

UNIVERSIDADE DE ÉVORA
CURSO DE MESTRADO EM MATEMÁTICA APLICADA
1995/97

**SUB-NORMALIDADE HOMOCEDÁSTICA, VALIDAÇÃO
E INFERÊNCIA PARA MÉTODOS ANALÍTICOS COM
EXTENSÃO AO ESTUDO DA PRECISÃO RELATIVA**

Dissertação de Mestrado realizada por:
Célia Maria Pinto Nunes

Évora 1997

UNIVERSIDADE DE ÉVORA
CURSO DE MESTRADO EM MATEMÁTICA APLICADA
1995/97

**SUB-NORMALIDADE HOMOCEDÁSTICA, VALIDAÇÃO
E INFERÊNCIA PARA MÉTODOS ANALÍTICOS COM
EXTENSÃO AO ESTUDO DA PRECISÃO RELATIVA**



88845-

Dissertação de Mestrado realizada por:
Célia Maria Pinto Nunes

Évora 1997

Autora: Célia Maria Pinto Nunes

Orientador: Professor Doutor João Tiago Mexia

Co-orientador: Professor Doutor Carlos Braumann

Lista de símbolos

	Página
$\bar{Y}^n \rightarrow$ índice superior indica o número de componentes.....	2
$I_n \rightarrow$ matriz identidade de ordem n.....	2
$\ \bar{v}^n\ \rightarrow$ norma euclidiana do vector \bar{v}^n	3
$Y^n \sim F \rightarrow Y^n$ tem distribuição F.....	6
$\bar{Y}^n \equiv \bar{a}^n \rightarrow \bar{Y}^n$ degenera no vector contraste \bar{a}^n	6
$Q(\chi) \rightarrow$ matriz de projecção ortogonal sobre χ	6
$U(W) \rightarrow$ família das matrizes uniformizadoras de W.....	7
$Y_1(i)Y_2 \rightarrow Y_1$ é independente de Y_2	8
$\{\bar{\beta}_1^n, \dots, \bar{\beta}_s^n\} = b_{\perp}(\chi) \rightarrow \bar{\beta}_1^n, \dots, \bar{\beta}_s^n$ é uma base ortonormada para χ	8
$\chi^2_{n,\delta} \rightarrow$ chi-quadrado com n graus e liberdade e parâmetro de não centralidade δ	8
$\bar{u}^n = \xi(\bar{u}_1^{n1}, \dots, \bar{u}_j^{nj}) \rightarrow \bar{u}^n$ é obtido sobrepondo os $\bar{u}_1^{n1}, \dots, \bar{u}_j^{nj}$	8
$A^{\perp} \rightarrow$ matriz com vectores linha ortogonais aos de A.....	9
$\text{car}(A) \rightarrow$ característica da matriz A.....	15
$\varphi(t^n) \rightarrow$ função característica de nF	16
$\chi^{(\ell,n)} \rightarrow$ sub-espaco com dimensão ℓ de R^n	18
$\lambda(t_1, t_2) \rightarrow$ função geradora de momentos para o par (V_1, V_2)	18
$F(v_1, v_2) \rightarrow$ distribuição conjunta de (V_1, V_2)	18
$[\bar{a}^n]_{\chi} \rightarrow$ classe de congruência associada a $\chi^{(r,n)}$ que contém \bar{a}^n	24
$A^0 = q.o(A') \rightarrow A^0$ é a matriz cujos vectores linha são obtidos aplicando o processo de ortonormalização de GRAM-SCHMIDT aos vectores linha de A'	25
$\xi(B-A) \rightarrow$ sub-matriz formada pelas linhas de B que não pertencem a A.....	27
UMP \rightarrow uniformemente mais potente.....	29
$\beta(v, q) \rightarrow$ função potência condicional de um teste de nível q.....	29
$\beta(q F) \rightarrow$ potência do teste de nível q dada a distribuição F.....	29
$\Gamma(n) \rightarrow$ função gama.....	42

Índice

	Página
1- Introdução.....	1
2- Validação dos modelos sub-normais	
2.1- Pressupostos.....	2
2.2- Amostras.....	2
2.3- Verificação dos pressupostos.....	4
3- Distribuições normais e sub-normais	
3.1- Distribuições normais.....	6
3.2- Distribuições normais homocedásticas e projecções.....	8
3.3- Representação sub-normal.....	12
3.4- Distribuições sub-normais regulares.....	14
3.5- Distribuições sub-normais homocedásticas e projecções.....	17
4- Testes F com restrições	
4.1- Hipóteses simples.....	24
4.2- Hipóteses e fraccionamento.....	31
4.3- Hipóteses e partições ortogonais.....	39
5- Precisão relativa	
5.1- Considerações prévias.....	41
5.2- Estimação pontual.....	41
5.3- Intervalo de confiança.....	45
5.4- Testes de hipóteses.....	46

1- Introdução

Para além dos bem conhecidos erros de primeira e segunda espécie, que correspondem à rejeição duma hipótese verdadeira e à aceitação duma falsa, tem que se considerar o erro de terceira espécie que se verifica quando se escolhe um modelo errado . Para nos protegermos deste erro convém reduzir o número de pressupostos em que os nossos modelos assentam e desenvolver técnicas para verificar os mesmos .

Na interpretação de resultados obtidos através de modelos numéricos é usual admitirem-se modelos normais . Dado que essa admissão tem muitas vezes carácter automático compreende-se que não existe, nestes casos, protecção contra eventuais erros de terceira espécie . Uma alternativa a este procedimento consistirá em substituir os modelos normais por sub-normais . No que se segue começaremos por analisar os pressupostos em que estes novos modelos assentam utilizando o teste de FRIEDMAN e um teste baseado em quocientes de chi-quadrados para a sua verificação . Após termos considerado a validação destes modelos veremos como realizar a inferência estatística nos mesmos . Para isso começamos por estudar as distribuições sub-normais que são as distribuições dos vectores de observações quando se consideram modelos sub-normais . Este estudo permitir-nos-á construir testes F quando se admitem restrições ao vector das observações . Como veremos essas restrições são de natureza muito geral sendo de admitir na maioria das situações de interesse prático . A concluir apresentamos resultados novos sobre a precisão relativa de métodos de medida no quadro dos modelos sub-normais .

2- Validação dos modelos sub-normais

2.1- Pressupostos

Nos modelos sub-normais admite-se que o vector \bar{Y}^n das observações é a soma de duas componentes independentes, ou seja

$$(1) \quad \bar{Y}^n = \bar{Z}^n + \bar{e}^n$$

onde \bar{Z}^n representa o que se mede e \bar{e}^n corresponde aos erros de medida e é suposto ser normalmente distribuído .

Subjacentes à anterior definição estão dois pressupostos :

- a) objectividade - os erros de medida são independentes do que se mede;
- b) normalidade dos erros .

Este segundo pressuposto é muitas vezes completado exigindo-se que \bar{e}^n tenha vector médio nulo, $\xi(\bar{e}^n) = \bar{0}^n$, e matriz de covariância $\sum(\bar{e}^n) = \sigma^2 I_n$ onde I_n é a matriz identidade de ordem n, sendo portanto normais homocedásticas . Os modelos sub-normais que então se têm são sub-normais homocedásticos .

Um outro pressuposto que muitas vezes é introduzido é o de reprodutibilidade que consiste em admitir que observações colhidas nas mesmas condições têm erros independentes e identicamente distribuídos . Este pressuposto é, como é fácil de se ver, coerente com o admitir-se que o modelo é sub-normal homocedástico . As componentes de \bar{Z}^n correspondentes a observações colhidas nas mesmas condições serão idênticas e as de \bar{e}^n i.i.d . Verifica-se-á então uma situação de delineabilidade em que se sabe, à priori, que $\bar{Z}^n \in \Omega$ com Ω sub-espaço de R^n conhecido . Com efeito conhecem-se os grupos de componentes iguais de \bar{Z}^n .

2.2- Amostras

Existe delineabilidade se podermos tomar repetidas medidas para algumas combinações de níveis dos factores a considerar . Estas combinações de níveis serão os tratamentos de um delineamento . Assim delineabilidade significa a possibilidade de escolha dos tratamentos para os quais são tomadas medidas repetidas . Vamos admitir que

se possui delineabilidade . As amostras primárias serão constituídas por medidas repetidas tomadas para o mesmo tratamento .

Quando medidas anteriores não interferem nas seguintes, os nossos resultados não dependem da sua ordem e haverá reprodutibilidade .

