



# КАФЕДРА ТЕЛЕМАТИКА

## **История и методология математики и компьютерных наук**

### Лекция 7

#### **Тема 2. Математика природы.**

**Основы «рациональности» сознательных решений, частичная «рациональность» натуральных вычислений**

---

20 октября 2022 г.

Санкт-Петербургский  
Государственный  
Политехнический  
Университет

Институт прикладной  
математики и механики

# Что обсуждали на прошлой лекции

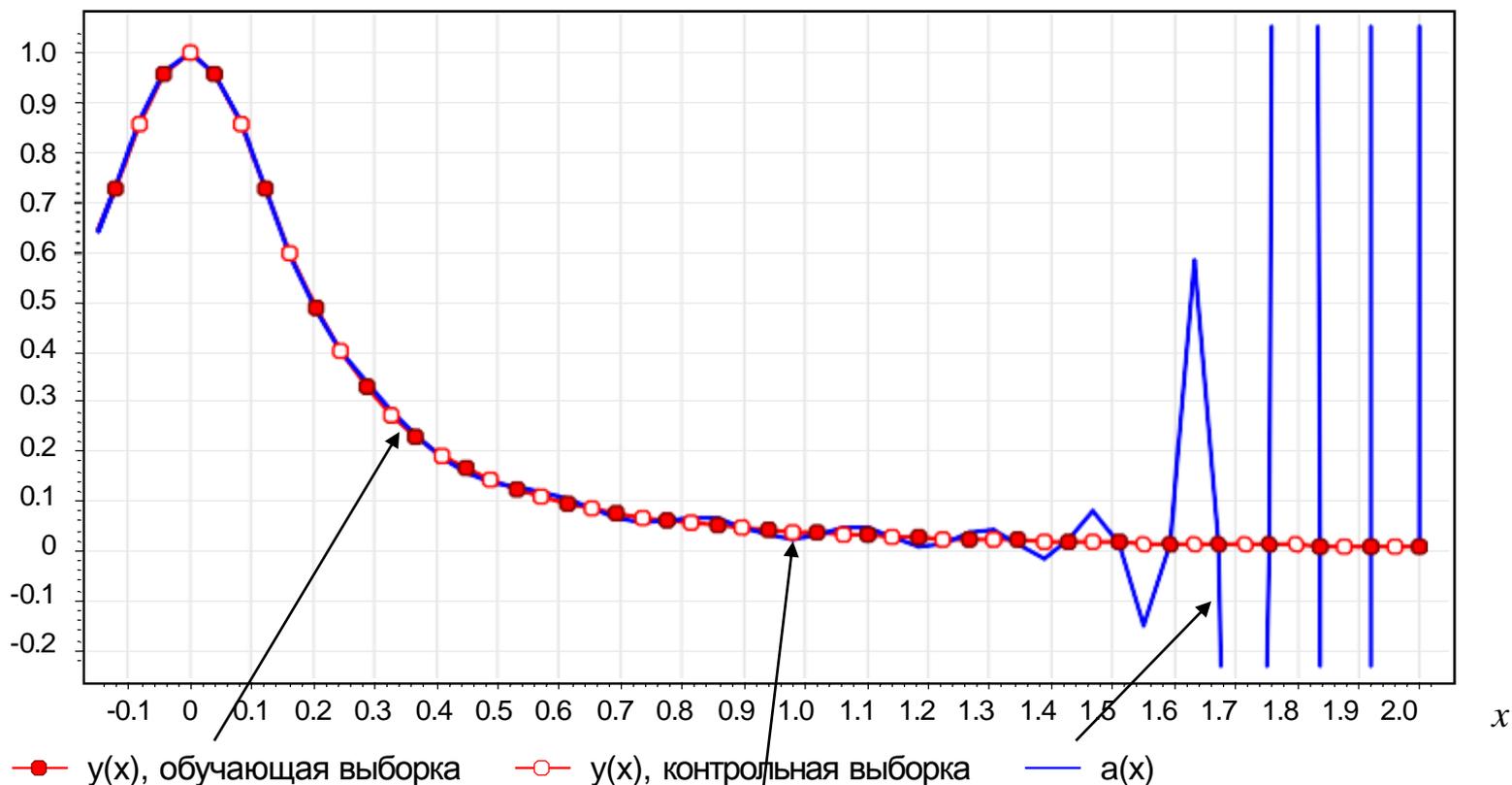
- Тема 1. Методология математики. История развития математики как фундаментальной и прикладной науки. Числа, слова и операции. Место математики в современной системе научных знаний. Основные принципы, теоремы и структуры.
- Тема 2. Математика природы.
  - Умопостижимое и вычислимое число
  - Проблемы формализации знаний, инвариантности и интерпретации понятий
  - **Функция интуиции как «регрессия» (от лат. regressio «обратное движение, возвращение») сознания к состоянию устойчивого неравновесия**
  - Основа «рациональности» методов машинного обучения решений,
  - Частичная «рациональность» - фактор внимания, воображения и формирования частично-рекурсивных функций объяснения принятых решений

