие животные).
- Подходы bottom-up и top-down: от нейрона к сознанию и от сознания к восприятию.
- Конференции по когнитивным наукам:
  - International Conference on Cognitive Science– ICCS, MKKH,
  - International Conference on Cognitive Science and Psychology – ICCSP,
  - Annual Cognitive Science Conference CogSci,
  - Annual International Conference on Biologically Inspired Cognitive Architectures – BICA.

# Изучение мозга и картирование когнитивных функций

Whole brain 1508.91 ± 299.14 g 170.68 ± 13.86 B cells 86.06 ± 8.12 B neurons Cerebral cortex (GM+WM) 84.61 ± 9.83 B non-neur 1232.93 ± 233.68 g 0.99 non-neur/neurons 77.18 ± 7.72 B cells 16.34 ± 2.17 B neurons 60.84 ± 7.02 B non-neur 3.76 non-neur/neurons Cerebellum 154.02 ± 19.29 g 85.08 ± 6.92 B cells Rest of brain 69.03 ± 6.65 B neurons 117.66 ± 45.42 g 16.04 ± 2.17 B non-neur 8.42 ± 1.50 B cells 0.23 non-neur/neurons I 0.69 ± 0.12 B neurons 7.73 ± 1.45 B non-neur 11.35 non-neur/neurons

 Проекты: Brainome (USA), Human
 Brain Project (EU), Одаренный мозг (Россия).

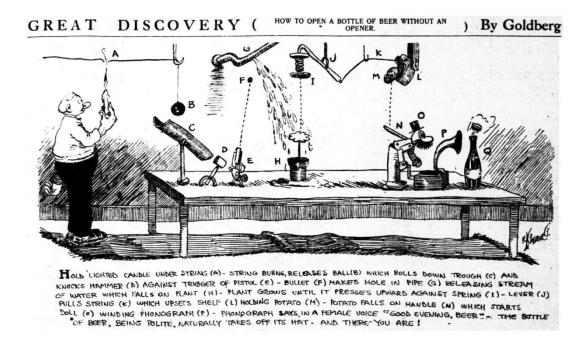
- Нейровизуализация: компьютерная томография, диффузная оптическая томография, (функциональная) магнитнорезонансная томография, магнитоэнцефалография, позитронно-эмиссионная томография.
- Пространственное (100 нейронов) и временное (1c) разрешение.



# Экспериментальное исследование когнитивных функций

- Сенсорно-перцептивные процессы: локализация, айтрекинг, маскировка, «иконическая» память.
- Контроль действий: произвольное и не произвольное внимание, слепота к изменениям.
- Память: узнавание, воспроизведение, рабочая память.
- Представление знаний: категоризация, имплицитное знание.
- Коммуникация: развитие навыков речи и чтения, коммуникативные ситуации.
- Мышление: индукция, аналогия, прогноз, решение задач, эвристики, творчество.

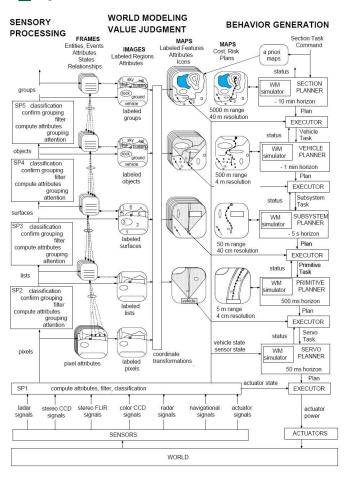
# Когнитивная наука и искусственный интеллект



- Простое и эффективное решение простых задач.
- Нерешенные вопросы: интеллектуальное управление, целеполагание, ситуационное планирование и распределение ролей в коллективе.

#### Модели высших когнитивных

## функций человека



- Управляющие системы когнитивные архитектуры: 4D/RCS.
- Коннекционистские модели нейронные сети, байесовские сети.
- Компьютерное когнитивное моделирование.
- Задача построить модель когнитивных функций человека, согласующуюся с описаниями данных функций в общей психологии и опирающуюся на данные о строении мозга человека.
- Проверка модели синтез поведения и симуляция активности мозга.

## Культурно-историческая теория Выготского

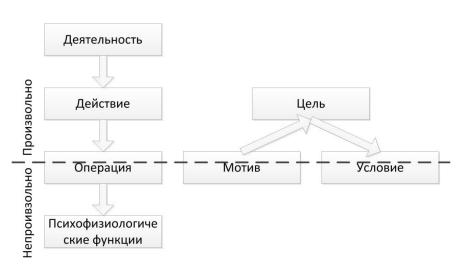
Теория происхождения и развития высших психических функций.

- Социальная среда главный источник развития личности.
- Овладение культурой, способами поведения и мышления.
- Развитие когнитивных функций происходит в первую очередь через использование ребенком «психологических орудий», путем овладения системой знаков-символов, таких как язык, письмо, счет.
- Внешняя деятельность, когда культурные средства имеют предметный вид, по мере отработки сворачивается (интериоризуется) во внутренний план.
- На первом этапе внешней деятельность ребенок все делает в сотрудничестве со взрослыми, «зона ближайшего развития».
- Развитие не ровно-постепенный, а стадиальные процесс.