Finalmente, a objectividade, que é a independência entre os erros de medida e o que é medido, exige que a variação interna das amostras primárias não dependa dos tratamentos correspondentes . Seja \vec{Y}^m um vector cujas componentes Y_1, \dots, Y_m constituem uma amostra primária e $\bar{Y} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m Y_i$ a sua média . A matriz ortogonal $P = [p_{i,j}]$ do tipo $m \times m$, é ortogonal standardizada se $p_{1,1} = \dots = p_{1,m} = \frac{1}{\sqrt{m}}$, as $m-1$ linhas inferiores de P constituem uma matriz de contrastes standardizada K do tipo $(m-1) \times m$. A correspondência entre ambas as famílias de matrizes é, ver MEXIA (1988), uma bijecção e, com $\vec{Z}^{m-1} = K\vec{Y}^m$, tem-se

$$(1) \quad \sum_{i=1}^m (Y_i - \bar{Y})^2 = \|\vec{Z}^{m-1}\|^2$$

. Assim podemos usar \vec{Z}^{m-1} para representar a variação interna das amostras primárias . Visto que as componentes de $P\vec{Y}^m$ são $\sqrt{m}\bar{Y}$ mais as componentes de \vec{Z}^{m-1} teremos :

$$(2) \quad \vec{Y}^m = P^T \begin{bmatrix} \sqrt{m}\bar{Y} \\ \dots \\ \vec{Z}^{m-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{m}} \vec{1}^m & \vdots & K^T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{m}\bar{Y} \\ \dots \\ \vec{Z}^{m-1} \end{bmatrix} = \bar{Y} \vec{1}^m + K^T \vec{Z}^{m-1}$$

deste modo podemos escrever \vec{Y}^m como a soma de um vector com componentes iguais a \bar{Y} e da imagem de \vec{Z}^{m-1} por K^T . Além disto, se P_1 e P_2 são matrizes ortogonais standardizadas do tipo $m \times m$ às quais correspondem, respectivamente, as matrizes de contrastes standardizadas K_1 e K_2 , atendendo a (2), teremos $K_2^T \vec{Z}_2^{m-1} = K_1^T \vec{Z}_1^{m-1} = \vec{Y}^m - \bar{Y} \vec{1}^m$ e, visto que $K_2 K_2^T = I_{m-1}$

$$(3) \quad \vec{Z}_2^{m-1} = K_2 K_1^T \vec{Z}_1^{m-1}$$

assim os vectores que podemos usar para representar a variação interna numa amostra primária são equivalentes .

2.3 - Verificação dos pressupostos

Se tivermos J_1, \dots, J_L níveis para os factores relevantes e usarmos um delineamento completo no qual são consideradas todas as possíveis combinações teremos $J = \prod_{\ell=1}^L J_\ell$ tratamentos . Se forem tomadas m medidas $Y_{j,1}, \dots, Y_{j,m}$ para o tratamento com índice $j, j = 1, \dots, J$ teremos a matriz $[Y_{j,t}]$ dos resultados . Além das amostras primárias que constituem as linhas desta matriz temos as amostras secundárias alinhadas segundo as colunas . Estas amostras são constituídas pelas medidas tomadas no primeiro, segundo, ..., lugar para cada tratamento, logo elas estão emparelhadas . Quando existe reprodutibilidade as amostras secundárias terão a mesma distribuição e sendo assim podemos aplicar-lhes o teste de FRIEDMAN com o objectivo de verificar se possuem reprodutibilidade .

Consideremos que a matriz $[Y_{j,t}]$ tem como vectores linha $\bar{Y}_j^m, j = 1, \dots, J$. Sendo K uma matriz de contrastes standardizada do tipo $(m-1) \times m$, se existir objectividade as matrizes derivadas constituídas pelas componentes de $\bar{Z}_j^{m-1} = K\bar{Y}_j^m, j = 1, \dots, J$, terão a mesma distribuição . Estas matrizes são obviamente emparelhadas assim , verificando-se a objectividade , podemos aplicar o teste de FRIEDMAN às matrizes derivadas .

Ambas as aplicações do teste de FRIEDMAN que considerámos podem ser realizadas independentemente . Podemos igualmente juntá-las num teste para hipóteses de reprodutibilidade e objectividade . Estas hipóteses conjuntas serão rejeitadas se uma das sub-hipóteses o for . Se os testes parciais tiverem níveis q_1 e q_2 , representando por rej_1 e rej_2 [rej] as falsas rejeições das sub-hipóteses [hipóteses] , teremos $pr(rej_i) = q_i, i = 1, 2$. Visto que $rej = rej_1 \cup rej_2$ temos , para o teste conjunto de nível q , as desigualdades :

$$(1) \quad 0 \leq q \leq q_1 + q_2$$

visto que $q = pr(rej)$.

Finalmente, se admitirmos que $Y_{j,i} = V_j + e_{j,i}$, $i = 1, \dots, m$, $j = 1, \dots, J$, sendo as $e_{j,i}$, $i = 1, \dots, m$, $j = 1, \dots, J$, i.i.d. normais com valor médio nulo e variância σ^2 , ter-se-á

$$(2) \quad \bar{Z}_j^{m-1} = K\bar{Y}_j^m = K\bar{e}_j^m ; j = 1, \dots, J$$

e como \bar{e}_j^m é normal com vector médio $\bar{0}^m$ e matriz de covariância $\sigma^2 I_m$, $\bar{e}_j^m \sim N(\bar{0}^m, \sigma^2 I_m)$, ter-se-á, ver SEBER (1980, pag 52), $\bar{Z}_j^m \sim N(\bar{0}^{m-1}, \sigma^2 I_{m-1})$, $j = 1, \dots, J$.

Seja $\bar{Z}^{mJ} = \mathbf{f}(\bar{Z}_1^m, \dots, \bar{Z}_J^m)$ o vector obtido sobrepondo os $\bar{Z}_1^m, \dots, \bar{Z}_J^m$. Quando estes são i.i.d. com distribuição $N(\bar{0}^m, \sigma^2 I_{m-1})$ ter-se-á $\bar{Z}^{mJ} \sim N(\bar{0}^m, \sigma^2 I_{J(m-1)})$. Assim, a partir do pressuposto de que os erros eram normais e homocedásticos, chega-se à hipótese testável

$$(3) \quad H_0: \bar{Z}^{J(m-1)} \sim N(\bar{0}^m, \sigma^2 I_{J(m-1)})$$

Sendo $Z_0 = \frac{1}{J(m-1)} \sum_{i=1}^{J(m-1)} Z_i$ e $\Delta = \sum_{i=1}^{J(m-1)} (Z_i - Z_0)^2$, o teorema de FISHER das amostras normais diz-nos que, quando H_0 se verifica, $Z_0 \sim n(z| 0, \frac{\sigma^2}{J(m-1)})$ independente de

$\Delta \sim \sigma^2 \chi_{J(m-1)-1}^2$, tendo-se $J(m-1)Z_0^2 \sim \sigma^2 \chi_1^2$ independente de Δ . Assim, ainda quando H_0 se verifica

$$(4) \quad \mathfrak{F} = \frac{\Delta}{J(m-1)Z_0^2}$$

será o quociente de dois chi-quadrados independentes. Sendo $[\mathfrak{F}_{q/2}; \mathfrak{F}_{1-q/2}]$ o intervalo limitado pelos quantis, para as probabilidades $q/2$ e $1-q/2$, da distribuição do quociente de chi-quadrados independentes com $J(m-1)-1$ e 1 graus de liberdade mostra-se, ver MEXIA (1989, pags 47 a 66), que o teste para H_0 com estatística \mathfrak{F} e região de aceitação $[\mathfrak{F}_{q/2}; \mathfrak{F}_{1-q/2}]$ tem boas propriedades.

