階層的線形モデルによるデータの分析例

- ソフトウェアの使い方を中心に -

奥村太一*

東京大学大学院教育学研究科 博士課程

2006年5月26日

1 はじめに

階層的線形モデルは,集団単位で集められたデータや個人内反復測定データなど 観測値相互の独立性が確保できないようなデータを分析するのに極めて有用な統計 モデルである。これまで,階層的線形モデルを用いてデータの分析を行うことので きるソフトウェアがいくつか提供されてきた。

今回は,そうしたソフトウェアのうち最もポピュラーなものとして,S. W. Raudenbush らによって開発された HLM6 の student edition を用いて,実際のデータを用いたデータ解析の実習を行う。また,それ以外に利用できるパッケージとして,SAS/STAT の MIXED プロシジャ,およびフリーの統計解析パッケージとして最近注目されている R を用いた解析例を簡単に紹介する。

2 HLM6 について

HLM は,階層的線形モデルを分析するためのソフトウェアとしてその理論的整備に大きく貢献した A. S. Bryk や S. W. Raudenbush らによって開発されたものである。現在,HLM は SSI 社 *1 から提供されているが,最新バージョンであるHLM6 では student edition が無料で公開されている *2 。 student edition は,商用版に比べて扱えるサンプルサイズやモデルの大きさに制約があるものの,分析手法に関しては商用版と同じ機能を有する。また,多くのサンプルデータが用意されているため,それらを使ってさまざまな分析の練習を行うことも可能である。

これから具体的に見るように, $\operatorname{HLM6}$ は,(1) 優れた GUI 機能を有すること,(2) そのため比較的直感的に操作を行えること,(3) 豊富なグラフィック機能を有することなどから,統計を専門にしないユーザーにとって最も使い勝手のよいソフトウェアの一つであると考えられる。

ソフトウェアの名称である HLMとは, Hierarchical Linear Modelsの略である。

^{*} okumurin@p.u-tokyo.ac.jp

 $^{^{*1}}$ http://www.ssicentral.com/home.htm

^{*2} http://www.ssicentral.com/hlm/student.html からダウンロード可能。

3 HLM6 による分析の手順

3.1 今回の分析例

今回は,最も単純な 2 水準(2 レベル)のモデルの分析例を示すために,High School and Beyond 調査からのデータを利用する。このデータは HLM6 をダウンロードすれば,サンプルデータとして提供されるものである。このデータは,学校 \rightarrow 生徒という 2 段階のサンプリングを経て得られたものであり,生徒個人の情報として数学の成績(MATHACH),また学校に関する情報として学校の区分(school SECTOR:カトリックか公立か)といった変数が含まれている。また,各生徒について家庭の社会経済的地位を表す尺度の得点(Socio-Economic Status: SES)が測定されている他,それを各学校ごとに平均した値がその学校に通う生徒の平均的な社会経済的地位を表す変数(MEANSES)として計算されている。

今回は,生徒の数学の成績(MATHACH)が個々の生徒の家庭の社会経済的地位(SES),および生徒が属する学校の区分(SECTOR),そして学校に通う生徒の平均的社会経済的地位(MEANSES)からどのように説明されるかを 2 レベルの階層的線形モデルによってモデル化し,実際に分析を行う。

仮に HLM6 を C:¥Program Files¥HLM6S にインストール した場合, C:¥Program Files¥HLM6S¥Examples¥ AppendxA にデータファイルが含まれる。

同じデータを使った同様の分 析例が Raudenbush and Bryk (2002) に載っている。

表 1 今回の分析で使用する変数

レベル1 (生徒)	レベル2 (学校)
MATHACH (数学の成績)	SECTOR (学校の区分)
SES (家庭の社会経済的地位)	MEANSES (SES の学校平均)

モデルについて

レベル 1: ユニットは生徒 (7185名) である。このレベルでは , 生徒の社会経済 的地位 (SES) を用いて数学の成績 (MATHACH) を予測する回帰式を立てる。

$$MATHACH_{ij} = \beta_{0j} + \beta_{1j}(SES_{ij} - S\bar{ES}_{.j}) + r_{ij}$$
 (1)

レベル 2: ユニットは学校 (160 校) である。このレベルでは , レベル 1 の回帰式における学校ごとの切片と傾きを学校の区分 (SECTOR) および学校の平均的な社会経済的地位 (MEANSES) によって予測する回帰式を立てる。

$$\beta_{0j} = \gamma_{00} + \gamma_{01}(SECTOR_j) + \gamma_{02}(MEANSES_j) + u_{0j}$$
 (2)

$$\beta_{1i} = \gamma_{10} + \gamma_{11}(SECTOR_i) + \gamma_{12}(MEANSES_i) + u_{1i}$$
 (3)

ここで ,i は生徒 ,j は学校を表す。また $,S\bar{E}S_{,j}$ は ,j 番目の学校の生徒の SES の平均である。このようなセンタリングを行う方法および理由については後で述べる。

$$SECTOR = \begin{cases} 1 \text{ (Catholic)} \\ 0 \text{ (public)} \end{cases}$$

レベル 2 の式には確率的に変動する誤差成分 $(u_{0j},\ u_{1j})$ が含まれている。これは,レベル 1 の切片および傾きには今回用意した 2 つの説明変数 (SECTOR, MEANSES) のみでは説明できない独自の成分があるということを示している。

3.2 分析の手順

HLM6 では,以下のような手順で分析を行う。また,分析を行う過程で様々な ファイルが作成される。

- 1. データファイルの作成
- 2. データファイルを読み込み,十分統計量を計算する
 - ◆ 分析に用いるモデルの選択(レベルの数など)
 - データファイルの読み込み,変数の指定など
 - MDMT ファイル (.mdmt)を作成 (MDM ファイルで指定した内容を 格納)
 - 十分統計量を計算し, MDM ファイル (.mdm) として保存
 - STS ファイル(.sts)を確認(基本統計量を格納)
- 3. モデル式を指定し,出力や推定に関するオプションを指定
 - 指定した内容を ,HLM ファイル(.hlm)もしくは MLM ファイル(.mlm) で保存
- 4. 分析の実行
- 5. 結果の確認

3.3 データファイルの作成

 $\mathrm{HLM6}$ においては、データファイルはそれぞれのレベルごとに1 つずつ作成す る必要がある。すなわち 2 レベルのモデルであれば 2 種類の ,3 レベルのモデルで 今回の分析例では 2 レベルのモデ あれば3種類のデータファイルを作成することになる。

 $\mathrm{HLM6}$ においてデータファイルを作成するには,以下の2つの方法がある。

- 1. ASCII 形式 (通常のテキストファイル)を用いる方法
- 2. 他の統計パッケージのファイルを入力として用いる方法

以下,各々について説明する。

ルを用いるため,必要となるデー タファイルの数は2つである。

SPSS, SAS, SYSTAT, STATA で作成したデータファイルが使え る。

3.3.1 ASCII 形式によるデータファイルの作成 データのフォーマット

HLM6 では,データ入力のフォーマットが厳格に定められている。以下にその 規則のうち重要と思われるものを挙げる。

- データの読み込みはカラム指定で行われるので,スペースを調整するなどし て各変数ごとに縦の列をそろえておく。
- データファイルには ID を表す変数を入れる必要がある。ID 変数は , 自身 よりも一段上のレベルのケースとの対応を示すものであり、そのレベルの ケースの ID ではない。

今回の分析例では, 各生徒の所属 する学校の ID である。生徒個人 の ID ではないことに注意。

3.3 データファイルの作成

- すべてのデータは ID 変数の値ごとにまとめられていなければいけない。
- 同じファイル内の ID 変数の桁はそろえておかなくてはならない。
- 欠測値は,レベル1のデータファイルでのみ許される。

同じ学校に所属する生徒はまとめ て同じところに。

欠測値は"."で代用できるが,欠測値のあるケースは分析の途中で除外される。(8ページを参照。)

