# 学生数学焦虑及学校归属感对其数学成绩的影响 ——采用 HLM 方法分析

## 第三大组—第三小组

## 一、研究问题

数学焦虑(Math Anxiety)属于学科焦虑的一种,是人在情感上也在认知上对数学产生的恐惧。起初,国外有学者发现学生在进行数学运算时会产生出一种焦虑情绪,这种焦虑情绪会对他们的数学成绩有显著的影响(Dreger & Aiken, 1957)。之后很多研究者都开始对这一现象进行研究并获得很多新的发现。国内学者普遍认为数学焦虑指的是个体在学习数学时产生的生理反应和消极情绪。有研究发现数学焦虑与数学成绩之间存在显著相关,数学焦虑高的个体数学成绩会低于数学焦虑低的个体(魏丽敏, 1988)。王俊山等人(2006)也发现数学焦虑和数学成绩是一种恶性循环的关系,数学成绩低会增加学生的数学焦虑,进而导致学生的数学成绩进一步降低,这对学生的身心发展都会造成重要的伤害。

影响数学成绩除了个体层面的因素以外,学校层面也有很多因素会对数学成绩造成影响, 其中学校归属感(Sense of belonging to school)作为一个重要的影响指标,它代表学生在学校的环境中形成的,希望获得老师与同学的支持、接纳和尊重的感觉,并认为自己是其中的一员(Goodenow,1993)。学校归属感高的学生能够很好的保护他们减轻一些消极因素的影响,如:抑郁、问题行为等,学校归属感对学生的心理健康也有重要的影响。有研究发现,在中学生中学校归属感和学生成绩是显著正相关的,并能够对未来学生的学业成绩做出预测(Goodenow,1993)。

从上述分析可以看出,数学焦虑与学校归属感与数学成绩都显著相关,同时学校归属感还能够显著的调节中学生的消极情绪,是学生心理健康以及在学校适应良好的一个重要指标,因此本研究想要在了解数学焦虑与学校归属感对数学成绩的影响之外,还想要了解学校归属感是否能在数学焦虑对数学成绩的影响中起到调节作用。此外,本研究选取学生层面的数学焦虑和学校层面的对学校的归属感进行分析,一方面能为学生的心理健康的促进提供一定的建议,另一方面分析结果也能够为学校教育和学科建设提供依据。

## 二、假设

1.数学焦虑能够负向预测数学成绩(个体层面)

- 2.学校归属感能够正向预测数学成绩(学校层面)
- 3.数学焦虑与学校归属感之间存在交互作用(个体一学校层面交互作用)

## 三、数据处理及分析

本研究以数学焦虑和对学校的归属感为自变量,数学成绩为因变量,考察前者(自变量)对后者(因变量)的影响,由于两个自变量为不同层面的变量,因此需要采用多层线性模型(HLM)进行分析。

## 3.1 检验该数据是否需要使用 HLM 的分析方法

建立无条件模型:

```
Level1: MATH = \beta_{0j} + r_{ij} Level2: \beta_{0j} = \gamma_{00} + u_{0j} 采用 Mplus 软件语句如下:
```

#### INPUT INSTRUCTIONS

```
DATA: FILE = 1.DAT;
VARIABLE: NAME = SCHOOLID
ANXMAT
BELONG_mean
MATH;
USEVAR = MATH;
MISSING = ALL (999.0000);
CLUSTER = SCHOOLID;
ANALYSIS:TYPE = TWOLEVEL;
OUTPUT: SAMPSTAT;
```

注:语句中变量数学焦虑为 ANXMAT,学校的归属感为 BELONG\_mean,数学成绩为 MATH,下同。

结果如下:

#### MODEL RESULTS

	Estimate	S.E.	Est./S.E.	Two-Tailed P-Value
Within Level				
Variances MATH	5078.067	156.777	32.390	0.000
Between Level				
Means MATH	552.810	5.740	96.314	0.000
Variances MATH	4799.932	483.876	9.920	0.000

从结果可知, $ICC = \frac{v(u_{0j})}{v(u_{0j}) + v(r_{ij})} = \frac{4799.932}{5078.067 + 4799.932} = 48.59%,这表明组间变异占总变异$ 