3- Distribuições normais e sub-normais

3.1- Distribuições normais

Consideremos que Y^n tem distribuição F , escrevemos $Y^n \sim {}^nF$ ou $Y^n \sim F$, e representemos por AoF a distribuição de AY^n . Se $Y^n \equiv a^n$ pomos $Y^n \sim T_{a^n}$ enquanto * coloca-se para indicar a convolução (*). Então, ver LUKACS e LAHA (1961 , pag 29 a 30)

$$(1) \quad \begin{cases} AoN(\mu^n, \sigma^2 W) = N(A\mu^n, \sigma^2 AWA^T) \\ T_{a^n} * N(\mu^n, \sigma^2 W) = N(\mu^n + a^n, \sigma^2 W) \\ N(\mu_1^n, \sigma^2 W_1) * N(\mu_2^n, \sigma^2 W_2) = N(\sum_{i=1}^2 \mu_i^n, \sigma^2 \sum_{i=1}^2 W_i) \end{cases}$$

donde se conclui que $T_{0^n} * N(\mu^n, \sigma^2 W) = N(\mu^n, \sigma^2 W)$ e que toda a distribuição normal é sub-normal. Uma vez que a matriz de projecção ortogonal $Q(x)$ em x é, ver SEBER (1980, pag 14), simétrica e idempotente, temos

$$(2) \quad Q(x) \circ N(\mu^n, \sigma^2 I_n) = N(\mu_{x^n}, \sigma^2 Q(x)I_n Q(x)^T) = N(\mu_{x^n}, \sigma^2 Q(x))$$

. $N(\mu^n, \sigma^2 W)$ é normal regular quando W é regular, temos então a densidade

$$(3) \quad f(y^n / \mu^n, \sigma^2 W) = \frac{e^{-\frac{1}{2\sigma^2}(y^n - \mu^n)^T W^{-1}(y^n - \mu^n)}}{(2\pi)^{n/2} \sigma^2 \sqrt{|W|}}$$

. Vamos agora estabelecer a

Proposição 1

Uma distribuição normal tem densidade se e só se é regular .

(*) A convolução das distribuições F_1 e F_2 é dada por $F(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} F_1(z-x)dF_2(x)$ pondo-se $F = F_1 * F_2$.

Dem: Visto que quando $N(\mu^n, \sigma^2 W)$ é normal regular ou seja, W é regular, tem densidade, então basta mostrar que se W é singular não tem densidade. Consideremos que W é singular, então tem um vector próprio α^n que corresponde a um valor próprio nulo donde, com $Y^n \sim N(\mu^n, \sigma^2 W)$, $\alpha^T Y^n$ terá valor médio $\alpha^T \mu^n$ e variância $\sigma^2 \alpha^T W \alpha^n = 0$, e de acordo com a inequação de BIENAYMÉ, vem $\alpha^T y^n \equiv \alpha^T \mu^n$ e um conjunto de medida de LEBESGUE nula terá probabilidade um (**), logo não pode ter densidade.

Se $N(\mu^n, \sigma^2 W)$ é normal regular então a matriz W é simétrica e, ver MEXIA (1989, pag 24), definida positiva. Existirá então uma matriz ortogonal P tal que

$$(4) \quad PWP^T = D(k_1, \dots, k_n)$$

onde $D(k_1, \dots, k_n)$ é uma matriz diagonal cujos elementos principais k_1, \dots, k_n são os valores próprios de W . É fácil ver, que

$$(5) \quad G_0 = D(k_1^{-1/2}, \dots, k_n^{-1/2}) P$$

é solução da equação matricial

$$(6) \quad GWG^T = I_n$$

Representemos por $U(W)$ a familia das soluções desta equação. $U(W)$ é a familia das matrizes uniformizadoras de W . Temos que $G_0 \in U(W)$. Agora, ver MEXIA (1989, pag 24), se $G \in U(W)$ e P é ortogonal temos $PG \in U(W)$, se $G_1, G_2 \in U(W)$ então $G_2 G_1^{-1}$ é ortogonal, e com L regular, $G_1 L^{-1}$ pertence a $U(LWL^T)$. Então, com $G \in U(W)$, $AG \in U(W)$ se e só se A é ortogonal. Temos ainda com $G \in U(W)$

$$(7) \quad G_0 N(\mu^n, \sigma^2 W) = N(G_0 \mu^n, \sigma^2 G_0 W G_0^T) = N(G_0 \mu^n, \sigma^2 I_n)$$

assim podemos reduzir heterocedasticidade regular a homocedasticidade.

(**) A densidade, quando existe, é a derivada de RADON-NYKODIM da medida de probabilidade em relação à medida de LEBESGUE.

Se $Y_1^{n1} \dots (i) Y_j^{nj}$ então as covariâncias entre componentes de vectores distintos serão nulas, e se $Y_j^{nj} \sim N(\mu_j^{nj}, \sigma^2 W_j)$, $j=1, \dots, J$, temos $Y^n = \mathbf{f}(Y_1^{n1}, \dots, Y_J^{nj}) \sim N(\mu^n, \sigma^2 W)$ com $\mu^n = \mathbf{f}(\mu_1^{n1}, \dots, \mu_J^{nj})$ e $W = D(W_1, \dots, W_J)$. Se $G_j \in U(W_j)$, $j = 1, \dots, J$, e $G = D(G_1, \dots, G_J)$, isto é, se G for diagonal por blocos, temos que $G \in U(W)$ e $G^{-1} = D(G_1^{-1}, \dots, G_J^{-1})$.

3.2- Distribuições normais homocedásticas e projecções

Seja $N(\mu^n, \sigma^2 I_n)$ uma distribuição normal homocedástica. Dada a matriz A do tipo $s \times n$ com vectores linha $\vec{\beta}_1^n, \dots, \vec{\beta}_s^n$, $A = \mathbf{f}(\vec{\beta}_1^T, \dots, \vec{\beta}_s^T)$ a mesma é quase-ortogonal se e só se $AA^T = I_s$. Com $Z^n \sim N(\mu^n, \sigma^2 I_n)$, vem $A(\mu^n + Z^n) \sim N(A(\mu^n + Z^n), \sigma^2 I_s)$, e se $\vec{\beta}_1^n, \dots, \vec{\beta}_s^n$ for uma base ortonormada para χ , $\{\vec{\beta}_1^n, \dots, \vec{\beta}_s^n\} = b \perp(\chi)$, ter-se-á

$$(1) \quad \|A(u^n + \mu^n)\|^2 = \sum_{i=1}^s [\beta_i^T(u^n + \mu^n)]^2 = \|(u^n + \mu^n)_\chi\|^2$$

vindo, ver SEBER (1980, pag 5 e 6),

$$(2) \quad \|A(u^n + Z^n)\|^2 = \sum_{i=1}^s [\beta_i^T(u^n + Z^n)]^2 = \|(u^n + Z^n)_\chi\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{s,\delta}^2$$

onde

$$(3) \quad \delta = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^s [\beta_i^T(u^n + \mu^n)]^2 = \frac{1}{\sigma^2} \|A(u^n + \mu^n)\|^2 = \frac{1}{\sigma^2} \|(u^n + \mu^n)_\chi\|^2$$

. Por exemplo, no caso de A ser ortogonal, temos $\chi = R^n$ e

$$\|A(u^n + Z^n)\|^2 = \|u^n + Z^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{n,\delta}^2$$

com

$$\delta = \frac{1}{\sigma^2} \|A(u^n + \mu^n)\|^2 = \frac{1}{\sigma^2} \|u^n + \mu^n\|^2$$

Se os vectores linha [vectores coluna] de A_1 são ortogonais aos de A_2 , A_1 e A_2 são horizontalmente [verticalmente] ortogonais, escrevemos $A_1 \perp (h) A_2$ [$A_1 \perp (v) A_2$]. Considerando $A_1 \perp (h) A_2$ e $Z^n \sim N(\mu^n, \sigma^2 I_n)$ temos

$$(4) \quad \begin{aligned} \begin{bmatrix} A_1 \\ \dots \\ A_2 \end{bmatrix} Z^n &= \begin{bmatrix} A_1 Z^n \\ \dots \\ A_2 Z^n \end{bmatrix} \sim N \left(\begin{bmatrix} A_1 \\ \dots \\ A_2 \end{bmatrix} \mu^n, \sigma^2 \begin{bmatrix} A_1 \\ \dots \\ A_2 \end{bmatrix} I_n \begin{bmatrix} A_1^T & \dots & A_2^T \end{bmatrix} \right) = \\ &= N \left(\begin{bmatrix} A_1 \mu^n \\ \dots \\ A_2 \mu^n \end{bmatrix}, \sigma^2 \begin{bmatrix} A_1 A_1^T & \dots & A_1 A_2^T \\ \dots & \dots & \dots \\ A_2 A_1^T & \dots & A_2 A_2^T \end{bmatrix} \right) = N \left(\begin{bmatrix} A_1 \mu^n \\ \dots \\ A_2 \mu^n \end{bmatrix}, \sigma^2 \begin{bmatrix} A_1 A_1^T & \dots & 0_1 \\ \dots & \dots & \dots \\ 0_2 & \dots & A_2 A_2^T \end{bmatrix} \right) \end{aligned}$$