# Рассмотрели «фундаментальные» проблемы МО: переобучения и не дообучения

- Формальное МО –можно рассматривать как процесс построения оператора (модели) отображения множества входных данных, которые в имплицитной форме содержат множество выходных данных.
- Переобучение (overfitting) модели - нежелательное явление, возникающее при решении задач машинного обучения по прецедентам (на основе анализа выборки данных), когда вероятность **ошибки** обученной «машины» на данных из тестовой выборки оказывается **существенно выше**, чем средняя ошибка на обучающей выборке.
- Переобучение возникает при использовании **избыточно сложных моделей**.
  - Не дообучение - нежелательное явление, возникающее при решении задач обучения по прецедентам, когда алгоритм обучения не обеспечивает достаточно малой величины средней ошибки на обучающей выборке.
- Не дообучение возникает при использовании **недостаточно сложных моделей**.

# Пример. Переобучение модели порядка $n = 38$ , при $\epsilon = 50$

$y(x) = \frac{1}{1 + 25x^2}$  ; для «приближения» функции  $y(x)$  по 50 точкам обучающей выборки используется полином  $a(x)$  - степени  $n = 38$



**Переобучение** есть результат того, что

- параметры  $\theta$  обучаемой модели  $a(x, \theta)$  «расходятся» на чрезмерно точную подгонку конкретный набор данных обучающей выборки, в результате «обученная» модель не отражает всех свойств изучаемого объекта
- отсутствия «обобщающих» способностей у используемой модели

Устранить переобучение невозможно. Однако, последствия переобучения можно минимизировать тем, что

- накладывать ограничения на значения  $\theta$  (регуляризация)
- минимизировать только одну из теоретических оценок
- обучать модель на основе использования дополнительных данных и априорных знаний
- «развивать» обобщающие способности используемых моделей

# На этой лекции обсудим

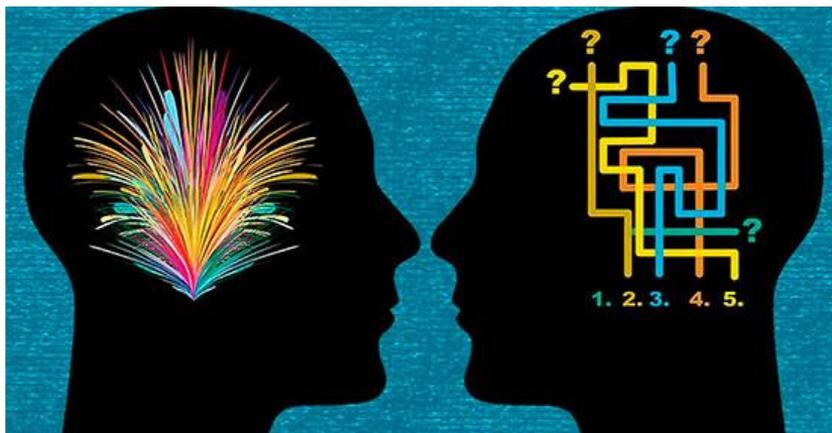
- **Тема 1. Методология математики.** История развития математики как фундаментальной и прикладной науки. Числа, слова и операции. Место математики в современной системе научных знаний. Основные принципы, теоремы и структуры.
- **Тема 2. Математика природы.**
  - Умопостигаемое и вычислимое **число**
  - **Проблемы** формализации знаний, инвариантности и интерпретации понятий
  - **Функция** интуиции как «регрессия» состояний к устойчивому неравновесию
  - **Основы «рациональности» сознательных решений, частичная «рациональность» натуральных вычислений**
  - фактор внимания и формирования частично-рекурсивных функций объяснения принятых решений

