

Калдыбаев С.К.

ВЕРОЯТНОСТНЫЕ МОДЕЛИ ТЕОРИИ ПЕДАГОГИЧЕСКИХ ИЗМЕРЕНИЙ

Исследование по теории и методологии педагогических измерений показало наличие ряда недостатков в статистической ее теории [1; 2; 4; 5].

1. Оценка трудности заданий педагогического теста зависит от конкретной выборки испытуемых. Чем выше общий уровень подготовленности испытуемых в выборке, тем больше верно выполненных заданий теста, что предполагает особые требования к созданию выборки.

2. Чем выше первичный балл испытуемого, тем выше его уровень подготовленности.

3. Задания с меньшими дисперсиями (близкие к нулю) должны быть удалены из состава теста. Но коэффициент корреляции иногда показывает достаточно сильную связь задания с тестом. Следовательно, во многих случаях выявляются несколько искаженные результаты.

4. В основном используется шкала порядка, где заложен принцип ранжирования объектов измерений в порядке возрастания (или убывания). Знания и уровень подготовленности испытуемых оцениваются с точки зрения отношения равенства между ними или отношения «больше-меньше», а расстояния между ними, т.е. насколько один испытуемый лучше другого, не имеют значения.

Идеи создания интервальной шкалы для измерения уровня подготовленности обучаемых и геометрических образов задания стимулировали научный поиск ученых исследователей. Этими проблемами занимались зарубежные исследователи А.Бирнбаум, В.Фергюссон, Н.Галликсен, Ф.Лорд, Д.Лоули, Г.Раш, М.Ричардсон и др.

В рамках методологии латентно-структурного анализа (LSA) были созданы и закреплены первые модели измерения IRT (Item Response Theory) как структурные построения, позволяющие выявить отношение между латентными и наблюдаемыми переменными [1; 2; 3; 6].

Свой систематизированный вид IRT получил в результате исследований датского ученого-математика Георга Раша. Эмпирическое исследование позволило Г.Рашу выразить в 1958 году функцию логистического вида:

$$P_j \{x_{ij} = 1 | \beta_j\} = \frac{e^{(\theta - \beta_j)}}{1 + e^{(\theta - \beta_j)}} \quad (1)$$

где, $x_{ij} \in \{0, 1\}$, если испытуемый правильно выполняет j -тое задание, θ – уровень знаний, β_j – уровень трудности j -го задания.

Функция (1) названа вероятностью правильного ответа любого испытуемого на задание j .

В дальнейшем Г.Рашем поставлен и другой вопрос: какова вероятность правильного ответа некоторого испытуемого с уровнем знаний θ_i на задание различного уровня трудности заданий? В ответ появилась следующая логистическая функция:

$$P_i \{x_{ij} = 1 | \theta_i\} = \frac{e^{(\theta_i - \beta_j)}}{1 + e^{(\theta_i - \beta_j)}} \quad (2)$$

Функции (1) и (2) взаимосвязаны, поскольку устанавливается связь между латентными переменными (параметры) θ и β . Во взаимодействиях этих переменных порождаются наблюдаемые результаты. А через наблюдаемые результаты ставится задача оценить значения параметров θ и β . Отношения между ними выражаются через их разность $\theta - \beta$. Как оказалось, в этой разности кроется множество ценных информации.

1. Казалось бы, уровень подготовленности испытуемого θ_i и уровень трудности β_j несравнимы. Если в качестве основания брать внутренние свойства (знания испытуемого и изоморфные им элементы знаний в тестовых заданиях), то можно ставить вопрос об их сравнении. Они станут сравнимыми в единицах, так называемой, интервальной шкале логита.

2. Разность $|\theta_i - \beta_j|$ означает расстояние между уровнем знаний i -того испытуемого и уровнем трудности j -того задания.

3. Если $\theta_i \approx \beta_j$, совпадают, то вероятность $P_{ij} \approx \frac{1}{2}$ (равным образом испытуемый может выполнить или не выполнить данное задание).