onde 0_1 e 0_2 são sub-matrizes nulas vindo, ver LUCKACS e LAHA (1961 , pag 29), $A_1 Z^n$ (i) $A_2 Z^n$ dado que os dois vectores têm distribuição conjunta normal e as covariâncias entre as componentes de um e de outro são nulas . Por exemplo, sendo $Q(\nabla)$ a matriz de projecção ortogonal de ∇ , se χ_1 e χ_2 são subespaços mutuamente ortogonais de R^n os vectores coluna de $Q(\chi_1)$, pertencentes a χ_1 , são ortogonais aos vectores coluna de $Q(\chi_2)$, os quais pertencem a χ_2 , e $Q(\chi_1) \perp (v) Q(\chi_2)$. Visto que estas matrizes são simétricas, os seus vectores coluna são os seus vectores linha e $Q(\chi_1) \perp (h) Q(\chi_2)$. Então, com $Z^n \sim N(\mu^n, \sigma^2 I_n)$, temos $Z^n_{\chi_1} = Q(\chi_1) Z^n$ (i) $Z^n_{\chi_2} = Q(\chi_2) Z^n$. Agora tomando $\{\tilde{\beta}_1^n, \dots, \tilde{\beta}_m^n\} = b \perp (R^n)$, se considerármos $A = \mathfrak{L}(\tilde{\beta}_1^T, \dots, \tilde{\beta}_m^T)$ e $A^\perp = \mathfrak{L}(\tilde{\beta}_1^T, \dots, \tilde{\beta}_{n-m}^T)$ temos $A \perp (h) A^\perp$ então, se $Z^n \sim N(\mu^n, \sigma^2 I_n)$, vem $A Z^n$ (i) $A^\perp Z^n$. Este segundo caso é similar ao primeiro visto que se χ é o subespaço gerado por $\tilde{\beta}_1^n, \dots, \tilde{\beta}_m^n$, χ^\perp é gerado por $\tilde{\beta}_{n-m+1}^n, \dots, \tilde{\beta}_n^n$.

Dado $S_1 \sim \sigma^2 \chi^2_{r,\delta}$ (i) $S_2 \sim \sigma^2 \chi^2_{s,\delta'}$, atendendo à reprodutibilidade dos chi-quadrados, ver SEBER (1980, pgs 5 e 6), tem-se $\sum_{i=1}^2 S_i \sim \sigma^2 \chi^2_{r+s,\delta+\delta'}$. Temos ainda

$$\mathfrak{F} = \frac{S_1}{S_2} \sim \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta'), \text{ onde com}$$

$$(5) \quad \begin{cases} \bar{F}(z|r, s, \delta) = \bar{F}(z|r, s, \delta, 0) \\ \bar{F}(z|r, s) = \bar{F}(z|r, s, 0, 0) \end{cases}$$

se tem, ver KENDAL & STUART (1961, pags 251 e 252),

$$(6) \quad \begin{cases} \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta') = e^{-\left(\frac{\delta+\delta'}{2}\right)} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\delta}{2}\right)^i \left(\frac{\delta'}{2}\right)^j}{i! j!} \bar{F}(z|r+2i, s+2j) \\ \bar{F}(z|r, s, \delta) = e^{-\delta/2} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\delta}{2}\right)^i}{i!} \bar{F}(z|r+2i, s) \end{cases}$$

, tendo $\bar{F}(z|r, s)$ a densidade

$$(7) \quad \bar{f}(z|r, s) = \begin{cases} \frac{1}{B\left(\frac{r}{2}, \frac{s}{2}\right)} \frac{z^{\frac{r}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{r+s}{2}}} ; z \geq 0 \\ 0 ; z \leq 0 \end{cases}$$

, onde $B(u, v)$ é a função beta. Ora de (6) é fácil obter, com $k = i-1$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta')}{\partial \delta} &= -\frac{1}{2} e^{-\left(\frac{\delta+\delta'}{2}\right)} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\delta}{2}\right)^i \left(\frac{\delta'}{2}\right)^j}{i! j!} \bar{F}(z|r+2i, s+2j) + e^{-\left(\frac{\delta+\delta'}{2}\right)} \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{i}{2} \frac{\left(\frac{\delta}{2}\right)^{i-1} \left(\frac{\delta'}{2}\right)^j}{i! j!} \bar{F}(z|r+2i, s+2j) \\ &= -\frac{1}{2} \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta') + \frac{1}{2} e^{-\left(\frac{\delta+\delta'}{2}\right)} \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\delta}{2}\right)^{i-1} \left(\frac{\delta'}{2}\right)^j}{(i-1)! j!} \bar{F}(z|r+2i, s+2j) \\ &= -\frac{1}{2} \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta') + \frac{1}{2} e^{-\left(\frac{\delta+\delta'}{2}\right)} \sum_{k=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{\delta}{2}\right)^k \left(\frac{\delta'}{2}\right)^j}{k! j!} \bar{F}(z|r+2+2k, s+2j) \\ &= \frac{\bar{F}(z|r+2, s, \delta, \delta') - \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta')}{2} \end{aligned}$$

Analogamente obtém-se

$$\frac{\partial \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta')}{\partial \delta'} = \frac{\bar{F}(z|r, s+2, \delta, \delta') - \bar{F}(z|r, s, \delta, \delta')}{2}$$

Considerando $\chi^2_{r,\delta}$ (i) $\chi^2_{s,\delta'}$ (i) $\chi^2_{2,0}$ e atendendo à reprodutibilidade dos chi-quadrados ter-se-á

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\chi^2_{r,\delta}}{\chi^2_{s,\delta'}} \sim \bar{F}(z|r,s,\delta,\delta') \\ \frac{\chi^2_{r,\delta} + \chi^2_{2,0}}{\chi^2_{s,\delta'}} \sim \bar{F}(z|r+2,s,\delta,\delta') \\ \frac{\chi^2_{r,\delta}}{\chi^2_{s,\delta'} + \chi^2_{2,0}} \sim \bar{F}(z|r,s+2,\delta,\delta') \end{array} \right.$$

pelo que

$$\bar{F}(z|r+2,s,\delta,\delta') < \bar{F}(z|r,s,\delta,\delta') < \bar{F}(z|r,s+2,\delta,\delta')$$

, donde concluímos que

$$(8) \quad \left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \bar{F}(z|r,s,\delta,\delta')}{\partial \delta} < 0 \\ \frac{\partial \bar{F}(z|r,s,\delta,\delta')}{\partial \delta'} > 0 \end{array} \right.$$

, logo

$$(9) \quad \frac{\partial \bar{F}(z|r,s,\delta)}{\partial \delta} < 0$$

Consideremos

$$(10) \quad \mathfrak{F} = \frac{s}{r} \frac{S_1}{S_2} \sim F(z|r,s,\delta,\delta') = \bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r,s,\delta,\delta'\right)$$

onde $F(z|r,s,\delta,\delta')$ é a distribuição F com r e s graus de liberdade e parâmetros de não centralidade δ e δ' . Quando $\delta' = 0$ temos

$$(11) \quad \left\{ \begin{array}{l} F(z|r,s,\delta) = F(z|r,s,\delta,0) = \bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r,s,\delta,0\right) = \bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r,s,\delta\right) \\ F(z|r,s) = F(z|r,s,0,0) = \bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r,s,0,0\right) = \bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r,s\right) \end{array} \right.$$

Seja $\mathfrak{J}_{1-q,r,s}$ o quantil, para a probabilidade $1-q$, de $F(z|r,s)$. Então, ver MEXIA (1989, pag 28), se considerármos $r > 1$ e $G_1 \sim \chi^2_{r-1,0}$ (i) $G_2 \sim \chi^2_{s,0}$ (i) $G_3 \sim \chi^2_{1,0}$ vem $G_4 = G_1 + G_3 \sim \chi^2_{r,0}$ (i) $G_2 \sim \chi^2_{s,0}$ e, com $Z_1 = G_3/G_2 \sim \bar{F}(z|1,s)$ e $Z_2 = G_4/G_2 \sim \bar{F}(z|r,s)$. Como $Z_1 < Z_2$, sendo $Z_{1-q,1,s}$ e $Z_{1-q,r,s}$ os quantis, para a probabilidade $1-q$, de $\bar{F}(z|1,s)$ e $\bar{F}(z|r,s)$, temos $Z_{1-q,1,s} < Z_{1-q,r,s}$. Como $sZ_1 \sim F(z|1,s)$ e $\frac{s}{r}Z_2 \sim F(z|r,s)$, temos $\mathfrak{J}_{1-q,1,s} = s Z_{1-q,1,s}$ e $\mathfrak{J}_{1-q,r,s} = \frac{s}{r} Z_{1-q,r,s}$, donde se conclui que

$$\mathfrak{J}_{1-q,1,s} < r \mathfrak{J}_{1-q,r,s}$$

Caso $r > 1$ e $s > 2$ vê-se nas tabelas da distribuição F que para os valores mais usuais de q

$$(12) \quad \mathfrak{J}_{1-q,r,s} < \mathfrak{J}_{1-q,1,s} < r \mathfrak{J}_{1-q,r,s}$$

3.3 - Representação sub-normal

Se $F_2 = F_{2,1} * N$, com N normal temos uma representação sub-normal de F_2 . Visto que * é associativa, virá

$$(1) \quad F_1 * F_2 = F_1 * (F_{2,1} * N) = (F_1 * F_{2,1}) * N$$

donde concluímos que a convolução preserva representações sub-normais.