# обучение как процесс принятия рациональных решений

**Рассмотрим пример:** регрессия принимаемых решений к результатам измерения физических процессов. Если фид физических законов известен, то такой процесс называется **идентификация уравнений процесса** (в узком смысле идентификацию может рассматриваться как основа явления «обучения»).

- **Суть рациональности** (от лат. ratio — разум) : характеристика решения с точки зрения его соответствия некоторым априорным сведениям и принципам мышления.

Особенность: «решение м.б. **логично, но не всегда рационально**, однако все **рациональное – всегда логично**».



Рациональные решения можно объяснить, связав объяснения с алгоритмом действий .

Иррациональное решение принимается под воздействием эмоций, различных субъективных факторов и влияния настроения.

мыслительный процесс – «коктейль» из логики и эмоций

# Алгоритм мыслительного процесса

основан на принципе рационализма, который :

1. из потока данных выделяет объект-восприятия и анализируя его сопоставляет этому объекту некоторое **понятие** (объект когнитивного пространства);
2. На основе выбранного **понятия** формируется новый когнитивный объект - **суждение** , которые определяет связи воспринимаемого объекта с другими событиями, явлениями, объектами;
3. Результатом процесса является **умозаключение** – формулировка сделанных выводов.

Суть рационализма – формирование решений на основе согласования воспринимаемых данных с априорными знаниями и ранее полученным опытом решения аналогичных проблем...

*Рациональный – это «идеальный» интеллект, основанный на анализе данных с использованием **вычислительных алгоритмов**, имеющих явную форму ("explicit) представления.*

Суть «работы» , которая совершается при принятии рациональных решений

*компьютер можно представить как «двигатель», который **рассеивает энергию** ,выполняя математическую работу*