レベル 1 のデータファイル (HSB1.DAT)

🎇 C:¥Program Fi	les¥HLM6S¥Examp	les¥AppendxA¥H	SB1.DAT - 秀丸	
ファイル(<u>F</u>) 編集(<u>E</u>)	検索(S) ウィンドウ(W)	マクロ(<u>M</u>) その他・	<u>(0)</u>	
	→ 🕁 🔀	1 a a 4 a	↑ ¹□ 💳 🎏	
HSB1.DAT				
1 224 2 1224 3 1224 4 1224 5 1224 6 1224 7 1224 8 1224 9 1224 10 1224	.000 .000 .000 .000 .000 .000 .000 .00	1.000 1.000 .000 .000 .000 .000 1.000 1.000 1.000	-1.528 588 528 668 158 .022 618 998 888 458	5.876↓ 19.708↓ 20.349↓ 8.781↓ 17.898↓ 4.583↓ -2.832↓ .523↓ 1.527↓ 21.521↓
↑ ID			↑ SES	↑ MATH

レベル 2 のデータファイル (HSB2.DAT)

🧏 C:¥Program F	iles¥HLM6S¥Exam	ples¥AppendxA¥HS	BB2.DAT - 秀丸	L		
ファイル(<u>F</u>) 編集(<u>E</u>)	検索(<u>S</u>) ウィンドウ(<u>V</u>	Ø マクロ(M) その他(<u>D</u>)			
	7 🗗 🔀 🕻	≣ Q Q ∜ Q4	10 E 7	2		
HSB2.DAT						
1 224 2 1288 3 1296 4 1308 5 1317 6 1358 7 1374 8 1433 9 1436 10 1461	842.000 1855.000 1719.000 716.000 455.000 1430.000 2400.000 899.000 185.000 1672.000	.000 .000 .000 1.000 1.000 .000 .000 1.000 1.000	.350 .270 .320 .960 .950 .250 .500 .960 1.000 .780	1.597 .174 137 622 -1.694 1.535 2.016 321 -1.141 2.096	.000 .000 1.000 .000 1.000 .000 .000 .0	4284 .1284 4204 .5344 .3514 0144 0074 .7184 .5694 .6834
↑ ID		↑ SEC	TOR		MEAN	SES ↑

3.3.2 SPSS ファイルによるデータセットの作成

 ${
m SPSS}$ のデータファイル形式 ($.{
m sav}$) によってデータセットを作成することもできる。この方法では各セルに 1 つずつデータを入れることから,ASCII のようにカラムをそろえるなどの配慮を行わなくてよく,後で説明する ${
m MDM}$ ファイルの作成も ${
m ASCII}$ 形式のデータファイルを用いた場合よりも簡単にできるなど,何かと便利である。

その他の規則は ASCII による方法のところで述べたのと同様である。

レベル1のデータファイル (HSB1.SAV)

1 : id				1224					
	id	minority	female	ses	mathach	V.			
1	1224	.000	1.000	-1.528	5.876				
2	1224	.000	1.000	588	19.708				
3	1224	.000	.000	528	20.349				
4	1224	.000	.000	668	8.781				
5	1224	.000	.000	158	17.898				
6	1224	.000	.000	.022	4.583				
7	1224	.000	1.000	618	-2.832				
8	1224	.000	.000	998	.523				
9	1224	.000	1.000	888	1.527				
10	1224	.000	.000	458	21.521				

レベル 2 のデータファイル (HSB2.SAV)

iii HSI		/ - SPSS (E) 表示		- 11	T) 分析(A	4) ゲラフ(G) <u>ユー</u> ティリティ	
10:								
	id	size	sector	pracad	disclim	himinty	meanses	
1	1224	842.000	.000	.350	1.597	.000	428	
2	1288	1855.00	.000	.270	.174	.000	.128	
3	1296	1719.00	.000	.320	137	1.000	420	
4	1308	716.000	1.000	.960	622	.000	.534	
5	1317	455.000	1.000	.950	-1.694	1.000	.351	
6	1358	1430.00	.000	.250	1.535	.000	014	
7	1374	2400.00	.000	.500	2.016	.000	007	
8	1433	899.000	1.000	.960	321	.000	.718	
9	1436	185.000	1.000	1.000	-1.141	.000	.569	
10	1461	1672.00	.000	.780	2.096	.000	.683	

プログラムとともに提供されているサンプルデータでは,小数点以下の桁を表示しないよう設定されているはずであるが,ここではわかりやすいように ASCII 形式のデータと同じように表示されるよう設定を変えてある。データの内容そのものは同じである。

3.4 MDM ファイルの作成

HLM6では、実際の分析は生データを直接用いるのではなく、それをいったん処理したMDM(Multivariate Data Matrix)ファイル(.mdm)の情報を用いて行われる。従って、分析を行う前にまず生データを入力したファイルから MDMファイルを作成する必要がある。また、いったん MDMファイルを作っておけば、その後の分析には生データファイルを直接用いることなく、すでに作った MDMファイルを繰り返して使うことができる。

ここでは,前項で取り上げた ASCII 形式で作成されたデータファイル (.dat ファイル) および SPSS によって作成されたデータファイル (.sav ファイル) から MDM ファイルを作成する方法について解説する。

MDM ファイルに相当するものは,以前のバージョンである HLM5 までは,SSM (Sufficient Statistics Matrix)ファイルといっていたが,バージョン6への改定の際に変更された。

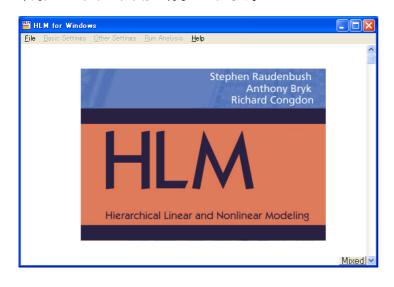
3.4.1 HLM6 の起動

まず , ${\rm HLM6}$ のショートカットをダブルクリックして ${\rm HLM6}$ を起動する。



すると,以下のようなウィンドウが立ち上がるはずである。 $\mathrm{HLM6}$ の操作は基本的にこのウィンドウから行うことになる。

も しショートカットがなければ、"HLM6S"フォルダ内の"WHLMS.exe"ファイルをダブルクリックしてもよい。あるいは、"WHLMS.exe"を右クリックし、[送る] [デスクトップ(ショートカットを作成)]で、デスクトップ上にショートカットを作成することができる。

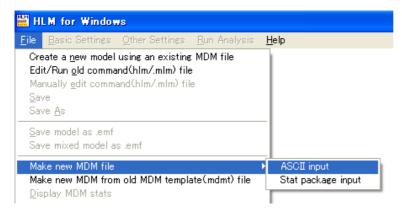


3.4.2 ASCII 形式によるデータファイルを用いた MDM ファイルの作成

ここでは, ASCII 形式で作成したデータファイルを用いて MDM ファイルを作成する方法について説明する。

前項で ,データファイルはモデルの水準の数だけ必要であると説明したが , MDM ファイルは 1 つのモデルに 1 つ作ればよい。

まず , [File]-[Make new MDM file]-[ASCII input] とメニューを選択する。



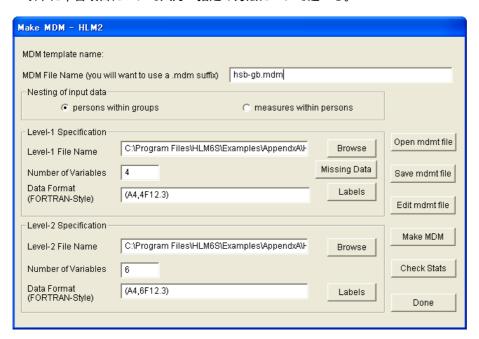
次に,分析するモデルのタイプを選択し,[OK]をクリックする。

今回の例では 2 レベルモデルなの で , "HLM2"を選択する。



"Make MDM - $\operatorname{HLM2}$ "が開く。ここで,データファイルから MDM ファイルを 作成するためのデータに関する情報を指定することになる。