# Знак как орудие психической деятельности

- Знак это искусственно созданный человеком стимул, средство для управления своим поведение и поведением других.
- История развития человечества это история развития знака: чем более развита система знаков в поколении, тем более развиты высшие психические функции.
- Знаки: наскальный рисунок, приметы, жесты, речь, ноты и т.д.

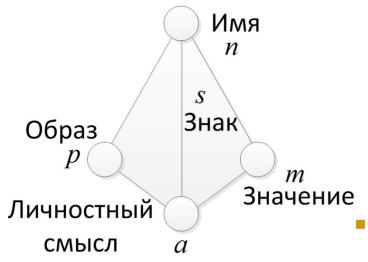
### Теория деятельности Леонтьева



 Сознание – набор высших психических (когнитивных) функций, развитых в процессе культурноисторического развития за счет знакового опосредования и отделения предмета действия от предмета потребности (пример – кузнец).

- Деятельность это совокупность действий, направленных на достижение целей.
- Деятельность предметна и направляется мотивом – предметом потребности.
  - Цель представление о желаемом результате.
- Цель, данная в определенных условиях, называется задачей.
- Действия человека предметны, контролируемы и образуют иерархию, их цели носят не только биологический, но и социальный характер.
- Операция способ выполнения действия в зависимости от условий, автоматические навыки.

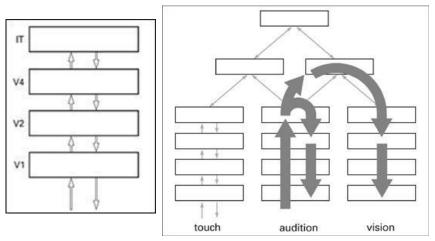
### Структура знака

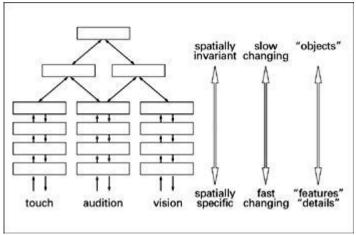


- Знак информационная единица, представляющая класс явлений (объектов или процессов), обобщенных под одним именем и эквивалентных для субъекта с точки зрения:
  - значения выработанного в процессе культурноисторического развития набора общепринятых действий,
  - образа процедуры обнаружения среди других явлений (процесса категоризации),
  - личностного смысла действий, применимых субъектом в случае данного явления.
  - Несвязанные общим именем компоненты называются соответственно функциональным значением, перцептом и биологическим смыслом компоненты протознака.

### Основные принципы работы коры

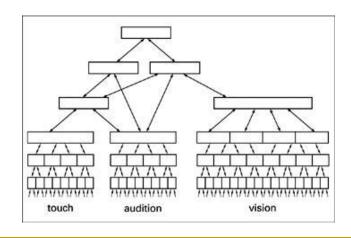
#### головного мозга



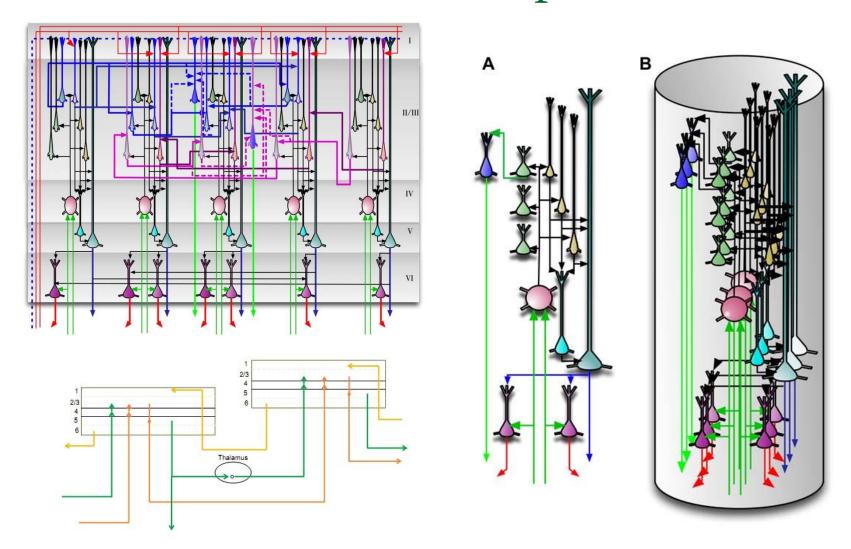


Маунткасл, Эдельман, Хокинс:

- неокортекс хранит последовательности паттернов,
- неокортекс воспроизводит паттерны автоассоциативно,
- неокортекс хранит паттерны в инвариантной форме,
- неокортекс хранит паттерны иерархически.

