

Задачи оценивания параметров модели IRT

Коврыга Валерия Валерьевна, гр. 422

Санкт-Петербургский государственный университет
Математико-механический факультет
Кафедра статистического моделирования

Научный руководитель: к.ф.-м.н., доц. Коробейников А.И.
Рецензент: ассистент Шлемов А.Ю.



г. Санкт-Петербург
2016 г.

Способности (abilities) — «скрытые» качества:

- не описываются определенным видом деятельности,
- не поддаются непосредственному измерению.

Вопрос: как оценивать способности людей?

Пример: тестирование СПбГУ по английскому языку.

Проверяется знание студентов английского языка (уровень B2).

Подход **Item Response Theory (IRT)**:

- люди отвечают на вопросы,
- ответы на вопросы позволяют оценить способности.

Вероятностная модель (Rasch, 1960):

$\theta, \beta \in \mathbb{R}$ θ — способность человека, β — сложность вопроса.

Бернуллиевская с.в. $\xi \in \{0, 1\}$ — ответ человека на вопрос.

Вероятность правильного ответа:

$$P_{\theta, \beta}(\xi = 1) = \frac{\exp(\theta - \beta)}{1 + \exp(\theta - \beta)}.$$

n человек и k вопросов:

$$\begin{array}{l} \theta = (\theta_1, \dots, \theta_n) \\ \beta = (\beta_1, \dots, \beta_k) \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} \bullet \text{ независимая выборка } x_{ij} \sim P_{\theta_i, \beta_j}, \\ \bullet \text{ кол-во вопросов } k \text{ фиксировано.} \end{array}$$

Проблема: с ростом объема выборки по n увеличивается количество параметров θ_i .

⇒ Стандартные методы оценивания неприменимы.

Задача: оценить β_j при мешающих параметрах θ_i .

Метод оценивания: Conditional Max. Likelihood (Andersen, 1972).

$\hat{\beta}_{\text{CML}}$ строятся без вычисления оценок мешающих параметров θ_i .

∠ $n = 1$.

Выборка: $X = (x_1, \dots, x_k) \in \{0, 1\}^k$, $r = \sum_{j=1}^k x_j$.

Функция правдоподобия:

$$\mathbf{L}(X, \theta, \boldsymbol{\beta}) = \underbrace{\frac{\exp(-\sum_{j=1}^k \beta_j x_j)}{\gamma_{r_0}(\boldsymbol{\beta})}}_{\mathbf{L}(X, \boldsymbol{\beta} \mid r=r_0)} \cdot \underbrace{\frac{\exp(\theta \sum_{j=1}^k x_j) \cdot \gamma_{r_0}(\boldsymbol{\beta})}{\prod_{j=1}^k (1 + \exp(\theta - \beta_j))}}_{P(r=r_0)},$$

$$\gamma_{r_0}(\boldsymbol{\beta}) := \sum_{y \mid r_0} \exp(-\sum_{j=1}^k \beta_j y_j), \quad y \in \{0, 1\}^k : \quad \sum_{j=1}^k y_j = r_0.$$

CML-оценка:

$$\hat{\boldsymbol{\beta}}_{\text{CML}}(X_1, \dots, X_n) = \underset{\boldsymbol{\beta}}{\operatorname{argmax}} \prod_{i=1}^n \frac{\exp(-\sum_{j=1}^k \beta_j x_{ij})}{\gamma_{r_i}(\boldsymbol{\beta})}, \quad r_i = \sum_{j=1}^k x_{ij}.$$

Утверждение (J. Pfanzagl, 1993)

Для любого набора θ_i , т.ч. $\lim_n \sum_{i=1}^n \exp(-\theta_i) = \infty$, $n \rightarrow +\infty$,
оценки $\hat{\beta}_{\text{CML}}$ состоятельны.

Метод оценивания CML позволяет построить оценки, обладающие хорошими статистическими свойствами.

Недостатки метода CML:

- **проблема:** точка максимума не единственная, т. к.

$$\begin{aligned} \operatorname{argmax}_{\beta} \mathbf{L}(X, \beta - c \mid r) &= \operatorname{argmax}_{\beta} \mathbf{L}(X, \beta \mid r), \\ c &= (c, \dots, c), \quad c = \text{const}. \end{aligned}$$

Достаточно \angle линейное ограничение: $\sum_{j=1}^k \beta_j = 0$.

- трудоемкость реализации.