以下に、各項目について入力・指定の方法について述べる。



MDM File Name

作成する MDM ファイルの名前を拡張子つきで入力する。

ここでは、"hsb-gd.mdm"とした。

Nesting of input data

データの種類が、「集団 - 個人」であるか「個人 - 測定」であるかを指定する。分析の内容には直接関係ないが、後にモデル式の指定をする際にどちらを選択したかで記号の区別がなされることになる。

ここでは、「学校という集団内の個人」を対象にしたデータであることから"persons within groups" を選択した。

Level-1 Specification

ここでは,レベル1のデータセットについての情報を指定することになる。

Level-1 File Name: レベル 1 のデータファイルをフルパスで入力する。あるいは,右にある"Browse"ボタンをクリックしてファイルを選択すれば,自動的にそのファイルのフルパスが入力される。

ここでは"C:¥Program Files ¥HLM6S¥Examples¥ AppendxA¥hsb1.dat" と入力 するか,そのファイルを選択する。 Number of Variables: ID 変数を除いた変数の数を半角で入力する。

Missing Data: データに欠側がある場合はここで宣言しておく。欠測値があれば、欠側のあるケースをどの段階で削除するか(MDM ファイルを作る段階/分析を行う段階)を選択することになる。

Data Format: データのフォーマット(変数のカラム)の指定を行う。その際の規則は以下のとおりである。

- "A"は ID 変数を読み込むための記述子である。"A"の後に, ID 変数が何桁あるかを数字で入力する。
- "F"は実際のデータを読むための記述子である。"F"の前にある数字は繰り返し数(ID 変数を除く変数の数)である。"F"の後には,"[カラム数].[小数点以下の桁数]"を入力する。
- "X"は,カラムを飛ばすための記述子である。
- "/"は,データの読み込みが2行以上にわたる際に改行を指定する記述子である。
- 以上の各記述子は,カンマ(",")で区切る。

Labels: クリックしてウィンドウを開き,変数のラベル(変数名)を半角英数字で入力する。日本語で入力すると文字化けしてしまうので注意。

Variable 1: MINORITY Varial
Variable 2: FEMALE Varial
Variable 3: SES Varial
Variable 4: MATHACH Varial

ここでは,"4"とした。 今回の例では欠測はないのでその ままでよい。デフォルトでは欠測 はないものとして扱われる。

ここでは"(A4,4F12.3)"と入力する。"(" や")"を忘れると警告が出る。

" $^4F12.3$ "は、 12 カラムを占める 小数点以下 3 桁までのデータが 4 つあるという意味になる。実際に データファイル" 4 hsb1. 4 dat"を確認 されたい。

例えば"8X"であればデータ読み込みの際に8カラム飛ばすということになる。

ここでは、順に"MINORITY", "FEMALE", "SES", "MATH-ACH"とする。

Level-2 Specification

レベル 2 のデータファイルに関する情報を入力する。基本的にレベル 1 の場合 と同様に行えばよいが,欠測はレベル 2 以上では許容されないためこれに関しては指定を行わない。

Save mdmt file

[Save mdmt file] をクリックして ,MDMT(MDM Template)ファイル(.mdmt) を作る。 MDMT ファイルには , MDM ファイルを作るために指定した情報 *3 が格納される *4 。

データファイルは、C: ¥ Program Files ¥ HLM6S ¥ Examples ¥ AppendxA ¥ hsb2.dat と入力するか,そのファイルを選択する。 変数の数は 6 個で,Data Formatには"(A4,6F12.3)"と入力する。また,変数名については順に"SIZE","SECTOR","PRACAD","DISCLIM","HIMINTY","MEANSES"とする。

 $^{^{*3}}$ データファイルの種類や変数の数 , カラム指定 , 欠測値に関する情報など。実際にテキストエディタで開いてみると MDM ファイルを作る際に指定した内容が確認できる。

^{*4} MDMT ファイルを用いれば,以前に作成した MDM ファイルを簡単に編集し直すことができる。[File]-[Make new MDM from old MDM template (.mdmt) file] メニューから MDMT ファイルを指定すれば, MDM ファイルを作成する画面に移動する。

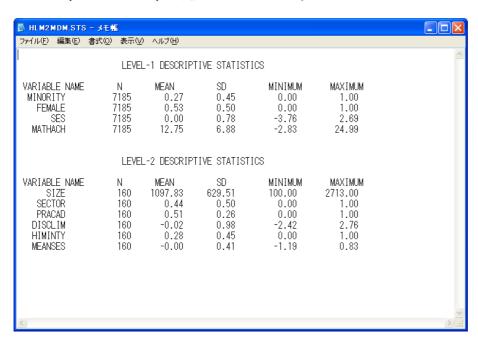
Make MDM

 $[{
m Make\ MDM}]$ ボタンをクリックして, ${
m MDM\ }$ ファイルをつくる。次のような画面が現れて, ${
m MDM\ }$ ファイルが作られたことがわかる。

この画面は,数秒間現れたのち自動的に消える。

Check Stats

[Check Stats] ボタンをクリックすると,各変数の基本統計量を格納した STS ファイル (hlm2mdm.sts) を確認することができる。



STS ファイルは自動的に作成され,あらかじめファイル名を指定することはできない。

Done

 $[{
m Done}]$ ボタンをクリックすることで ${
m MDM}$ ファイルの作成段階は終了し,モデルの指定を行う画面が現れる。

MDM ファイルが指定された後は, [File]-[Display MDM stats]で MDM ファイルに含まれる情報の一部を確認することができる。

3.4.3 SPSS によるデータファイルを用いた MDM ファイルの作成

ここでは, SPSS によって作成した.sav 形式によるデータファイルを用いて MDM ファイルを作成する方法を解説する。

まず, [File]-[Make new MDM file]-[Stat package input] とメニューを選択する。

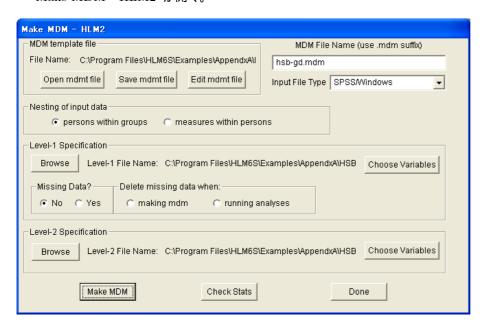


次に,分析するモデルのタイプを選択し,[OK]をクリックする。

ASCII 形式のときと同様,今回の例では 2 レベルモデルなので,"HLM2"を選択する。



"Make MDM - HLM2"が開く。



ここで,データファイルから MDM ファイルを作成するためのデータに関する情報を指定することになる。

以下に,各項目について入力・指定の方法について述べる。

MDM File Name

作成する MDM ファイルの名前を拡張子 (.mdm) つきで入力する。

ここでは、"hsb-gd.mdm"とした。

Input File Type

ここで、データファイルの形式をプルダウンメニューから選択する。

ここでは"SPSS/Windows"を選択(デフォルト)。

Nesting of input data

データの種類が、「集団 - 個人」であるか「個人 - 測定」であるかを指定する。

ここでは、「学校という集団内の個人」を対象にしたデータであることから"persons within groups" を選択した。

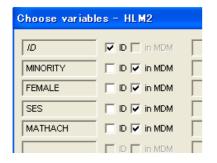
Level-1 Specification

ここでは,レベル1のデータファイルに関する指定を行う。

Browse: [Browse] ボタンをクリックしてファイルを選択し,"Level-1 File Name: "の右側に,データファイルのフルパスが表示されるのを確認。