4. Если $\theta_i - \beta_j > 0$, то по формуле (1) вероятность $P_{ij} > \frac{1}{2}$. Если эта разница намного больше, то значение P_{ij} станет ближе к единице. Это означает, что испытуемый обладает большими способностями, он может успешно вы-

полнить данное задание.

5. Если разность отрицательна, то значение $P_{ij} < \frac{1}{2}$. Если разность имеет большее отрицательное значение, то P_{ij} стремится к нулю. Это означает, что испытуемый со слабым знанием, вероятно, не сможет решить задание j .

Функции (1) и (2) могут быть изображены

графически, по которым можно произвести визуальную интерпретацию об уровнях знаний испытуемого и об уровне трудности задания. График функции P_j носит название характеристической кривой задания j , а график функции P_i – индивидуальной кривой i -го испытуемого.

На рисунке 1 изображена характеристическая кривая задания j .

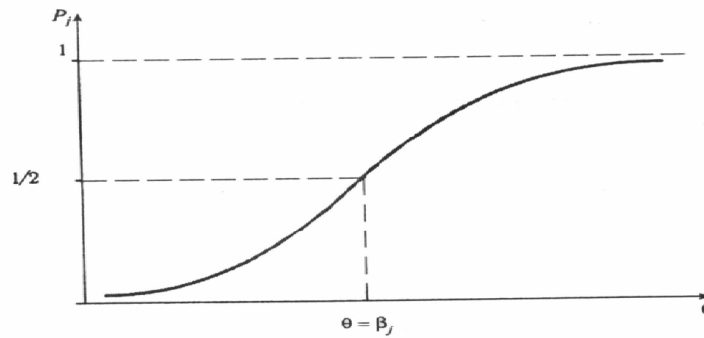


Рис. 1. Характеристическая кривая задания j .

Значения θ колеблется от $-\infty$ до $+\infty$, а значения P_j : $0 < P_j < 1$. По рисунку видно, что при $\theta = \beta_j$, вероятность $P_j = \frac{1}{2}$. При $\theta < \beta_j$, P_j стремится к 0, а при $\theta > \beta_j$ P_j стремится к 1. Чем ниже уровень знаний испытуемых, тем меньше вероятность правильного ответа на задание j .

На рисунке 2 изображена индивидуальная кривая i -го испытуемого:

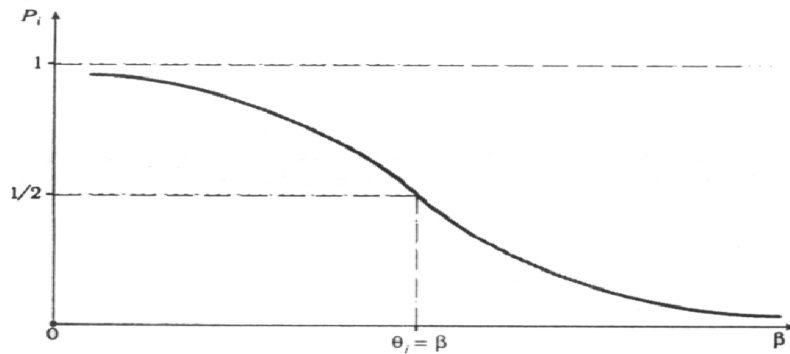


Рис. 2. Индивидуальная кривая испытуемого i .

Рисунок информирует, что, чем труднее задания, тем меньше вероятность испытуемого с уровнем знаний θ_i .

Г.Рашем было установлено еще одно утверждение. P_{ij} – вероятность правильного ответа i -го испытуемого на j -е задание. Q_{ij} – вероятность того же испытуемого допустить ошибку в выполнении того же задания. Отношение $\frac{P_{ij}}{Q_{ij}}$ означает шанс i -го испытуемого ответить на задание j правильно.