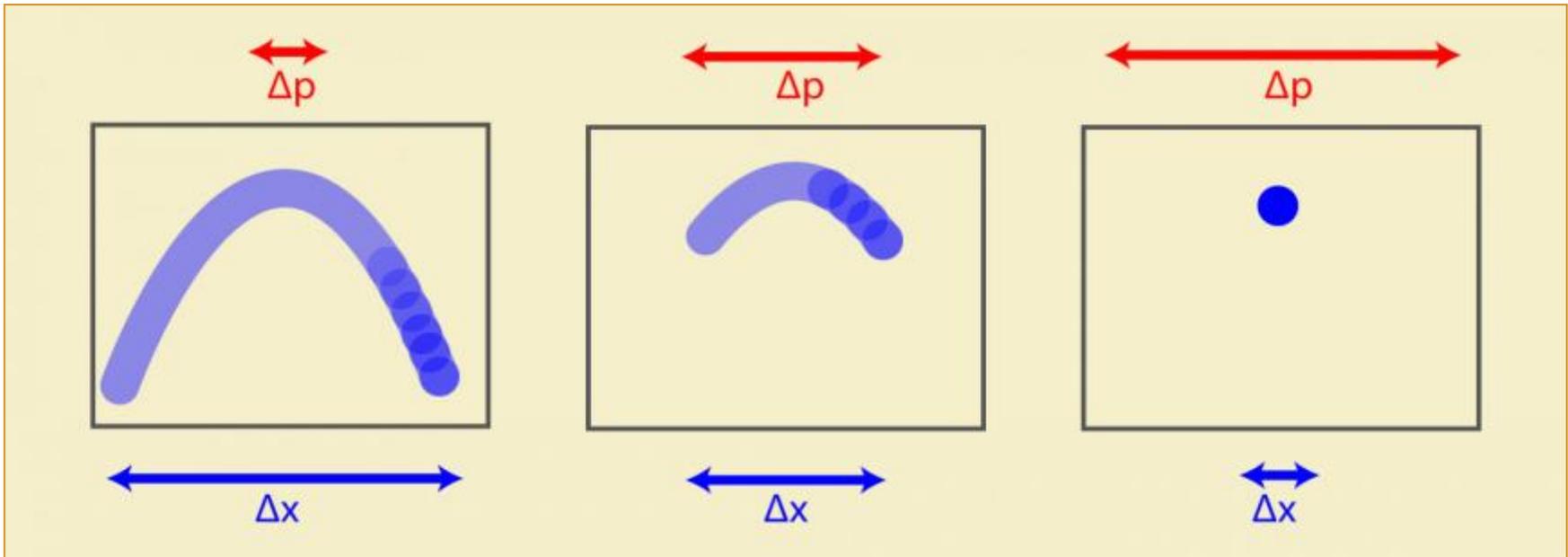
*Ч. Беннет,1981*

Формально любой **алгоритм** вычислений с точки зрения физики задает «траекторию» движения данных в «пространстве» возможных состояний конечного автомата – программируемого компьютера. **Алгоритмом** может быть «программа» как структура данных и команд или структура самого «вычислителя»

Вопрос. Можно ли достигать результата вычислений так, чтобы этот результат имел **объяснение?**

**Ответ. Можно, если ограничиться классом «рациональных» результатов.**

Пример 1: кто объяснит, с какой точностью надо проводить вычисления параметров движения ?



Три альтернативных фотографии движущегося физического объекта: с увеличением пространственно-временного интервала (выдержки фотоаппарата), уменьшается количество информации об импульсе (траектории движения объекта). В силу физических законов с одинаковой точностью измерить координаты и скорость физического объекта сложно. Почему ?

## Пример 2: иррациональное решение.

Дано: 
$$\frac{1+\sin x}{n} = \frac{1+\cancel{\sin x}}{\cancel{\phantom{n}}} = 1 + \text{six} = 7$$

Почему так 😊

$$\begin{aligned} \frac{1+\sin x}{n} &= \\ &= \frac{1+\cancel{\sin x}}{\cancel{\phantom{n}}} = \\ &= 1 + \text{six} = \\ &= 7 \end{aligned}$$

Или : дано предложение «**1 плюс три = ?** ». Вопрос как (можно ли в принципе) построить автомат: который может вычислить “правильное” решение» ?



# Компьютерное моделирование как «фазовый переход» между рациональным сознанием и физической реальностью

Пространство мыслимых понятий:

**Когнитивные процессы** – совокупность процессов, обеспечивающих преобразование сенсорной информации от момента попадания стимула на рецепторные поверхности до получения ответа в виде знания



Пространство вычислимых понятий:

можно рассматривать когнитивные процессы **в узком смысле**...на основе использования ресурсов **памяти**, функций **представления данных**, **восприятия** результатов и **внимания** к цели

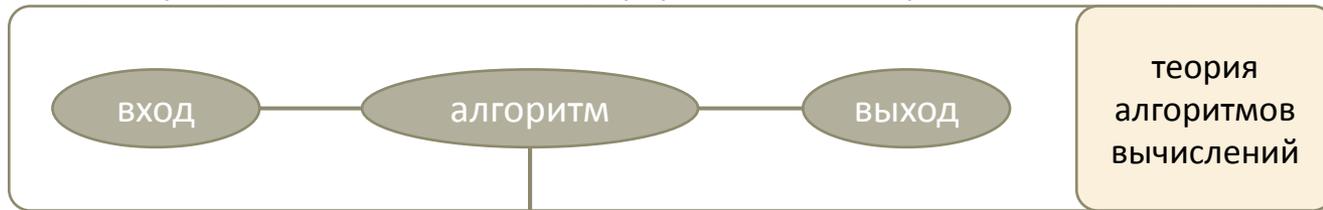
Итак, современные компьютерные вычисления – это преобразования «чисел» - как атрибута рациональных решений с помощью алгоритмов, атрибутами которых могут являться понятия, используемые для объяснения физической реальности.