Choose Variables: [Choose Variables] をクリックして,レベル1のデータファイルから読み込む変数の指定(四角をクリックしてチェックをつける)を行う。SPSSファイルではすでに変数名がつけられているので,ここではID 変数および MDM ファイルに読み込む変数(分析の対象としたい変数)を指定するだけでよい。

ここでは"C:¥Program Files ¥HLM6S¥Examples¥ AppendxA¥hsb1.sav" を選択 した。



欠測値に関する指定: もし欠測値があれば "Missing Data?" で "Yes" を , なければ "No" を選択する。"Yes"を選択した場合は , 欠測値を含むケースをいずれの段階で除去するか (MDM ファイルを作る段階 / 分析を行う段階), 選択する。

hsb1.sav には欠測値はないのでデフォルトのままでよい。

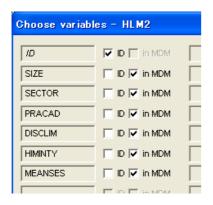
Level-2 Specification

次に,レベル2のデータファイルに関する指定を行う。

Browse: [Browse] ボタンをクリックして , レベル 2 のデータファイルを指定 まる

Choose Variables: [Choose Variables] ボタンをクリックして,レベル 2 で読み込む変数の指定を行う。

ここでは"C:¥Program Files ¥HLM6S¥Examples¥ AppendxA¥hsb2.sav" を選択 した。



Save mdmt file

[Save mdmt file] をクリックして, MDM テンプレートファイルを保存する。

ここでは、"hsb-gd.mdmt"とした。

Make MDM

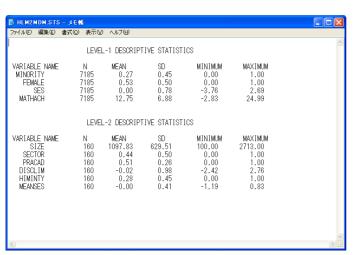
 $[{
m Make\ MDM}]$ をクリックして, ${
m MDM\ }$ ファイルを作成する。次のような画面が現れて, ${
m MDM\ }$ ファイルが作られたことがわかる。

この画面は,数秒間現れたのち自動的に消える。



Check Stats

[Check Stats] ボタンをクリックすると,各変数の基本統計量を格納した STS ファイル (hlm2mdm.sts) を確認することができる。



STS ファイルは自動的に作成され,あらかじめファイル名を指定することはできない。

3.5 モデルの指定

Done

[Done] ボタンをクリックすることで MDM ファイルの作成段階は終了し,モデルの指定を行う画面が現れる。



3.5 モデルの指定

MDM ファイルを作成したあとは , それを元に実際に分析したい統計モデルを指定することになる。

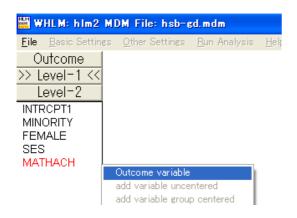
 ${
m HLM6}$ では,式 (1) から式 (3) に従って変数を指定していけばモデルの指定ができる。こうした直感的な操作を可能にする優れた ${
m GUI}$ 機能を持つことが ${
m HLM6}$ の大きな特徴となっている。

以前に作成した MDM ファイル を再利用する際は , [File]-[Create a new model using an existing MDM file] メニューから MDM ファイルを選択すれば , モデル指 定の画面に移る。

3.5.1 レベル 1 のモデル式

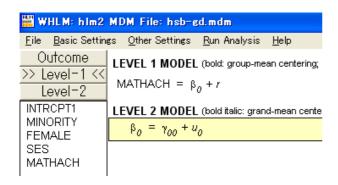
式 (1) のとおり,ここでは,生徒の数学の成績($\mathrm{MATHACH}$)をその生徒の家庭の社会経済的地位(SES)で説明するモデル式を立てる。

まず,[Level-1] ボタンをクリックして,レベル1 の入力モードにする(通常はすでになっている)。下にレベル1 のモデル式に投入するための変数の一覧が表示されているので,そこから"MATHACH"をクリックし,"Outcome variable"を選択する。

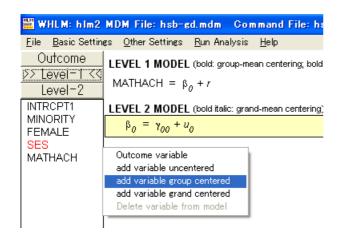


これで、"MATHACH"が従属変数に入ったモデル式が表示される。

3.5 モデルの指定

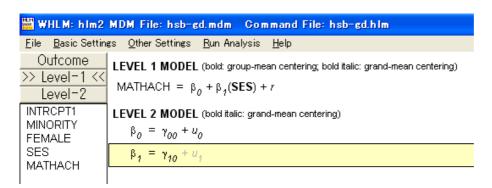


次に,"SES"をクリックして,"add variable group centered"を選択する。これを選択した場合,説明変数の部分が太字(ボールド体)で表示される。



この場合,切片 β_0 は各学校における数学成績の平均の推定値となる。これは,レベル 2 モデルに SES の平均である"MEANSES"を入れることから 多重共線性を避けるための措置でもある。HLM6では,その他にも全体平均でのセンタリングを行うこともできる。センタリングを行った際は,切片の意味が代わってくることに注意する必要がある。

レベル 1 のモデル式に説明変数として"SES"が投入されたのが確認できる。もし間違った変数を投入してしまった際は,その変数をもう一度選択し,"Delete variable from model"を選択すればよい。



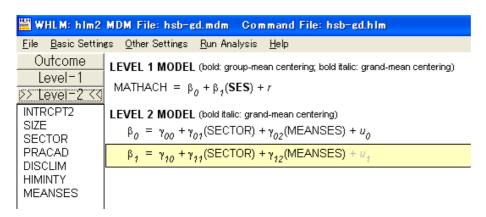
レベル 2 のモデル式

[Level-2] をクリックして,レベル 2 のモデルの入力モードに切り替える。切り替えた直後は,レベル 1 のモデル式の切片(β_0)を説明するモデル式の部分が黄色くなっており,まずこの部分の入力を行う。式 (2) を参照し,先ほどと同じよ

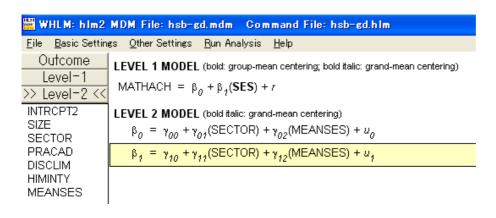
3.6 オプションの指定

うに"SECTOR"および"MEANSES"を説明変数として投入する(ここではともに"uncenterd"を選択。この場合説明変数は細字で表示される。)。

次に, β_1 を説明するモデル式のエリアをクリックして,ここを黄色くさせる。式 (3) を参照し,先ほどと同じように"SECTOR"および"MEANSES"を説明変数として投入する(ここではともに"uncenterd"を選択。)。



ここで,よく見るとレベル2の残差 (u_1) が灰色になっているのに気づく。これは残差成分がモデル式に投入されていないことを示しているので,この部分をクリックして黒くする。これで u_1 がモデルに投入された。



同様に、レベル2の他の誤差成分についてもその部分をクリックすることでモデルからはずしたり投入しなおしたりすることができる。レベル1の誤差成分ははずすことはできない。

3.6 オプションの指定

次に, さまざまなオプションの設定を行う。

3.6.1 Basic Settings

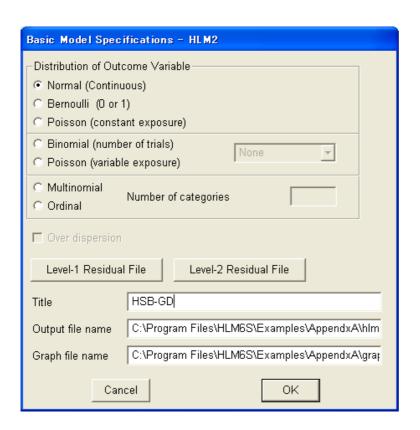
[Basic Settings] メニューでは、従属変数の分布に関する指定、結果のファイルの名前、分析のタイトル、残差ファイル指定などを行うことができる。