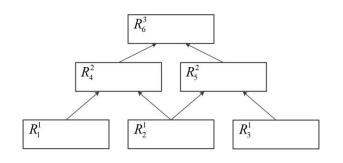


## Слои и колонки неокортекса



#### Распознающий блок. Основные

#### составляющие



#### Распознающий блок $R_i^j$ уровня j с индексом i:

- измеряет (распознает) некоторый набор признаков,
- измерение сопоставление признаку вероятности того, удается ли измерить (собрать) признак из составляющих его низкоуровневых входных признаков,
- входной вектор вектор вероятностей присутствия низкоуровневых признаков,
- обладает состоянием и характерным временем разрешения.

#### • Ориентированный ярусный граф $G_R = (V, E)$ :

- каждая вершина v, принадлежащую j -ому ярусу графа  $G_R$  соответствует распознающим блоком  $R_i^j$  уровня j,
- ребро  $e=(v,u)\in E$  иерархическая связь между соответствующим вершине v дочерним блоком  $R_{i_1}^{j_1}$  и соответствующим вершине u блоком-родителем  $R_{i_2}^{j_2}$ .

#### Признак f<sub>k</sub>:

- $\Box$   $f_k \dashv R_i^j$  признак  $f_k$  измеряется распознающим блоком  $R_i^j$ ,
- $\Box$   $F_i^{*j}$  множество всех измеряемых распознающим блоком  $R_i^j$  признаков,
- $\Box$   $F_i^{\ j}$  совокупность входных признаков распознающего блока  $R_i^{\ j}$ .

#### Распознающий блок. Основные

#### составляющие

- Функция измерения  $\hat{f}(x_1, ..., x_q) = x^*$ :
  - □  $x^* \in (0,1)$  вероятность присутствия измеряемого признака  $f^*$ ,
  - $x_1, \dots, x_q \in (0,1)$  вероятности присутствия признаков из множества входных признаков  $F_i^j$ .
- Набор матрица предсказания  $\mathcal{Z}_k = \{Z_1^k, ..., Z_m^k\}$ признака  $f_k$  :
  - размерность  $q \times h$ , где h время разрешения распознающего блока  $R_i^j$ , q мощность множества входных признаков  $F_i^j$ ,
  - $ar{z}_u^r = \left(z_{u1}^k, ..., z_{uq}^k\right)$  столбец матрицы  $Z_r^k$  вектор предсказаний присутствия входных признаков из множества  $F_i^j$  в момент времени au + u, при этом  $z_{uv}^k \in \{0,1\}$ .
- $T_i^j$  множество локальных моментов времени для распознающего блока  $R_i^j$
- Вектор ожиданий  $\hat{x}_i^j(t)$ :
  - предсказывает входные признаки в следующий момент времени,
  - передается в дочерние распознающие блоки обратная связь.

## Распознающий блок как динамическая система

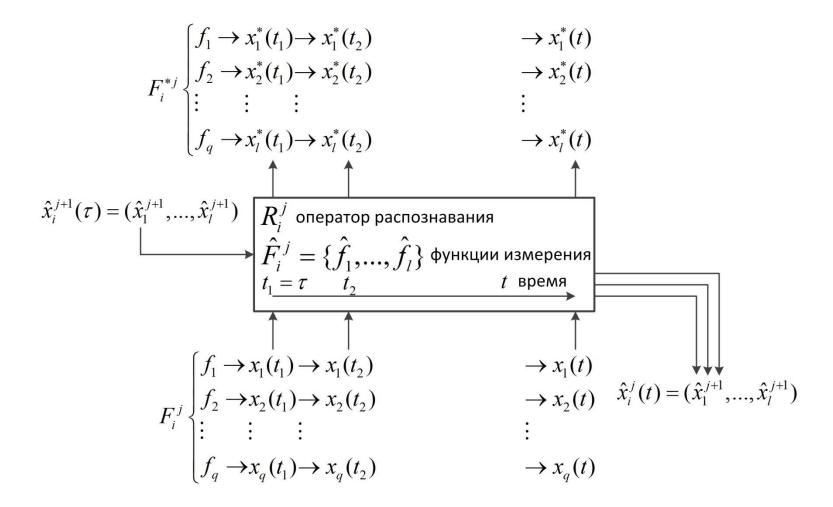
■ В начальный момент времени  $\tau$  распознающий блок  $R_i^j$  получает на вход вектор длины l ожиданий

$$\hat{x}_i^{j+1}(\tau) = \frac{1}{N} \sum_{k \in K^{j+1}} \hat{x}_k^{j+1}(\tau)$$

N — количество родительских блоков,  $K^{j+1}$  — множество индексов родительских относительно  $R_i^j$  распознающих блоков.

- В каждый момент времени  $t \in T_i^j$  распознающий блок  $R_i^j$ 
  - получает на вход вектор длины l вероятностей присутствия  $\bar{x}_i^j(t)$  входных признаков из множества  $F_i^j$ ,
  - вычисляет выходной вектор длины l вероятностей  $\bar{x}_i^{*j}(t)$  присутствия измеряемых признаков из множества  $F_i^{*j}$ ,
  - вычисляет вектор длины q ожиданий  $\hat{x}_i^j(t)$  присутствия входных признаков в следующий момент времени.