Вопрос, на который надо дать ответ: почему можно скопировать информацию, но нельзя на «флешку» «записать, а затем передать» знания

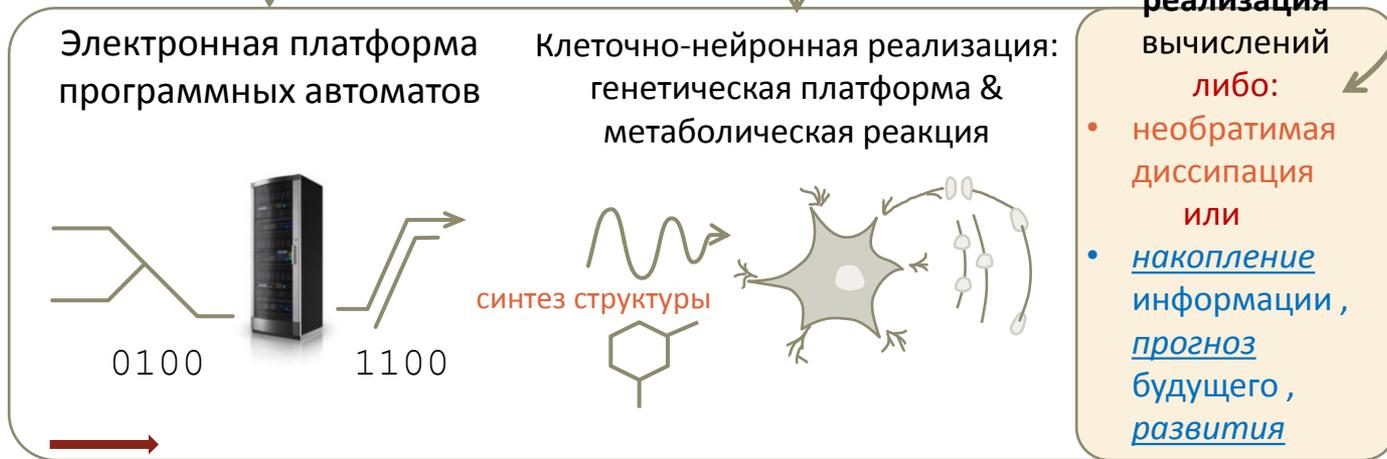
Когнитивный парадокс : чтобы поставить точный диагноз, нужно произвести вскрытие