Подставляя значения P_{ij} и Q_{ij} , получаем:

$$\frac{P_{ij}}{Q_{ij}} = \frac{e^{(\theta_i - \beta_j)}}{1 + e^{(\theta_i - \beta_j)}} \cdot \frac{1}{1 + e^{(\theta_i - \beta_j)}} = e^{(\theta_i - \beta_j)} \quad (5)$$

Сравнение шансов двух испытуемых на задание j также дает полезную информацию:

$$\frac{e^{(\theta_1 - \beta_j)}}{e^{(\theta_2 - \beta_j)}} = \frac{e^{\theta_1}}{e^{\beta_j}} \cdot \frac{e^{\theta_2}}{e^{\beta_j}} = e^{(\theta_1 - \theta_2)} \quad (6)$$

Графически можно это изобразить следующим образом:

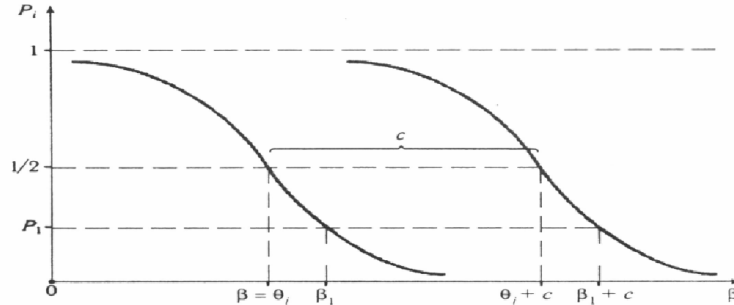


Рис. 3. Индивидуальные кривые двух испытуемых.

Сравнивая шансы одного испытуемого ответить на два задания, Г.Раш пришел к выводу, что

$$\frac{e^{(\theta_i - \beta_1)}}{e^{(\theta_i - \beta_2)}} = e^{(\beta_1 - \beta_2)},$$

, т.е. шанс i -го испытуемого ответить правильно на два задания зависит от

трудности этих заданий.

На рисунке 4 изображены характеристические кривые двух заданий.

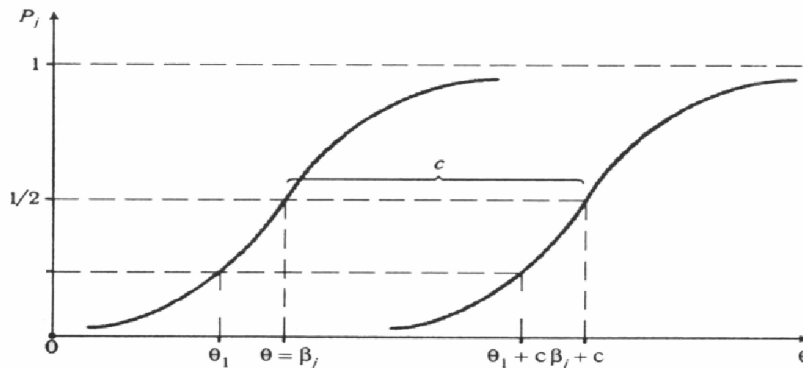


Рис. 4. Характеристические кривые двух заданий.

Дальнейшее исследование по улучшению модели Г.Раша было связано с характером и особенностью самих заданий, включенных в тест. Иногда при анализе эмпирических данных могут оказаться тестовые задания с одинаковым уровнем трудности. Но их крутизна кривой с параметром a_j может быть разной. Данный параметр прямо пропорционален тангенсу угла наклона касательной к характеристической кривой задания в точке $\theta \beta_j$. Из этого следует, что более крутые кривые (когда угол между касательной наклона и осью абсцисс больше, чем 45°) соответствуют большим значениям a_j , пологие кривые (угол наклона меньше, чем 45°) – малым значениям a_j . Соответственно, вероятность двух испытуемых с уровнем знаний θ_1 и θ_2 правильно выполнить задание с большим a_j имеет существенную разницу, когда вероятность этих же испытуемых ответить на задание с малым a_j близки между собой. Это видно из рисунка [6, с. 281]:

