

# Procédure CALIS de SAS

août 92

## **Résumé**

Cette note a été écrite dans le cadre d'un stage au Centre Interuniversitaire de Calcul de Toulouse. Elle précise le mode d'utilisation de la procédure CALIS du logiciel SAS pour estimer les paramètres d'un modèle d'équations structurelles et tester l'adéquation de ce modèle. Il existe une documentation complète sur l'utilisation de SAS et plus particulièrement de CALIS.

# 1 Introduction

La procédure CALIS (Covariance Analysis of Linear Structural Equations) estime les paramètres et teste l'adéquation des modèles d'équations structurelles en utilisant l'analyse de la covariance.

Soit  $S$  la matrice de covariance obtenue à partir d'un échantillon de taille  $N$ . Soit  $C$  la matrice prévue par le modèle, fonction des paramètres. CALIS minimise une fonction  $F$  qui diffère selon la méthode d'estimation choisie; CALIS en propose trois :

- $F = 0.5 Tr(S - C)^2$  pour la méthode des moindres carrés non pondérés
- $F = 0.5 Tr(S^{-1}(S - C))^2$  pour la méthode des moindres carrés généralisée
- $F = Tr(SC^{-1}) - n + \log(detC) - \log(detS)$  où  $n$  est le nombre de variables observables, pour la méthode du maximum de vraisemblance.

On obtient une matrice  $C$ , matrice de covariance des variables manifestes, qui permet de déterminer les différents paramètres.

Pour analyser un modèle, il existe trois options selon la présentation de ce modèle. Si le modèle est présenté sous forme d'un diagramme, on choisit l'option RAM; s'il est présenté sous forme d'équations, on choisit l'option LINEQS; s'il est présenté sous forme matricielle, on choisit COSAN.

## 2 Comment entrer les données?

### 2.1 Données brutes

On entre les données dans DATA=fichier\_de\_données que l'on nomme.  
Exemple:

```
DATA fact;  
  INPUT pop school employ services house;  
cards;
```

```
5700 12.8 2500 270 25000  
1000 10.9 600 10 10000  
3400 8.8 1000 10 9000  
3800 13.6 1700 140 25000  
4000 12.8 1600 140 25000  
8200 8.3 2600 60 12000  
1200 11.4 400 10 16000  
9100 11.5 3300 60 14000  
9900 12.5 3400 180 18000
```

```

9600 13.7 3600 390 25000
9600 9.6 3300 80 12000
9400 11.4 4000 100 13000
;

```

Chaque colonne correspond aux observations des variables nommées dans INPUT.

## 2.2 Données de type matrice de covariance, matrice de corrélation, moyennes, écarts types.

On peut entrer dans `data=fichier_de_données` une matrice de covariance, une matrice de corrélation, une matrice de covariance "non corrigée par la moyenne" (moments du second ordre non centrés), une matrice de "corrélation non corrigée par la moyenne" ou une matrice SSCP (Sum of Squares and Cross Products). On doit alors préciser `TYPE=COV`, `TYPE=CORR`, `TYPE=UCOV`, `TYPE=UCORR` ou `TYPE=SSCP` après le nom du fichier de données.

### 2.2.1 S'il n'y a qu'un seul type de données

Si les données sont constituées uniquement d'une matrice de covariance, d'une matrice de corrélation, d'une matrice de covariance ou de corrélation non corrigée par la moyenne, on doit préciser la variable `_TYPE_` par `_TYPE_='COV'`, `_TYPE_='CORR'`, `_TYPE_='UCOV'`, `_TYPE_='UCORR'` ou `_TYPE_='SSCP'` avant INPUT. Exemple: si l'on veut entrer une matrice de covariance, on tape

```

DATA CMAT(TYPE=COV);
TITLE "Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide";

  _TYPE_ = 'COV'; INPUT _NAME_ $ V1-V6;
  LABEL V1='Anomia (1967)' V2='Anomia (1971)' V3='Education'
        V4='Powerlessness (1967)' V5='Powerlessness (1971)'
        V6='Occupational Status Index';
CARDS;
V1 11.834 . . . . .
V2 6.947 9.364 . . . . .
V3 6.819 5.091 12.532 . . . . .
V4 4.783 5.028 7.495 9.986 . . . . .
V5 -3.839 -3.889 -3.841 -3.625 9.610 . . . . .
V6 -21.899 -18.831 -21.748 -18.775 35.522 450.288
;

```

### 2.2.2 Si l'on entre de plus les moyennes ou les écarts types.

On tape `_TYPE_` après `INPUT` et la première colonne des entrées précisera la nature du `_TYPE_` (mean pour la moyenne, std pour l'écart type, corr pour la corrélation et cov pour la covariance).

Exemple d'entrée d'une matrice de covariance et des moyennes:

```
DATA CMAT(TYPE=COV);
TITLE "Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide";

INPUT _type_ $ _NAME_ $ V1-V6;
LABEL V1='Anomia (1967)' V2='Anomia (1971)' V3='Education'
      V4='Powerlessness (1967)' V5='Powerlessness (1971)'
      V6='Occupational Status Index';
CARDS;
mean .      1.      0.5      1.      .6      .7      .8
cov V1  11.834      .      .      .      .      .
cov V2   6.947   9.364      .      .      .      .
cov V3   6.819   5.091  12.532      .      .      .
cov V4   4.783   5.028   7.495   9.986      .      .
cov V5  -3.839  -3.889  -3.841  -3.625   9.610      .
cov V6 -21.899 -18.831 -21.748 -18.775  35.522  450.288
;
```

Exemple d'entrée d'une matrice de corrélation et des écarts types:

```
data correl(type=corr);
input _type_$ _name_$ v1-v6;
cards;
std .  4.  2.  8.  5.  6.  3.
corr v1 1.0  .  .  .  .  .
corr v2 .7 1.0  .  .  .  .
corr v3 .5 .4 1.0  .  .  .
corr v4 .3 .8 .6 1.0  .  .
corr v5 .7 .9 .2 .9 1.0  .
corr v6 .8 .2 .4 .9 .8 1.0
;
```

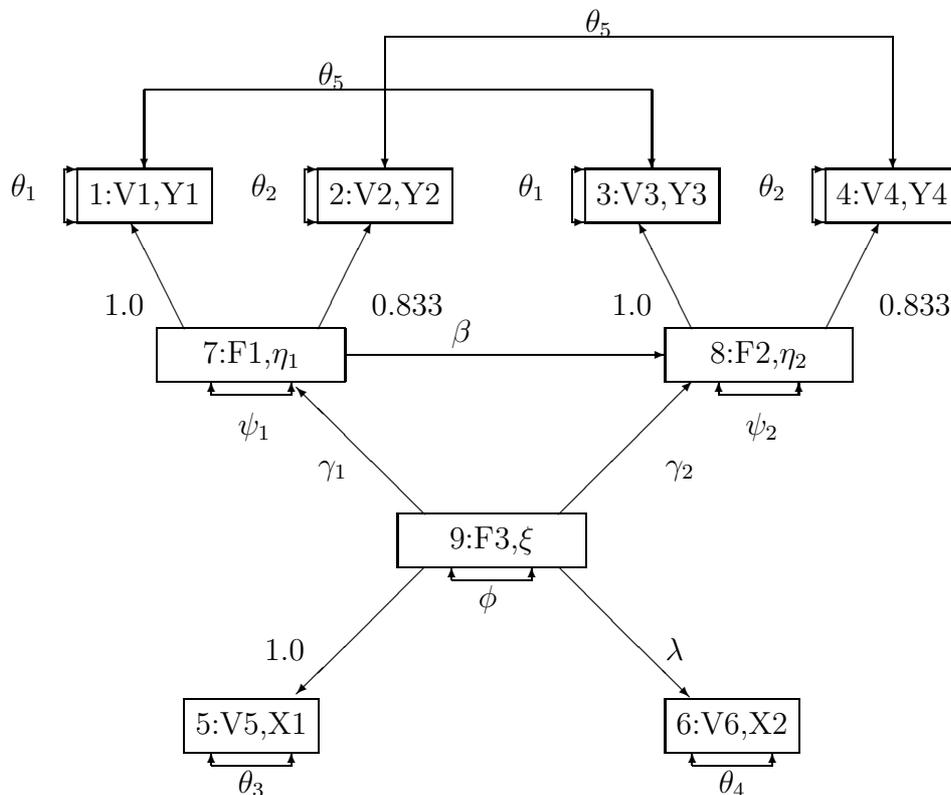
Il peut être utile de rentrer les écarts types par exemple quand on veut travailler avec la matrice de covariance et que l'on dispose de la matrice de corrélation.

## 3 Comment entrer le modèle?

Un modèle peut être précisé par `LINEQS`, `RAM` ou `COSAN`. Le modèle se place après l'appel de la procédure `PROC CALIS`.

### 3.1 RAM

Exemple de diagramme :



Ce diagramme montre les relations directes et indirectes entre toutes les variables du modèle en utilisant des flèches pour indiquer la direction de causalité. Les coefficients de régression entre les variables sont indiqués par des flèches à une tête. Les variances et covariances sont indiquées par des flèches à deux têtes. Les flèches à deux têtes qui pointent vers des variables endogènes représentent les termes d'erreur (par exemple  $Y1 = 1.0F1 + E1$ ,  $\theta_1 = var E1$ ).

Le modèle RAM (Reticular Action), modèle de Mc Ardle(1980), Mc Ardle et Mc Donald(1984), est le suivant ;

$$v = Av + u$$

où A est une matrice régulière et v et u sont des vecteurs aléatoires. Les variables dans v et u peuvent être manifestes ou latentes. Les variables endogènes corres-

pondant aux composantes de  $v$  sont exprimées comme combinaison linéaire des variables restantes et des composantes d'un vecteur  $u$  de matrice de covariance  $P$ .

La matrice de covariance des variables manifestes s'écrit

$$C = J(I - A)^{-1}P(I - A)^{-1'}J'$$

où  $J$  est la matrice de sélection.

Exemple : le diagramme précédent correspond aux équations structurelles suivantes

$$V1 = 1.0V7 + U1$$

$$V2 = .833V7 + U2$$

$$V3 = 1.0V8 + U3$$

$$V4 = .833V8 + U4$$

$$V5 = 1.0V9 + U5$$

$$V6 = \lambda V9 + U6$$

$$V7 = \gamma_1 V9 + U7$$

$$V8 = \beta V7 + \gamma_2 V9 + U8$$

$$V9 = U9$$

et aux matrices

$$V = \begin{pmatrix} V1 \\ V2 \\ V3 \\ V4 \\ V5 \\ V6 \\ F1 \\ F2 \\ F3 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & .833 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & .833 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \gamma_1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \beta & 0 & \gamma_2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$P = \begin{pmatrix} \theta_1 & 0 & \theta_5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \theta_2 & 0 & \theta_5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \theta_5 & 0 & \theta_1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \theta_2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \theta_3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \theta_4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \psi_1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \psi_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \phi \end{pmatrix}$$

L'option RAM transcrit un diagramme en une liste. On assigne des nombres aux "noeuds" du diagramme c'est à dire aux variables. RAM contient une liste de groupes de termes séparés par des virgules. Chaque ligne correspond à une flèche dans le diagramme. La première entrée de chaque ligne est le nombre de têtes de la flèche, la seconde entrée désigne la destination de la flèche, la troisième entrée désigne l'origine de la flèche, la quatrième entrée donne la valeur initiale du coefficient et la cinquième entrée donne un nom si le coefficient est un paramètre et non une constante. Si la cinquième entrée spécifie qu'il s'agit d'un paramètre alors la quatrième entrée n'est pas nécessaire parce que CALIS donnera une valeur initiale à ce paramètre.

Les n premiers nombres assignés aux variables dans le diagramme et dans le vecteur v doivent correspondre aux n variables manifestes de la matrice de covariance ou de corrélation entrée. Si l'on n'est pas sûr de l'ordre des variables manifestes dans Data, on utilise l'option VAR pour spécifier l'ordre des variables : chaque variable manifeste se verra attribuer dans le diagramme son rang dans la matrice de covariance ou de corrélation.

Ces entrées données sous forme de liste déterminent les éléments des matrices A et P. Le premier terme est le numéro de la matrice dans le modèle RAM (1:matrice A, 2:matrice P). Le second terme est le numéro de la ligne de la matrice où se situe l'élément. Le troisième terme est le numéro de la colonne de la matrice où se situe l'élément.

Si l'on ne spécifie ni le quatrième, ni le cinquième terme, le coefficient est supposé constant égal à 1 par défaut. En utilisant le même nom pour différents coefficients, on les contraint à être égaux.

