

Т а б л и ц а 2
Энергетический спектр в нулевом приближении для потенциала $|x|^N$

$U(x)$	E_n	n			
		0	1	2	4
x^4	E_n^{theor}	$0,867 \pm 0,756$	$3,752 \pm 0,283$	$7,414 \pm 0,198$	$16,234 \pm 0,134$
x^4	E_n^{num}	1,060	3,800	7,456	16,262
x^6	E_n^{theor}	$0,705 \pm 0,820$	$4,161 \pm 0,354$	$8,954 \pm 0,270$	$21,622 \pm 0,201$
x^6	E_n^{num}	1,145	4,339	9,073	21,714

Подставляя (10) и (12) в (7), получим аналогичные оценки для спектра E_n . Сравнение энергетического спектра E_n , получаемого из (7) в нулевом приближении, с численными расчетами приведено в табл. 2.

Из таблицы видно, что метод МП в нулевом приближении при $n = 1, 2, 3, \dots$ с точностью до несколь-

ких процентов дает спектр E_n моделируемого потенциала. Это совпадает с результатами, полученными в рамках обычной квазиклассики. С увеличением n точность быстро возрастает. Так, при $n = 4$ погрешность уменьшается до 0,2%. А поскольку метод МП применим и к потенциалам, близким к сингулярным, то такой точности вполне достаточно для получения качественных оценок структуры спектра.

Литература

1. Свейшиков Н.А., Сидоренко В.Н. // Современные проблемы квантовой теории: Сб. статей: Препр. НИИЯФ МГУ № 98-23/524. М., 1998. С. 235.
2. Олвер Ф. Асимптотика и специальные функции. М.: Наука, 1990.

Поступила в редакцию
05.03.99

УДК 519.2:534

О ПРИМЕНЕНИИ МНОГОЗНАЧНОЙ ЛОГИКИ В ЗАДАЧАХ ПРИНЯТИЯ РЕШЕНИЙ

С. А. Филатова

(кафедра компьютерных методов физики)

Рассматривается подход к проблемам отыскания оптимальных решающих стратегий в условиях неопределенности, базирующийся на аппарате теории многозначных отображений и нечетких множеств.

Нечеткое распределение $X \in \mathcal{F}(\mathcal{X})$ на пространстве \mathcal{X} полностью определяется своей характеристической функцией $\mu_X: \mathcal{X} \rightarrow \mathbf{I}, \mathbf{I} = [0, 1]$. Распределение Y на \mathcal{Y} является образом распределения x , индуцированным отображением $f: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{Y}$ [1–4], и обозначается как $Y = fX$, если

$$\begin{aligned} \mu_Y(y) &= \sup_{x:f(x)=y} \mu_X(x) = \sup_{x \in f^{-1}(y)} \mu_X(x), \\ \mu_Y(y) &= 0, \text{ если } f^{-1}(y) = \emptyset. \end{aligned}$$

Нечетким переходным распределением, действующим из пространства \mathcal{X} в пространство \mathcal{Y} , будем называть отображение $\alpha: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{F}(\mathcal{Y})$, ставящее в соответствие каждому элементу $x \in \mathcal{X}$ некоторое нечеткое распределение $\alpha x \in \mathcal{F}(\mathcal{Y})$ в пространстве \mathcal{Y} .

Если $\alpha: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{F}(\mathcal{Y})$ и $A \in \mathcal{F}(\mathcal{X} \times \mathcal{Y})$, то $\mu_A(x, y) = \mu_{\alpha x}(y) \forall x \in \mathcal{X} \forall y \in \mathcal{Y}$.

$Y \in \mathcal{Y}$ есть образ распределения X , индуцированный переходным распределением $\alpha: Y = \alpha X$, если

- а) для М-теории: $\mu_Y(y) = \sup_x \min(\mu_X(x), \mu_{\alpha x}(y))$,
- б) для Р-теории: $\mu_Y(y) = \sup_x \mu_X(x) \cdot \mu_{\alpha x}(y)$.