Considerando $0_{n,n}$ como a matriz nula $n \times n$ temos, para toda a distribuição ${}^n F$

$$(2) \quad {}^n F * N(0^n, 0_{n,n}) = {}^n F$$

como tal, todas as distribuições têm representação sub-normal. Apenas quando exigimos que N seja regular chegamos a uma classe especial de distribuições.

Se Y_1^n (i) Y_2^n e $Y_i^n \sim {}^n F_i$, $i = 1, 2$ poremos $(Y_1^n, Y_2^n) \sim ({}^n F_1, {}^n F_2)$. Vamos estabelecer a

Proposição 2

Tem-se $Ao(F_1 * F_2) = (Ao F_1) * (Ao F_2)$.

Dem : Dados $(Y_1^n, Y_2^n) \sim ({}^nF_1, {}^nF_2)$, uma vez que $Y_i^n \sim {}^nF_i$, temos $\sum_{i=1}^2 Y_i^n \sim {}^nF_1 * {}^nF_2$

bem como $\sum_{i=1}^2 AY_i^n = A \sum_{i=1}^2 Y_i^n \sim Ao({}^nF_1 * {}^nF_2)$. Dado $(AY_1^n, AY_2^n) \sim (Ao {}^nF_1, Ao {}^nF_2)$

temos ainda $\sum_{i=1}^2 AY_i^n \sim (Ao {}^nF_1) * (Ao {}^nF_2)$, donde se conclui que $Ao({}^nF_1 * {}^nF_2) = (Ao {}^nF_1) * (Ao {}^nF_2)$.

Corolário

Tem-se $Ao(F * N(\mu^n, \sigma^2 W)) = (Ao F) * N(A\mu^n, \sigma^2 AWA^T)$.

Dem: Utilizando a proposição 2 temos que $Ao(F * N(\mu^n, \sigma^2 W)) = (Ao F) * (Ao N(\mu^n, \sigma^2 W)) = (Ao F) * N(A\mu^n, \sigma^2 AWA^T)$.

Seja $M(C)$, com $\emptyset \subset C \subset \{1, \dots, n\}$, a submatriz das linhas de I_n com índices em C . As componentes de $M(C)v^n$ serão as componentes de v^n com índices em C , e dada a matriz W do tipo $n \times n$, os elementos de $M(C) W M(C)^T$ serão os elementos de W com índices de linha e coluna em C . Então $M(C) o {}^nF$ será a marginal de nF que corresponde a C , e

$$(3) \quad M(C)o(F * N(\mu^n, \sigma^2 W)) = (M(C)o F) * N(M(C)\mu^n, \sigma^2 M(C)WM(C)^T)$$

Dado $\bar{u}^n = \mathfrak{f}(\bar{u}_1^{n1}, \dots, \bar{u}_j^{nj})$, isto é, \bar{u}^n é obtido sobrepondo os $\bar{u}_1^{n1}, \dots, \bar{u}_j^{nj}$, seja

$$(4) \quad h(u^n) = \otimes_{j=1}^J h_j(u_j^{nj})$$

a função de u^n cujos valores são dados por $\prod_{j=1}^J h_j(u_j^{nj})$. Então, se

$(Y_1^{n_1}, \dots, Y_J^{n_J}) \sim ({}^{n_1}F_1, \dots, {}^{n_J}F_J)$ temos

$$(5) \quad Y^n = \mathfrak{f}(Y_1^{n_1}, \dots, Y_J^{n_J}) \sim {}^nF(y^n) = \bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F(y_j^{n_j})$$

Temos agora

Proposição 3

Se ${}^nF_i = \bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_{i,j}$, $i = 1, 2$, temos ${}^nF_1 * {}^nF_2 = \bigotimes_{j=1}^J ({}^{n_j}F_{1,j} * {}^{n_j}F_{2,j})$.

Dem : Com $(Y_{1,1}^{n_1}, Y_{2,1}^{n_1}, \dots, Y_{1,J}^{n_J}, Y_{2,J}^{n_J}) \sim ({}^{n_1}F_{1,1}, {}^{n_1}F_{2,1}, \dots, {}^{n_J}F_{1,J}, {}^{n_J}F_{2,J})$ temos $Y_i^n =$

$\mathfrak{f}(Y_{i,1}^{n_1}, \dots, Y_{i,J}^{n_J}) \sim {}^nF_i = \bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_{i,j}$, $i = 1, 2$ e $\sum_{i=1}^2 Y_i^n \sim {}^nF_1 * {}^nF_2$. Visto que $\sum_{i=1}^2 Y_i^n =$

$\mathfrak{f}(\sum_{i=1}^2 Y_{i,1}^{n_1}, \dots, \sum_{i=1}^2 Y_{i,J}^{n_J}) \sim \bigotimes_{j=1}^J ({}^{n_j}F_{1,j} * {}^{n_j}F_{2,j})$ então ${}^nF_1 * {}^nF_2 = \bigotimes_{j=1}^J ({}^{n_j}F_{1,j} * {}^{n_j}F_{2,j})$.

Corolário

Se ${}^{n_j}F_j = {}^{n_j}F_{1,j} * N(\mu_j^{n_j}, \sigma^2 W_j)$, $j=1, \dots, J$ temos que $\bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_j = (\bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_{1,j}) * N(\mu^n, \sigma^2 W)$ com $\mu^n = \mathfrak{f}(\mu_1^{n_1}, \dots, \mu_J^{n_J})$ e $W = D(W_1, \dots, W_J)$.

3.4 - Distribuições sub-normais regulares

As distribuições sub-normais regulares obtêm-se através da convolução com distribuições normais regulares. Uma vez que $*$ é associativa, da convolução com distribuições sub-normais regulares resultam distribuições sub-normais regulares.

Com $(U^n, Z^n) \sim ({}^nF_1, N(\mu^n, \sigma^2 W))$ temos $(U^n + \mu^n, Z^n - \mu^n) \sim ({}^nF_{\mu^n} * {}^nF_1, N(\vec{0}^n, \sigma^2 W))$ e $U^n + Z^n = (U^n + \mu^n) + (Z^n - \mu^n)$, logo toda a distribuição sub-normal regular é dada pela convolução com uma distribuição normal regular de vector médio nulo.

Quando $Y^n = U^n + Z^n$ tem uma distribuição sub-normal regular com $Z^n \sim N(0^n, \sigma^2 W)$ e consideramos a transformação

$$(1) \quad Y^{+n} = A(Y^n + d^n)$$

temos

$$(2) \quad Y^{+n} = U^{+n} + Z^{+n}$$

com

$$(3) \quad \begin{cases} U^{+n} = A(U^n + d^n) \\ Z^{+n} = AZ^n \end{cases}$$

Quando os vectores linha de A são linearmente independentes, A é horizontalmente livre e se A é uma matriz do tipo $r \times n$ temos $\text{car}(A) = r$. Vamos estabelecer a

Proposição 4

Se A é uma matriz horizontalmente livre do tipo $r \times n$ e W é regular, AWA^T é regular.

Dem: Dada $G \in U(W)$, como G é regular vem $AWA^T = AG^{-1}GWG^T(G^T)^{-1}A^T = AG^{-1}I_n(G^T)^{-1}A^T = AG^{-1}(AG^{-1})^T$ e, ver SHEPHARD (1966 , pag 173), AG^{-1} é uma matriz $r \times n$ com característica r , e AWA^T é uma matriz $r \times r$ regular visto que $\text{car}(AWA^T) = \text{car}(AG^{-1}) = r$.