Avec RAM on peut utiliser les commandes suivantes

VARNAMES (VNAMES) donne des noms aux variables latentes et aux erreurs. On ne peut utiliser qu'un VARNAMES avec chaque PROC CALIS. La matrice peut être spécifiée par l'entier 1 ou 2 (1: matrice A, 2: matrice P). Par exemple pour le diagramme précédent, on peut spécifier les variables latentes par les noms F1, F2, F3 et les variables d'erreurs par les noms E1, E2,..., E6, D1, D2 et D3 de la façon suivante :

VNAMES

1. f1-f3,
2. e1-e6 d1-d3;

Si dans RAM, VNAMES n'est pas spécifié, des noms seront assignés par défaut aux variables en utilisant les préfixes F, E et D.

PARAMETERS (PARMS) définit d'autres paramètres que ceux qui sont utilisés dans le modèle. On peut utiliser plusieurs PARAMETERS pour chaque PROC CALIS. La liste des noms de paramètres peut être suivie d'un signe égal et d'une liste de nombres. Ces nombres seront utilisés comme valeurs initiales des paramètres.

Exemple :

```
PARAMETERS alpha=.5 beta=-.5;
```

BOUNDS

On y exprime les minoration et les majoration. Les seuls opérateurs acceptés sont  $<$ ,  $>$ ,  $>=$  et  $<=$ . On peut utiliser BOUNDS pour définir une contrainte pour tout paramètre dont le nom a été spécifié dans RAM ou qui est utilisé dans le modèle d'un INRAM=data set (voir plus loin).

Exemple :

BOUNDS

```
0.0<=a1-a9 x<=1.0,
```

```
-1.0<=c2-c5,
```

```
b1-b10 y>=0.0;
```

On doit séparer les contraintes par une virgule.

VAR donne la liste des variables manifestes qui doivent être analysées. Si VAR n'est pas précisé, toutes les variables manifestes sont analysées. On utilise VAR pour s'assurer que les variables manifestes apparaissent dans l'ordre correct pour RAM.

Ces commandes sont placées après la liste de RAM.

On ne peut utiliser qu'une seule fois RAM pour chaque PROC CALIS.

Exemple correspondant au diagramme précédent :

```

DATA CMAT(TYPE=COV);
TITLE "Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide";

  _TYPE_ = 'COV'; INPUT _NAME_ $ V1-V6;
  LABEL V1='Anomia (1967)' V2='Anomia (1971)' V3='Education'
        V4='Powerlessness (1967)' V5='Powerlessness (1971)'
        V6='Occupational Status Index';
  CARDS;
V1  11.834      .      .      .      .      .
V2   6.947     9.364      .      .      .      .
V3   6.819     5.091    12.532      .      .      .
V4   4.783     5.028     7.495     9.986      .      .
V5  -3.839    -3.889    -3.841    -3.625     9.610      .
V6 -21.899   -18.831   -21.748   -18.775    35.522   450.288
;

PROC CALIS COV DATA=CMAT TECH=NR EDF=931 ALL;
  TITLE3 "Model of BENTLER, 1985, p. 31";
  ram
  1 1 7 1.,
  1 2 7 .833,
  1 3 8 1.,
  1 4 8 .833,
  1 5 9 1.,
  1 6 9 .5 lamb,
  1 7 9 -.5 gam1,
  1 8 7 .5 beta,
  1 8 9 -.5 gam2,
  2 1 1 3. the1,
  2 2 2 3. the2,
  2 3 3 3.the1,
  2 4 4 3. the2,
  2 5 5 3. the3,
  2 6 6 3. the4,
  2 1 3 .2 the5,
  2 2 4 .2 the5,
  2 7 7 4. psi1,
  2 8 8 4. psi2,
  2 9 9 6. phi;

```

```

vnames 1 f1-f3,
        2 e1-e6 d1-d3;
run;

```

### 3.2 LINEQS

Modèle:  $\eta = \beta\eta + \gamma\xi$

où  $\beta$  et  $\gamma$  sont des matrices et  $\eta$  et  $\xi$  sont des vecteurs de variables aléatoires. Les composantes de  $\eta$  correspondent aux variables endogènes; les composantes de  $\xi$  correspondent aux variables exogènes et aux variables d'erreur. Les variables dans  $\eta$  et  $\xi$  peuvent être manifestes ou latentes.

Soit

$$\Gamma = \begin{pmatrix} \gamma \\ I \end{pmatrix}$$

Soit

$$B = \begin{pmatrix} \beta & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

La matrice de covariance s'écrit

$$C = J(I - B)^{-1} \Gamma \Phi \Gamma' (I - B)^{-1'} J'$$

où  $\Phi = E(\xi' \xi)$

Exemple: équations correspondant à l'exemple de la page 5

$$Y1 = 1.0F1 + E1$$

$$Y2 = .833F1 + E2$$

$$Y3 = 1.0F2 + E3$$

$$Y4 = .833F2 + E4$$

$$X1 = 1.0F3 + E5$$

$$X2 = \lambda F3 + E6$$

$$F1 = \gamma_1 F3 + D1$$

$$F2 = \beta F1 + \gamma_2 F3 + D2$$

Dans cet exemple on a

$$\eta = \begin{pmatrix} Y1 \\ Y2 \\ Y3 \\ Y4 \\ X1 \\ X2 \\ F1 \\ F2 \end{pmatrix}$$

$$\beta = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.833 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.833 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \beta & 0 \end{pmatrix}$$

$$\gamma = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & \lambda \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & \gamma_1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & \gamma_2 \end{pmatrix}$$

varF3 =  $\phi$   
 varE1 =  $\theta_1$   
 varE2 =  $\theta_2$   
 varE3 =  $\theta_1$   
 varE4 =  $\theta_2$   
 varE5 =  $\theta_3$   
 varE6 =  $\theta_4$   
 cov(E1,E3) =  $\theta_5$   
 cov(E2,E4) =  $\theta_5$   
 varD1 =  $\psi_1$   
 varD2 =  $\psi_2$

$$\Phi = \begin{pmatrix} \theta_1 & 0 & \theta_5 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \theta_2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ \theta_5 & 0 & \theta_1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \theta_5 & 0 & \theta_2 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \theta_3 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \theta_4 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \psi_1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \psi_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \phi \end{pmatrix}$$

Après LINEQS, on écrit les équations du modèle. Les termes du côté gauche de l'équation peuvent être soit des variables manifestes, soit des variables latentes. Les variables du côté gauche de l'équation ne doivent pas apparaître du côté droit de la même équation de sorte que la matrice  $\beta$  ait ses éléments diagonaux nuls.

La longueur du nom de chaque variable est restreint à huit caractères. Les noms des variables manifestes sont définis dans DATA. Les noms des variables latentes doivent commencer par la lettre F et les noms des erreurs correspondant aux variables manifestes doivent commencer par E, les noms des erreurs correspondant aux variables latentes doivent commencer par un D.

Chaque équation doit contenir au plus une variable E ou D. Les équations doivent être séparées par des virgules. L'ordre des équations est arbitraire.

Les coefficients à estimer sont indiqués dans les équations par un nom précédant le nom de la variable indépendante. Le nom du coefficient peut être suivi par un nombre réel entre parenthèses indiquant la valeur initiale de ce coefficient. Un nombre réel précédant le nom de la variable indépendante indique un coefficient constant. Si, ni un nom de coefficient, ni un nombre réel, ne précède le nom de la variable indépendante, le coefficient est supposé égal à un.

Si le modèle contient beaucoup de paramètres, on peut préciser tous ces paramètres par le même préfixe. Un préfixe est un nom court suivi de deux points. Un nom est alors attribué au paramètre en ajoutant un suffixe entier à ce préfixe. Le préfixe ne doit pas avoir plus de 5 ou 6 caractères de façon à ce que le nom ne dépasse pas huit caractères.

Commandes possibles avec LINEQS :

- STD
- COV
- BOUNDS
- PARAMETERS

STD et COV définissent les éléments de la matrice  $\Phi$ . Les définitions des paramètres sont séparées par des virgules. Les variables utilisées dans STD et COV doivent être exogènes (elles ne doivent donc pas apparaître à gauche d'une équation).

STD

définit les éléments diagonaux de la matrice  $\Phi$ , désigne quelles variances sont des paramètres à estimer et lesquelles sont fixées. Les éléments qui ne sont pas définis sont mis à zéro.

Chaque élément du côté droit du signe égal définit la variance de la variable située du côté gauche. Un nom du côté droit signifie que la variance correspondante est un paramètre à estimer. Ce nom peut être suivi par un nombre réel entre parenthèses qui définit la valeur initiale de la variance dans le processus de minimisation. Un nombre réel dans la liste de droite signifie que la variance correspondante est fixée. Le côté droit peut aussi contenir des préfixes.

Exemple

STD

$e1-e6 = 6*a (6*3);$

définit les six variances des erreurs comme les paramètres  $a_1, \dots, a_6$  ayant tous pour valeur initiale 3.

COV

définit les éléments hors diagonale de la matrice  $\Phi$ , précise quelles covariances sont des paramètres à estimer et lesquelles sont fixées. Les éléments non définis sont mis à zéro.

COV diffère de STD seulement par la signification de la liste des variables du côté gauche. Le côté gauche peut avoir deux formes; l'ordre des noms de variables est très important :

– COV

$e1-e4 = \text{phi1-phi6};$

signifie  $[e2,e1] = \text{phi1}$ ,  $[e3,e1] = \text{phi2}$ ,  $[e3,e2] = \text{phi3}$ ,  $[e4,e1] = \text{phi4}$ ,  $[e4,e2] = \text{phi5}$ ,  $[e4,e3] = \text{phi6}$ .

Les éléments symétriques sont déduits aussitôt.

– L'utilisation de deux listes de  $k_1$  et  $k_2$  variables séparées par un astérisque du côté gauche du signe égal signifie que la liste du côté droit correspond à toutes les  $k_1*k_2$  paires distinctes de variables dans la matrice  $\Phi$ .

Exemple

COV

$e1 e2*e3 e4 = \text{phi1-phi4};$

signifie  $[e1,e3] = \text{phi1}$ ,  $[e1,e4] = \text{phi2}$ ,  $[e2,e3] = \text{phi3}$ ,  $[e2,e4] = \text{phi4}$ .

Si on utilise LINEQS pour l'exemple de la page 5, on tape :

```
DATA CMAT(TYPE=COV);
_TYPE_ ='COV'; INPUT _NAME_ $ V1-V6;
cards;
V1  11.834      .      .      .      .      .
```

```

V2    6.947    9.364    .    .    .    .
V3    6.819    5.091   12.532    .    .    .
V4    4.783    5.028    7.495    9.986    .    .
V5   -3.839   -3.889   -3.841   -3.625    9.610    .
V6  -21.899  -18.831  -21.748  -18.775   35.522   450.288

```

```

;
PROC CALIS COV DATA=CMAT TECH=NR EDF=931 all;

```

```

LINEQS
  V1 = F1 + E1,
  V2 = .833 F1 + E2,
  V3 = F2 + E3,
  V4 = .833 F2 + E4,
  V5 = F3 + E5,
  V6 = LAMB(.5) F3 + E6,
  F1 = GAM1(-.5) F3 + D1,
  F2 = BETA(.5) F1 + GAM2(-.5) F3 + D2;

```

```

STD
E1-E6 = THE1-THE2 THE1-THE4 (6 * 3),
D1-D2 = PSI1-PSI2 (2 * 4),
F3 = PHI (6.);

```

```

COV
E1 E3 = THE5 (.2),
E4 E2 = THE5 (.2);

```

```

RUN;

```

### 3.3 COSAN

Le modèle COSAN est le suivant :

$$C = F_1 P_1 F_1' + \dots + F_m P_m F_m'$$

où C est la matrice de corrélation ou de covariance, chaque matrice  $F_k$ ,  $k=1, \dots, m$ , est le produit de  $n(k)$  matrices  $F_{k_j}$ ,  $j = 1, \dots, n(k)$ , et chaque matrice  $P_k$  est symétrique.

Après COSAN on tape les m termes matriciels séparés par des signes + selon l'addition des termes dans le modèle. Chaque terme matriciel contient les définitions des  $n(k)+1$  matrices,  $F_{k_j}$  et  $P_k$ , séparées par des astérisques \* selon la multiplication des matrices dans le modèle. Les matrices  $F_{k_j}'$  du côté droit du produit sont redondantes et ne sont pas spécifiées sous COSAN. Chaque définition de matrice contient le nom de la matrice suivi entre parenthèses du nombre de colonnes de la matrice et optionnellement d'une ou deux propriétés, séparées par des virgules, décrivant la forme de la matrice. On peut choisir de spécifier comme première propriété de la matrice :

- DIA spécifie une matrice diagonale. Si la matrice n'est pas carrée, ceci décrit une sous matrice diagonale suivie d'une sous matrice rectangle nulle.