まず, [Basic Setting] をクリックする。

オプションであるので,必須というわけではないが,残差ファイルに関してはここで指定しないと作成されない。

もしくは , [Level-1] の上の [Outcome] をクリックしてもよい。

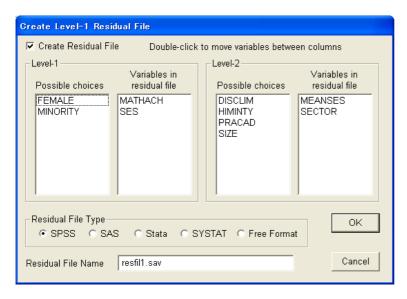
3.6 オプションの指定



残差ファイルの指定

ここでは,残差を出力するファイルの指定について説明する。残差ファイルには,各レベルの残差だけでなくレベル1の切片や傾きの推定値など重要な情報がたくさん含まれている。残差ファイルの設定は,各レベルごとに行う。

まず,レベル 1 の残差ファイルの設定を行うために,[Level-1 Residual File] を クリックする。



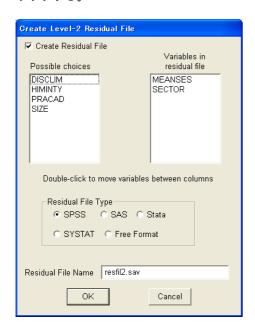
3.6 オプションの指定

レベル1,レベル2それぞれの"Variables in residual file"に,モデルの設定のところで投入した変数がそのまま入っているはずである。もし必要であればさらに変数をダブルクリックして投入することができる。ただし,すでにモデルに投入ずみの変数は取り除くことができない。

ここではデフォルトのままとし、"Residual File Type"で"SPSS"を選択した。ファイル名もデフォルトのまま、"resfil1.sav"とした。

[OK] をクリックしてこのウィンドウを閉じる。

次に , レベル 2 モデルの残差ファイルを指定する。[Level-2 Residual File] をクリックする。



ここで仮に"Free Format"を選択し、テキストファイル(.txt)や CSV ファイル(.csv)で保存すると、カンマ区切りの残差ファイルが作成される。SPSS がなければこのようにして作成した残差ファイルをあとで Excel などで開けばよい。(テキストエディタで開いてもよいが、見づらい。)

ここでも,"Variables in residual file"に,モデルの設定のところで投入したレベル2の変数がそのまま入っているはずである。レベル1のときと同様,変数に関してはデフォルトのままとし,"Residual File Type"で"SPSS"を選択し,[OK] をクリックする。

これで,分析後"resfil1.sav"および"resfil2.sav"という2つの残差ファイルができるはずである。

タイトルと結果の出力ファイル名の指定

"Title"に,この分析のタイトルを入れる。

"Output file name"に,出力ファイルの名前をフルパスで入力する。ここでは,デフォルトのままとした。

"Graph file name"に,グラフを作る際のファイルの名前をフルパスで入力する。 ここでは,デフォルトのままとした。

[OK] をクリックして,終了。

デフォルトでは"no title"となっている。このままでもよいが,今回は"HSB-GD"とした。

3.7 HLM ファイルの保存

3.6.2 Other Settings

ここでは,反復計算,推定法,統計的検定に関する設定などを行うことができる。 今回はデフォルトのままにしておく。

3.7 HLM ファイルの保存

ここまで設定した内容は,実際に分析を行う前に HLM ファイル(.hlm)として保存する必要がある。

[File]-[Save As] で適切なファイル名を指定し, HLM ファイルを保存する。

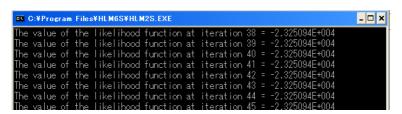
分析 モデルのタイプとして HMLM を選択した場合は,拡張子 を".mlm"として保存するとよい。

ここでは、"hsb-gd.hlm"とした。

3.8 分析の実行

[Run Analysis] をクリックする。

反復計算の過程を表す画面が表示される。計算が終わると,自動的に消える。

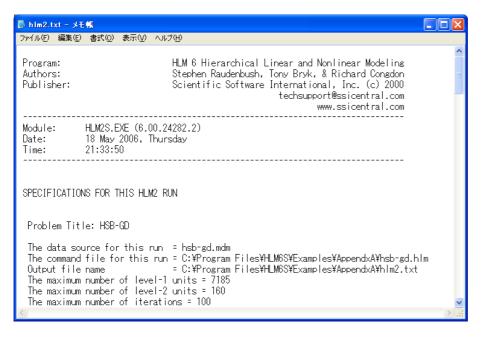


もし HLM ファイルを保存し忘れ た場合は,ここで保存するよう促 される。

もし指定した回数よりも多くの反 復計算を必要とした場合は,所定 の回数計算し終わった後,さらに 続けるかどうか確認される。

3.9 結果の確認

分析はここで終了したので,結果を確認する。[File]-[View Output] とクリックすると,結果を格納したテキストファイルが自動的に立ち上がる。



今回は [Basing Settings] において結果のファイル名をデフォルトのままとしたので,ここでは"hlm2.txt"となっている。もしファイル名を指定していれば,そのファイルが自動的に立ち上がる。

3.9 結果の確認

以下では、このファイルを見ながら結果の解釈を行うことになる。

以下,"#"~"#"で囲んだ部分は, 後から付け加えたコメントである。

基本的な情報

SPECIFICATIONS FOR THIS HLM2 RUN

分析のタイトル

Problem Title: HSB-GD

分析に使用した MDM ファイル

The data source for this run = hsb-gd.mdm

モデルの指定を行った.hlm ファイル

The command file for this run = C:\Program Files\HLM6S\Examples\AppendxA\hsb-gd.hlm

出力ファイルの名前

Output file name

= C:\Program Files\HLM6S\Examples\AppendxA\hlm2.txt

サンプルサイズおよび指定した反復回数

The maximum number of level-1 units = 7185
The maximum number of level-2 units = 160
The maximum number of iterations = 100

分散・共分散行列の推定の方法 (デフォルトでは , 制約つき最尤推定。)

Method of estimation: restricted maximum likelihood

重み付けに関する情報

Weighting Specification

Weight Variable

Weighting? Name Normalized?

Level 1 no
Level 2 no
Precision no

モデルの確認

従属変数は MATHACH

The outcome variable is MATHACH

モデルに含まれる切片および傾き (偏回帰係数)をレベルごとに表示

The model specified for the fixed effects was:

Leve	el-1	Level-2
Coet	fficients	Predictors
	INTRCPT1, BO	INTRCPT2, GOO
		SECTOR, GO1
		MEANSES, GO2
*	SES slope, B1	INTRCPT2, G10
		SECTOR, G11
		MEANSES, G12

3.9 結果の確認

```
# SES は集団平均でセンタリングした。 #
\ensuremath{^{\prime*}^{\prime}} - This level-1 predictor has been centered around its group mean.
# 分散,共分散行列に関する指定 #
The model specified for the covariance components was:
       Sigma squared (constant across level-2 units)
       Tau dimensions
            INTRCPT1
                 SES slope
# 指定したモデル式を提示 #
Summary of the model specified (in equation format)
Level-1 Model
Y = BO + B1*(SES) + R
Level-2 Model
BO = GOO + GO1*(SECTOR) + GO2*(MEANSES) + UO
B1 = G10 + G11*(SECTOR) + G12*(MEANSES) + U1
分散・共分散行列の推定結果
# 収束するまでの反復数 #
Iterations stopped due to small change in likelihood function
***** ITERATION 61 *****
# レベル 1 の分散の推定値 #
Sigma_squared = 36.70313
# レベル2の分散・共分散行列の推定値 #
Tau
                         0.19058
            2.37996
INTRCPT1,B0
    SES,B1 0.19058
                         0.14892
# レベル2の分散・共分散行列を相関行列に直したもの #
Tau (as correlations)
INTRCPT1,B0 1.000 0.320
     SES,B1 0.320 1.000
# レベル1の切片と傾きの推定値の信頼性 (Reliability) #
 ______
 Random level-1 coefficient Reliability estimate
 INTRCPT1, BO
                                0.733
    SES, B1
                                0.073
```