### Распознающий блок



#### Распознающий блок как динамическая

#### система

- $X_i^{*j}$  множество возможных мгновенных значений выходных векторов распознающего блока  $R_i^j$ ,
- $X_i^j$  множество возможных мгновенных значений векторов вероятностей присутствия входных признаков,
- $\omega: T \to X_i^j$  входное воздействие и  $\gamma: T \to X_i^{*j}$  выходная величина в смысле теории динамических систем,
- $\varphi(t; \tau, \hat{x}_i^{j+1}, \omega) = \hat{x}_i^j$  функция переходов для которой множество  $\hat{X}_i^j$  интерпретируется как множество состояний распознающего блока  $R_i^j$ ,
- $\eta: T \times \hat{X}_i^j \to X_i^{*j}$  выходное отображение, определяющее выходные вектора  $\bar{x}_i^{*j}(t) = \eta\left(t, \hat{x}_i^j(t)\right)$ .

## Динамика распознающего блока $R_i^J$

Пороговый алгоритм  $\mathfrak{A}_{th}$  вычисления функции переходов  $\varphi(\tau+1;\tau,\hat{x}_i^{j+1},\omega)$  и выходного отображения  $\eta\left(\tau+1,\hat{x}_i^j(\tau+1)\right)$ :

- **В**ход: начальный момент времени  $\tau$ , вектор ожиданий  $\hat{x}_i^{j+1}(\tau)$ , момент времени  $t = \tau + 1$ , входное воздействие  $\omega(t) = \bar{x}_i^j$ , множество активных функций измерения  $\hat{F}^* = \emptyset$ , множество активных матриц предсказания  $Z^* = \emptyset$ .
- Шаг 1 (предварительный выбор функций измерения). Для каждого компонента  $\hat{x}_k^{j+1}$  вектора  $\hat{x}_i^{j+1} = (\hat{x}_1^{j+1}, \hat{x}_2^{j+1}, ..., \hat{x}_l^{j+1})$  проверяем: если  $\hat{x}_k^{j+1} \geq c_1$ , где  $c_1 \in (0,1)$  некоторая константа, то помещаем соответствующую функцию измерения  $\hat{f}_k \in \hat{F}_i^j$  в множество активных функций измерения  $\hat{F}^*$ :  $\hat{F}^* = \hat{F}^* \cup \{\hat{f}_k\}$ .
- <u>Шаг 2 (выбор подходящих матриц предсказания).</u> Для каждой функции измерения  $\hat{f_k} \in \hat{F}^*$  помещаем в множество подходящих матриц предсказания  $Z^*$  такие матрицы предсказания  $Z_r^k$  из соответствующего функции измерения множества  $Z_k$ , что  $\frac{\left\|\bar{z}_1^r \bar{x}_i^j\right\|}{\left\|\bar{z}_1^r\right\| + \left\|\bar{x}_i^j\right\|} < c_2$ , где  $c_2 \in (0,1)$  некоторая константа,  $\|\bar{x}\| = \sum_i |x_i|$  норма вектора.

## Динамика распознающего блока $R_i^J$

• <u>Шаг 3 (вычисление вектора ожиданий).</u> Каждую компоненту  $\hat{x}_s^j$  вектора ожиданий  $\hat{x}_i^j = (\hat{x}_1^j, \hat{x}_2^j, ..., \hat{x}_q^j)$  вычисляем по формуле среднего от взвешенных предсказаний каждой матрицы из множества  $Z^*$ :

$$\hat{x}_{s}^{j} = \frac{1}{|Z^{*}|} \sum_{\hat{f}_{v} \in \hat{F}^{*}} \hat{x}_{v}^{j+1} \cdot z_{2k}^{r}$$

где  $|Z^*|$  означает мощность множества подходящих матриц предсказания  $Z^*$ ,  $\bar{z}_2^r$  — 2-й столбец входящей в множество  $Z^*$  матрицы предсказаний  $Z_r^v$  признака  $f_v$ .

- <u>Шаг 4 (вычисление выходного отображения).</u> В момент времени  $\tau+1$  каждая компонента  $x_s^{*j}$  вектора  $\bar{x}_i^{*j} = (x_1^{*j}, ..., x_l^{*j})$  равна нормированному количеству матриц предсказания из множества  $|Z^*|$ , соответствующих функции измерения  $\hat{f}_s$ .
- Выход: вектор ожиданий  $\widehat{x}_i^j$  и вектор измеряемых признаков  $\bar{x}_i^{*j}$ .