的 48.59%, 即无法忽视不同层面的影响, 因此需要采用 HLM 进行分析。

## 3.2 只在第一水平(个体层面)加入预测变量,检验数学焦虑对数学成绩的影响。

## 3.2.1 对预测变量进行中心化

#### 建立模型 1:

Level1: MATH = 
$$\beta_{0j} + \beta_{1j}$$
(ANXMAT) +  $r_{ij}$   
Level2:  $\beta_{0j} = \gamma_{00} + u_{0j}$   
$$\beta_{1j} = \gamma_{10} + u_{1j}$$

采用 Mplus 软件语句如下:

DATA: FILE = 1.DAT;
VARIABLE: NAME = SCHOOLID
ANXMAT
BELONG\_mean
MATH;
USEVAR = MATH ANXMAT;
MISSING = ALL (999.0000);
CLUSTER = SCHOOLID;
WITHIN = ANXMAT;
DEFINE: CENTER ANXMAT (GRANDMEAN);
ANALYSIS:TYPE = TWOLEVEL RANDOM;
MODEL: %WITHIN%
BETAIJ | MATH ON ANXMAT;
%BETWEEN%
MATH WITH BETAIJ;
OUTPUT: SAMPSTAT;

## 结果如下:

#### MODEL RESULTS

		Estimate	S.E.	Est./S.E.	Two-Tailed P-Value
Within Lev	el				
Residual MATH	Variances	4726.944	161.847	29.206	0.000
Between Le	vel				
MATH BETAIJ	WITH	-247.567	111.987	-2.211	0.027
Means MATH BETAIJ		552.402 -21.462	5.527 1.341	99.954 -16.008	0.000 0.000
Variances MATH BETAIJ		4227.305 45.854	424.378 32.838	9.961 1.396	0.000 0.163

从结果可知, 数学焦虑与数学成绩之间存在负向预测作用,β=-21.462,p<0.001;当数学焦虑为学生平均水平时,学生数学平均成绩为552.402;当学生的数学焦虑越高,学生数学成绩就会越低。

## 3.2.2 对预测变量不进行中心化

#### 建立模型 2:

Level1: MATH = 
$$\beta_{0j} + \beta_{1j}$$
(ANXMAT) +  $r_{ij}$   
Level2:  $\beta_{0j} = \gamma_{00} + u_{0j}$   
 $\beta_{1j} = \gamma_{10} + u_{1j}$ 

采用 Mplus 软件语句如下:

```
DATA: FILE = 1.DAT;

VARIABLE: NAME = SCHOOLID

ANXMAT

BELONG_mean

MATH;

USEVAR = MATH ANXMAT;

MISSING = ALL (999.0000);

CLUSTER = SCHOOLID;

WITHIN = ANXMAT;

!DEFINE: CENTER ANXMAT (GRANDMEAN);

ANALYSIS:TYPE = TWOLEVEL RANDOM;

MODEL: %WITHIN%

BETAIJ | MATH ON ANXMAT;

%BETWEEN%

MATH WITH BETAIJ;

OUTPUT: SAMPSTAT;
```

## 结果如下:

#### MODEL RESULTS

		Estimate	S.E.	Est./S.E.	Two-Tailed P-Value
	Within Level				
	Residual Var MATH	riances 4726.946	161.847	29.206	0.000
2	Between Level	L			
	MATH WIT BETAIJ	TH -257.775	116.394	-2.215	0.027
	Means MATH BETAIJ	557.199 -21.462	5.606 1.341	99.402 -16.010	0.000 0.000
	Variances MATH BETAIJ	4340.858 45.862	445.155 32.841	9.751 1.396	0.000 0.163

Means MATH 557.199 BETAIJ -21.462 上 p00, 下 p10

从结果可知, 不对自变量进行中心化的结果与进行中心化的结果基本相同,数学焦虑对数学的影响是显著的,β=-21.462,p<0.001; 当数学焦虑为学生平均水平时,学生数学平均成绩为552.402; 当学生的数学焦虑越高,学生数学成绩就会越低。

## 3.3 同时包含二水平的预测变量

## 建立模型 2:

```
Level1: MATH = \beta_{0j} + \beta_{1j}(ANXMAT) + r_{ij}

Level2: \beta_{0j} = \gamma_{00} + \gamma_{01}(BELONG_{mean}) + u_{0j}

\beta_{1j} = \gamma_{10} + \gamma_{11}(BELONG_{mean}) + u_{1j}
```