[#] 信頼性の値が 1 に近いほど,レベル 1 の切片と傾きを推定する際にサンプル全体の情報に対して当該集団の情報を利用する割合が大きくなる。信頼性は集団ごとに算出されるものであるが,ここでは全集団にわたって平均した値が報告されている。#

3.9 結果の確認

レベル2の切片と偏回帰係数の推定値

最終的な尤度関数の値

The value of the likelihood function at iteration 61 = -2.325094E+004

レベル2の切片と偏回帰係数の推定値と検定統計量,有意性検定の結果#

The outcome variable is MATHACH

Final estimation of fixed effects:

Fixed Effect	Coefficient	Standard Error	T-ratio	Approx.	P-value
For INTRCPT1, BO					
INTRCPT2, G00	12.096006	0.198734	60.865	157	0.000
SECTOR, GO1	1.226384	0.306272	4.004	157	0.000
MEANSES, GO2	5.333056	0.369161	14.446	157	0.000
For SES slope, B1					
INTRCPT2, G10	2.937981	0.157135	18.697	157	0.000
SECTOR, G11	-1.640954	0.242905	-6.756	157	0.000
MEANSES, G12	1.034427	0.302566	3.419	157	0.001

The outcome variable is MATHACH

最高次のレベルのサンプルサイズが極めて大きい場合は、(特に分散共分散行列に関する設定が間違っているかもしれないことを見越して)こちらの結果を採用するのが望ましいとされている。今回はこちらを見ればよい。(こちらを参照する必要がない場合はそのような指示が表示される。)#

Final estimation of fixed effects

(with robust standard errors)

Fixed Eff	ect	Coefficient	Standard Error	T-ratio	Approx.	P-value
For IN	TRCPT1, BO					
INTRCPT2,	G00	12.096006	0.173699	69.638	157	0.000
SECTOR,	G01	1.226384	0.308484	3.976	157	0.000
MEANSES,	G02	5.333056	0.334600	15.939	157	0.000
For SES	slope, B1					
INTRCPT2,	G10	2.937981	0.147620	19.902	157	0.000
SECTOR,	G11	-1.640954	0.237401	-6.912	157	0.000
MEANSES,	G12	1.034427	0.332785	3.108	157	0.003
For SES INTRCPT2, SECTOR,	slope, B1 G10 G11	2.937981 -1.640954	0.147620 0.237401	19.902 -6.912	157 157	0.000

最終的な分散の推定値

最終的な分散の推定値と検定結果

Final estimation of variance components:

Random Effect		Standard Deviation	Variance Component	df	Chi-square	P-value
INTRCPT1, SES slope, level-1,	UO U1 R	1.54271 0.38590 6.05831	2.37996 0.14892 36.70313	157 157	605.29503 162.30867	0.000

3.10 グラフの表示など

Deviance など

```
# Deviance #

Statistics for current covariance components model
------

Deviance = 46501.875643

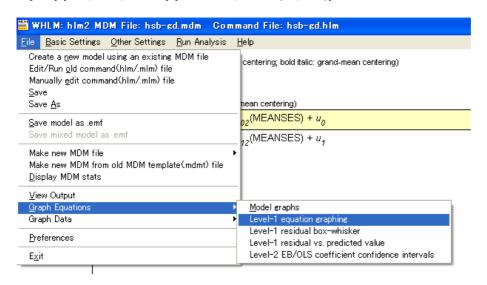
# 推定した分散・共分散の数 #

Number of estimated parameters = 4
```

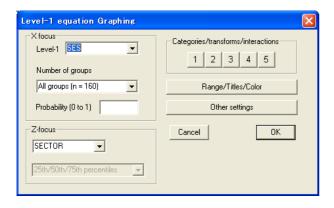
3.10 グラフの表示など

 ${
m HLM6}$ には,さまざまなグラフを表示させる機能がついている。ここでは,例として式 (1) で示したレベル 1 の回帰式が,学校の属性を表す ${
m SECTOR}$ によってどのように異なるのかグラフで示してみたい。

[File]-[Graph Equations]-[Level-1 equation graphing] を選択する。



レベル1のモデル式をグラフ化するためのウィンドウが立ち上がる。



3.10 グラフの表示など

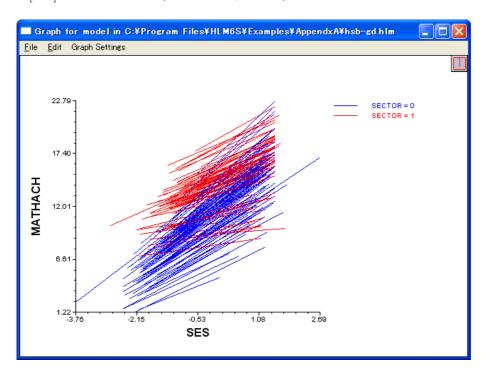
X-focus

Level-1: レベル 1 の説明変数を投入する。ここでは,"SES"を選択。
Number of groups: 表示するグループの数を選択する。ここでは,"All groups"を選択。

Z-focus

学校を分類する変数を選択。ここでは、"SECTOR"を選択。

[OK] をクリックすると,グラフが表示される。



このグラフを見ると、Cathoric(SECTOR=1)の学校のほうが切片の値は大きいが傾きは小さい傾向にあることがわかる。これは SECTOR にかかるレベル 2 の偏回帰係数の推定値の符号と一致している。

ここで, 21 ページに示したレベル 2 の偏回帰係数の推定結果の欄を次に再掲したのでグラフとの対応を確認されたい。

変数 SECTOR にかかる偏回帰係数の値に関して,切片("INTRCPT1,B0")欄では 1.226384 とプラスの値であるのに対し,傾き("SES slope,B1")欄では -1.640954 とマイナスの値となっていることがわかる。

3.11 残差のチェック

Final estimation of fixed effects (with robust standard errors)

Fixed Eff	ect	Coefficient	Standard Error	T-ratio	Approx.	P-value
For IN	TRCPT1, BO					
INTRCPT2,	G00	12.096006	0.173699	69.638	157	0.000
SECTOR,	G01	1.226384	0.308484	3.976	157	0.000
MEANSES,	G02	5.333056	0.334600	15.939	157	0.000
For SES	slope, B1					
INTRCPT2,	G10	2.937981	0.147620	19.902	157	0.000
SECTOR,	G11	-1.640954	0.237401	-6.912	157	0.000
MEANSES,	G12	1.034427	0.332785	3.108	157	0.003

3.11 残差のチェック

HLM6 では,結果の出力にレベル1の(この場合は学校ごとの)切片や傾きの推定値は出力されない。これらについては残差ファイルの中に格納されているため,必要であればこちらを確認する必要がある。また,残差の確認はモデルの仮定が成り立っているかどうかをチェックするためにも有効である。

