項目反応理論

1 項目分析

1.1 信頼性

テストで測られる学力や性格、技能は真の得点呼ばれ、無視できない誤差を伴ってしか測定できないものである。そこで、テスト得点xを、真の得点tと誤差eの和

$$x = t + e \tag{1}$$

として表現する。

ここで誤差 e と t に関する期待値を

- 仮定1: E[e] = 0 -----

+の誤差の人、-の誤差の人がそれぞれ存在するが平均すれば0になるだろうという仮定。

- 仮定 2: E[et] = 0 —

真の点数が高いほど誤差が大きくなるなどのような関連性はなく、誤差はに無相関に散らばるという仮定。

これら2の仮定の下で、テスト得点xの母平均は

$$\mu_x = E[x] = E[e+t] = E[t] = \mu_t$$
 (2)

となり真の得点の母平均に一致する。また、テスト得点 x 分散は、

$$\sigma_x^2 = \sigma_e^2 + \sigma_t^2 \tag{3}$$

のように真の得点の分散と、誤差の分散の単純な和に分解される。このとき、真の得点の分散とテスト得点の分散の比を信頼性係数という。

テスト得点 x の信頼性係数 -

$$\rho = \frac{\sigma_t^2}{\sigma_e^2 + \sigma_t^2} = 1 - \frac{\sigma_e^2}{\sigma_x^2} = \frac{\sigma_t^2}{\sigma_x^2}$$

$$\tag{4}$$

1.1.1 タウ等価測定

テスト得点xだけでなく、項目得点 x_i もまた、

$$x_i = t_i + e_i \tag{5}$$

というように古典的テストモデルに従っているものとし、項目iと項目jに関して、

- 1. $E[e_i] = 0$
- 2. $E[t_ie_i] = 0$ (i=j のときを含む)
- 3. $E[e_ie_j] = 0$ $(i \neq j$ の場合のみ)

を仮定する。この仮定を満たしているとき、項目を互いに同族測定という。 また、

$$t_1 - \mu_{t_1} = \dots = t_i - \mu_{t_i} = \dots = t_n - \mu_{t_n} = t^*$$
 (6)

が、成り立つとき項目は互いにタウ等価測定であるという。言い換えると、タウ等価測定とは、

$$t - \mu_t = nt^* \tag{7}$$

であり、すべての項目は同じ真の得点を測っているという仮定である。したがって、タウ等価測定のもとでは

$$\sigma_{t_1}^2 = \dots = \sigma_{t_i}^2 = \dots = \sigma_{t_n}^2 = \sigma_{t^*}^2$$
 (8)

のように、真の得点の分散は添え字によらず一定値 ${\sigma_{t^*}}^2$ となる。さらに任意の 2 つの項目得点の共分散も

$$C[x_i, x_j] = \sigma_{t^*}^2 \tag{9}$$

となる。

1.1.2 クロンバックの α 係数

タウ等価測定が成り立てば、信頼係数は

$$\rho = \frac{V[t]}{\sigma_x^2} = \frac{V[nt^*]}{\sigma_x^2} \tag{10}$$

項目 i と項目 j の標本共分散 s_{ij} はすべて $\sigma_{t^*}{}^2$ の推定量に使用できる。今回は精度を上げるために、n(n-1) 個の標本共分散の平均

$$\hat{\sigma}_{t^*}^2 = \frac{1}{n(n-1)} \sum_{i=1}^n \sum_{i \neq j, j-1}^n s_{ij}$$
(11)

を推定量として利用する。式 (11) を式 (10) に代入して s_x^2 を σ_x^2 の推定量に利用すると

$$\alpha = \frac{n}{n-1} \frac{\sum_{i=1}^{n} \sum_{i \neq j, j-1}^{n} s_{ij}}{s_{r}^{2}} = \frac{n}{n-1} \left(\frac{1 - \sum_{i=1}^{n} s_{i}^{2}}{s_{r}^{2}} \right)$$
(12)

のようにテスト得点xの信頼性係数の推定量を構成することができる。またこれをクロンバックの α 係数という。

1.1.3 マクドナルドの Ω 係数

クロンバックの α 係数はタウ等価測定を仮定して導出した。しかし、実際のテストにおいては t に対して等価であるとは言い難い場面が多い。そこで、同族測定の仮定だけで信頼性を推定してみる。最初の仮定を確認すると

- 1. $E[e_i] = 0$
- 2. $E[t_ie_i] = 0$ (i=j のときを含む)
- 3. $E[e_ie_j] = 0$ ($i \neq j$ の場合のみ)

これより

$$\sigma_e^2 = \sum_{i=1}^n \sigma_{ei}^2 \tag{13}$$

を得る。式 (13) を式 (4) に代入した式

$$\Omega = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{n} \sigma_{ei}^2}{\sigma_x^2} \tag{14}$$