- В том случае, когда иерархия распознающих блоков  $\left\{R_i^j\right\}$  содержит все необходимые функции измерения, процесс распознавания представляет собой процесс подъема по иерархии накапливающегося с течением времени результата до такого уровня, на котором будет присутствовать успешно предсказываемый набор признаков.
- При фиксированном моменте времени  $t \ R_i^j$  является оператором распознавания  $R_i^j (\hat{x}_i^{j+1}, \mathcal{Z}_i^j, \bar{x}_i^j) = \bar{x}_i^{*j}$ , далее кратко  $R(\hat{x}, \mathcal{Z}, \bar{x}) = \bar{x}^*$ .
- Задача  $Q(\hat{x}, \bar{x}, \alpha_1, ..., \alpha_l)$  состоит в построении оператора, вычисляющего по поступившему вектору ожиданий  $\hat{x}$  и входному вектору  $\bar{x}$  значения  $\alpha_1, ..., \alpha_l \in \{0,1\}$  присутствия признаков  $f_1^*, ..., f_l^*$ . Искомый алгоритм  $\mathcal{A}^*$  переводит набор  $(\hat{x}, \bar{x})$  в вектор  $\bar{\alpha} = (\alpha_1, ..., \alpha_l)$ , который называется информационным вектором входного вектора  $\bar{x}$ .
- $\{\mathcal{A}\}$  множество алгоритмов:  $\mathcal{A}(\hat{x},\bar{x})=\bar{\beta}$ , если  $\beta_i\in\{0,1\}$ , то  $\beta_i$  значение величины  $\alpha_i$ , вычисленное алгоритмом  $\mathcal{A}$ , если  $\beta_i=\Delta$ , то алгоритм  $\mathcal{A}$  не вычислил значение  $\alpha_i$ .

- Алгоритм  $\mathcal{A}$  называется корректным для задачи Q, если выполнено равенство  $\mathcal{A}(\hat{x},\bar{x})=\bar{\alpha}.$
- <u>Утв. 1.</u> Каждый алгоритм  $\mathcal{A} \in \{\mathcal{A}\}$  представим как последовательность выполнения алгоритмов R и C, где  $R(\hat{x}, \bar{x}) = \bar{x}^*$ ,  $\bar{x}^*$  вектор действительных чисел,  $C(\bar{x}^*) = \bar{\beta}$ ,  $\beta_i \in \{0,1,\Delta\}$ .
- Множество алгоритмов  $\{\mathcal{A}\}$  порождает множества  $\{R\}$  и  $\{C\}$ , в качестве операторов из множества  $\{R\}$  будем рассматривать операторы  $R(\hat{x}, \mathcal{Z}, \bar{x})$ .
- Решающее правило  $C^*$  называется корректным на множестве входных векторов X, если для всякого вектора  $\bar{x}$  из X существует хотя бы один числовой вектор  $\bar{x}^*$  такой, что  $C^*(\bar{x}^*) = \bar{\alpha}$ , где  $\bar{\alpha}$  информационный вектор входного вектора  $\bar{x}$ .
- В множестве операторов  $\{R\}$  вводятся операции умножения на скаляр, сложения и умножения:  $r' \cdot R'$  (1), R' + R'' (2),  $R' \cdot R''$  (3).
- <u>Утв. 2.</u> Замыкание  $L\{R\}$  множества  $\{R\}$  относительно операций (1) и (2) является векторным пространством.

- Если множество векторов  $\{R(\hat{x},\bar{x})\}$ , где R пробегает некоторое множество операторов распознавания  $\mathcal{R}$ , содержит базис в пространстве числовых векторов длины l, то задача  $Q(\hat{x},\bar{x},\bar{\alpha})$  называется полной относительно  $\mathcal{R}$ .
- Утв. 3. Если множество задач {Q} состоит лишь из задач, полных относительно R, то линейное замыкание L{R ⋅ C\*} (C\* - произвольное фиксированное корректное решающее правило, R пробегает множество R) является корректным относительно {Q}.
- След. 1. Пусть {A} совокупность некорректных алгоритмов, {R} соответствующее множество операторов распознавания, C\* фиксированное корректное решающее правило. Тогда L{A} = L{R · C\*} является корректным относительно множества задач {Q}, если {Q} состоит из задач, полных относительно {R}.
- Будем рассматривать только такие задачи  $Q(\hat{x}, \bar{x}, \bar{\alpha})$ , для которых удовлетворяется следующее условие:  $\exists k$  такое, что  $x_k$  является k –ым элементом вектора  $\bar{x}$  и  $x_k > c_1$ .