- GEN spécifie une matrice rectangle générale; c'est ce qui est adopté par défaut.
- IDE spécifie une matrice identité. Si la matrice n'est pas carrée, ceci décrit une sous matrice identité suivie d'une sous matrice rectangle nulle.
- LOW spécifie une matrice triangulaire inférieure; la matrice peut être rectangle.
- SYM spécifie une matrice symétrique; la matrice ne peut pas être rectangle.
- UPP spécifie une matrice triangulaire supérieure; la matrice peut être rectangle.
- ZDI spécifie une matrice "zéro:diagonale"; si la matrice n'est pas carrée, ceci décrit une sous matrice rectangulaire nulle suivie d'une sous matrice diagonale.
- ZID spécifie une matrice "zéro:identité"; si la matrice n'est pas carrée, ceci décrit une sous matrice rectangulaire nulle suivie d'une sous matrice identité.

La seconde propriété de la matrice décrit la transformation appliquée à la matrice. Si la seconde propriété n'est pas précisée, aucune transformation n'est effectuée. L'une des deux transformations suivantes peut être précisée :

- IMI si le modèle contient l'inverse de la différence entre la matrice identité et la matrice considérée  $((I - A)^{-1})$ .
- INV si le modèle contient l'inverse de la matrice.

On ne peut pas préciser INV ou IMI pour une matrice non carrée.

Exemple : COSAN j(9,ide)\*a(9,gen,imi)\*p(9,sym)

Commandes possibles avec COSAN :

- MATRIX
- VARNAMES
- BOUNDS
- PARAMETERS

## MATRIX

Il doit y avoir au moins un MATRIX pour chaque matrice mentionnée dans COSAN sauf pour les matrices IDE et ZID. MATRIX spécifie les valeurs des éléments constants dans chaque matrice et donne des noms aux éléments qui sont des paramètres à estimer. On peut attribuer une valeur initiale à chaque paramètre en faisant suivre son nom d'un nombre entre parenthèses. Entre accolades se trouve la position de l'élément dans la matrice. Il y a plusieurs façons de spécifier la position des éléments.

- $\{i,j\}$ =liste  
signifie que la liste de droite correspond aux éléments de la matrice  $\{i,j\}$ ,  $\{i+1,j+1\}$ , ...,  $\{i+n,j+n\}$ . Le nombre d'éléments est défini par la longueur de la liste.
- $\{i,\}$ =liste  
signifie que la liste de droite correspond aux éléments  $\{i,j\}$ ,  $\{i,j+1\}$ , ...,  $\{i,j+n\}$  où  $j$  est la colonne de l'élément diagonal sur la ligne  $i$  pour une matrice DIA, ZDI ou UPP et  $j$  est la première colonne pour toutes les autres matrices. Pour une matrice symétrique, les éléments de la liste sont ceux de la partie inférieure de la matrice.
- $\{\,,j\}$ =liste  
signifie que la liste de droite correspond aux éléments  $\{i,j\}$ ,  $\{i+1,j\}$ , ...,  $\{i+n,j\}$  où  $i$  est la ligne de l'élément diagonal de la colonne  $j$  pour une matrice DIA, ZDI, SYM ou LOW et est la première ligne pour toute autre matrice.
- $\{\,,\}$ =liste  
signifie que la liste correspond à tous les éléments possibles de la matrice en commençant par l'élément  $\{1,1\}$  et en lisant la matrice ligne après ligne. Les éléments possibles pour une matrice DIA ou ZDI sont les éléments diagonaux; pour une matrice UPP ou LOW ce sont les éléments au-dessus ou au-dessous de la diagonale et pour une matrice symétrique ce sont les éléments du triangle inférieur, le triangle supérieur en étant déduit automatiquement.

MATRIX ne peut être utilisé avec une matrice IDE ou ZID; pour toutes les autres matrices, chaque élément non spécifié sera supposé nul. Il peut y avoir plus d'un MATRIX pour chaque matrice mentionnée dans COSAN; si différentes définitions sont données à un élément matriciel, c'est la dernière définition qui compte.

Pour l'exemple de la page 5, le modèle spécifié dans COSAN étant le modèle RAM, on obtient :

```
DATA CMAT(TYPE=COV);  
TITLE "Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide";
```

```

_TYPE_ = 'COV'; INPUT _NAME_ $ V1-V6;
LABEL V1='Anomia (1967)' V2='Anomia (1971)' V3='Education'
      V4='Powerlessness (1967)' V5='Powerlessness (1971)'
      V6='Occupational Status Index';
CARDS;
V1  11.834      .      .      .      .      .
V2   6.947     9.364      .      .      .      .
V3   6.819     5.091    12.532      .      .      .
V4   4.783     5.028     7.495     9.986      .      .
V5  -3.839    -3.889    -3.841    -3.625     9.610      .
V6 -21.899   -18.831   -21.748   -18.775    35.522   450.288
;

PROC CALIS COV DATA=CMAT TECH=NR EDF=931 ALL;
TITLE3 "Model of BENTLER, 1985, p. 31";
cosan j(9,ide)*a(9,gen,imi)*p(9,sym);
matrix a
      {,7} = 1. .833 5*0. beta(.5),
      {,8} = 2*0. 1. .833,
      {,9} = 4*0. 1. lamb gam1-gam2(.5 2*-.5);
matrix p
      {1,1} = the1 the2 the1-the4(6*3.),
      {7,7} = psi1-psi2 phi(2*4. 6.),
      {3,1} = the5(.2),
      {4,2} = the5(.2);
run;

```

## 4 Comment appeler la procédure CALIS?

On appelle la procédure CALIS en tapant PROC CALIS après les données et avant le modèle. On précise après PROC CALIS quel est le fichier de données utilisé par Data=nom\_de\_fichier.

## 5 Comment indiquer le choix de l'analyse?

Pour indiquer l'analyse, on tape l'une des options suivantes après PROC CALIS:

- COVARIANCE ou COV analyse la matrice de covariance au lieu de la matrice de corrélation. Si les données sont constituées d'une matrice de corrélation et des écarts types ou d'une SSCP, utiliser l'option COV signifie

que la matrice de covariance est calculée et analysée.

Exemple :

```
data correl(type=corr);
input _type_$ _name_$ v1-v6;
cards;
std . 4. 2. 8. 5. 6. 3.
corr v1 1.0 . . . . .
corr v2 .7 1.0 . . . .
corr v3 .5 .4 1.0 . . .
corr v4 .3 .8 .6 1.0 . .
corr v5 .7 .9 .2 .9 1.0 .
corr v6 .8 .2 .4 .9 .8 1.0
;
PROC CALIS COV EDF=11;
(specification du modele)
run;
```

- UCORR analyse la matrice de corrélation non corrigée par la moyenne au lieu de la matrice de corrélation corrigée par la moyenne. Il est équivalent de spécifier NOINT sans COV.
- UCOV analyse la matrice de covariance non corrigée par la moyenne au lieu de la matrice de covariance corrigée par la moyenne. Il est équivalent de spécifier NOINT et COV.

## 6 Comment estimer les constantes dans les équations structurelles?

On peut estimer les constantes (en anglais "intercept") d'un système d'équations structurelles en appliquant CALIS à la matrice de covariance non corrigée par la moyenne (UCOV) augmentée d'une variable INTERCEP constante égale à 1. Calis contient les options UCOV et AUGMENT (ou AUG) pour calculer et analyser une matrice UCOV augmentée.

Exemple: le modèle suivant est spécifié par deux équations contenant deux variables endogènes Q et P et trois variables exogènes D, F et Y;

$$Q = \alpha_1 + \beta_1 P + \gamma_1 D$$

$$P = \alpha_2 + \beta_2 P + \gamma_2 F + \gamma_3 Y$$

```
title 'equations avec constantes';
```

```

data food;
input q p d f y;
  label Q='Food Consumption per Head'
        P='Ratio of Food Prices to General Price'
        D='Disposable Income in Constant Prices'
        F='Ratio of Preceding Years Prices'
        Y='Time in Years 1922-1941';
cards;
  98.485 100.323 87.4 98.0 1
  99.187 104.264 97.6 99.1 2
102.163 103.435 96.7 99.1 3
101.504 104.506 98.2 98.1 4
104.240 98.001 99.8 110.8 5
103.243 99.456 100.5 108.2 6
103.993 101.066 103.2 105.6 7
  99.900 104.763 107.8 109.8 8
100.350 96.446 96.6 108.7 9
102.820 91.228 88.9 100.6 10
  95.435 93.085 75.1 81.0 11
  92.424 98.801 76.9 68.6 12
  94.535 102.908 84.6 70.9 13
  98.757 98.756 90.6 81.4 14
105.797 95.119 103.1 102.3 15
100.225 98.451 105.1 105.0 16
103.522 86.498 96.4 110.5 17
  99.929 104.016 104.4 92.5 18
105.223 105.769 110.7 89.3 19
106.232 113.490 127.1 93 20
;
proc calis ucov aug data=food all;
lineqs
q=alph1 intercep + beta1 p + gamma1 d + e1,
p=alpha2_b intercep + gamma2_b f +gamma3_b y + _b q +e2;
parameters alpha2 beta2 gamma2 gamma3;
alpha2_b = -alpha2 / beta2;
gamma2_b = -gamma2 / beta2;
gamma3_b = -gamma3 / beta2;
_b = 1 / beta2;
std
  e1-e2 = eps1-eps2;
cov
  e1-e2 = eps3;
bounds
eps1-eps2 >= 0;
run;

```

L'option AUG ne peut être utilisée que lorsque UCOV, UCORR ou NOINT est spécifié.

## 7 Comment entrer le nombre d'observations?

On précise EDF=n après PROC CALIS de sorte que n+i est le nombre d'observations, où i=0 si NOINT est spécifié sans AUGMENT et i=1 sinon.

Exemple: s'il y a 932 observations et que NOINT n'est pas spécifié sans AUGMENT, il faut préciser EDF=931.

## 8 Comment rappeler une matrice de covariance ou de corrélation ou un modèle?

- a) Si la matrice de covariance ou de corrélation que l'on veut rentrer a déjà été calculée dans une première analyse, on peut lors de cette première analyse créer un fichier en précisant OUSTAT=nom\_de\_fichier, contenant les matrices de covariance ou de corrélation, et rappeler ce fichier par DATA=nom\_de\_fichier dans une seconde analyse.
- b) On peut aussi entrer un modèle qui a déjà été utilisé dans une première analyse par INRAM = nom\_de\_fichier. Dans la première analyse, on définit alors OUTRAM = nom\_de\_fichier qui contient la spécification du modèle et les estimations des paramètres. Ces données seront réutilisées par INRAM = nom\_de\_fichier et les valeurs estimées des paramètres serviront de valeurs initiales pour une seconde analyse.

Cela peut être utile par exemple si l'on désire refaire une analyse avec une autre méthode d'estimation.

Exemple :

```
DATA CMAT(TYPE=COV);  
  
  _TYPE_ = 'COV'; INPUT _NAME_ $ V1-V6;  
  LABEL V1='Anomia (1967)' V2='Anomia (1971)' V3='Education'  
        V4='Powerlessness (1967)' V5='Powerlessness (1971)'  
        V6='Occupational Status Index';  
  CARDS;  
V1  11.834      .      .      .      .      .  
V2   6.947     9.364      .      .      .      .  
V3   6.819     5.091    12.532      .      .      .  
V4   4.783     5.028     7.495     9.986      .      .  
V5  -3.839    -3.889    -3.841    -3.625     9.610      .  
V6 -21.899   -18.831   -21.748   -18.775    35.522   450.288  
;
```

```
PROC CALIS COV DATA=CMAT TECH=NR method=G EDF=931 ALL outram=model nomod;
```

```
ram
```

```
1 1 7 1.,  
1 2 7 .833,  
1 3 8 1.,  
1 4 8 .833,  
1 5 9 1.,  
1 6 9 .5 lamb,  
1 7 9 -.5 gam1,  
1 8 7 .5 beta,  
1 8 9 -.5 gam2,  
2 1 1 3. the1,  
2 2 2 3. the2,  
2 3 3 3. the1,  
2 4 4 3. the2,  
2 5 5 3. the3,  
2 6 6 3. the4,  
2 1 3 .2 the5,  
2 2 4 .2 the5,  
2 7 7 4. psi1,  
2 8 8 4. psi2,  
2 9 9 6. phi;  
vnames 1 f1-f3,  
2 e1-e6 d1-d3;
```

```
run;
```

```
data ml;
```

```
proc calis cov data=CMAT method=ml edf=931 inram=model all;
```

```
run;
```

## 9 Comment préciser la méthode d'estimation?

On précise la méthode d'estimation par `METHOD = nom` ou `M = nom`, placé après `PROC CALIS`. Les différentes valeurs de "nom" sont :

- GLS ou G désigne la méthode des moindres carrés généralisée; cette méthode nécessite une matrice de corrélation régulière.
- LSGLS ou LSG désigne la méthode des moindres carrés non pondérés suivie de la méthode des moindres carrés généralisée: les premières estimations sont utilisées comme valeurs initiales pour la seconde estimation.
- LSML ou LSMAX désigne la méthode des moindres carrés non pondérés suivie de la méthode du maximum de vraisemblance: les premières estimations sont utilisées comme valeurs initiales pour la seconde estimation.