Проблема: трудоемкость вычислений значений $\gamma_{\mathbf{r}}(\beta)$.

$$\gamma_{\mathbf{r}}(\beta) := \sum_{y|\mathbf{r}} \exp\left(-\sum_{j=1}^k \beta_j y_j\right), \quad y \in \{0, 1\}^k : \sum_{j=1}^k y_j = r.$$

- большое число слагаемых: C_k^r ,
- $\prod_{j=1}^k \exp(-\beta_j y_j) \ll 1$.

При численной реализации:

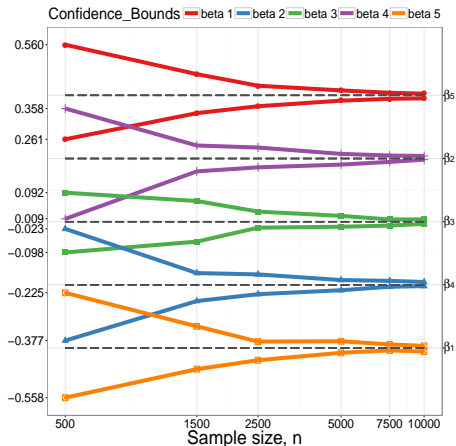
- накопление ошибок,
- экспоненциальная трудоемкость.

Решение: рекуррентные соотношения (Andersen, 1972):

- уменьшение трудоемкости: $C \asymp O(k \cdot r)$ при $1 < r < k$,
- уменьшение количества вычислений \Rightarrow меньшая потеря точности.

Результаты: алгоритм Андерсена

Задача: реализация метода CML с использованием рекуррентных соотношений (Andersen, 1972) + проверка свойств CML-оценок.



Условия эксперимента:

- фиксированное число вопросов $k = 5$,
- фиксированные значения параметров сложности β_1, \dots, β_5 ,
- $\theta_i \sim N(0, 1)$.

Промоделирована повторная выборка $\hat{\beta}_j$ объема 100 при увеличивающемся кол-ве человек n .

Построены 95% доверительные интервалы для значений β_j .

Зависимость ширины 95% доверительного интервала для β_j от кол-ва человек n .

Пример: тестирование СПбГУ по английскому языку:

- несколько вариантов тестирования,
- каждый студент пишет только один вариант.

⇒ Разные группы студентов пишут разные варианты.

Вопрос: как сравнивать сложности разных вариантов тестирования?

Тривиальный подход: построить оценки отдельно для каждого варианта.

Проблема: оценки для разных вариантов несравнимы между собой.

$\hat{\beta}_{\text{CML}}$ определялись относительно, с точностью до сдвига на *const*.

⇒ Для однозначности $\hat{\beta}_{\text{CML}}$ вводилось условие: $\sum_{j=1}^k \beta_j = 0$.

Пусть кол-во вопросов k увеличивается:

- \angle вопросы сложности: β_1, \dots, β_k .

Для CML-оценок верно: $\hat{\beta}_1 + \dots + \hat{\beta}_k = 0$.

- $\angle k + 1$ вопрос $\beta_1, \dots, \beta_k, \beta_{k+1} \Rightarrow \hat{\beta}_1 + \dots + \hat{\beta}_k + \hat{\beta}_{k+1} = 0$.

⇒ Новые оценки не сравнить с предыдущими.

Решение: тесты с «общими» вопросами:

- тесты рассматриваются как один общий тест,
- «общие» вопросы — вопросы, на которые отвечали все группы студентов.

Метод оценивания: метод CML в случае неполных данных

Выборка: $X = (x_1, \dots, x_k)$, $r(X) = \sum_{j=1}^k b_j x_j$, $n = 1$ наблюдение.

Индикатор: $b_j = \begin{cases} 1, & \text{если человек отвечал на } j\text{-й вопрос,} \\ 0, & \text{иначе.} \end{cases}$

Совместное правдоподобие:

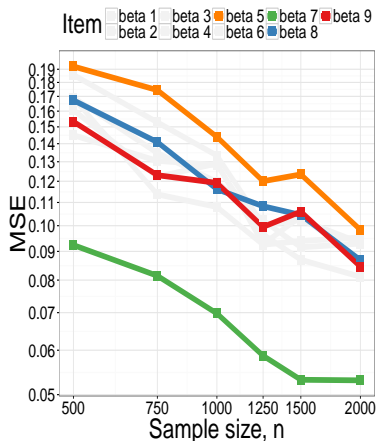
$$L(X, \theta, \beta) = \frac{\exp\left(-\sum_{j=1}^k \beta_j x_j b_j\right)}{\underbrace{\sum_{y|r_0} \prod_{j=1}^k \exp(-b_j \beta_j y_j)}_{L(X, \beta \mid r=r_0) \text{ не зависит от } \theta}} \cdot P(r = r_0), \quad \begin{matrix} \sum_{j=1}^k y_j b_j = r_0, \\ y_j \in \{0, 1\}. \end{matrix}$$