- Теорема 1. Линейное замыкание  $L\{\mathcal{A}\}$  семейства алгоритмов  $\{\mathcal{A}\}=\{R\cdot C^*\}$  с произвольным корректным решающим правилом  $C^*$  и операторами распознавания R, определенным пороговым алгоритмом  $\mathfrak{A}_{th}$ , является корректным на  $\{Q\}$ .
- Схема доказательства:
  - в силу утв. З достаточно доказать, что произвольная задача  $Q \in \{Q\}$  является полной относительно  $\{R\}$ ,
  - $\square$  доказательство полноты Q состоит в прямом построении операторов  $R_i^{\varepsilon}$ , i=1,2,...,l из  $L\{R\}$ , переводящих пару  $(\hat{x},\bar{x}),\,\hat{x}=(\hat{x}_1,...,\hat{x}_l),\,\bar{x}=(x_1,...,x_q)$  в числовой вектор  $\bar{x}_i^*=(x_{i1}^*,...,x_{il}^*)$ , в котором  $x_{ii}^*=1$ , а  $\left|x_{ij}^*\right|<\varepsilon$  при  $j\neq i$ ,
  - $\Box$  построение проводится для любого сколь угодно малого  $\varepsilon$ .
- Интерпретация возможна такая настройка распознающего блока R<sub>i</sub>, что он будет правильно классифицировать поступающие с нижнего уровня иерархии результаты.
- По индукции доказательство корректности всей иерархии распознающих блоков.

## Распознающий блок как протознак

- $f_1 \sqsubset f_2$  признак  $f_2$  измеряется по признаку  $f_1$ , в том случае, если  $f_1 \dashv R_1^j, f_2 \dashv R_2^{j+1}, R_2^{j+1}$  родительский блок по отношению к  $R_1^j$  и в множестве матриц предсказания  $\mathcal{Z}_2$  признака  $f_2$  существует как минимум одна матрица  $Z_r^2$ , содержащая некоторый столбец  $\bar{z}_u^r$  с элементом  $z_{uv}^r \neq 0$ , где v индекс признака  $f_1$  во входном векторе вероятностей для распознающего блока  $R_2^{j+1}$ .
- Признаки  $f_c$  «причина» и  $f_e$  «следствие», измеряемые одним распознающим блоком  $R_0^1$ .
- Процедурные признаки признаки, которые измеряются распознающими блоками, выступающими родительскими по отношению к блоку R<sub>0</sub><sup>1</sup>, остальные признаки – объектные.
- Для любого процедурного признака выполняются следующие естественные условия:
  - причина всегда предшествует следствию,
  - причина всегда влечет за собой следствие и
  - □ все причины всегда отделены от своих следствий.

## Распознающий блок как протознак

• Матрицу предсказания  $\mathbb{Z}_r^p$  процедурного признака  $f_p$  всегда можно представить в следующем виде:

$$Z_r^p = \left( \bar{z}_1^{r,c}, \dots, \bar{z}_{j_1}^{r,c}, \bar{z}_{j_1+1}^{r,e}, \dots, \bar{z}_{i_1}^{r,e}, \dots, \bar{z}_{i_{k-1}+1}^{r,c}, \dots, \bar{z}_{j_k}^{r,c}, \bar{z}_{j_k+1}^{r,e}, \dots, \bar{z}_{i_k}^{r,e} \right)$$
  $\bar{z}_j^{r,c}$  — столбцы причин,  $\bar{z}_i^{r,e}$  — столбцы следствий,  $k$  - актностью процедурного признака.

- Любой одноактный процедурный признак f<sub>p</sub>, измеряемый распознающим блоком R<sub>i</sub><sup>j</sup>, можно представить в виде правила r<sub>p</sub> = (F<sub>C</sub>(f<sub>p</sub>), F<sub>A</sub>(f<sub>p</sub>), F<sub>D</sub>(f<sub>p</sub>)), в котором:
  - $F_{\mathcal{C}}(f_p) \subseteq F_i^j$  множество признаков условий правила, в которое входят те признаки, для которых соответствующие элементы столбца причин больше  $c_1$ ;
  - $F_A(f_p) \subseteq F_i^j$  множество добавляемых правилом признаков, в которое входят те признаки, для которых соответствующие элементы столбца причин меньше  $c_1$ , а элементы столбца следствий больше;
  - $F_D(f_p) \subseteq F_i^j$  множество удаляемых правилом признаков, в которое входят те признаки, для которых соответствующие элементы столбца причин больше  $c_1$ , а элементы столбца следствий меньше.

## Распознающий блок как протознак

- Если  $f_1$  объектный признак, то подмножество  $\tilde{p}(f_1)$  множества  $\{f_k\}$  таких признаков, что  $\forall f_i \in \tilde{p}(f_1)$   $f_i \sqsubset f_1$ , называется перцептом объектного признака  $f_1$ .
- Метрика на множестве перцептов  $\tilde{P}$ :

$$\rho_p(\tilde{p}(f_1), \tilde{p}(f_2)) = \min_{Z_r^1 \in \mathcal{Z}_1} \min_{Z_s^2 \in \mathcal{Z}_2} \frac{1}{q} \sum_{\bar{z}_u^r \in Z_r^1, \bar{z}_u^s \in Z_s^2} \frac{\|\bar{z}_u^r - \bar{z}_u^s\|}{\|\bar{z}_u^r\| + \|\bar{z}_u^s\|}$$

 $(f_1 \ {\sf u} \ f_2 \ {\sf u}$ змеряются одним и тем же распознающим блоком  $R_i^j).$ 

- Если  $f_1$  объектный признак,  $f_2$  процедурный,  $f_1 \sqsubset f_2$  и в столбце  $\bar{z}_u^r$  с элементом  $z_{uv}^r \neq 0$ , где v индекс признака  $f_1$  во входном векторе вероятностей для признака  $f_2$ , элемент  $z_{uc}^r$ , соответствующий признаку  $f_c$ , также не равен 0, то пара  $\langle f_2, v \rangle$  называется функциональным значением объектного признака  $f_1$ .
- Выделение в множестве признаков, признаков, описывающих внутреннее состояние субъекта, ведет к определению личностного смысла.