采用 Mplus 软件语句如下:

```
DATA: FILE = 1.DAT;
VARIABLE: NAME = SCHOOLID
ANXMAT
BELONG_mean
MATH;
USEVAR = MATH ANXMAT BELONG_mean;
MISSING = ALL (999.0000);
CLUSTER = SCHOOLID;
WITHIN = ANXMAT;
BETWEEN = BELONG_mean;
DEFINE: CENTER ANXMAT (GRANDMEAN);
ANALYSIS:TYPE = TWOLEVEL RANDOM;
MODEL: %WITHIN%
BETAIJ | MATH ON ANXMAT;
%BETWEEN%
MATH ON BELONG_mean;
BETAIJ ON BELONG_mean;
MATH WITH BETAIJ;
OUTPUT: SAMPSTAT;
```

结果如下:

#### MODEL RESULTS

	Estimate	S.E.	Est./S.E.	Two-Tailed P-Value
Vithin Level				
Residual Variances MATH	4723.688	161.523	29. 245	0.000
Between Level				
BETAIJ ON BELONG_MEA	-18.107	8.591	-2.108	0.035
MATH ON BELONG_MEA	178.080	25.469	6.992	0.000
MATH WITH BETAIJ	-138.205	79.270	-1.743	0.081
Intercepts MATH BETAIJ	660.320 -32.299	15.145 4.969	43.600 -6.500	0.000 0.000
Residual Variances MATH BETAIJ	3207.969 34.444	341.105 28.852	9.405 1.194	0.000 0.233

www:

从结果可知,学生的学校归属感与数学成绩有显著的正向预测作用,β=178.08,p<0.001;数学焦虑对数学成绩的影响会受到学生对学校的归属感的调节,β=-18.107,p<0.05;也就是说,当学生的数学焦虑为平均水平时,学校归属感高的学生初始的数学成绩高于学校归属感低的学生;但当学生存在一定的数学焦虑时,学校归属感高的学生,他们的数学焦虑对数学成绩的影响也会大于学校归属感低的学生。

之后,本研究又使用 HLM 软件进行了相同的操作,相比较其与 Mplus 软件结果的异同, HLM 软件操作结果见附件一。结果可知,两个软件的结果大致相同,不再作过多解释。

## 四、结论

- 1.数学焦虑能够负向预测数学成绩;
- 2.学校归属感能够正向预测数学成绩:
- 3.学生数学焦虑与学校归属感间存在交互作用,且学校归属感高的学生,数学焦虑对数学成绩的影响越大。

## 参考文献

Dreger, R. M., & Aiken Jr, L. R. (1957). The identification of number anxiety in a college population. *Journal of Educational Psychology*, 48(6), 344.

魏丽敏.(1988).国小学生数学焦虑、数学态度与数学成就之关系暨数学学习团体谘商之效果研究.硕士学位论文台北:台湾师范大学教育心理与辅导研究所.

王俊山, 卢家栖.(2006). 初中生数学焦虑的调查及其调控研究.心理科学,29(3),605-608.

Goodenow, C., & Grady, K. E. (1993). The relationship of school belonging and friends' values to academic motivation among urban adolescent students. The Journal of Experimental Education, 62(1), 60-71.

## 问题

1.加入第一水平预测变量后,结果中这部分如何解释?

2.第二水平是否需要做中心化,如何判断某一变量是否需要中心化,一般针对变量是否都做中心化,中心化与标准化的区别?

- 3.  $\mathbf{u_{0i}}$ 和+ $\mathbf{u_{1i}}$ 显著在 HLM 中是解释为学校层面中不同的学校的初始截距和影响不同吗?
- 4. 当斜率不显著时,固定斜率。那如果截距不显著是否要固定截距?
- 5. 在同时存在两水平的预测变量时, γοο显著该如何解释?

附件一:

HLM 软件计算结果:

1.检验该数据是否需要使用 HLM 的分析方法

建立无条件模型:

Level1: MATH =  $\beta_{0i} + r_{ii}$ 

Level2:  $\beta_{0i} = \gamma_{00} + u_{0i}$ 

## Final Results - Iteration 3

#### Iterations stopped due to small change in likelihood function

 $\sigma^2 = 4967.01377$ 

INTRCPT1,  $\beta_0$  4392.19827

Random level-1 coefficient	Reliability estimate
INTRCPT1, Bo	0.962

The value of the log-likelihood function at iteration 3 = -2.453155E+004

#### Final estimation of fixed effects:

Fixed Effect	Coefficient	Standard error	<i>t-</i> ratio	Approx. d. f.	p-value
For INTRCPT1, $\beta_0$					
INTRCPT2, $\gamma_{00}$	554. 758355	5.610422	98.880	144	<0.001