# «физика» рациональных процессов: $X^3 \times T^1$ vs $X^3 \times T^6$

Реализации процессов вычислений под управление алгоритмов и ... входных данных



**R<sup>6</sup>:**  
размерность когнитивного пространства  $X^3 \times T^3$



**R<sup>4</sup>:**  
размерность физического пространства  $X^3 \times T^1$

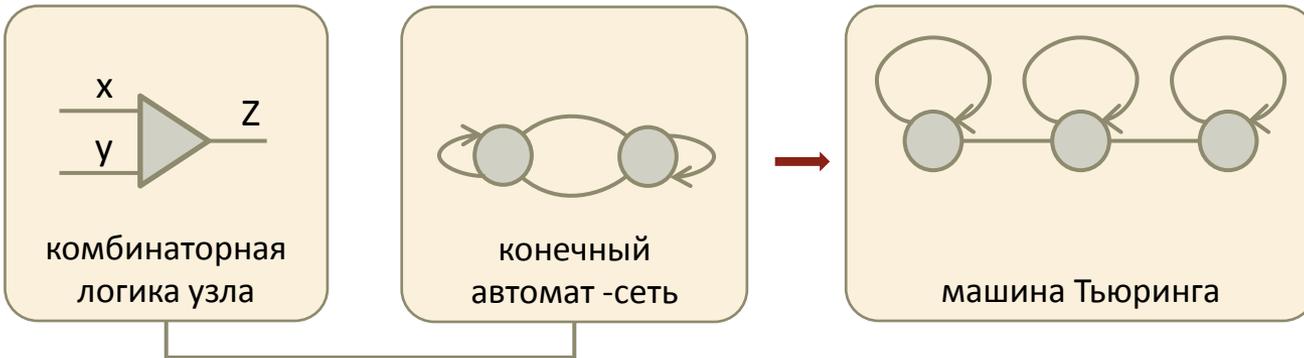
необратимый  
рост энтропии

экспрессия генов

Нейромедиаторы инф. обмена, способные к накоплению информации

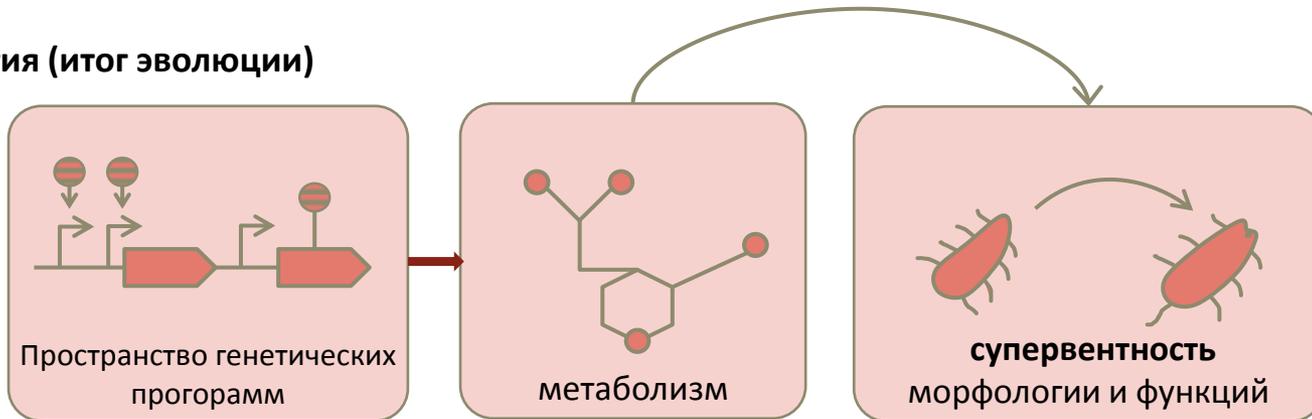
# структурная адаптация «морфология-функция»

## Компьютерные науки (формальная модель)



**Много функций – одна «машинная» реализация**

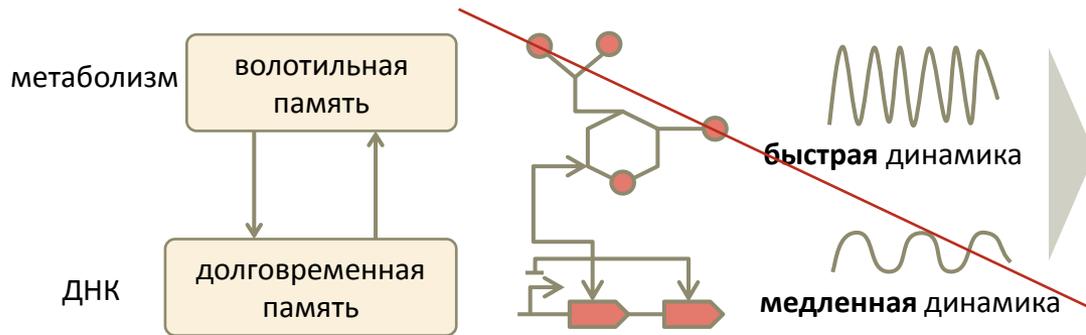
## Биология (итог эволюции)