Corolário 1

Se $N(\mu^n, \sigma^2 W)$ é normal regular e A é horizontalmente livre, $AoN(\mu^n, \sigma^2 W)$ é normal regular.

Dem: Como $AoN(\mu^n, \sigma^2 W) = N(A\mu^n, \sigma^2 AWA^T)$ e AWA^T é, atendendo à proposição 4, regular, a tese está estabelecida.

Corolário 2

Se F é sub-normal regular e A é horizontalmente livre AoF é sub-normal regular.

Dem: Pelo corolário da proposição 2 temos que $Ao(F * N(\mu^n, \sigma^2 W)) = (Ao F) * N(A\mu^n, \sigma^2 AWA^T)$ donde se conclui que AoF é sub-normal regular .

Corolário 3

As marginais de distribuições sub-normais regulares são sub-normais regulares.

Dem: Uma vez que as matrizes $M(C)$ são horizontalmente livres, as marginais de uma distribuição sub-normal regular F , isto é as $M(C)oF$, são pelo corolário 2 sub-normais regulares .

Temos agora

Proposição 5

Se as ${}^{n_j}F_j$, $j = 1, \dots, J$, são sub-normais regulares então ${}^nF = \bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_j$ é sub-normal regular .

Dem: Seja ${}^{n_j}F_j = {}^{n_j}F_{1,j} * N(0^{n_j}, \sigma^2 W_j)$ onde W_j são regulares, $j = 1, \dots, J$, de acordo com a proposição 3 temos que ${}^nF = \bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_j = \left(\bigotimes_{j=1}^J {}^{n_j}F_{1,j} \right) * \left(\bigotimes_{j=1}^J N(0^{n_j}, \sigma^2 W_j) \right)$. Visto que $\bigotimes_{j=1}^J N(0^{n_j}, \sigma^2 W_j) = N(0^n, \sigma^2 D(W_1, \dots, W_J))$ é normal regular nF é sub-normal regular .

Proposição 6

As distribuições sub-normais regulares têm densidades .

Dem: Se nF é sub-normal regular temos que ${}^nF = {}^nF_1 * {}^nN(0^n, \sigma^2 W)$ com W regular e, ver LUKACS e LAHA (1961, pag 28), a função característica de nF será $\varphi(t^n) = \varphi_1(t^n) e^{-\frac{\sigma^2}{2} t^T W t}$ onde $\varphi_1(t^n)$ e $e^{-\frac{\sigma^2}{2} t^T W t}$ são, respectivamente, as funções características de nF_1 e de $N(0^n, \sigma^2 W)$. Uma vez que $|\varphi_1(t^n)| \leq 1$ e $e^{-\frac{\sigma^2}{2} t^T W t}$ é, visto que W é definida positiva, absolutamente integrável, $\varphi(t^n)$ será absolutamente integrável e, ver LUKACS e LAHA (1961, pag 4), nF tem densidade .

Corolário

Se nN_1 é normal e nN_2 é normal regular então ${}^nN_1 * {}^nN_2$ é normal regular .

Dem: ${}^nN_1 * {}^nN_2$ é não só normal como sub-normal regular, então de acordo com a proposição 6 concluímos que ${}^nN_1 * {}^nN_2$ tem densidade . Pela proposição 1 concluímos que ${}^nN_1 * {}^nN_2$ é regular .

3.5 - Distribuições sub-normais homocedásticas e projecções

As distribuições ${}^nF_1 * N(\mu^n, \sigma^2 I_n)$ são sub-normais homocedásticas . Uma vez que $*$ é associativa então a convolução com distribuições sub-normais homocedásticas originam distribuições sub-normais homocedásticas . Podemos mostrar que toda a distribuição sub-normal homocedástica é dada pela convolução com uma distribuição normal homocedástica de vector médio nulo . Se ${}^nF_1 * N(0^n, \sigma^2 W)$ é sub-normal regular e $G \in U(W)$ obtemos , de acordo com a proposição 2

$$(1) \quad \begin{aligned} G o ({}^nF_1 * N(0^n, \sigma^2 W)) &= (G o {}^nF_1) * (G o N(0^n, \sigma^2 W)) = \\ &= (G o {}^nF_1) * N(0^n, \sigma^2 G W G^T) = (G o {}^nF_1) * N(0^n, \sigma^2 I_n) \end{aligned}$$

, quando $W = D(W_1, \dots, W_J)$ podemos utilizar $G = D(G_1, \dots, G_J)$ com $G_j \in U(W_j)$, $j = 1, \dots, J$ para reduzir a heterocedasticidade . Temos agora

Proposição 7

Se A é quase-ortogonal e nF é sub-normal homocedástica então $A o {}^nF$ será sub-normal homocedástica .

Dem : Se A é uma matriz quase-ortogonal do tipo $r \times n$ temos que $A I_n A^T = I_r$ e uma vez que ${}^nF = {}^nF_1 * N(0^n, \sigma^2 I_n)$ então pela proposição 2 temos $A o {}^nF = A o ({}^nF_1 * N(0^n, \sigma^2 I_n)) = (A o {}^nF_1) * (A o N(0^n, \sigma^2 I_n)) = (A o {}^nF_1) * N(0^r, \sigma^2 A I_n A^T) = (A o {}^nF_1) * N(0^r, \sigma^2 I_r)$ donde se conclui que $A o {}^nF$ é sub-normal homocedástica .

Corolário

As marginais de distribuições sub-normais homocedásticas são sub-normais homocedásticas .

Dem : As matrizes $M(C)$ são quase-ortogonais, então a marginal de uma distribuição sub-normal homocedástica nF , ou seja $M(C) {}^nF$, pela proposição 7 é sub-normal homocedástica .

Vamos agora considerar $Y^n = U^n + Z^n$ com $(U^n, Z^n) \sim ({}^nF, N(0^n, \sigma^2 I_n))$ e representar por $\chi^{(v,n)}$ um sub-espaco com dimensão v de R^n .

Proposição 8

Dados os subespaços ortogonais $\chi_1^{(r,n)}$ e $\chi_2^{(s,n)}$ com $V_k = \left\| U_{\chi_k}^n \right\|^2$, $k = 1, 2$, a função geradora de momentos $\lambda(t_1, t_2)$ para o par (V_1, V_2) está definida e é indefinidamente derivável para $t_k < 0$, $k = 1, 2$ e com $\lambda^{(i,j)}(t_1, t_2) = \frac{\partial^{i+j} \lambda(t_1, t_2)}{\partial t_1^i \partial t_2^j}$

$i = 0, 1, \dots ; j = 0, 1, \dots$ temos

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathfrak{F} = \frac{\left\| Y_{\chi_1}^n \right\|^2}{\left\| Y_{\chi_2}^n \right\|^2} \sim \tilde{F}(z) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{(i,j)} \left(-\frac{1}{2\sigma^2}, -\frac{1}{2\sigma^2} \right)}{i! j! (2\sigma^2)^{i+j}} \bar{F}(z|r + 2i, s + 2j) \\ \mathfrak{F} = \frac{s}{r} \frac{\left\| Y_{\chi_1}^n \right\|^2}{\left\| Y_{\chi_2}^n \right\|^2} \sim F^0(z) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{(i,j)} \left(-\frac{1}{2\sigma^2}, -\frac{1}{2\sigma^2} \right)}{i! j! (2\sigma^2)^{i+j}} \bar{F}\left(\frac{r}{s} z | r + 2i, s + 2j\right) \end{array} \right.$$

Dem: Seja $F(v_1, v_2)$ a distribuição conjunta de (V_1, V_2) . Uma vez que estas variáveis apenas tomam valores não negativos para $t_1 < 0$ e $t_2 < 0$ temos,

$$\lambda(t_1, t_2) = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} e^{t_1 v_1 + t_2 v_2} dF(v_1, v_2)$$

assim como

$$\lambda^{(i,j)}(t_1, t_2) = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} v_1^i v_2^j e^{t_1 v_1 + t_2 v_2} dF(v_1, v_2)$$