デフォルトでは , MDM ファイルを格納したフォルダに残差ファイルが格納されているはずである。

もちろん分析の際に指定しなけれ ば作成されない。

3.11.1 レベル1の残差ファイル

iii resi	fil1.sav - SPS	SS テ*─タ :	エディタ						
ファイル(E) 編集(<u>E</u>) 表	赤엜 デー	-タ(<u>D</u>) 変担	奥田) 分析	f(<u>A</u>) かうフ	7(<u>G</u>) ユーテ	イリティ(∐) '	לייילילעיל <u>₩</u>	^ルプ
1 : I2id			1224						
	I2 id	11 resid	fitval	sigma	ses	mathach	sector	meanses	va
1	1224	-1.140	7.016	6.058	-1.094	5.876	.000	428	
2	1224	10.351	9.357	6.058	154	19.708	.000	428	
3	1224	10.842	9.507	6.058	094	20.349	.000	428	
4	1224	377	9.158	6.058	234	8.781	.000	428	
5	1224	7.470	10.428	6.058	.276	17.898	.000	428	
6	1224	-6.294	10.877	6.058	.456	4.583	.000	428	
7	1224	-12.115	9.283	6.058	184	-2.832	.000	428	
8	1224	-7.813	8.336	6.058	564	.523	.000	428	
9	1224	-7.083	8.610	6.058	454	1.527	.000	428	
10	1224	11.840	9.681	6.058	024	21.521	.000	428	

"l1resid"とあるのが , レベル 1 の残差である。"fitval"がモデル式によって予測された従属変数の値であり , これら 2 つの値を合計すると"mathach"と等しくなる。

3.11.2 レベル 2 の残差ファイル

es E res	fil2.sav -	SPSS 7	*-4 T7*4	h					
ファイル(E				変換(T)	分析(A)	グラフ(G)	ユーティリティ(U) ウィント [®]	ウ(M
		lipla		I E A A I		m lable	<u> </u>	<u> </u>	
		N (N		<u> </u>	<u> </u>		- V	9	
1 : mdrs	svar			2.00544959	810298				
	ebintrop	ebses	olintrop	olses	fvintrop	fvses	ecintrop	ecses	ſ
1	073	005	098	.013	9.813	2.495	9.740	2.491	
2	.456	.042	.732	.185	12.779	3.070	13.235	3.112	
3	-1.710	223	-2.220	-1.428	9.856	2.504	8.146	2.280	
4	.031	025	.085	-1.723	16.170	1.849	16.202	1.825	
5	-1.531	136	-2.017	386	15.194	1.660	13.663	1.524	
6	492	.056	815	2.145	12.021	2.923	11.529	2.980	
7	-1.478	071	-2.330	.924	12.059	2.931	10.580	2.860	
8	1.776	.128	2.568	185	17.152	2.040	18.928	2.168	
9	1.292	.085	1.755	285	16.357	1.886	17.649	1.970	
10	.814	.201	1.104	2.622	15.738	3.644	16.552	3.845	

レベル 2 の残差ファイルにはかなり多くの情報が格納されているので,重要と思われるものだけを以下にピックアップして説明した。

"eb・・・": "ebintrcp"とあるのは,レベル 1 の切片(β_{0j})の推定に経験ベイズ(empirical Bayes)法を用いた際の残差(u_{0j})である。同様に"ebses"とあるのは,レベル 1 の傾き(β_{1j})に経験ベイズ法を用いた際の残差(u_{1j})である。

"ol・・・": "olintrcp","olses"とあるのは,それぞれレベル1の切片(β_{0j})および傾き(β_{1j})を(学校ごとに)通常の最小2乗(ordinary least-squares)法で推定した際の残差(u_{0j} および u_{1j})である。この方法では経験ベイズ法の場合と異なりサンプル全体の情報を使っていないので,"eb・・・"で示した残差よりもこちらの方が残差(の絶対値)は大きくなっている。

"fv・・・": それぞれレベル 1 の切片と傾きのレベル 2 モデルによる予測値である。

"ec・・・": それぞれレベル 1 の切片と傾きの経験ベイズ推定値である。これは, 予測値 ("fv・・・") に残差の値 ("eb・・・") を足したものに等しい。

経験ベイズ法では、レベル1の切片と傾きについて、学校ごとに最小2乗法を用いて推定した値(次に述べる"ol・・・"で示された値)とレベル2のモデル式にもとづく推定値とをそれぞれの信頼性で重み付けした値を最終的な推定値とする。

"ebintrcp"と"olintrcp", "ebses"と"olses"の値を実際に比較されたい。

今回の分析例では,学校ごとの切片(β_{0j})および傾き(β_{1j})の推定値となる。23ページで示したグラフは,こちらの値を用いて描かれたものである。

4 SAS PROC MIXED による分析

階層的線形モデルは,何も HLM6 を用いてしか分析できないというわけではない。基本的に階層的線形モデルは線形混合モデルと考えることができるので,線形混合モデルを扱えるソフトウェアであれば階層的線形モデルによる分析を行うことができる。

ここでは , SAS において混合モデルを扱うための MIXED プロシジャを用いて 階層的線形モデルによる分析を行う方法について簡単に説明する。

SAS PROC MIXED では、HLM6 とモデル式の表し方が若干異なる。

ただし,検定の方法や反復計算の 手法などが多少異なる場合がある。 また,HLM6 と異なり,この場合 はデータセットを 1 つのファイル にまとめる必要がある。(具体的 なデータは,29 ページの R で用 いたものと同様のものであるので 参照されたい。) 以下の例は,すで に整形したデータファイルを使用 して分析したものである。

4.1 SAS プログラム

式(2) および式(3) を式(1) に代入して整理すると,

```
MATHACH_{ij} = [\gamma_{00} + \gamma_{01}SECTOR_{j} + \gamma_{02}MEANSES_{j} + \gamma_{10}(SES_{ij} - S\bar{E}S_{.j}) + \gamma_{11}SECTOR_{j}(SES_{ij} - S\bar{E}S_{.j}) + \gamma_{12}MEANSES_{j}(SES_{ij} - S\bar{E}S_{.j}) + [u_{0j} + u_{1j}(SES_{ij} - S\bar{E}S_{.j}) + r_{ij}] 
(4)
```

となる。このうち,最初の [] 内は固定効果であり,2 番目の [] 内は変量効果である。 $\mathrm{HLM6}$ ではレベルごとに分けた式を入力できたのに対し, SAS (およびこの後で触れる R) においては,すべてのレベルを統合したモデル式 (4) をもとに固定効果と変量効果の部分を分けて記述することになる。 SAS PROC MIXED を用いた階層的モデルの分析方法について,詳しくは, Singer (1998) を参照されたい。以下に, HSB データを用いて $\mathrm{HLM6}$ を用いて行ったのと同じ分析をするためのプログラムの一例とその結果の出力を示した。

4.1 SAS プログラム

```
**********
* SAS による HSB データの分析 ;
* By Taichi OKUMURA
*******************
OPTIONS ls = 80;
/* データの読み込み */
DATA hsb:
INFILE 'C:\Program Files\SAS Institute\SAS\V8\hsb-sas.dat';
INPUT id school ses mathach meanses cses sector;
RIJN:
/* proc mixed による分析 */
PROC MIXED DATA=hsb NOCLPRINT COVTEST;
CLASS school;
MODEL mathach = sector
              sector*cses
              meanses*cses / SOLUTION DDFM=bw NOTEST;
RANDOM intercept cses / TYPE = un SUB=school;
RUN;
QUIT;
```

以下に, MIXED プロシジャの部分を簡単に説明しておく。

PROC MIXED

NOCLPRINT: 集団 (この場合は school) ごとの結果は出力しない

COVTEST: 分散要素の検定を行う

4.2 SAS のアウトプット

CLASS

school は数値ではなく,カテゴリ変数。

MODEL

この部分には固定効果の式を書く。

SOLUTION: 固定効果の推定値を出力させる
DDFM=bw: 固定効果の検定の際の自由度の設定
NOTEST: 固定効果に関する仮説検定を行わない

RANDOM

この部分には変量効果の式を書く。

TYPE = un: 分散・共分散行列に構造を仮定しない

sub=school: 今回の例では,個々の生徒の観測値は学校("school")にネスト

されている

4.2 SAS のアウトプット

上記のプログラムを実行したときのアウトプットを以下に示す。

"/*"~ "*/"の部分はコメントで ある。

SAS システム

The Mixed Procedure

Model Information

Data Set WORK.HSB
Dependent Variable mathach
Covariance Structure Unstructured
Subject Effect school

Estimation Method REML /* REML 推定(デフォルト) */

Residual Variance Method Profile
Fixed Effects SE Method Model-Based
Degrees of Freedom Method Between-Within

Dimensions

Covariance Parameters 4 Columns in X 6 2 Columns in Z Per Subject 160 Subjects Max Obs Per Subject 67 Observations Used 7185 Observations Not Used 0 Total Observations 7185

4.2 SAS のアウトプット

Iteration History

Iteration	Evaluations	-2 Res Log Like	Criterion
0	1	46724.22627510	
1	2	46503.66454957	0.0000010
2	1	46503.66286827	0.00000000

Convergence criteria met.