Условные распределения существуют для любого совместного распределения $A \in \mathcal{F}(\mathcal{X} \times \mathcal{Y})$:

- а) в М-теории: $\mu_{\alpha x}(y) = \mu_A(x, y), \mu_{\beta y}(x) = \mu_A(x, y)$,

б) в Р-теории:

$$\begin{aligned} \mu_{\alpha x}(y) &= \begin{cases} \frac{\mu_A(x, y)}{\mu_{p_x A}(x)}, & \text{если } \mu_{p_x A}(x) \neq 0, \\ 0, & \text{если } \mu_{p_x A}(x) = 0, \end{cases} \\ \mu_{\beta y}(x) &= \begin{cases} \frac{\mu_A(x, y)}{\sup_z \mu_A(x, z)}, & \text{если } \mu_A(x, y) \neq 0, \\ 0, & \text{если } \mu_A(x, y) = 0, \end{cases} \\ \mu_{\beta y}(x) &= \begin{cases} \frac{\mu_A(x, y)}{\mu_{p_y A}(y)}, & \text{если } \mu_{p_y A}(y) \neq 0, \\ 0, & \text{если } \mu_{p_y A}(y) = 0, \end{cases} \\ \mu_{\beta y}(x) &= \begin{cases} \frac{\mu_A(x, y)}{\sup_z \mu_A(z, y)}, & \text{если } \mu_A(x, y) \neq 0, \\ 0, & \text{если } \mu_A(x, y) = 0. \end{cases} \end{aligned}$$

Пусть \mathcal{X} — некоторое фиксированное множество — пространство сигналов (объектов исследования), \mathcal{D} — фиксированное пространство решений (интерпретаций) и на множестве всех пар $\langle x, d \rangle$ $x \in \mathcal{X}, d \in \mathcal{D}$ определена функция потерь h , принимающая значения на $[0, \infty)$. Значение $h(x, d)$ определяет качество решения d для данного элемента x . Фактически речь идет об игре двух лиц $\langle \mathcal{D}, \mathcal{X}, h \rangle$, где \mathcal{D} — пространство решений I игрока, \mathcal{X} — пространство решений II игрока, h — функция потерь I игрока.

В случае, если априорная информация о стратегиях противника представлена нечетким множеством X , определим погрешность решения d относительно распределения X для \mathbf{P} -теории как $h_X(d) = \sup_x \mu_X(x) \cdot h(x, d)$.

Решение d_X X -оптимально (или оптимально относительно априорного распределения X), если оно доставляет минимум функции $h_X(d)$.

Если нечеткий эксперимент описывается нечетким переходным распределением $\alpha: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{F}(\mathcal{Y})$, то под стратегией решения мы понимаем некоторое отображение r из пространства исходов эксперимента \mathcal{Y} в пространство решений \mathcal{D} , $r: \mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{D}$.

При исследуемом сигнале, равном x , и результате измерения y погрешность решения ry будет равна $h(x, ry)$. Поскольку y при фиксированном x распределено в соответствии с αx , то в качестве функции потерь, отвечающей данному x и данной решающей стратегии r , выбираем $H(x, r) = \sup_y \mu_{\alpha x}(y) \cdot h(x, ry)$.

Назовем $H(x, r)$ функцией риска. И мы приходим к новой игре двух лиц $\langle (\mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{D}), \mathcal{X}, H \rangle$.

Задача выбора оптимальной решающей стратегии при наличии априорного распределения X формулируется как задача нахождения отображения r_X , доставляющего минимум функционалу $H_X(r) = \sup_x \mu_X(x) \cdot H(x, r)$.

Т е о р е м а (Байесовский принцип). Пусть для заданных априорного распределения $X \in \mathcal{F}(\mathcal{X})$ и переходного распределения $\alpha: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{F}(\mathcal{Y})$, $\beta: \mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{F}(\mathcal{X})$ является условным распределением относительно \mathcal{Y} . Пусть, кроме того, для любого $y \in \mathcal{Y}$ существует решение $d_{\beta y}$ тривиальной задачи, оптимальное относительно распределения βy .

Тогда оптимальная решающая стратегия r_X и отвечающая ей погрешность $H_X(r_X)$ определяются формулами

$$r_X(y) = d_{\beta y},$$

$$H_X(r_X) = \sup_y \mu_{\alpha X}(y) \cdot h_{\beta y}(\beta y).$$

Для реализации (вычисления) оптимального отображения r_X при данном результате наблюдения y требуется определить условное распределение x при фиксированном y , т. е. βy , и построить оптимальное решение $d_{\beta y}$ относительно этого распределения.