Agora , de acordo com a expressão (2) e (3) da secção 3.2 , quando $V_1 = v_1$ e $V_2 = v_2$, temos $\|Y_{\chi_1}^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{r, \delta_1}^2$ onde $\delta_1 = \frac{1}{\sigma^2} \|(u^n + 0^n)_{\chi_1}\|^2 = \frac{1}{\sigma^2} \|u_{\chi_1}^n\|^2 = \frac{v_1}{\sigma^2}$ e $\|Y_{\chi_2}^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{s, \delta_2}^2$ onde $\delta_2 = \frac{1}{\sigma^2} \|(u^n + 0^n)_{\chi_2}\|^2 = \frac{1}{\sigma^2} \|u_{\chi_2}^n\|^2 = \frac{v_2}{\sigma^2}$ isto é

$$\|Y_{\chi_1}^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{r, \frac{v_1}{\sigma^2}}^2 \quad (i) \quad \|Y_{\chi_2}^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{s, \frac{v_2}{\sigma^2}}^2$$

então

$$\mathfrak{S} = \frac{\|Y_{\chi_1}^n\|^2}{\|Y_{\chi_2}^n\|^2} \sim \bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2}, \frac{v_2}{\sigma^2})$$

onde

$$\bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2}, \frac{v_2}{\sigma^2}) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} e^{-\frac{1}{2} \frac{v_1 + v_2}{\sigma^2}} \frac{(\frac{v_1}{2\sigma^2})^i (\frac{v_2}{2\sigma^2})^j}{i! j!} \bar{F}(z|r + 2i, s + 2j)$$

. Logo descondicionando

$$\begin{aligned} \mathfrak{S} \sim \tilde{F}(z) &= \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2}, \frac{v_2}{\sigma^2}) dF(v_1, v_2) = \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\bar{F}(z|r + 2i, s + 2j)}{i! j!} \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{v_1 + v_2}{2\sigma^2}} (\frac{v_1}{2\sigma^2})^i (\frac{v_2}{2\sigma^2})^j dF(v_1, v_2) \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\bar{F}(z|r + 2i, s + 2j)}{i! j! (2\sigma^2)^{i+j}} \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{v_1 + v_2}{2\sigma^2}} v_1^i v_2^j dF(v_1, v_2) \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\bar{F}(z|r + 2i, s + 2j)}{i! j! (2\sigma^2)^{i+j}} \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} v_1^i v_2^j e^{-\frac{1}{2\sigma^2} v_1 - \frac{1}{2\sigma^2} v_2} dF(v_1, v_2) \end{aligned}$$

$$= \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\bar{F}(z|r+2i, s+2j)}{i!j!(2\sigma^2)^{i+j}} \lambda^{(i,j)}\left(-\frac{1}{2\sigma^2}, -\frac{1}{2\sigma^2}\right)$$

. Visto que $\mathfrak{S} = \frac{s}{r} \mathfrak{F}$ temos

$$\mathfrak{S} \sim F^0(z) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r+2i, s+2j\right)}{i!j!(2\sigma^2)^{i+j}} \lambda^{(i,j)}\left(-\frac{1}{2\sigma^2}, -\frac{1}{2\sigma^2}\right)$$

o que conclui a demonstração .

Seguidamente temos

Proposição 9

A função geradora de momentos de $V_1 = \left\| U_{\chi_1}^n \right\|^2$ está definida e é indefinidamente derivável para $t_1 < 0$. Com $\lambda_1^{(i)}(t_1) = \frac{d^i \lambda(t_1)}{dt_1^i}$, $i = 0, 1, \dots$, se $V_2 =$

$\left\| U_{\chi_2}^n \right\|^2 \equiv 0$ temos :

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathfrak{S} \sim \tilde{F}_0(z) = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^{(i)}\left(-\frac{1}{2\sigma^2}\right)}{i!(2\sigma^2)^i} \bar{F}(z|r+2i, s) \\ \mathfrak{S} \sim F_0^0(z) = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^{(i)}\left(-\frac{1}{2\sigma^2}\right)}{i!(2\sigma^2)^i} \bar{F}\left(\frac{r}{s}z|r+2i, s\right) \end{array} \right.$$

. Se $\text{pr}(V_2 > 0) > 0$, $z > 0$ temos $\mathfrak{S} \sim \tilde{F}(z) > \tilde{F}_0(z)$ e $\mathfrak{S} \sim F^0(z) > F_0^0(z)$.

Dem: Como $V_1 \geq 0$ a função geradora de momentos $\lambda_1(t_1)$ de V_1 está definida e é indefinidamente derivável para $t_1 < 0$. Raciocinando como para a demonstração da proposição 8 obtemos as expressões de $\tilde{F}_0(z)$ e que $F_0^0(z)$. Quando $\text{pr}(V_2 > 0) > 0$,

visto que $z > 0$, $\frac{\partial \bar{F}(z|r, s, \frac{V_1}{\sigma^2}, \frac{V_2}{\sigma^2})}{\partial V_2} > 0$, logo temos

$$\tilde{F}(z) = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2}, \frac{v_2}{\sigma^2}) dF(v_1, v_2) > \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2}, 0) dF(v_1, v_2) = \tilde{F}_0(z)$$

. Uma vez que $\mathfrak{F} = \frac{s}{r} \mathfrak{F}$, para $z > 0$, teremos ainda $F^0(z) = \tilde{F}(\frac{r}{s}z) > \tilde{F}_0(\frac{r}{s}z) = F_0^0(z)$.

Proposição 10

Se $V_1 \equiv 0$ então $\tilde{F}_0(z|r, s) = \bar{F}(z|r, s)$ e $F_0^0(z) = F(z|r, s)$. Quando $\text{pr}(V_1 > 0) > 0$, para $z > 0$, temos $\tilde{F}_0(z) < \bar{F}(z|r, s)$ e $F_0^0(z) < F(z|r, s)$.

Dem: Quando $V_1 \equiv 0$ e $V_2 \equiv 0$ temos $\|Y_{\chi_1}^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{r,0}^2$ (i) $\|Y_{\chi_2}^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{s,0}^2$ então

$$\mathfrak{F} = \frac{\|Y_{\chi_1}^n\|^2}{\|Y_{\chi_2}^n\|^2} \sim \tilde{F}_0(z) = \bar{F}(z|r, s) \text{ . Agora , para } z > 0 \text{ , } \frac{\partial \bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2})}{\partial v_1} < 0 \text{ e , se}$$

$\text{pr}(V_1 > 0) > 0$, teremos, com $V_1 \sim F_1(v_1)$

$$\mathfrak{F} \sim \tilde{F}_0(z) = \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, s, \frac{v_1}{\sigma^2}) dF_1(v_1) < \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, s, 0) dF_1(v_1) = \bar{F}(z|r, s)$$

. Visto que $\mathfrak{F} = \frac{s}{r} \mathfrak{F}$ então se $V_1 \equiv 0$ e $V_2 \equiv 0$ temos $\mathfrak{F} \sim F_0^0(z) = \tilde{F}_0(\frac{r}{s}z) = \bar{F}(\frac{r}{s}z|r, s) =$

$F(z|r, s)$ para $z > 0$, teremos ainda $F_0^0(z) = \tilde{F}_0(\frac{r}{s}z) < \bar{F}(\frac{r}{s}z|r, s) = F(z|r, s)$.

As proposições 8, 9 e 10 permitem estudar os testes F em modelos sub-normais quando se admite que $\text{pr}(\bar{Z}^n \in \Omega) = 1$ para se estimar o erro. Cada vez que utilizármos estes resultados especificaremos os subespaços χ_1 e χ_2 e os vectores U^n e Z^n . Vamos assumir agora que $U^n(i) Z^n(i) S$ com $S \sim \sigma^2 \chi_{g,\delta}^2$ e considerar

$$(2) \quad V = \|U_{\chi}^n\|^2$$

com $\chi^{(r,n)}$ um sub-espaço com dimensão r de \mathbb{R}^n .

Proposição 11

A função geradora de momentos $\lambda(t)$ de V está definida e é indefinidamente derivável para $t < 0$. Com $\lambda^{(i)}(t) = \frac{d^i \lambda(t)}{dt^i}$, $i = 0, 1, \dots$ temos

$$\left\{ \begin{array}{l} \mathfrak{S} = \frac{\|Y_\chi^n\|^2}{S} \sim \tilde{F}(z|\delta) = e^{-\delta/2} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{(i)}(-\frac{1}{2\sigma^2})(\frac{\delta}{2})^j}{i!j!(2\sigma^2)^i} \bar{F}(z|r+2i, g+2j) \\ \mathfrak{S} = \frac{g}{r} \frac{\|Y_\chi^n\|^2}{S} \sim F^0(z|\delta) = e^{-\delta/2} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\lambda^{(i)}(-\frac{1}{2\sigma^2})(\frac{\delta}{2})^j}{i!j!(2\sigma^2)^i} \bar{F}(\frac{r}{g}z|r+2i, g+2j) \end{array} \right.$$

Dem: Se $V \sim F(v)$ então, para $t < 0$, $\lambda^{(i)}(t) = \int_0^{+\infty} v^i e^{tv} dF(v)$, $i = 0, 1, \dots$ está definida.