Covariance Parameter Estimates

				Standard	Z	
	Cov Parm	Subject	Estimate	Error	Value	Pr Z
/* レベル2の分散・共分散の推定値と有意性検定の結果 */						
	UN(1,1)	school	2.3794	0.3714	6.41	<.0001
	UN(2,1)	school	0.1918	0.2043	0.94	0.3479
	UN(2,2)	school	0.1012	0.2138	0.47	0.3180
/* レベル 1 の分散の推定値と有意性検定の結果 */						
	Residual		36.7212	0.6261	58.65	<.0001

Fit Statistics

46503.7 /* deviance */
46511.7
46511.7
46524.0

Null Model Likelihood Ratio Test

DF	Chi-Square	Pr > ChiSo
3	220.56	<.000

/* 固定効果 (レベル2の偏回帰係数)の推定結果・有意性検定 */ Solution for Fixed Effects

		Standard				
Effect	Estimate	Error	DF	t Value	Pr > t	
Intercept	12.1279	0.1993	157	60.86	<.0001	/* G00 */
sector	1.2266	0.1933	157	4.00	<.0001	/* GOO */
meanses	5.3329	0.3692	157	14.45	<.0001	/* G02 */
cses	2.9450	0.1556	7022	18.93	<.0001	/* G10 */
sector*cses	-1.6427	0.2398	7022	-6.85	<.0001	/* G11 */
meanses*cses	1.0392	0.2989	7022	3.48	0.0005	/* G12 */

5 R による分析

フリーの統計解析ソフトである R (R Development Core Team, 2005) には ,混合モデルを分析するためのパッケージ nmle が用意されている。このパッケージにある lme 関数を用いることで , 階層的線形モデルと同様の分析を行うことができる *5 。

nlme パッケージをインストールすると,サンプルデータとして HSB データがついてくるので,それを用いて今回行ったのと同じ分析を行うことができる。

ただし,以下のプログラムで示したようにデータを整形する必要がある。

5.1 データ

SAS の場合と同様 , データファイルは 1 つにまとめる必要がある。以下に , HSB のデータを整形したものの最初の 10 ケース目までを示した。

```
        school
        ses
        mathach
        meanses
        cses
        sector

        1
        1224
        -1.528
        5.876
        -0.434383
        -1.09361702
        Public

        2
        1224
        -0.588
        19.708
        -0.434383
        -0.15361702
        Public

        3
        1224
        -0.528
        20.349
        -0.434383
        -0.09361702
        Public

        4
        1224
        -0.668
        8.781
        -0.434383
        -0.23361702
        Public

        5
        1224
        -0.158
        17.898
        -0.434383
        0.27638298
        Public

        6
        1224
        0.022
        4.583
        -0.434383
        0.45638298
        Public

        7
        1224
        -0.618
        -2.832
        -0.434383
        -0.18361702
        Public

        8
        1224
        -0.998
        0.523
        -0.434383
        -0.56361702
        Public

        9
        1224
        -0.888
        1.527
        -0.434383
        -0.45361702
        Public

        10
        1224
        -0.458
        21.521
        -0.434383
        -0.02361702
        Public
```

5.2 R プログラム

#------#
R による HSB データの分析
By Taichi OKUMURA
#------#

- # nlme パッケージの読み込み library(nlme)
- # レベル1のデータの読み込み data(MathAchieve) MathAchieve[1:10,]
- # レベル2のデータの読み込み data(MathAchSchool) MathAchSchool[1:10,]
- # 学校ごとの SES の平均を mses という新しい変数にする。 attach(MathAchieve)

^{*5} http://socserv.socsci.mcmaster.ca/jfox/Books/Companion/appendix-mixed-models.pdf に詳しい解説がある。

5.3 R のアウトプット

```
mses <- tapply(SES, School, mean)</pre>
detach(MathAchieve)
# HSB というデータセット
HSB <- as.data.frame(MathAchieve[, c("School", "SES", "MathAch")])</pre>
names(HSB) <- c("school", "ses", "mathach")</pre>
# 学校ごとの SES の平均を mses という新しい変数にする。
HSB$meanses <- mses[as.character(HSB$school)]</pre>
HSB$cses <- HSB$ses - HSB$meanses
# sector 変数を取り出して HSB に投入
sector <- MathAchSchool$Sector</pre>
names(sector) <- row.names(MathAchSchool)</pre>
HSB$sector <- sector[as.character(HSB$school)]</pre>
HSB$sector <- factor(HSB$sector, levels=c('Public', 'Catholic'))</pre>
# result.hsb に分析結果を格納
result.hsb <- lme(mathach ~ sector + meanses + cses +</pre>
                       sector*cses + meanses*cses,
              random = "cses | school,
              data = HSB)
# 結果の表示
summary(result.hsb)
5.3 R のアウトプット
 上記のプログラムを実行したときのアウトプットを以下に示す。
                                                                      "/*" ~ "*/"の部分はコメントで
                                                                      ある。
Linear mixed-effects model fit by REML /* REML 推定(デフォルト) */
Data: HSB
     AIC
            BIC logLik
 46523.66 46592.45 -23251.83 /* LogLik(対数尤度)の値に-2をかけたものが deviance */
Random effects:
Formula: "cses | school
Structure: General positive-definite, Log-Cholesky parametrization
         StdDev Corr
(Intercept) 1.5426150 (Intr) /* レベル2の分散の平方根(切片) */
       0.3182015 0.391 /* レベル2の分散の平方根(傾き) */
cses
Residual 6.0597955
                      /* レベル 1 の分散の平方根 */
/* レベル2の偏回帰係数の推定結果 */
Fixed effects: mathach ~ sector + meanses + cses + sector * cses + meanses * cses
                   Value Std.Error DF t-value p-value
(Intercept)
              sectorCatholic
                1.226579 0.3062733 157 4.00485 1e-04 /* G01 */
               5.332875 0.3691684 157 14.44564 Oe+OO /* GO2 */
meanses
                1.039230 0.2988971 7022 3.47688 5e-04 /* G12 */
meanses:cses
Correlation:
               (Intr) sctrCt meanss cses sctrC:
sectorCatholic -0.699
```

0.256 -0.356

0.075 -0.053 0.019

meanses

cses

REFERENCES

Standardized Within-Group Residuals:

Min Q1 Med Q3 Max -3.1592608 -0.7231893 0.0170471 0.7544510 2.9582205

Number of Observations: 7185 /* データに含まれる生徒の数 */

Number of Groups: 160 /* 学校の数 */

References

R Development Core Team. (2005). R: A language and environment for statistical computing. Vienna, Austria. (ISBN 3-900051-07-0)

Raudenbush, S. W., & Bryk, A. S. (2002). *Hierarchical linear models: Applications and data analysis methods* (2nd ed.). Sage.

Singer, J. D. (1998). Using SAS PROC MIXED to fit multilevel models, hierarchical models, and individual growth models. *Journal of Educational and Behavioral Statistics*, 24, 323-355.