### Final estimation of fixed effects (with robust standard errors)

Fixed Effect	Coefficient	Standard error	t-ratio	Approx. d.f.	p-value
For INTRCPT1, $\beta_{o}$					
INTRCPT2, $\gamma_{00}$	554. 758355	5.590881	99. 226	144	<0.001

#### Final estimation of variance components

Random Effect	Standard Deviation	Variance Component	d. f.	χ²	<i>p</i> -value
INTRCPT1, $u_0$	66.27366	4392.19827	144	3766.23201	<0.001
level-1, r	70.47704	4967.01377			

#### Statistics for current covariance components model

Deviance = 49063.101885

Number of estimated parameters = 2

结果可知: ICC = 4392/(4967+4392)=46.9%, 表明无法忽视不同层面的影响, 因此需要 采用 HLM 进行分析。

## 2.只在第一水平(个体层面)加入预测变量,检验数学焦虑对数学成绩的影响。

#### 2.1 对预测变量进行中心化

#### 建立模型 1:

Level1: MATH = 
$$\beta_{0j} + \beta_{1j}(ANXMAT) + r_{ij}$$

Level2: 
$$\beta_{0i} = \gamma_{00} + u_{0i}$$

$$\beta_{1j} = \gamma_{10} + u_{1j}$$

## Final Results - Iteration 26

#### Iterations stopped due to small change in likelihood function

 $\sigma^2 = 4596.76963$ 

τ

INTRCPT1,  $\beta_{\, \it{O}}$  4015.03398 -236.88533 ANXMAT,  $\beta_{\, \it{I}}$  -236.88533 49.91981

T (as correlations)

INTRCPT1,  $\beta_{\,0}$  1.000 -0.529 ANXMAT,  $\beta_{\,1}$  -0.529 1.000

Random level-1 coefficient	Reliability estimate
INTRCPT1, 8 <sub>0</sub>	0.958
ANXMAT, $\beta_J$	0.188

The value of the log-likelihood function at iteration 26 = -2.437548E+004

#### Final estimation of fixed effects:

Fixed Effect		Coefficient	Standard error	<i>t</i> -ratio	Approx. d.f.	<i>p</i> -value
For INTRCPT1, $\beta_{\partial}$						
INTRCPT2,	Y 00	554.454062	5.366582	103.316	144	<0.001
For ANXMAT slope,	$\beta_{J}$					
INTRCPT2,	Y 10	-21.301397	1.349760	-15.782	144	<0.001

## Final estimation of fixed effects (with robust standard errors)

Fixed Effect	Coefficient	Standard error	<i>t</i> -ratio	Approx. d.f.	<i>p</i> -value
For INTRCPT1, $\beta_{0}$					
INTRCPT2, $\gamma$	oo 554.454062	5.347971	103.676	144	<0.001
For ANXMAT slope, $eta$	Í				
INTRCPT2, $\gamma$	10 -21.301397	1.339391	-15.904	144	<0.001

#### Final estimation of variance components

Random Effect	Standard	<b>Variance</b>	d. f.	χ2	<i>p</i> −value
Nandom Effect	Deviation	Component	а. г.	Λ-	p-value
INTRCPT1, $u_{\mathcal{O}}$	63.36430	4015.03398	144	3413.81223	<0.001
ANXMAT slope, $u_f$	7.06540	49.91981	144	176.78014	0.033
level-1, r	67.79948	4596.76963			

### Statistics for current covariance components model

Deviance = 48750.953325

Number of estimated parameters = 4

2.2 对预测变量不进行中心化

建立模型 2:

Level1: MATH = 
$$\beta_{0j} + \beta_{1j}$$
(ANXMAT) +  $r_{ij}$ 

Level2: 
$$\beta_{0j} = \gamma_{00} + u_{0j}$$

$$\beta_{1j} = \gamma_{10} + u_{1j}$$

## Final Results - Iteration 21

#### Iterations stopped due to small change in likelihood function

 $\sigma^2 = 4596.33925$ 

τ

INTRCPT1,  $\beta_0$  4121.65643 -248.20693 ANXMAT,  $\beta_1$  -248.20693 50.73483

T (as correlations)

INTRCPT1,  $\beta_0$  1.000 -0.543 ANXMAT,  $\beta_1$  -0.543 1.000

Random level-1 coefficient	Reliability estimate
INTRCPT1, 80	0.956
ANXMAT, $\beta_{J}$	0.190