- ML ou MAX ou M désigne la méthode du maximum de vraisemblance; cette méthode nécessite une matrice de corrélation régulière.
- NONE ou NO ou N spécifie qu'aucune méthode d'estimation n'est utilisée. Cette option est utile pour vérifier la validité des entrées.
- ULS ou LS ou U désigne la méthode des moindres carrés non pondérés.

Par défaut, METHOD=ML.

## 10 Comment choisir la méthode d'optimisation?

CALIS propose plusieurs méthodes d'optimisation pour minimiser la fonction F :

- Levenberg Marquardt. Elle est fiable et converge généralement après quelques itérations vers une solution précise. Elle nécessite le calcul approché de la matrice hessienne à chaque itération. Elle est plus fiable quand il y a peu de valeurs initiales. Elle fonctionne bien avec des contraintes.
- Ridge Stabilized Newton Raphson. Elle est fiable et converge généralement après quelques itérations vers une solution précise. Elle nécessite le calcul approché de la matrice hessienne à chaque itération. Elle fonctionne bien avec des contraintes.
- Quasi Newton avec plusieurs algorithmes de mise à jour. Elle peut être beaucoup plus efficace pour de longs problèmes en particulier avec la mise à jour BFGS.
- Gradient conjugué avec plusieurs algorithmes de mise à jour. Elle est utile si l'on a des problèmes de mémoire mais est généralement plus lente et moins fiable.

On précise la technique d'optimisation par OMETHOD=nom placé après PROC CALIS. Les valeurs possibles de "nom" sont :

- CONGRA ou CG choisit un des quatre algorithmes d'optimisation de la méthode du gradient conjugué; l'algorithme peut être précisé par UPDATE=option et modifié par SMETHOD=option.
- LEVMAR ou LM ou MARQUARDT précise la méthode de Levenberg Marquardt.
- NEWRAP ou NR ou NEWTON désigne la méthode de Newton Raphson.



- SALPHA=p précise une borne supérieure pour le pas initial pour la recherche linéaire dans les cinq premières itérations. Par défaut p=1.
- SMETHOD=1, 2 ou 3 précise la méthode de recherche linéaire pour les techniques de Quasi Newton et du gradient conjugué. Par défaut SMETHOD=2.
  - 1 spécifie une recherche linéaire qui nécessite le même nombre d'appels de la fonction et du gradient pour une interpolation cubique et une extrapolation cubique. La méthode ne peut être modifiée pour une recherche linéaire exacte en utilisant SPRECISION=option.
  - 2 spécifie une recherche linéaire qui nécessite plus d'appels de la fonction que du gradient pour une interpolation cubique et quadratique et une extrapolation cubique. La méthode peut être modifiée pour une recherche linéaire exacte en utilisant SPRECISION=option. Cette méthode de recherche linéaire semble être meilleure car il est moins coûteux d'évaluer la fonction que le gradient.
  - 3 spécifie une méthode de recherche linéaire qui nécessite le même nombre d'appels de la fonction et du gradient pour une interpolation cubique et une extrapolation cubique. La méthode peut être modifiée pour une recherche linéaire exacte en utilisant SPRECISION=option.
- SPRECISION=p ou SP=p spécifie le degré d'exactitude dans la recherche linéaire. Les seconde et troisième méthodes de recherche linéaire approchent une recherche linéaire exacte pour de petites valeurs de SPRECISION. Par défaut, pour OMETHOD=QUANEW, UPDATE=BFGS et DBFGS p=0.4, pour OMETHOD=QUANEW, UPDATE=DFP et DDFP p=0.06, pour OMETHOD=CONGRA p=0.1.
- UDATE=nom précise la méthode de mise à jour pour la méthode de Quasi Newton ou du gradient conjugué.
  - Pour OMETHOD=QUANEW seules les quatre valeurs suivantes de UPDATE sont possibles: BFGS, DBFGS, DDFP et DFP. Par défaut, UPDATE=BFGS.
  - Pour OMETHOD=CONGRA seules les quatre valeurs suivantes de UPDATE sont possibles: CD, FR, PB et PR. Par défaut, UPDATE=PB.

On ne peut pas utiliser UPDATE si OMETHOD=QUANEW ou OMETHOD=CONGRA n'est pas précisé.

L'historique de l'optimisation comprend

- le nombre d'itérations (iter)

- le nombre d’appels de la fonction (nfun)
- le nombre de contraintes actives (act)
- la valeur du critère d’optimisation (crit)
- le maximum des valeurs absolues des composantes du gradient correspondant aux contraintes inactives (maxgrad)
- la différence entre deux valeurs adjacentes de la fonction (difcrit).

## 11 Valeurs initiales des paramètres

Chaque technique d’optimisation nécessite des valeurs initiales pour les paramètres. Pour éviter les optima locaux, les valeurs initiales doivent être suffisamment proches de l’optimum global. On peut essayer plusieurs valeurs initiales en précisant `RANDOM=option` après `PROC CALIS`. `RANDOM=n` spécifie un entier positif comme valeur source pour générer des valeurs initiales pour les paramètres dont la valeur initiale n’a pas été précisée. Les valeurs initiales des paramètres qui ne sont pas situés sur la diagonale de la matrice centrale du modèle, sont des nombres aléatoires entre 0 et 1. Les valeurs initiales des paramètres situés sur la diagonale de la matrice centrale sont des nombres aléatoires multipliés par 100.

Lorsque le modèle est spécifié par `RAM` ou `LINEQS`, il y a par défaut dans `CALIS` plusieurs méthodes d’estimation des valeurs initiales des paramètres. Lorsque le modèle est spécifié par `COSAN`, il n’y a pas par défaut de méthode d’estimation des valeurs initiales des paramètres. On peut alors utiliser `START=p`. Ceci spécifie une constante `p` comme valeur initiale de tous les paramètres pour lesquels aucune valeur initiale n’a été spécifiée lors de la définition des matrices. Les valeurs initiales des paramètres situés sur la diagonale de la matrice centrale sont égales à  $100|p|$  si on analyse une matrice `COV` ou `UCOV` et  $10|p|$  si on analyse une matrice `CORR` ou `UCORR`. Par défaut `p=0.5`.

## 12 Degrés de liberté

En général, le nombre de degrés de liberté est défini par la différence entre le nombre de valeurs non redondantes `q` dans la matrice `S` de corrélation ou de covariance  $n \times n$  et le nombre `t` de paramètres libres du modèle.

$$df = q - t$$

`q` et `t` sont évalués différemment par `CALIS` selon les cas.

En général, le nombre  $q$  de valeurs non redondantes est égal au nombre d'éléments de la partie inférieure de la matrice  $S$  incluant les éléments diagonaux, moins une constante  $c$  dont la valeur dépend des circonstances.

$$q = n(n + 1)/2 - c$$

Si on précise un modèle d'équations structurelles contenant des variables manifestes exogènes en utilisant RAM ou LINEQS, CALIS ajoute au nombre  $c$  le nombre de variances et covariances de ces variables manifestes exogènes. Si on utilise l'option DFREDUCE= $i$ , CALIS ajoute le nombre  $i$  à  $c$ . Le nombre  $i$  peut être un entier négatif. Si on n'utilise pas DFREDUCE et si on analyse une matrice de corrélation et que la matrice prédite contient des éléments prédéterminés sur la diagonale, CALIS ajoute à  $c$  le nombre de ces éléments.

Dans certains modèles compliqués, spécialement ceux utilisant la programmation, il se peut que CALIS ne soit pas capable de détecter toutes les valeurs prédéterminées. Dans ce cas, on doit utiliser l'option DFREDUCE= $i$  pour obtenir le bon nombre de degrés de liberté.

Si on n'utilise pas la programmation pour imposer des contraintes aux paramètres, le nombre  $t$  est le nombre de noms de paramètres différents utilisés dans le modèle. Si on utilise la programmation, il y a deux sortes de paramètres : les paramètres indépendants qui sont utilisés seulement du côté droit des expressions et les paramètres dépendants qui sont utilisés au moins une fois à gauche des expressions. Dans ce cas, le nombre  $t$  est le nombre de paramètres différents utilisés dans le modèle mais pas utilisés dans la programmation, plus le nombre de paramètres indépendants. Les paramètres indépendants peuvent être définis dans la spécification du modèle ou dans PARMS.

Il y a deux cas principaux où CALIS ne réduit pas les degrés de liberté automatiquement et où on peut utiliser DFREDUCE= $i$  pour obtenir le nombre correct de degrés de liberté. Si certaines estimations sont fixées par des contraintes actives définies dans BOUNDS, BROWNE suggère de réduire les degrés de liberté du nombre de paramètres contraints. Si des contraintes affectent deux éléments diagonaux ou plus de la matrice prédite, on doit réduire le nombre de degrés de liberté en conséquence.

## 13 Quelques critères d'adéquation du modèle

Soit  $W = I$  pour la méthode des moindres carrés non pondérés

$W = S^{-1}$  pour la méthode des moindres carrés généralisée

$W = C^{-1}$  pour la méthode du maximum de vraisemblance.

CALIS propose entre autres les trois critères suivants :

- Goodness of Fit Index  $GFI = 1 - Tr((W(S - C))^2)/Tr((WS)^2)$

- Adjusted Goodness of Fit Index  $AGFI = 1 - (n(n + 1)/2df)(1 - GFI)$  où n est le nombre de variables manifestes et df est le nombre de degrés de liberté du modèle.
- Root Mean square Residual

$$RMR = \sqrt{2 \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^i (s_{ij} - c_{ij})^2 / n(n + 1)}$$

## 14 Options d'affichage

Les options d'affichage se placent après PROC CALIS.

- ALL fait afficher toutes les options.
- CORR ou PCORR fait afficher la matrice de covariance ou de corrélation analysée et la matrice de covariance ou de corrélation prédite par le modèle.
- NOPRINT ou NOP supprime tout affichage.
- PESTIM ou PES fait afficher les estimations des paramètres et parfois les erreurs standards et les t-values.
- PINITIAL ou PIN fait afficher la position des coefficients et paramètres dans les matrices du modèle et leurs valeurs initiales.
- PLATCOV ou PLC fait afficher les estimations des covariances entre les variables latentes et les estimations des covariances entre les variables latentes et manifestes.
- PRIMAT ou PMAT fait afficher les estimations des paramètres, les erreurs standards et les t-values sous forme matricielle, lorsque le modèle est spécifié par RAM ou LINEQS. Quand le modèle est spécifié par COSAN, cet affichage est fait par défaut.
- PRIVEC ou PVEC fait afficher les estimations des paramètres, les erreurs standards, le gradient et les t-values sous forme vectorielle.
- RESIDUAL ou RES fait afficher la matrice des résidus, la matrice des résidus normalisés, les 10 plus grands résidus en valeurs absolues, la distribution des résidus.
- SHORT ou PSH exclue PINITIAL, SIMPLE et STDERR de la sortie par défaut.

- SIMPLE fait afficher les moyennes, les écarts types. Ceci sera fait par défaut si l'option PRINT est spécifiée. Si UCOV, UCORR ou NOINT est spécifié, les écarts types ne seront pas corrigés par la moyenne.
- STDERR ou SE fait afficher les erreurs standards si les méthodes du maximum de vraisemblance ou des moindres carrés généralisée sont utilisées.
- SUMMARY ou PSUM fait afficher uniquement la table des critères d'adéquation du modèle et les dépendances linéaires s'il y en a.
- TOTEFF fait afficher les effets totaux et indirects et les coefficients de régression sur les scores des variables latentes (?).