CML-оценка:

$$\hat{\beta}_{\text{CML}} = \operatorname{argmax}_{\beta} \prod_{i=1}^n \frac{\exp\left(-\sum_{j=1}^k \beta_j x_{ij} b_{ij}\right)}{\sum_{y|r_i} \prod_{j=1}^k \exp(-b_{ij} \beta_j y_j)}.$$

Задача: экспериментально исследовать поведение $\hat{\beta}_{\text{CML}}$ при разных n , k и числе «общих» вопросов.

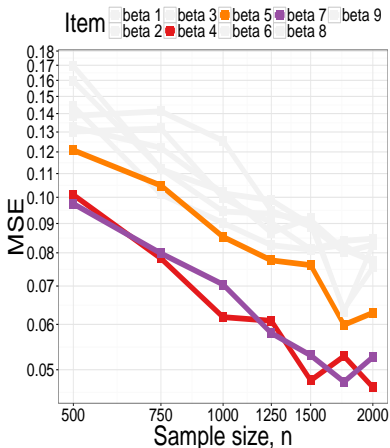
Исследование свойств CML-оценок. 1 общий вопрос из 9



Зависимость среднеквадратичного отклонения β_j от кол-ва человек n .

Описание условий эксперимента:

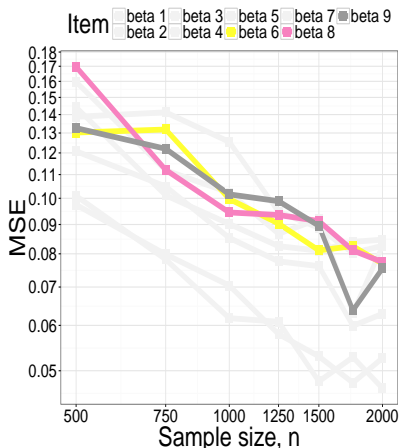
- два варианта тестирования по $k_1 = k_2 = 5$ вопросов,
- кол-во «общих» вопросов $k_3 = 1$,
- кол-во тестируемых $n_1 = n_2$,
 $\Rightarrow \angle$ общий тест из $k = 9$ вопросов,
- общее кол-во тестируемых $n = n_1 + n_2$,
- $\theta_i \sim N(0, 1)$,
- зафиксированы значения параметров сложности β_1, \dots, β_9 ,
- параметр сложности «общего» вопроса: β_7 ,
- повторная выборка $\hat{\beta}_j$ объема 100.



Зависимость среднеквадратичного отклонения «общих» вопросов от кол-ва человек n .

Описание условий эксперимента:

- два варианта тестирования по $k_1 = k_2 = 6$ вопросов,
- кол-во «общих» вопросов $k_3 = 3$,
- кол-во тестируемых $n_1 = n_2$,
 \Rightarrow \angle общий тест из $k = 9$ вопросов,
- общее кол-во тестируемых $n = n_1 + n_2$,
- $\theta_i \sim N(0, 1)$,
- зафиксированы значения параметров сложности β_1, \dots, β_9 ,
- параметры сложностей «общих» вопросов: $\beta_4, \beta_5, \beta_7$,
- повторная выборка $\hat{\beta}_j$ объема 100.



Зависимость среднеквадратичного отклонения не «общих» вопросов от кол-ва человек n .

Описание условий эксперимента:

- два варианта тестирования по $k_1 = k_2 = 6$ вопросов,
- кол-во «общих» вопросов $k_3 = 3$,
- кол-во тестируемых $n_1 = n_2$,
 $\Rightarrow \angle$ общий тест из $k = 9$ вопросов,
- общее кол-во тестируемых $n = n_1 + n_2$,
- $\theta_i \sim N(0, 1)$,
- зафиксированы значения параметров сложности β_1, \dots, β_9 ,
- параметры сложностей «общих» вопросов: $\beta_4, \beta_5, \beta_7$,
- повторная выборка $\hat{\beta}_j$ объема 100.

- Реализован метод оценивания CML с вычислением функции $\gamma_T(\beta)$ по рекуррентным соотношениям (Andersen, 1972).
- Было произведено моделирование CML-оценок и проверены их свойства.
- Реализован метод оценивания CML для случая неполных данных.
- На модельных данных исследовано поведение построенных оценок для некоторых частных случаев.