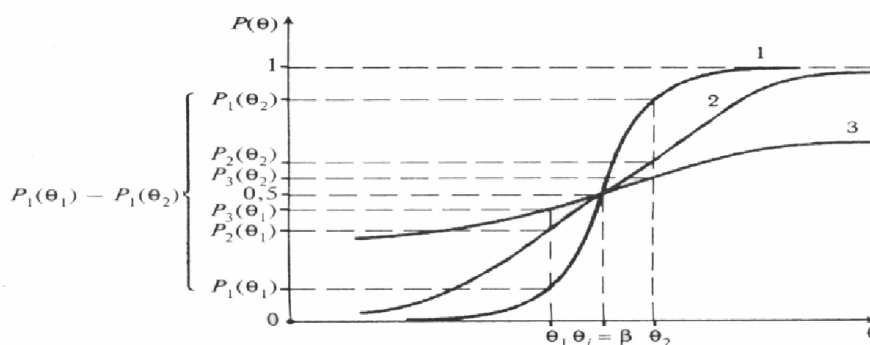


Рис. 5. Характеристические кривые трех заданий одинаковой трудности.

Исследованием ученых предложены следующие классы математических моделей IRT [1; 2; 6]. Причем основанием для деления на классы явилось число входящих в нее параметров.

1. Однопараметрическая модель Г.Раша:

$$P_j \{x_{ij} = 1 | \beta_j\} = \frac{e^{1,7(\theta - \beta_j)}}{1 + e^{1,7(\theta - \beta_j)}} \quad (7)$$

где θ – независимая переменная, β_j – параметр уровня трудности задания j ;

$$P_i \{x_{ij} = 1 | \theta_i\} = \frac{e^{1,7(\theta_i - \beta)}}{1 + e^{1,7(\theta_i - \beta)}} \quad (8)$$

где β – независимая переменная, θ_i – уровень знаний i -го испытуемого.

3. Двухпараметрическая модель А.Бирнбаума:

4.

$$P_j \{x_{ij} = 1 | \beta_j, a_j\} = \frac{e^{1,7 a_j (\theta - \beta_j)}}{1 + e^{1,7 a_j (\theta - \beta_j)}} \quad (9)$$

где θ – независимая переменная, β_j – параметр уровня трудности задания j , a_j – параметр крутизны задания j ;

$$P_i \{x_{ij} = 1 | \theta_i, a_i\} = \frac{e^{1,7 a_i (\theta_i - \beta)}}{1 + e^{1,7 a_i (\theta_i - \beta)}} \quad (10)$$

где β – независимая переменная, θ_i – уровень знаний i -го испытуемого, a_i – мера структурированности знаний i -го испытуемого.

3. Трехпараметрическая модель А.Бирнбаума:

$$P_j \{x_{ij} = 1 | \beta_j, a_j, c_j\} = c_j + (1 - c_j) \frac{e^{1,7 a_j (\theta - \beta_j)}}{1 + e^{1,7 a_j (\theta - \beta_j)}} \quad (11)$$

где β_j – параметр уровня трудности задания j , a_j – параметр крутизны задания j , c_j – вероятность угадывания правильного ответа в заданиях с выбором правильного ответа. Если имеется 5 ответов для выбора, то $c_j \in \frac{1}{5} \in \theta \in 0,2$, если имеется 4 ответа для выбора, то $c_j \in \theta \in 0,25$, и т.д.

Математические модели педагогического измерения сыграли существенную роль в решении вопроса моделирования педагогического теста и точности измерения уровня подготовленности испытуемых. В свою очередь, математические модели оказались способными для преодоления тех трудностей и недостатков классической теории педагогических измерений.

Литература:

1. Аванесов В.С. ITEM RESPONSE THEORY: Основные понятия и положения. <http://testolog.narod.ru>
 2. Аванесов В.С. Методологические и теоретические основы тестового педагогического контроля. Дисс. ... д-ра пед. наук: 13.00.01. –Москва, 1994. -339с.
 3. Звонников В.И., Найденова Н.Н., Никифоров С.В., Чельшкова М.Б. Шкалирование и выравнивание результатов педагогических измерений. –М., 2003. -96с.
 4. Карданова Е.Ю. Преимущества современной теории тестирования по сравнению с классической теории тестирования //Вопросы тестирования в образовании, №10, 2004. –с.7-34.
 5. Орлов.А.И. Теория измерений и педагогическая диагностика// Педагогическое измерение, №1, 2004. -с.22-51.
 6. Чельшкова М.Б. Теория и практика конструирования педагогических тестов: Учебное пособие. –М.: Логос, 2002. -432с.
-