### Когнитивные функции. Образование

#### нового знака

- У субъекта имеется опыт наблюдения, представимый в виде отношения  $\Psi_p^m$ :  $\widetilde{p}\Psi_p^m\widetilde{m}$ , или  $\Psi_p^m(\widetilde{p})=\widetilde{m}$ , в том случае, если  $\widetilde{p}\in\widetilde{P}$  является перцептом некоторого признака f, и если  $\widetilde{m}\in\widetilde{M}$  является функциональным значением того же признака f.
- Шаг 1. Из культурно-исторической среды выдается пара «имя значение», т.е. указаны процедурный признак  $f_p$  и имя n.
- <u>Шаг 2.</u> Субъект формирует на основе имеющегося опыты перцепт  $\tilde{p}^{(0)}$  и на основе отношения  $\Psi_p^m$  функциональное значение  $\tilde{m}^{(0)}$ .
- $\underline{\text{Шаг 3.}}$  Если  $\widetilde{m}^{(0)}$  не достаточно близок к  $\widetilde{m}$ , то шаг 2 повторяется до получения достаточно близкого функционального значения  $\widetilde{m}^{(i)}$  или исчерпания подходящих признаков.
- <u>Шаг 4.</u> В случае успешного формирования перцепта, происходит доопределение отношения  $\Psi_p^m$  парой  $(\tilde{p}, \tilde{m})$ , где  $\tilde{p}$  предел последовательности  $\langle \tilde{p}^{(0)}, \tilde{p}^{(1)}, ... \rangle$ .
- <u>Шаг 5.</u> На основе прецедентов действия субъекта с опосредуемым объектом формируется личностный смысл.

### Когнитивные функции. Образование

#### нового знака

Схема формирования перцепта  $\widetilde{p}^{(i)}$  и функционального значения  $\widetilde{m}^{(i)}$  (алгоритм  $\mathfrak{A}_{pm}$ ) в случае одноактного процедурного признака  $f_p$  :

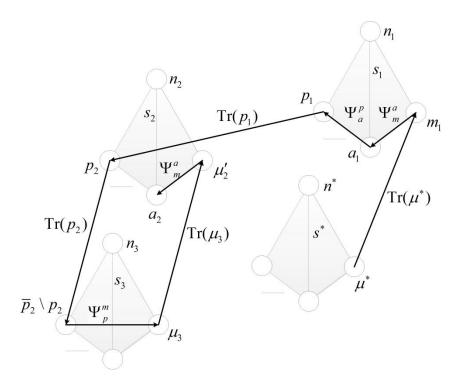
- начальное значение  $\tilde{p}^{(i)} = F_{\mathcal{C}}(f_p)$  при i = 0,
- включаем в множество  $M^{(i)}$  функциональные значения, составляющие пару, принадлежащую отношению  $\Psi^m_p$ , с признаками из  $\tilde{p}^{(i)}$ ,
- если в множестве  $M^{(i)}$  есть пара противоречивых функциональных значений (для признаков которых не выполняется условие параллельности:  $F_D(f_1^p) \cap F_A(f_2^p) = \emptyset$  и  $F_D(f_2^p) \cap F_A(f_1^p) = \emptyset$ ), то исключаем такое функциональное значение, для которого множество  $F_A \cap F_A(f_p)$  меньше по мощности,
- матрица  $Z^{(i)}$  для процедурного признака функционального значения  $\widetilde{m}^{(i)}$  составляется из столбцов матриц предсказаний признаков из  $M^{(i)}$ .

Теорема 2. Последовательность функциональных значений  $\langle \widetilde{m}^{(0)}, \widetilde{m}^{(1)}, ... \rangle$ , которая строится с помощью алгоритма  $\mathfrak{A}_{pm}$  для функционального значения  $\widetilde{m}$ , сходится к  $\widetilde{m}$ .

## Когнитивные функции. Самоорганизация на множестве знаков

- Отношения на множестве образов: эквивалентности, включения, сходства, противопоставления, операция обобщения.
- Отношения на множестве личностных смыслов: поглощения, противопоставления, агглютинации, операция обобщения.
- Отношения на множестве значений: эквивалентности, сходства, ситуационное, сценарное, операция обобщения.
- Картины мира субъекта по преобладающему компоненту
- $H = \langle H_P, H_A, H_M \rangle$  семиотическая сеть, где
  - $\Box$   $H_P = \langle 2^P, \Re_P \rangle$  семантическая сеть на образах,
  - $\Box$   $H_A = \langle 2^A, \Re_A \rangle$  семантическая сеть на личностных смыслах,
  - $\Box$   $H_M = \langle 2^M, \mathfrak{R}_M \rangle$  семантическая сеть на значениях.