В \mathbf{M} -теории функцию потерь $h_X(d)$ относительно априорного распределения X определим как

$$\begin{aligned} h_X(d) &= \sup_x \min(\mu_X(x), \mu_C(x, d)) = \\ &= \sup_x \min(\mu_X(x), h(x, d)). \end{aligned} \quad (1)$$

Функцию потерь $h_X(d)$ также удобно интерпретировать как нечеткое множество, а именно: как множество C_X решений, «плохих» относительно априорного распределения X , где $\mu_{C_X}(d) = h_X(d)$.

Тривиальная задача принятия решения в \mathbf{M} -теории состоит в выборе наименее плохого (в смысле

ле C_X) решения $d \in \mathcal{D}$, доставляющего минимум $\mu_{C_X}(d)$. Функция риска вводится следующим образом: $H(x, r) = \sup_y \min(\mu_{\alpha x}(y), h(x, ry))$.

При наличии априорного распределения X

$$\begin{aligned} H_X(r) &= \sup_x \min(\mu_X(x) \cdot H(x, r)) = \\ &= \sup_x \min(\mu_X(x), \mu_{\sigma X}(r)) = \mu_{\sigma X}(r). \end{aligned} \quad (2)$$

Таким образом, H_X определяет нечеткое множество σX плохих стратегий для априорного распределения X .

Задача построения оптимальной стратегии состоит в выборе наименее плохой стратегии, т. е. такого отображения $r_X: \mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{D}$, степень принадлежности которого к множеству σX минимальна. Решение задачи (2) сводится к решению тривиальной задачи (1) (Теорема).

Задачи точечного оценивания. Пусть $x \in \mathcal{X}$ — объект исследования, $u: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{D}$ — заданное отображение, и требуется построить оценку элемента ux по результату наблюдения $y \in \mathcal{Y}$ нечеткого эксперимента $\alpha: \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{F}(\mathcal{Y})$ [5].

Будем считать, что \mathcal{D} — нормированное пространство и определим погрешность оценки d для x как $h(x, d) = \|ux - d\|^2$.

Если d выбирается как функция от y , т. е. $d = ry$ для некоторого отображения $r: \mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{D}$, то функция риска для отображения r будет равна $H(x, r) = \sup_y \mu_{\alpha x}(y) \cdot \|ux - ry\|^2$.

Задача точечного оценивания с априорной информацией X ставится как задача минимизации по $r \in (\mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{D})$ функционала

$$\begin{aligned} H_X(r) &= \sup_x \mu_X(x) \cdot H(x, r) = \\ &= \sup_x \mu_X(x) \cdot \sup_y \mu_{\alpha x}(y) \cdot \|ux - ry\|^2. \end{aligned}$$

Для \mathbf{P} -теории построение оптимальной оценки r_X сводится к нахождению $d' \in \mathcal{D}$, минимизирующего функционал $h_{\beta y}(d) = \sup_x \mu_{\beta y}(x) \cdot \|ux - d\|^2$.

Обозначим $U = u\beta y$ — образ условного распределения, индуцированный отображением u , и положим

$$q_U(d) = \sup_t \mu_U(t) \cdot \|t - d\|^2. \quad (3)$$

Тогда $h_{\beta y}(d) = q_U(d)$.

Элемент d' , доставляющий минимум функции (3), естественно назвать центром нечеткого множества U , а величину $q_U(d')$ — размером (или квадратом радиуса) [6]. В самом деле, для четкого множества U выражение для $q_U(d)$ принимает вид $q_U(d) = \sup_{t \in U} \|t - d\|^2$.

Согласно \mathbf{M} -теории, функция риска для отображения $r: \mathcal{Y} \rightarrow \mathcal{D}$ есть $H(x, r) = \sup_y \min(\mu_{\alpha x}(y), \mu_B(\|ux - ry\|))$.

Задача точечного оценивания с априорной информацией X состоит в выборе отображения r_X , минимизирующего функционал

$$H_X(r) = \sup_x \min(\mu_X(x), H(x, r)) = \\ = \sup_x \min\left(\mu_X(x), \sup_y \min(\mu_{\alpha x}(y), \mu_B(\|ux - ry\|))\right),$$

и сводится к построению центра нечеткого множества $U = u\beta y$. В M -теории центр нечеткого множества U можно определить как точку $d' \in \mathcal{D}$, в которой достигается минимум функционала $q_U(d) = \sup_t \min(\mu_U(t), \mu_B(\|ux - ry\|))$.