## 15 Autres commandes

### 15.1 BY

peut être utilisé pour obtenir des analyses séparées sur des groupes définis par les variables BY.

### 15.2 FREQ

Si une variable représente la fréquence d'apparition des autres valeurs dans les observations, on spécifie le nom de la variable dans FREQ; CALIS traitera les données comme si chaque observation apparaissait n fois où n est la valeur de la variable FREQ.

### 15.3 PARTIAL

Si on veut faire une analyse sur une sous matrice d'une matrice de covariance ou de corrélation, on utilise PARTIAL pour nommer les variables qui nous intéressent.

### 15.4 WEIGHT

On peut introduire des poids en utilisant une variable dont le nom sera précisé dans WEIGHT.

## 16 Autres options

- DEMPHAS=p ou DE=p change les valeurs initiales de tous les paramètres qui sont situés sur la diagonale de la matrice centrale du modèle

$$DIAG_{new} = p(|DIAG_{old}| + 1)$$

- RIDGE =r définit un facteur r pour transformer la diagonale de la matrice S qui est analysée: elle devient S+r(diagS). Si RIDGE n'est pas précisé, CALIS choisira une valeur de manière à ce que la plus petite valeur propre soit de l'ordre de  $10^{-3}$ .
- VARDEF=DF ou N ou WDF ou WEIGHT (WGT) spécifie le diviseur utilisé dans le calcul des variances et écarts types. Par défaut, VARDEF=DF.

<i>Valeur</i>	<i>Formule</i>
<i>DF</i>	$n - p - i$
<i>N</i>	$n$
<i>WDF</i>	$\sum W_j - p - i$
<i>WEIGHT</i>	$\sum W_j$

p est le nombre de degrés de liberté des variables dans PARTIAL.

i=0 si NOINT est spécifié sans AUGMENT et i=1 dans les autres cas.

Quand la commande WEIGHT est utilisée,  $W_j$  est la valeur de la variable WEIGHT pour la  $j^{\text{ème}}$  observation et la sommation porte sur les observations dont le poids est positif.

- MODIFICATION ou MOD fait afficher des indices de modification?
- NOMOD supprime le calcul des indices de modification. Cette option est utile avec l'option ALL car elle permet de gagner du temps de calcul et de diminuer les sorties.

## 17 Modèle LISREL

Le modèle LISREL est défini par les trois équations :

$$\begin{aligned}\eta &= B\eta + \Gamma\xi + \zeta \\ y &= \Lambda_y\eta + \varepsilon \\ x &= \Lambda_x\xi + \delta\end{aligned}$$

où  $\eta$  est le vecteur des variables latentes endogènes,  $\xi$  est le vecteur des variables latentes exogènes, x et y sont des vecteurs de variables observables,  $\zeta$ ,  $\varepsilon$  et  $\delta$  sont des vecteurs d'erreur.

On peut analyser ce modèle avec CALIS en écrivant ces équations dans LI-NEQS en changeant les noms des variables de la façon suivante :

$$\begin{aligned}(E) &= \begin{pmatrix} \varepsilon \\ \delta \end{pmatrix} \\ (F_{\text{endogènes}}) &= (\eta) \\ (F_{\text{exogènes}}) &= (\xi) \\ (D) &= (\zeta)\end{aligned}$$

## 18 Comment créer des fichiers?

On peut créer des fichiers en précisant dans la ligne d'appel de CALIS, OUTEST=nom\_de\_fichier ou OUTRAM=nom\_de\_fichier ou OUTSTAT=nom\_de\_fichier. On peut ensuite visualiser ces fichiers par PROC PRINT data=nom\_de\_fichier.

### 18.1 OUTSTAT

Le fichier créé par OUTSTAT contient les éléments suivants précisés par la variable `_TYPE_`:

MEAN : moyennes  
STD : écarts types  
USTD : écarts types non corrigés par la moyenne  
N : taille de l'échantillon  
SKEWNESS : dissymétrie  
KURTOSIS : aplatissement  
UCORR : corrélations non corrigées par la moyenne analysées  
CORR : corrélations analysées  
COV : covariances analysées  
UCOV : covariances non corrigées par la moyenne analysées  
ULSPRED : matrice estimée par la méthode des moindres carrés non pondérés  
GLSPRED : matrice estimée par la méthode des moindres carrés généralisée  
MAXPRED : matrice estimée par la méthode du maximum de vraisemblance  
ULSNRES : résidus normalisés avec la méthode des moindres carrés non pondérés  
GLSNRES : résidus normalisés avec la méthode des moindres carrés généralisée  
MAXNRES : résidus normalisés avec la méthode du maximum de vraisemblance  
SCORE : coefficients de régression sur les scores des variables latentes

La variable `_NAME_` contient le nom de la variable correspondant à chaque colonne des différentes matrices.

Pour l'exemple de la page 5 :

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	V1	V2	V3	V4	V5	V6
1	MEAN		0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000
2	N		932.000	932.000	932.000	932.000	932.000	932.000
3	COV	V1	11.834	6.947	6.819	4.783	-3.839	-21.899
4	COV	V2	6.947	9.364	5.091	5.028	-3.889	-18.831
5	COV	V3	6.819	5.091	12.532	7.495	-3.841	-21.748
6	COV	V4	4.783	5.028	7.495	9.986	-3.625	-18.775
7	COV	V5	-3.839	-3.889	-3.841	-3.625	9.610	35.522
8	COV	V6	-21.899	-18.831	-21.748	-18.775	35.522	450.288
9	MAXPRED	V1	11.908	6.910	6.830	4.935	-4.171	-22.373
10	MAXPRED	V2	6.910	9.348	4.935	5.016	-3.474	-18.637

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	V1	V2	V3	V4	V5	V6
11	MAXPRED	V3	6.8296	4.9350	12.6196	7.5034	-4.0666	-21.814
12	MAXPRED	V4	4.9350	5.0161	7.5034	9.8422	-3.3875	-18.171
13	MAXPRED	V5	-4.1709	-3.4744	-4.0666	-3.3875	9.6100	35.518
14	MAXPRED	V6	-22.3731	-18.6368	-21.8138	-18.1709	35.5181	450.267
15	MAXNRES	V1	-0.1338	0.0884	-0.0231	-0.3901	0.8826	0.189
16	MAXNRES	V2	0.0884	0.0363	0.3991	0.0336	-1.2539	-0.088
17	MAXNRES	V3	-0.0231	0.3991	-0.1498	-0.0190	0.5868	0.026
18	MAXNRES	V4	-0.3901	0.0336	-0.0190	0.3155	-0.7040	-0.267
19	MAXNRES	V5	0.8826	-1.2539	0.5868	-0.7040	0.0000	0.002
20	MAXNRES	V6	0.1890	-0.0878	0.0256	-0.2673	0.0016	0.001

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	V1	V2	V3	V4	V5	V6
21	SCORE	F1	0.37985	0.31827	0.02761	0.02266	0.24395	0.015056
22	SCORE	F2	-0.20899	-0.17562	0.38932	0.32650	0.10230	0.006314
23	SCORE	F3	-0.05211	-0.04362	-0.03991	-0.03338	0.50646	0.031257

## 18.2 OUTRAM

Le fichier créé par OUTRAM contient les éléments suivants :

- les variables BY
- la variable `_TYPE_` qui prend les valeurs METHOD, MODEL, ESTIM, STAT, et VARNAME
- six variables dont la signification dépend de la variable `_TYPE_`.

Chaque observation quand `_TYPE_ = 'MODEL'` définit une matrice du modèle COSAN. Voici la signification des variables quand `_TYPE_ = 'MODEL'` :

`_NAME_` : nom de la matrice

`_MATNR_` : numéro de la matrice si le modèle COSAN ne contient qu'un seul terme. S'il y a plus d'un terme, c'est le numéro du terme multiplié par 10000 plus le numéro de la matrice.

`_ROW_` : nombre de lignes

`_COL_` : nombre de colonnes

`_ESTIM_` : première propriété de la matrice

`_STDERR_` : seconde propriété de la matrice

Les deux dernières variables sont numériques et suivent le code suivant

Pour la première propriété :

1: IDE matrice identité

2: ZID matrice "zéro:identité"

3: DIA matrice diagonale

- 4: ZDI matrice "zéro:diagonale"
- 5: LOW matrice triangulaire inférieure
- 6: UPP matrice triangulaire supérieure
- 7: non utilisé
- 8: SYM matrice symétrique
- 9: GEN matrice générale
- 10: BET identité moins une matrice générale
- 11: PER matrice de sélection
- 12: matrice J dans le modèle EQS
- 13: matrice  $\beta$  dans le modèle EQS
- 14: matrice  $\gamma$  dans le modèle EQS

Pour la seconde propriété :

- 0: matrice non inversée dans le modèle
- 1: INV matrice inversée dans le modèle
- 2: IMI matrice intervenant dans le modèle sous la forme: l'inverse de l'identité moins la matrice

Chaque observation quand `_TYPE_ = 'ESTIM'` définit un élément d'une matrice du modèle COSAN. Voici la signification des variables quand `_TYPE_ = 'ESTIM'` :

- `_NAME_`: nom du paramètre
- `_MATNR_`: numéro de la matrice où se situe le paramètre
- `_ROW_`: numéro de la ligne où se situe le paramètre dans la matrice
- `_COL_`: numéro de la colonne où se situe le paramètre dans la matrice
- `_ESTIM_`: estimation du paramètre
- `_STDERR_`: erreur standard

Chaque observation quand `_TYPE_ = 'VARNAME'` associe un nom de variable aux colonnes des matrices du modèle COSAN.

L'observation quand `_TYPE_ = 'METHOD'` contient le nom de la méthode d'estimation.

Les observations quand `_TYPE_ = 'STAT'` contiennent entre autres la taille de l'échantillon et les critères d'adéquation du modèle.

Pour l'exemple de la page 5 :

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 14  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
1	MODEL	_IDE_	1	6	9	1	0
2	MODEL	_A_	2	9	9	9	2
3	MODEL	_P_	3	9	9	8	0
4	VARNAME	V1	2	.	1	.	.
5	VARNAME	V2	2	.	2	.	.
6	VARNAME	V3	2	.	3	.	.
7	VARNAME	V4	2	.	4	.	.
8	VARNAME	V5	2	.	5	.	.
9	VARNAME	V6	2	.	6	.	.

10 VARNAME F1 2 . 7 . .  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 15  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
11	VARNAME	F2	2	.	8	.	.
12	VARNAME	F3	2	.	9	.	.
13	VARNAME	E1	3	.	1	.	.
14	VARNAME	E2	3	.	2	.	.
15	VARNAME	E3	3	.	3	.	.
16	VARNAME	E4	3	.	4	.	.
17	VARNAME	E5	3	.	5	.	.
18	VARNAME	E6	3	.	6	.	.
19	VARNAME	D1	3	.	7	.	.
20	VARNAME	D2	3	.	8	.	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 16  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
21	VARNAME	D3	3	.	9	.	.
22	METHOD	ML	.	.	.	.	.
23	STAT	N	.	.	.	932.000	.
24	STAT	FIT	.	.	.	0.014	.
25	STAT	GFI	.	.	.	0.995	.
26	STAT	AGFI	.	.	.	0.989	.
27	STAT	RMR	.	.	.	0.229	.
28	STAT	NPARM	.	.	.	12.000	.
29	STAT	DF	.	.	.	9.000	.
30	STAT	N_ACT	.	.	.	0.000	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 17  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
31	STAT	CHISQUAR	.	.	.	13.49	.
32	STAT	P_CHISQ	.	.	.	0.14	.
33	STAT	ADJCHISQ	.	.	.	.	.
34	STAT	P_ACHISQ	.	.	.	.	.
35	STAT	RLSCHISQ	.	.	.	13.29	.
36	STAT	CHISQNUL	.	.	.	2131.43	.
37	STAT	COMPFIT	.	.	.	1.00	.
38	STAT	AIC	.	.	.	-4.51	.
39	STAT	CAIC	.	.	.	-57.05	.
40	STAT	SBC	.	.	.	-48.05	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 18  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
41	STAT	CENTRALI	.	.	.	1.00	.
42	STAT	PARSIMON	.	.	.	0.60	.
43	STAT	ZTESTWH	.	.	.	1.08	.
44	STAT	CNHOELT	.	.	.	1169.00	.
45	ESTIM		2	1	7	1.00	0.00000
46	ESTIM		2	2	7	0.83	0.00000
47	ESTIM		2	3	8	1.00	0.00000
48	ESTIM		2	4	8	0.83	0.00000
49	ESTIM		2	5	9	1.00	0.00000
50	ESTIM	LAMB	2	6	9	5.36	0.43317

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 19  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
51	ESTIM	GAM1	2	7	9	-0.62991	0.05630
52	ESTIM	BETA	2	8	7	0.59324	0.04677
53	ESTIM	GAM2	2	8	9	-0.24048	0.05484
54	ESTIM	THE1	3	1	1	3.61193	0.20089
55	ESTIM	THE2	3	2	2	3.59185	0.16434
56	ESTIM	THE5	3	3	1	0.90518	0.12159
57	ESTIM	THE1	3	3	3	3.61193	0.20089
58	ESTIM	THE5	3	4	2	0.90518	0.12159
59	ESTIM	THE2	3	4	4	3.59185	0.16434
60	ESTIM	THE3	3	5	5	2.98852	0.49866

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 20  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	_MATNR_	_ROW_	_COL_	_ESTIM_	_STDERR_
61	ESTIM	THE4	3	6	6	259.746	18.2971
62	ESTIM	PSI1	3	7	7	5.669	0.4228
63	ESTIM	PSI2	3	8	8	4.515	0.3352
64	ESTIM	PHI	3	9	9	6.621	0.6392

### 18.3 OUTEST

Le fichier créé par OUTEST contient les estimations des paramètres, le gradient, les erreurs standards, la matrice d'information et la matrice de covariance estimée des estimateurs.