The value of the log-likelihood function at iteration 21 = -2.437548E+004

#### Final estimation of fixed effects:

Fixed Effect		Coefficient	Standard error	<i>t</i> -ratio	Approx. d.f.	<i>p</i> -value
For INTRCPT1, $\beta_{0}$						
INTRCPT2,	Y 00	559.140919	5.442016	102.745	144	<0.001
For ANXMAT slope,	$\beta_I$					
INTRCPT2,	Y 10	-21.303135	1.352038	-15.756	144	<0.001

## Final estimation of fixed effects (with robust standard errors)

Fixed Effect		Coefficient	Standard error	<i>t</i> -ratio	Approx. d.f.	<i>p</i> -value
For INTRCPT1, $\beta_0$						
INTRCPT2,	Y 00	559.140919	5.423127	103.103	144	<0.001
For ANXMAT slope,	$\beta_I$					
INTRCPT2,	Y 10	-21.303135	1.339467	-15.904	144	<0.001

## Final estimation of variance components

Random Effect	Standard	Variance	d. f.	χ2	p⊤value
Kandom Effect	Deviation	Component	а. г.	Λ-	p value
INTRCPT1, $u_{\mathcal{O}}$	64.20013	4121.65643	144	3279.36321	<0.001
ANXMAT slope, $u_f$	7.12284	50.73483	144	176.79767	0.033
level-1, r	67.79631	4596.33925			

#### Statistics for current covariance components model

Deviance = 48750.958058

Number of estimated parameters = 4

## 3.同时包含二水平的预测变量

## 建立模型 2:

Level1: MATH = 
$$\beta_{0j} + \beta_{1j}$$
(ANXMAT) +  $r_{ij}$   
Level2:  $\beta_{0j} = \gamma_{00} + \gamma_{01}$ (BELONG<sub>mean</sub>) +  $u_{0j}$ 

$$\beta_{1j} = \gamma_{10} + \gamma_{11}(\text{BELONG}_{\text{mean}}) + u_{1j}$$

## Iterations stopped due to small change in likelihood function

 $\sigma^2 = 4598.21237$ 

τ

INTRCPT1,  $\beta_{\,\it{O}}$  3077.70468 -145.72939 ANXMAT,  $\beta_{\,\it{I}}$  -145.72939 40.49669

T (as correlations)

INTRCPT1,  $\beta_{\,\,\ell}$  1.000 -0.413 ANXMAT,  $\beta_{\,\,\ell}$  -0.413 1.000

Random level-1 coefficient	Reliability estimate
INTRCPT1, \$ 0	0.946
ANXMAT, $\beta_I$	0.159

The value of the log-likelihood function at iteration 23 = -2.434903E+004

#### Final estimation of fixed effects:

Fixed Effect		Coefficient	Standard error	<i>t</i> -ratio	Approx. d.f.	<i>p</i> -value
For INTROPT1, $\beta_{\mathcal{O}}$						
INTRCPT2,	Y 00	658.938541	16.690013	39.481	143	<0.001
BELONG_M,	Y 01	172.393741	26.411433	6.527	143	<0.001
For ANXMAT slope,	$\beta_I$					
INTRCPT2,	Y 10	-30.802276	4.697095	-6.558	143	<0.001
BELONG_M,	$\gamma_{II}$	-15.802631	7.471183	-2.115	143	0.036

## Final estimation of fixed effects (with robust standard errors)

Fixed Effect		Coefficient	Standard error	<i>t</i> -ratio	Approx. d.f.	<i>p</i> -value
For INTRCPT1, $\beta_{\mathcal{Q}}$						
INTRCPT2,	Y 00	658.938541	14.818199	44.468	143	<0.001
BELONG_M,	Y 01	172.393741	24.900039	6.923	143	<0.001
For ANXMAT slope,	$\beta_J$					
INTRCPT2,	Y 10	-30.802276	5.133513	-6.000	143	<0.001
BELONG_M,	$\gamma_{II}$	-15.802631	8.890377	-1.777	143	0.078

#### Final estimation of variance components

Random Effect	Standard Deviation	Variance Component	d. f.	χ2	<i>p</i> -value
INTROPT1, $u_{\mathcal{O}}$	55.47706	3077.70468	143	2709.28723	<0.001
ANXMAT slope, $u_f$	6.36370	40.49669	143	170.86438	0.056
level−1, r	67.81012	4598.21237			

Statistics for current covariance components model