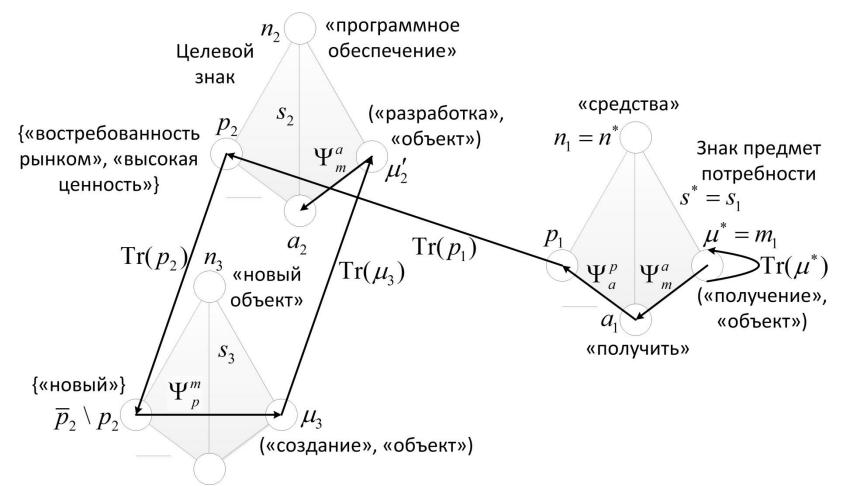
#### Когнитивные функции. Целеполагание



• Знак  $s_1$  обладает личностным смыслом  $a_1$ , таким, что интерпретирующее его действие в множестве добавляемых признаков  $p_{add}$  содержит множество признаков  $p^*$  знака  $s^*$ .

- $p_2$  максимальное по мощности множество признаков знака  $s_2$ , являющееся подмножеством  $p_{cond}$ .
- $\bar{p}_2$  объединение признаков образа  $p_2$  знака  $s_2$  с каким-либо признаком (одним или несколькими) из множества  $p_{cond} \setminus p_2$  (расширенный образ).
- Соответствующий экземпляру значения μ<sub>3</sub> личностный смысл α<sub>3</sub> интерпретируется таким действием, что в множество признаков его эффекта включено множество признаков образа p<sub>3</sub> самого знака s<sub>3</sub>.
- Сценарий  $M(s_3, \mu_3)$  совпадает с каким-либо элементарным сценарием  $M(s_2, \mu_2')$
- Личностный смысла  $a_2$ , соответствует значению  $\mu_2'$  знака  $s_2$ .

# Когнитивные функции. Пример целеполагания.



# Практическое применение. Моделирование внимания

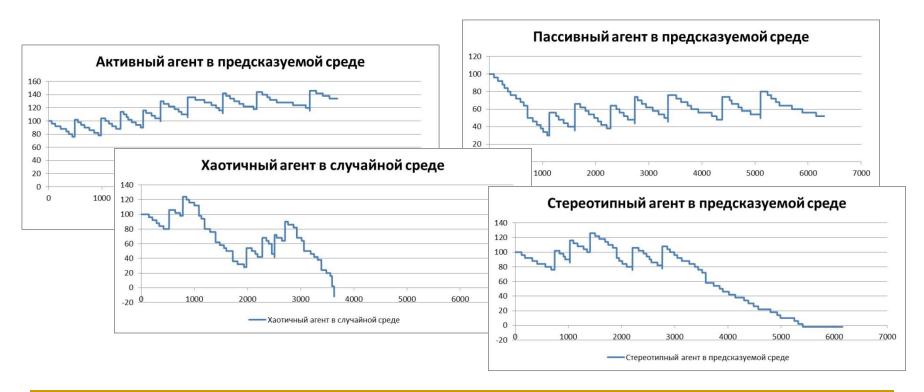
- Задача быстрого поиска с учетом контекста,
  применение в навигационных системах и мобильных роботах (соревнования «найди чайник на кухне»).
- Вектор ожиданий передаваемый родительским распознающим блоком R<sub>i</sub> дочерним блоком является управляющим воздействием, ускоряющим процесс распознавания в дочернем блоке.
- Постановка задачи аналогична постановке задачи в теории идентификации модели.

# Практическое применение. Коллективные действия

- Представление о другом участнике коллектива – модель «другого».
- Обобщение действий от условий их совершения.
- Распознавание действий.
- Обучение действиям по наблюдению за другими участниками коллектива.
- Представления о цели и способностях других участников коллектива.

# Практическое применение. Прогнозирование поведения

 Поведение психолога-консультанта, предсказание значения ресурса



## Спасибо за внимание!

Моделирование когнитивных функций человека Панов Александр, ИСА РАН, лаб. 0-2, <u>pan@isa.ru</u>