Pour l'exemple de la page 5 :

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 1  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	LAMB	GAM1	BETA	GAM2	THE1	THE2
1	PARMS	ML	5.36407	-0.62991	0.59324	-0.24048	3.61193	3.59185
2	GRAD	ML	-0.00003	-0.00029	-0.00020	0.00019	0.00022	-0.00018
3	INFORMAT	LAMB	0.03469	0.01909	-0.01041	0.01005	-0.00018	-0.00012
4	INFORMAT	GAM1	0.01909	1.24513	-0.16678	0.10119	-0.00737	-0.00516
5	INFORMAT	BETA	-0.01041	-0.16678	1.99535	-1.16812	-0.02911	-0.02058
6	INFORMAT	GAM2	0.01005	0.10119	-1.16812	1.50540	-0.00206	-0.00143
7	INFORMAT	THE1	-0.00018	-0.00737	-0.02911	-0.00206	0.06770	0.02088
8	INFORMAT	THE2	-0.00012	-0.00516	-0.02058	-0.00143	0.02088	0.09828
9	INFORMAT	THE5	-0.00029	-0.00995	0.11289	-0.00900	-0.04594	-0.05933
10	INFORMAT	THE3	-0.01059	0.04359	-0.00340	0.02295	0.00048	0.00034

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 2  
 15:20 Monday, August 24, 1992  
 Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	THE5	THE3	THE4	PSI1	PSI2	PHI
1	0.90518	2.98852	259.746	5.66859	4.51514	6.62148
2	-0.00011	-0.00003	0.000	-0.00002	0.00003	0.00000
3	-0.00029	-0.01059	0.000	-0.00068	-0.00019	0.00728
4	-0.00995	0.04359	0.000	-0.03052	-0.00111	-0.02997
5	0.11289	-0.00340	-0.000	0.01236	0.02611	0.01219

6	-0.00900	0.02295	0.000	-0.00211	-0.01984	-0.01578
7	-0.04594	0.00048	0.000	0.00451	0.00958	0.00010
8	-0.05933	0.00034	0.000	0.00317	0.00674	0.00007
9	0.20766	0.00079	0.000	0.00110	-0.01361	0.00016
10	0.00079	0.02727	0.000	0.00185	0.00051	0.00585

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 3  
15:20 Monday, August 24, 1992  
Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	LAMB	GAM1	BETA	GAM2	THE1	THE2
11	INFORMAT	THE4	0.00020	0.000166	-0.000013	0.000087	0.000002	0.000001
12	INFORMAT	PSI1	-0.00068	-0.030518	0.012358	-0.002109	0.004514	0.003168
13	INFORMAT	PSI2	-0.00019	-0.001110	0.026110	-0.019835	0.009577	0.006742
14	INFORMAT	PHI	0.00728	-0.029968	0.012191	-0.015778	0.000098	0.000069
15	COV	LAMB	0.18764	-0.013248	-0.002182	-0.006432	0.000000	-0.000000
16	COV	GAM1	-0.01325	0.003170	0.000357	0.000631	-0.000000	-0.000000
17	COV	BETA	-0.00218	0.000357	0.002188	0.001741	0.000661	-0.000144
18	COV	GAM2	-0.00643	0.000631	0.001741	0.003008	0.000417	-0.000091
19	COV	THE1	0.00000	-0.000000	0.000661	0.000417	0.040356	-0.002893
20	COV	THE2	-0.00000	-0.000000	-0.000144	-0.000091	-0.002893	0.027008

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 4  
15:20 Monday, August 24, 1992  
Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	THE5	THE3	THE4	PSI1	PSI2	PHI
11	0.000003	0.00011	0.00001	0.000007	0.000002	0.00002
12	0.001102	0.00185	0.00001	0.014076	0.000067	0.00038
13	-0.013607	0.00051	0.00000	0.000067	0.021451	0.00010
14	0.000161	0.00585	0.00002	0.000377	0.000105	0.01357
15	-0.000000	0.16247	-4.67476	-0.032398	-0.004722	-0.19687
16	0.000000	-0.01709	0.33319	0.007524	0.000448	0.02113
17	-0.001108	-0.00347	0.05524	-0.000740	-0.001943	0.00347
18	-0.000698	-0.00871	0.16200	0.000709	0.000178	0.01025
19	0.006973	0.00000	-0.00000	-0.013292	-0.013063	-0.00000
20	0.007006	-0.00000	0.00000	-0.005574	-0.002643	0.00000

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 5  
15:20 Monday, August 24, 1992  
Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	_TYPE_	_NAME_	LAMB	GAM1	BETA	GAM2	THE1	THE2
21	COV	THE5	-0.00000	0.00000	-0.001108	-0.00070	0.00697	0.00701
22	COV	THE3	0.16247	-0.01709	-0.003467	-0.00871	0.00000	-0.00000
23	COV	THE4	-4.67476	0.33319	0.055241	0.16200	-0.00000	0.00000
24	COV	PSI1	-0.03240	0.00752	-0.000740	0.00071	-0.01329	-0.00557
25	COV	PSI2	-0.00472	0.00045	-0.001943	0.00018	-0.01306	-0.00264
26	COV	PHI	-0.19687	0.02113	0.003467	0.01025	-0.00000	0.00000
27	STDERR	ML	0.43317	0.05630	0.046771	0.05484	0.20089	0.16434

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide 6  
15:20 Monday, August 24, 1992  
Model of BENTLER, 1985, p. 31

OBS	THE5	THE3	THE4	PSI1	PSI2	PHI
21	0.01479	-0.00000	0.000	-0.00412	0.00478	0.00000
22	-0.00000	0.24867	-4.938	-0.05148	-0.00750	-0.22950
23	0.00000	-4.93769	334.784	0.82025	0.11955	4.93769
24	-0.00412	-0.05148	0.820	0.17873	0.00707	0.05148
25	0.00478	-0.00750	0.120	0.00707	0.11235	0.00750
26	0.00000	-0.22950	4.938	0.05148	0.00750	0.40852
27	0.12159	0.49866	18.297	0.42277	0.33519	0.63915

## 19 Annexe

Tableaux des résultats correspondant à l'exemple de la page 5, utilisant RAM :

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Model Statement

Term	Matrix	Rows & Cols	Matrix Type
1	_IDE_	6 9	IDENTITY
2	_A_	9 9	GENERAL IMINUSINV
3	_P_	9 9	SYMMETRIC

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row & Column	Parameter	Estimate
1 2	1 7 V1 F1	.	1.000000
1 2	2 7 V2 F1	.	0.833000
1 2	3 8 V3 F2	.	1.000000

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row & Column	Parameter	Estimate
1 2	4 8 V4 F2	.	0.833000
1 2	5 9 V5 F3	.	1.000000
1 2	6 9 V6 F3	LAMB	0.500000

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row & Column	Parameter	Estimate
1 2	7 9 F1 F3	GAM1	-0.500000
1 2	8 7 F2 F1	BETA	0.500000
1 2	8 9	GAM2	-0.500000

F2      F3  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

---

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	
1	3	1	1	THE1	3.000000
		E1	E1		
1	3	2	2	THE2	3.000000
		E2	E2		
1	3	3	1	THE5	0.200000
		E3	E1		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

---

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	
1	3	3	3	THE1	3.000000
		E3	E3		
1	3	4	2	THE5	0.200000
		E4	E2		
1	3	4	4	THE2	3.000000
		E4	E4		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

---

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	
1	3	5	5	THE3	3.000000
		E5	E5		
1	3	6	6	THE4	3.000000
		E6	E6		
1	3	7	7	PSI1	4.000000
		D1	D1		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Pattern and Initial Values

RAM Pattern and Values

---

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	
1	3	8	8	PSI2	4.000000
		D2	D2		
1	3	9	9	PHI	6.000000
		D3	D3		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

932 Observations	Model Terms	1
6 Variables	Model Matrices	3
21 Informations	Parameters	12

VARIABLE	Mean	Std Dev	
V1	0	3.44005814	Anomia (1967)
V2	0	3.06006536	Anomia (1971)
V3	0	3.54005650	Education
V4	0	3.16006329	Powerlessness (1967)
V5	0	3.10000000	Powerlessness (1971)
V6	0	21.21999057	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Covariances

	V1	V2	V3	
V1	11.83400000	6.94700000	6.81900000	Anomia (1967)
V2	6.94700000	9.36400000	5.09100000	Anomia (1971)
V3	6.81900000	5.09100000	12.53200000	Education
V4	4.78300000	5.02800000	7.49500000	Powerlessness (1967)
V5	-3.83900000	-3.88900000	-3.84100000	Powerlessness (1971)
V6	-21.89900000	-18.83100000	-21.74800000	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Covariances

	V4	V5	V6	
V1	4.78300000	-3.83900000	-21.89900000	Anomia (1967)
V2	5.02800000	-3.88900000	-18.83100000	Anomia (1971)
V3	7.49500000	-3.84100000	-21.74800000	Education
V4	9.98600000	-3.62500000	-18.77500000	Powerlessness (1967)
V5	-3.62500000	9.61000000	35.52200000	Powerlessness (1971)
V6	-18.77500000	35.52200000	450.28800000	Occupational Status Index

Determinant = 6080570 (Ln = 15.621)

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Vector of Initial Estimates

LAMB	1	0.50000	Matrix Entry: _A_[6:9]
GAM1	2	-0.50000	Matrix Entry: _A_[7:9]
BETA	3	0.50000	Matrix Entry: _A_[8:7]
GAM2	4	-0.50000	Matrix Entry: _A_[8:9]
THE1	5	3.00000	Matrix Entry: _P_[1:1] _P_[3:3]
THE2	6	3.00000	Matrix Entry: _P_[2:2] _P_[4:4]
THE5	7	0.20000	Matrix Entry: _P_[3:1] _P_[4:2]
THE3	8	3.00000	Matrix Entry: _P_[5:5]
THE4	9	3.00000	Matrix Entry: _P_[6:6]
PSI1	10	4.00000	Matrix Entry: _P_[7:7]

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

PSI2            11    4.00000   Matrix Entry: \_P\_[8:8]  
PHI            12    6.00000   Matrix Entry: \_P\_[9:9]

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Predetermined Elements of the Predicted Moment Matrix

	V1	V2	V3	
V1	.	.	.	Anomia (1967)
V2	.	.	.	Anomia (1971)
V3	.	.	.	Education
V4	.	.	.	Powerlessness (1967)
V5	.	.	.	Powerlessness (1971)
V6	.	.	.	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Predetermined Elements of the Predicted Moment Matrix

	V4	V5	V6	
V1	.	.	.	Anomia (1967)
V2	.	.	.	Anomia (1971)
V3	.	.	.	Education
V4	.	.	.	Powerlessness (1967)
V5	.	.	.	Powerlessness (1971)
V6	.	.	.	Occupational Status Index

Sum of Squared Differences = 0  
Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Newton-Raphson Minimization  
Algorithm for Hessian= 1  
Maximum Iterations= 50  
Maximum Function Calls= 125  
Maximum Absolute Gradient Criterion= 0.001  
Number of Estimates= 12 Lower Bounds= 0 Upper Bounds= 0  
Minimization Start: Active Constraints= 0 Criterion= 119.333  
Maximum Gradient Element= 74.017