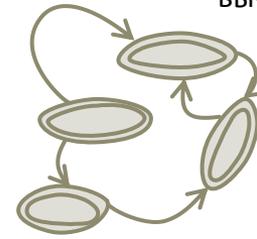
**Одна функция – много вариантов реализации**

# Этапы «натуральных вычислений»: частичная «рациональность» генетических алгоритмов

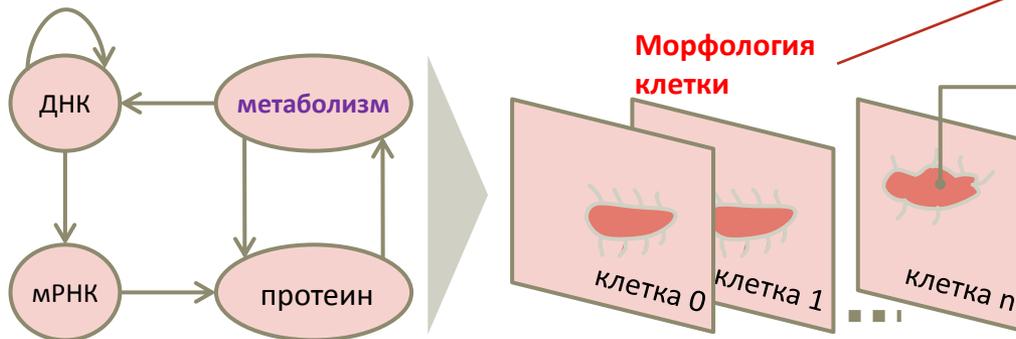
1) **Модальный** (контекстный) синтез **белка** для клетки-нейро вычислителя



2) **реконфигурация** «консорциума» имеющихся клеток-вычислителей



3) Реализация процесса «обучения» на основе **контекста** текущей ситуации

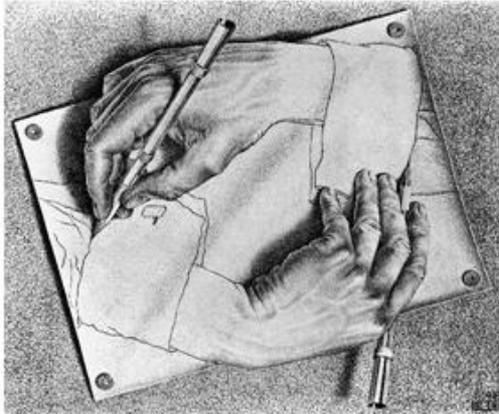


**функция**

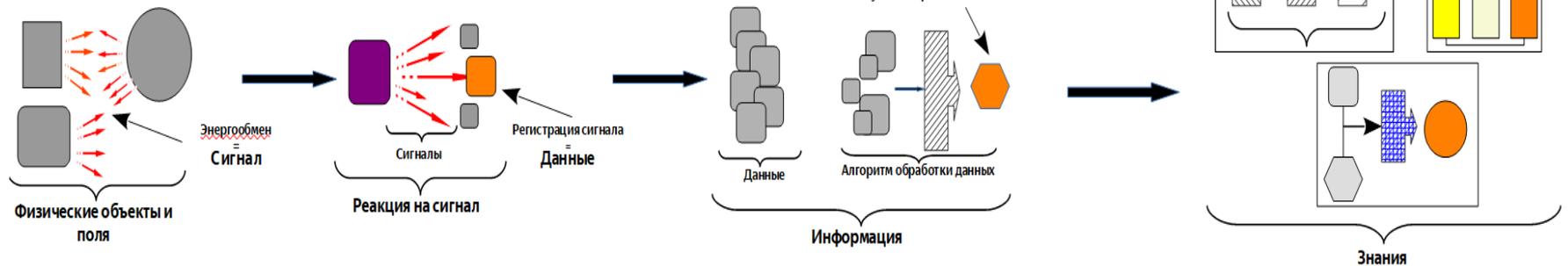
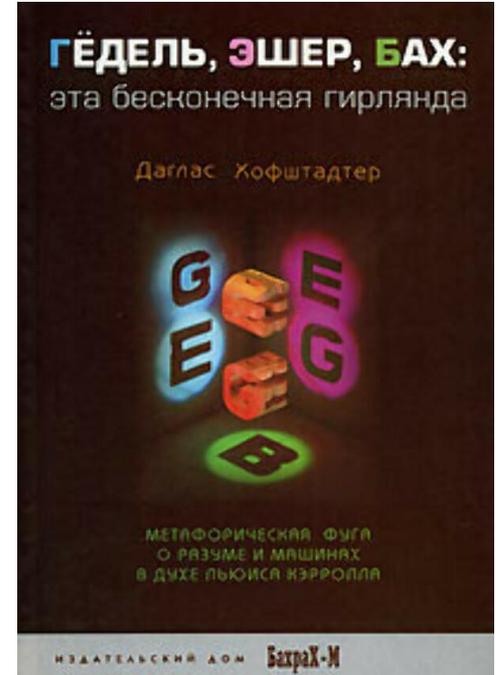
Эпигеномика – обратимые модификации клеточной ДНК. Изменяют экспрессию генов без изменения первичного кода ДНК