Литература

1. Zadeh L.A. // Information and Control. 1965. 8. P. 338.
2. Заде Л.А. Понятие лингвистической переменной и его применение к принятию приближенных решений. М.: Мир, 1976.
3. Орловский С.А. Проблемы принятия решений при нечеткой информации. М.: Наука, 1981.
4. Dubois D., Prade H. Fuzzy Sets and Systems: Theory and Applications. N. Y.: Academic Press, 1979.
5. Пытьев Ю.П. // Вестн. Моск. ун-та. Физ. Астрон. 1998. № 2. С. 3 (Moscow University Phys. Bull. 1998. No. 2. P. 1).
6. Голубцов П.В., Филатова С.А. // Матем. моделирование. 1992. 4, № 7. С. 79.

Поступила в редакцию
03.09.99

АТОМНАЯ И ЯДЕРНАЯ ФИЗИКА

УДК 621.484.6

ЭФФЕКТИВНЫЙ КОМПАКТНЫЙ ПЕРЕСТРАИВАЕМЫЙ ИСТОЧНИК МОНОХРОМАТИЧЕСКОГО РЕНТГЕНОВСКОГО ИЗЛУЧЕНИЯ ЭЛЕКТРОНОВ С УМЕРЕННОЙ РЕЛЯТИВИСТСКОЙ ЭНЕРГИЕЙ

В. К. Гришин, С. П. Лихачев, Н. Н. Насонов

(НИИЯФ)

Предлагается новая схема эффективного компактного перестраиваемого монохроматического источника рентгеновского излучения. Излучение генерируется электронами с умеренно релятивистской энергией (2–5 МэВ), многократно пересекающими тонкую кристаллическую мишень, помещенную в специальное магнитное поле. С помощью метода компьютерного моделирования показано, что практически возможна схема создания магнитного поля, обеспечивающая стабильную циркуляцию и вывод электронов. Представлены оценки возможных параметров реального устройства.

В целях создания источника квазимонохроматических рентгеновских и гамма-фотонов активно исследуется параметрическое рентгеновское излучение (ПРИ) релятивистских электронов в кристалле [1–3]. Однако существенным недостатком ПРИ является относительно небольшая его интенсивность. Во многом это связано с необходимостью использовать на практике тонкие мишени. Действительно, повышение толщины мишени приведет как к увеличению угловой дисперсии электронов (возможное угловое расхождение частиц не может превышать угол раствора конуса потока излучения, величина которого по порядку равна обратной величине лоренц-фактора электронов), так и к сильному поглощению излучаемых фотонов в веществе самой мишени. В настоящей работе анализируется возможность создания эффективного источника рентгеновского излучения, в котором генерирующие ПРИ электроны многократно пересекают тонкую кристаллическую мишень.

Экспериментальная схема установки представлена на рис. 1. Электронный пучок инжектируется через специальный канал в рабочий объем вакуумной камеры с кристаллической мишенью. Электроны циркулируют в магнитном поле, неоднократно пересекая

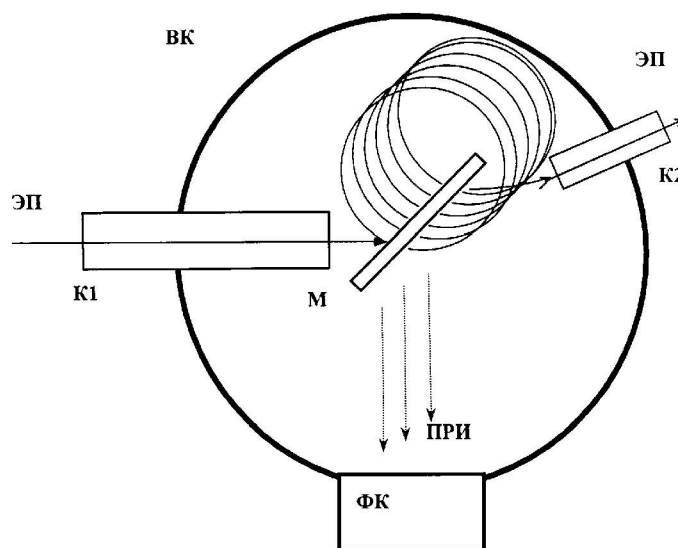


Рис. 1. Схема экспериментальной установки: ВК — вакуумная камера, М — кристаллическая мишень, ЭП — электронный пучок, ФК — канал выхода ПРИ фотонов, K1 и K2 — каналы ввода и вывода электронов

мишень, и одновременно смещаются вдоль мишени. Затем они выводятся через выходной канал. ПРИ,