Iter	nfun	act	mincrit	maxgrad	difcrit	ridge	rhoration
1	2	0	0.82689	1.3507	118.5	0	0.00771
2	3	0	0.09859	0.2330	0.7283	0	0.3579

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

3	4	0	0.01581	0.006841	0.0828	0	0.6424
4	5	0	0.01449	0.000286	0.00132	0	0.5211

Minimization Results: Iterations= 4 Function Calls= 5 Derivative Calls= 5  
Active Constraints= 0 Criterion= 0.0145 Maximum Gradient Element= 0.000286

Ridge= 0

NOTE: Convergence criterion satisfied.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Predicted Model Matrix

	V1	V2	V3	
V1	11.90782705	6.91048074	6.82960592	Anomia (1967)
V2	6.91048074	9.34828500	4.93504725	Anomia (1971)
V3	6.82960592	4.93504725	12.61958155	Education
V4	4.93504725	5.01607381	7.50337223	Powerlessness (1967)
V5	-4.17092670	-3.47438194	-4.06664939	Powerlessness (1971)
V6	-22.37313101	-18.63681813	-21.81378056	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Predicted Model Matrix

	V4	V5	V6	
V1	4.93504725	-4.17092670	-22.3731310	Anomia (1967)
V2	5.01607381	-3.47438194	-18.6368181	Anomia (1971)
V3	7.50337223	-4.06664939	-21.8137806	Education
V4	9.84216362	-3.38751895	-18.1708792	Powerlessness (1967)
V5	-3.38751895	9.61000000	35.5180613	Powerlessness (1971)
V6	-18.17087921	35.51806130	450.2671667	Occupational Status Index

Determinant = 6169544 (Ln = 15.635)

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Residual Matrix

	V1	V2	V3	
V1	-.0738270546	0.0365192612	-.0106059159	Anomia (1967)
V2	0.0365192612	0.0157149963	0.1559527544	Anomia (1971)
V3	-.0106059159	0.1559527544	-.0875815489	Education
V4	-.1520472456	0.0119261938	-.0083722325	Powerlessness (1967)
V5	0.3319266974	-.4146180610	0.2256493950	Powerlessness (1971)
V6	0.4741310142	-.1941818651	0.0657805584	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Residual Matrix

	V4	V5	V6	
V1	-.1520472456	0.3319266974	0.4741310142	Anomia (1967)
V2	0.0119261938	-.4146180610	-.1941818651	Anomia (1971)
V3	-.0083722325	0.2256493950	0.0657805584	Education
V4	0.1438363821	-.2374810540	-.6041207948	Powerlessness (1967)
V5	-.2374810540	0.0000000000	0.0039386982	Powerlessness (1971)
V6	-.6041207948	0.0039386982	0.0208332652	Occupational Status Index

Average Absolute Residual = 0.1557

Average Off-diagonal Absolute Residual = 0.1952  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Normalized Residual Matrix

	V1	V2	V3	
V1	-0.1338	0.0884	-0.0231	Anomia (1967)
V2	0.0884	0.0363	0.3991	Anomia (1971)
V3	-0.0231	0.3991	-0.1498	Education
V4	-0.3901	0.0336	-0.0190	Powerlessness (1967)
V5	0.8826	-1.2539	0.5868	Powerlessness (1971)
V6	0.1890	-0.0878	0.0256	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Normalized Residual Matrix

	V4	V5	V6	
V1	-0.3901	0.8826	0.1890	Anomia (1967)
V2	0.0336	-1.2539	-0.0878	Anomia (1971)
V3	-0.0190	0.5868	0.0256	Education
V4	0.3155	-0.7040	-0.2673	Powerlessness (1967)
V5	-0.7040	0.0000	0.0016	Powerlessness (1971)
V6	-0.2673	0.0016	0.0010	Occupational Status Index

Average Normalized Residual = 0.2661

Average Off-diagonal Normalized Residual = 0.3301

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Rank Order of 10 Largest Normalized Residuals

V5,V2	V5,V1	V5,V4	V5,V3	V3,V2	V4,V1	V4,V4
-1.2539	0.8826	-0.7040	0.5868	0.3991	-0.3901	0.3155
		V6,V4	V6,V1	V3,V3		
		-0.2673	0.1890	-0.1498		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Distribution of Normalized Residuals

(Each \* represents 1 residuals)

-1.50000	-	-1.25000	1	4.76%	*
-1.25000	-	-1.00000	0	0.00%	
-1.00000	-	-0.75000	0	0.00%	
-0.75000	-	-0.50000	1	4.76%	*
-0.50000	-	-0.25000	2	9.52%	**
-0.25000	-	0	5	23.81%	*****
0	-	0.25000	8	38.10%	*****
0.25000	-	0.50000	2	9.52%	**
0.50000	-	0.75000	1	4.76%	*

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

0.75000 - 1.00000 1 4.76% | \*

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Fit criterion . . . . . 0.0145  
 Goodness of Fit Index (GFI) . . . . . 0.9953  
 GFI Adjusted for Degrees of Freedom (AGFI) . . . . . 0.9890  
 Root Mean Square Residual (RMR) . . . . . 0.2294  
 Chi-square = 13.4860 df = 9 Prob>chi\*\*2 = 0.1418  
 Null Model Chi-square: df = 15 2131.4327  
 Bentler's Comparative Fit Index . . . . . 0.9979  
 Normal Theory Reweighted LS Chi-square . . . . . 13.2870  
 Akaike's Information Criterion . . . . . -4.5140  
 Consistent Information Criterion . . . . . -57.0500  
 Schwarz's Bayesian Criterion . . . . . -48.0500  
 McDonald's (1989) Centrality. . . . . 0.9976  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Bentler & Bonett's (1980) Non-normed Index. . . . . 0.9965  
 Bentler & Bonett's (1980) Normed Index. . . . . 0.9937  
 James, Mulaik, & Brett (1982) Parsimonious Index. . . . . 0.5962  
 Z-Test of Wilson & Hilferty (1931) . . . . . 1.0756  
 Bollen (1986) Normed Index Rho1 . . . . . 0.9895  
 Bollen (1988) Non-normed Index Delta2 . . . . . 0.9979  
 Hoelter's (1983) Critical N . . . . . 1169

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	2	1	7	1.000000	0	0.000
		V1	F1			
1	2	2	7	0.833000	0	0.000
		V2	F1			
1	2	3	8	1.000000	0	0.000
		V3	F2			

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	2	4	8	0.833000	0	0.000
		V4	F2			
1	2	5	9	1.000000	0	0.000
		V5	F3			

1 2 6 9 LAMB 5.364067 0.433175 12.383  
 V6 F3  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	2	7	9 GAM1	-0.629909	0.056305	-11.188
		F1	F3			
1	2	8	7 BETA	0.593235	0.046771	12.684
		F2	F1			
1	2	8	9 GAM2	-0.240476	0.054843	-4.385
		F2	F3			

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	3	1	1 THE1	3.611932	0.200887	17.980
		E1	E1			
1	3	2	2 THE2	3.591855	0.164340	21.856
		E2	E2			
1	3	3	1 THE5	0.905179	0.121595	7.444
		E3	E1			

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	3	3	3 THE1	3.611932	0.200887	17.980
		E3	E3			
1	3	4	2 THE5	0.905179	0.121595	7.444
		E4	E2			
1	3	4	4 THE2	3.591855	0.164340	21.856
		E4	E4			

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row	Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	3	5	5 THE3	2.988520	0.498665	5.993
		E5	E5			
1	3	6	6 THE4	259.745900	18.297112	14.196
		E6	E6			
1	3	7	7 PSI1	5.668593	0.422769	13.408

D1 D1  
Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

RAM Pattern and Values

Term & Matrix	Row & Column	Parameter	Estimate	Standard Error	t Value
1	3 8 8	PSI2	4.515138	0.335193	13.470
		D2 D2			
1	3 9 9	PHI	6.621480	0.639152	10.360
		D3 D3			

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Standardized Coefficients

Row & Column	Parameter	Estimate
1 7		0.834671
V1 F1		
2 7		0.784713
V2 F1		
3 8		0.844857
V3 F2		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Standardized Coefficients

Row & Column	Parameter	Estimate
4 8		0.796903
V4 F2		
5 9		0.830072
V5 F3		
6 9 LAMB		0.650484
V6 F3		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Standardized Coefficients

Row & Column	Parameter	Estimate
7 9 GAM1		-0.562760
F1 F3		
8 7 BETA		0.569315
F2 F1		
8 9 GAM2		-0.206179
F2 F3		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Variances of Endogenous Variables

Variable	Estimate	R-squared
1 E1	11.907827	0.696676
2 E2	9.348285	0.615774
3 E3	12.619582	0.713784
4 E4	9.842164	0.635054
5 E5	9.610000	0.689020
6 E6	450.267167	0.423129
7 D1	8.295895	0.316699
8 D2	9.007650	0.498744

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Correlations among Exogenous Variables

Row & Column	Parameter	Estimate
3 1 E3 E1	THE5	0.250608
4 2 E4 E2	THE5	0.252009

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Predicted Moments of Latent Variables

	F1	F2	F3
F1	8.295895245	5.924426465	-4.170926697
F2	5.924426465	9.007649739	-4.066649395
F3	-4.170926697	-4.066649395	6.621479579

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Predicted Moments between Manifest and Latent Variables

	F1	F2	F3
V1	8.29589524	5.92442647	-4.17092670
V2	6.91048074	4.93504725	-3.47438194
V3	5.92442647	9.00764974	-4.06664939
V4	4.93504725	7.50337223	-3.38751895
V5	-4.17092670	-4.06664939	6.62147958
V6	-22.37313101	-21.81378056	35.51806130

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Total Effects on Exogenous by Endogenous Variables

	F1	F2	F3
V1	1.00000000	0.00000000	-0.629908565
V2	0.83300000	0.00000000	-0.524713834

V3	0.593235271	1.000000000	-0.614160226
V4	0.494164981	0.833000000	-0.511595468
V5	0.000000000	0.000000000	1.000000000
V6	0.000000000	0.000000000	5.364067182
F1	0.000000000	0.000000000	-0.629908565
F2	0.593235271	0.000000000	-0.614160226

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Indirect Effects on Exogenous by Endogenous Variables

	F1	F2	F3
V1	0.000000000	0	-.6299085647
V2	0.000000000	0	-.5247138344
V3	0.5932352708	0	-.6141602261
V4	0.4941649806	0	-.5115954683
V5	0.0000000000	0	0.0000000000
V6	0.0000000000	0	0.0000000000
F1	0.0000000000	0	0.0000000000
F2	0.0000000000	0	-.3736839779

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Latent Variable Score Regression Coefficients

	F1	F2	F3	
V1	0.3798501384	-.2089915382	-.0521100177	Anomia (1967)
V2	0.3182691706	-.1756168559	-.0436167266	Anomia (1971)
V3	0.0276072399	0.3893199656	-.0399102832	Education
V4	0.0226581495	0.3265010728	-.0333784053	Powerlessness (1967)
V5	0.2439524457	0.1023049114	0.5064559867	Powerlessness (1971)
V6	0.0150559066	0.0063139076	0.0312567231	Occupational Status Index

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]

Symmetric Matrix

Univariate Tests for Constant Constraints

```

-----
| Lagrange Multiplier or Wald Index |
-----
| Probability | Approx Change of Value |
-----

```

	E1	E2	E3
E1	323.277 [THE1]	0.158	55.417 [THE5]

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]

Symmetric Matrix

Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E1		E2		E3
			0.691	0.090	
E2	0.158		477.695	[THE2]	0.584
	0.691	0.090			0.445 0.233

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
Symmetric Matrix  
Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E1		E2		E3
E3	55.417	[THE5]	0.584		323.277 [THE1]
			0.445	0.233	
E4	1.224		55.417	[THE5]	0.151
	0.269	-0.326			0.698 -0.090

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
Symmetric Matrix  
Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E1		E2		E3
E5	5.835		7.337		1.600
	0.016	0.520	0.007	-0.506	0.206 0.271
E6	0.745		1.418		0.102
	0.388	-1.259	0.234	1.543	0.750 -0.459

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
Symmetric Matrix  
Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E1		E2		E3
D1	0.467		0.461		1.193
	0.494	0.228	0.497	-0.190	0.275 0.299
D2	0.001		0.000		0.648
	0.981	0.001	0.986	-0.001	0.421 -0.281

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
Symmetric Matrix  
Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E1		E2		E3
--	----	--	----	--	----

D3            3.421                    3.393                    0.575  
               0.064    0.508            0.065   -0.424            0.448    0.209  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E4		E5		E6
E1	1.224		5.835		0.745
	0.269	-0.326	0.016	0.520	0.388
					-1.259
E2	55.417	[THE5]	7.337		1.418
			0.007	-0.506	0.234
					1.543