# рациональность в «запутанных» СИСТЕМАХ или проблема цифровой трансформации

Картина Эшера рисующие руки



Пример взаимного сосоздания и циркулярной причинности. Метафора странной петли Хофштадтера



# Пример: «Запутывание» атома в силовом поле – отсутствие рационального решения



Рассматривая информацию как феномен реальности, можно предложить «формулу» физической реальности :

**материя= (вещество + энергия) + информация.**

# Пример: описание единичного кубита

2-мерное гильбертово пространство с базисом  $|e\rangle, |g\rangle$

$$|e\rangle = 1 \cdot |e\rangle + 0 \cdot |g\rangle = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad |g\rangle = 0 \cdot |e\rangle + 1 \cdot |g\rangle = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Волновая функция кубита эволюционирует в 2-мерном гильбертовом пространстве

$$|\phi\rangle = a|e\rangle + b|g\rangle = \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$$

Скалярное произведение  $\langle \phi_k | \phi_l \rangle = \begin{pmatrix} a_k^* & b_k^* \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_l \\ b_l \end{pmatrix} = a_k^* a_l + b_k^* b_l$

Операторы, действующие на состояния кубита  $2 \times 2$  матрицы  $Q|\phi\rangle = \begin{pmatrix} q_{11} & q_{12} \\ q_{21} & q_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} q_{11}a + q_{12}b \\ q_{21}a + q_{22}b \end{pmatrix}$

Все возможные состояния связаны унитарными преобразованиями

$$|\phi\rangle \rightarrow U|\phi\rangle \quad U = \begin{pmatrix} c \exp(-i\alpha) & -t \exp(i\beta) \\ t \exp(-i\beta) & c \exp(i\alpha) \end{pmatrix}, \quad c^2 + t^2 = 1$$

Разные состояния кубита не всегда различимы.

При измерении состояния  $|\phi_1\rangle = \begin{pmatrix} a_1 \\ b_1 \end{pmatrix}$  есть возможность обнаружить другое состояние  $|\phi_2\rangle = \begin{pmatrix} a_2 \\ b_2 \end{pmatrix}$  с вероятностью  $P = |\langle \phi_2 | \phi_1 \rangle|^2$

Различимы только ортогональные состояния, например, собственные состояния эрмитовых операторов.

- Поиск рациональных решений составляет основу современных методов машинного обучения.
- Возможности рационального описания решений и явного (формального) представления алгоритмов получения решений ограничены ( Теоремы Геделя)
- Вероятностное описание сложных событий и природа квантовых измерений (англ. quantum measurement) позволяет перейти к использованию решений «частичной рациональности», в которых часть параметров моделей реальности имеет вероятностное представление, а их количественные выражения проявляется лишь через субъективное восприятие