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E4		E5		E6
E3	0.151		1.600		0.102
	0.698	-0.090	0.206	0.271	0.750
					-0.459
E4	477.695	[THE2]	1.202		0.003
			0.273	-0.204	0.958
					0.070

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E4		E5		E6
E5	1.202		35.917	[THE3]	sing
	0.273	-0.204			.
E6	0.003		sing		201.527
	0.958	0.070	.	.	[THE4]

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E4		E5		E6
D1	1.189		0.076		0.092
	0.276	-0.249	0.783	-0.279	0.762
					1.495
D2	0.635		0.105		0.108

0.426 0.234 0.746 0.106 0.742 -0.571  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	E4	E5	E6
D3	0.581	sing	sing
	0.446 -0.174	.	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	D1	D2	D3
E1	0.467	0.001	3.421
	0.494 0.228	0.981 0.001	0.064 0.508
E2	0.461	0.000	3.393
	0.497 -0.190	0.986 -0.001	0.065 -0.424

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	D1	D2	D3
E3	1.193	0.648	0.575
	0.275 0.299	0.421 -0.281	0.448 0.209
E4	1.189	0.635	0.581
	0.276 -0.249	0.426 0.234	0.446 -0.174

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	D1	D2	D3
E5	0.076	0.105	sing
	0.783 -0.279	0.746 0.106	.
E6	0.092	0.108	sing
	0.762 1.495	0.742 -0.571	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	D1		D2		D3
D1	179.781 [PSI1]	sing		sing	
D2	sing	181.448 [PSI2]	sing		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_P\_[9:9]  
 Symmetric Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	D1		D2		D3
D3	sing	sing	107.325 [PHI ]		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Rank order of 10 largest Lagrange multipliers in \_P\_

E5 : E2	E5 : E1	D3 : E1
7.3366 : 0.007	5.8351 : 0.016	3.4212 : 0.064
D3 : E2	E5 : E3	E6 : E2
3.3926 : 0.065	1.6004 : 0.206	1.4181 : 0.234
E4 : E1	E5 : E4	D1 : E3
1.2241 : 0.269	1.2024 : 0.273	1.1929 : 0.275

D1 : E4  
 Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

1.1891 : 0.276

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints

-----	
Lagrange Multiplier	or Wald Index
-----	
Probability	Approx Change of Value
-----	

V1 V2 V3

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

V1           sing           0.172           0.047  
 Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	V1	V2	V3
V1	.	0.678	0.828
V2	0.616	0.638	0.638
V3	0.432	0.022	0.425

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	V1	V2	V3
V3	0.396	0.303	0.000
V4	0.529	0.582	0.018
V5	0.452	0.254	0.000
V6	0.501	0.615	0.997

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	V1	V2	V3
V5	5.526	8.539	2.753
V6	0.019	0.003	0.097
V7	0.441	1.418	0.322
V8	0.507	0.234	0.571

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	V1	V2	V3
--	----	----	----

F1	1.079		1.065		1.618	
	0.299	0.098	0.302	-0.082	0.203	0.099
F2	0.014		0.019		0.517	
	0.904	-0.010	0.891	0.009	0.472	-0.063

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		V1		V2		V3
F3	4.487		4.395		1.597	
	0.034	0.166	0.036	-0.139	0.206	0.100

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		V4		V5		V6
V1	0.805		5.445		0.124	
	0.369	-0.028	0.020	0.070	0.724	0.001
V2	0.013		5.873		0.027	
	0.909	0.003	0.015	-0.061	0.869	-0.001

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		V4		V5		V6
V3	0.153		1.153		0.028	
	0.696	-0.015	0.283	0.032	0.866	0.001
V4	sing		0.990		0.147	
	.	.	0.320	-0.025	0.702	-0.001

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		V4		V5		V6
--	--	----	--	----	--	----

V5	2.113		sing		sing	
	0.146	-0.067	.	.	.	.
V6	0.018		sing		sing	
	0.893	0.043	.	.	.	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	V4		V5		V6	
F1	1.610		0.056		0.100	
	0.204	-0.083	0.813	-0.093	0.752	0.006
F2	0.500		0.099		0.110	
	0.479	0.052	0.753	0.036	0.740	-0.002

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	V4		V5		V6	
F3	1.604		sing		sing	
	0.205	-0.084	.	.	.	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	F1		F2		F3	
V1	0.423		0.473		3.421	
	0.515	-0.026	0.492	-0.024	0.064	0.077
V2	0.421		0.474		3.393	
	0.516	0.021	0.491	0.020	0.065	-0.064

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

	F1		F2		F3	
--	----	--	----	--	----	--

V3	0.161		0.090		0.575	
	0.688	0.014	0.764	-0.011	0.448	0.032
V4	0.159		0.089		0.581	
	0.690	-0.012	0.765	0.009	0.446	-0.026

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		F1		F2		F3
V5	0.074		0.119		sing	
	0.786	-0.049	0.730	0.033	.	.
V6	0.087		0.119		153.343	[LAMB]
	0.768	0.264	0.731	-0.177		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		F1		F2		F3
F1	sing		sing		125.160	[GAM1]
	.	.	.	.		
F2	160.878	[BETA]	sing		19.227	[GAM2]
			.	.		

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Lagrange Multiplier and Wald Test Indices \_A\_[9:9]  
 General Matrix  
 Identity-Minus-Inverse Model Matrix  
 Univariate Tests for Constant Constraints (Contd.)

		F1		F2		F3
F3	sing		sing		sing	
	.	.	.	.	.	.

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Rank order of 10 largest Lagrange multipliers in \_A\_

V5 : V2	V2 : V5	V5 : V1
8.5394 : 0.003	5.8730 : 0.015	5.5256 : 0.019
V1 : V5	F3 : V1	F3 : V2

5.4446 : 0.020      4.4875 : 0.034      4.3947 : 0.036

V1 : F3              V2 : F3              V5 : V3  
3.4212 : 0.064      3.3926 : 0.065      2.7532 : 0.097

V5 : V4

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

2.1129 : 0.146

Stability of Alienation, Example in EQS and LISREL Guide

Covariance Structure Analysis: Maximum Likelihood Estimation

Univariate Lagrange Multiplier Test  
For Releasing Equality Constraints

Chi-Square	Prob	Parameter	Equal to
0.021204	0.8842	_P_[1:1]	= _P_[3:3]
0.695390	0.4043	_P_[2:2]	= _P_[4:4]
1.346886	0.2458	_P_[3:1]	= _P_[4:2]

Ces tableaux correspondent aux sorties suivantes

1. Liste des matrices et leurs propriétés. A chaque matrice est associé un nombre (1, 2 ou 3).
  - la matrice J est  $\left( I_6 \mid (0) \right)$
  - la matrice A est une matrice  $9 \times 9$  et intervient dans le modèle par  $(I - A)^{-1}$  (IMINUSINV).
  - la matrice P est une matrice symétrique  $9 \times 9$ .
2. Liste des coefficients et des paramètres intervenant dans le modèle, de leur position dans la matrice précisée par 1, 2 ou 3, et de leurs valeurs initiales.
3. Nombre d'observations, nombre de variables manifestes n, nombre d'informations indépendantes dans la matrice des données  $(n(n+1)/2)$ . Nombre de termes dans le modèle COSAN, nombre de matrices. Nombre de paramètres à estimer.
4. Liste des variables manifestes, de leurs moyennes et de leurs écarts types.
5. Matrice de covariance entrée.
6. Vecteur des paramètres. Valeurs initiales de ces paramètres. Position de ces paramètres dans les matrices A et P.

7. Eléments prédéterminés dans la matrice.
8. Renseignements sur l'optimisation :
  - Méthode utilisée
  - Algorithme pour le calcul de la matrice hessienne
  - Nombre maximum d'itérations dans le processus d'optimisation
  - Nombre maximum d'appels de la fonction dans le processus d'optimisation
  - Critère de convergence du gradient
9. Matrice de covariance C conforme au modèle.
10. matrice S-C.
11. matrice des résidus normalisés :
 
$$\frac{(s_{ij} - c_{ij})}{((c_{ii}c_{jj} + c_{ij}^2)/N)^{1/2}} \quad (N = \text{nombre d'observations}).$$
12. Les dix plus grands résidus en valeurs absolues.
13. Distribution des résidus : nombre de résidus compris entre -1.5 et -1.25 etc... et leur pourcentage.
14. Critères d'adéquation du modèle.
15. Estimations des coefficients et paramètres, erreurs standards et t-value=estimation/erreur standard. Ceci peut être utilisé pour tester si la vraie valeur du paramètre est nulle; les paramètres dont les t-value sont plus grandes que 2 sont jugés non nuls.
16. Coefficients standardisés; leur position dans la matrice A. Soient  $a_{ij}$  le coefficient et  $a_{ijs}$  le coefficient standardisé; on a  $a_{ijs} = a_{ij}(\sigma_{jj}/\sigma_{ii})^{1/2}$  où  $\sigma_{ii}$  est la variance de la variable dépendante et  $\sigma_{jj}$  est la variance de la variable indépendante, ces variances étant déterminées par le modèle.
17. Liste des erreurs, variances des variables endogènes;  $R^2 = 1 - \text{variance de l'erreur} / \text{variance de la variable endogène}$ .
18. Coefficients de la matrice de corrélation entre les variables exogènes et leur position dans la matrice. Par exemple
 
$$0.250608 = \theta_5 / \theta_1 = \text{corr}(E3, E1)$$
19. Matrice de covariance des variables latentes selon le modèle.

20. Covariances entre variables latentes et variables manifestes selon le modèle.
21. Effets totaux des variables latentes sur les variables dépendantes.
22. Effets indirects des variables latentes sur les variables dépendantes.
23. Coefficients de régression des variables manifestes sur les scores des variables latentes?

## 20 Remarques

Remarque 1 : on peut faire de la régression linéaire ordinaire en explicitant le modèle sans variable latente.

Remarque 2 : on peut faire de l'analyse factorielle en utilisant l'option FACTOR de CALIS mais ceci demande plus de mémoire et de temps de calcul qu'utiliser la procédure FACTOR de SAS.

Remarque 3 : on peut exprimer des contraintes linéaires ou non linéaires en utilisant des instructions de programmation.

# Table des matières

<b>1</b>	<b>Introduction</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Comment entrer les données?</b>	<b>2</b>
2.1	Données brutes . . . . .	2
2.2	Données de type matrice de covariance, matrice de corrélation, moyennes, écarts types. . . . .	3
2.2.1	S'il n'y a qu'un seul type de données . . . . .	3
2.2.2	Si l'on entre de plus les moyennes ou les écarts types. . . . .	4
<b>3</b>	<b>Comment entrer le modèle?</b>	<b>4</b>
3.1	RAM . . . . .	5
3.2	LINEQS . . . . .	10
3.3	COSAN . . . . .	14
<b>4</b>	<b>Comment appeler la procédure CALIS?</b>	<b>17</b>
<b>5</b>	<b>Comment indiquer le choix de l'analyse?</b>	<b>17</b>
<b>6</b>	<b>Comment estimer les constantes dans les équations structurelles?</b>	<b>18</b>
<b>7</b>	<b>Comment entrer le nombre d'observations?</b>	<b>20</b>
<b>8</b>	<b>Comment rappeler une matrice de covariance ou de corrélation ou un modèle?</b>	<b>20</b>
<b>9</b>	<b>Comment préciser la méthode d'estimation?</b>	<b>21</b>
<b>10</b>	<b>Comment choisir la méthode d'optimisation?</b>	<b>22</b>
<b>11</b>	<b>Valeurs initiales des paramètres</b>	<b>25</b>
<b>12</b>	<b>Degrés de liberté</b>	<b>25</b>
<b>13</b>	<b>Quelques critères d'adéquation du modèle</b>	<b>26</b>

<b>14 Options d’affichage</b>	<b>27</b>
<b>15 Autres commandes</b>	<b>28</b>
15.1 BY . . . . .	28
15.2 FREQ . . . . .	28
15.3 PARTIAL . . . . .	28
15.4 WEIGHT . . . . .	28
<b>16 Autres options</b>	<b>28</b>
<b>17 Modèle LISREL</b>	<b>29</b>
<b>18 Comment créer des fichiers?</b>	<b>30</b>
18.1 OUTSTAT . . . . .	30
18.2 OUTRAM . . . . .	31
18.3 OUTEST . . . . .	34
<b>19 Annexe</b>	<b>36</b>
<b>20 Remarques</b>	<b>57</b>