Quando $V = v$ temos $\|Y_\chi^n\|^2 \sim \sigma^2 \chi_{r, v/\sigma^2}^2(i)$ $S \sim \sigma^2 \chi_{g, \delta}^2$ e $\mathfrak{S} = \frac{\|Y_\chi^n\|^2}{S}$ tem como distribuição condicional

$$\bar{F}(z|r, g, \frac{v}{\sigma^2}, \delta) = e^{-\frac{1}{2}(\frac{v}{\sigma^2} + \delta)} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\frac{v}{2\sigma^2})^i (\frac{\delta}{2})^j}{i!j!} \bar{F}(z|r+2i, g+2j)$$

. Podemos concluir ainda que

$$\begin{aligned} \tilde{F}(z|\delta) &= \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, g, \frac{v}{\sigma^2}, \delta) dF(v) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{e^{-\delta/2} \bar{F}(z|r+2i, g+2j)}{i!j!} \int_0^{+\infty} e^{-v/2\sigma^2} (\frac{v}{2\sigma^2})^i (\frac{\delta}{2})^j dF(v) \\ &= e^{-\delta/2} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\frac{\delta}{2})^j \bar{F}(z|r+2i, g+2j)}{i!j!(2\sigma^2)^i} \int_0^{+\infty} v^i e^{-v/2\sigma^2} dF(v) \\ &= e^{-\delta/2} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\frac{\delta}{2})^j \lambda^{(i)}(-\frac{1}{2\sigma^2})}{i!j!(2\sigma^2)^i} \bar{F}(z|r+2i, g+2j) \end{aligned}$$

. Uma vez que $\mathfrak{S} = \frac{g}{r} \mathfrak{S}$ então

$$\mathfrak{S} \sim F^0(z|\delta) = e^{-\delta/2} \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\frac{\delta}{2})^j \lambda^{(i)} (-\frac{1}{2\sigma^2})}{i! j! (2\sigma^2)^i} \bar{F}(\frac{r}{g} z | r + 2i, g + 2j)$$

o que completa a demonstração .

Proposição 12

$$\text{Para } z > 0 \text{ temos } \frac{\partial \tilde{F}(z|\delta)}{\partial \delta} > 0 \text{ e } \frac{\partial F^0(z|\delta)}{\partial \delta} > 0 .$$

$$\text{Dem: Para } z > 0, \frac{\partial \bar{F}(z|r, g, \frac{v}{\sigma^2}, \delta)}{\partial \delta} > 0 \text{ então } \frac{\partial \tilde{F}(z|\delta)}{\partial \delta} = \int_0^{+\infty} \frac{\partial \bar{F}(z|r, g, \frac{v}{\sigma^2}, \delta)}{\partial \delta} dF(v) > 0 .$$

$$\text{Como } F^0(z|\delta) = \tilde{F}(\frac{r}{g} z|\delta), \frac{\partial F^0(z|\delta)}{\partial \delta} = \frac{\partial \tilde{F}(\frac{r}{g} z|\delta)}{\partial \delta} = \int_0^{+\infty} \frac{\partial \bar{F}(\frac{r}{g} z|r, g, \frac{v}{\sigma^2}, \delta)}{\partial \delta} dF(v) > 0$$

Finalmente , considerando $S \sim \sigma^2 \chi^2_{g,0}$, temos

Proposição 13

Se $V \equiv 0$ então $\tilde{F}(z|0) = \bar{F}(z|r, g)$ e $F^0(z|0) = F(z|r, g)$. Quando $\text{pr}(V > 0) > 0$, temos, para $z > 0$, $\tilde{F}(z|0) < \bar{F}(z|r, g)$ e $F^0(z|0) < F(z|r, g)$.

$$\text{Dem: Visto que, para } z > 0, \frac{\partial \bar{F}(z|r, g, \frac{v}{\sigma^2})}{\partial v} < 0 \text{ temos, quando } \text{pr}(v > 0) > 0$$

$$\tilde{F}(z|0) = \int_0^{+\infty} \bar{F}(z|r, g, \frac{v}{\sigma^2}) dF(v) < \bar{F}(z|r, g, 0) = \bar{F}(z|r, g) \text{ e quando } V \equiv 0, \tilde{F}(z|0) = \bar{F}(z|r, g)$$

. Como $F^0(z|0) = \tilde{F}(\frac{r}{g} z|0)$ então $F^0(z|0) = \tilde{F}(\frac{r}{g} z|0) < \bar{F}(\frac{r}{g} z|r, g) = F(z|r, g)$ e quando

$V \equiv 0$, $F^0(z|0) = F(z|r, g)$.

4- Testes F com restrições

4.1- Hipóteses simples

As restrições que a seguir se consideram são de natureza muito geral . Para já observamos que, quando existe delineabilidade, se têm restrições deste tipo visto haver grupos de componentes de \bar{Z}^n que são iguais .

Seja $[\bar{a}^n]_\chi$ a classe de congruência associada a $\chi^{(r,n)}$ que contem \bar{a}^n . Vamos considerar $Y^n = U^n + Z^n$ com $(U^n, Z^n) \sim ({}^nF, N(0^n, \sigma^2 W))$ onde W é conhecida e regular . Consideremos ainda a^n e $\Omega^{(m,n)}$ ambos conhecidos e

$$(1) \quad \text{pr}(U^n \in [a^n]_\Omega) = 1$$

. Com $b^n \in [a^n]_\Omega$ e $w^{(p,n)}$ sub-espaco de $\Omega^{(m,n)}$ vamos testar

$$(2) \quad H: \text{pr}(U^n \in [b^n]_w) = 1$$

. Existem sempre as matrizes A e B , ver MEXIA (1989, pag 7), tal que $\Omega [w]$ é o espaco de nulidade de $A [B]$ pondo-se

$$(3) \quad (\Omega, w) = N(A, B)$$

Como vimos anteriormente podemos utilizar $G_0 \in U(W)$ para reduzir a heterocedasticidade . Consideremos agora

$$(4) \quad \begin{cases} U'^n = G_0(U^n - a^n) \\ Z'^n = G_0 Z^n \\ 0'^n = G_0(b^n - a^n) \end{cases}$$

, então $Z^n \sim N(0^n, \sigma^2 I_n)$. Com

$$\begin{cases} \Omega' = G_0 \Omega \\ w' = G_0 w \\ A' = A G_0^{-1} \\ B' = B G_0^{-1} \end{cases}$$

teremos $(\Omega', w') = N(A', B')$ assim como

$$(5) \quad \text{pr}(U^n \in \Omega'^{(m,n)}) = 1$$

e as hipóteses

$$(6) \quad H: \text{pr}(U^n \in [b'^n]_{w'}) = 1$$

Uma vez obtidas $A^0 = \text{q.o.}(A') = \mathfrak{f}(\alpha^T_{1,\dots}, \alpha^T_{n-m})$ e $B^0 = \text{q.o.}(B') = \mathfrak{f}(\alpha^T_{1,\dots}, \alpha^T_{n-p})$ teremos $M^0 = \mathfrak{f}(B^0 - A^0) = \mathfrak{f}(\alpha^T_{n-m+1,\dots}, \alpha^T_{n-p})$ assim como $\{\alpha^n_{1,\dots}, \alpha^n_{n-m}\} = b \perp (\Omega'^{\perp})$ e $\{\alpha^n_{n-m+1,\dots}, \alpha^n_{n-p}\} = b \perp (w^*)$, onde $w^* = w'^{\perp} \cap \Omega'$. É fácil ver que

$$(7) \quad \begin{cases} \|Y^n_{\Omega'^{\perp}}\|^2 = \|A^0 Y^n\|^2 \\ \|(Y^n - b'^n)_{w^*}\|^2 = \|M^0(Y^n - b'^n)\|^2 = \|M^0 Y^n - M^0 b'^n\|^2 \\ \|(U^n - b'^n)_{w^*}\|^2 = \|M^0(U^n - b'^n)\|^2 = \|M^0 U^n - M^0 b'^n\|^2 \end{cases}$$

onde $Y^n = U^n + Z^n$. Podemos igualmente obter as expressões alternativas para H

$$(8) \quad \begin{cases} H: M^0 U^n = M^0 b'^n \\ H: \|(U^n - b'^n)_{w^*}\|^2 = 0 \end{cases}$$

Aplicando a proposição 10 com $[w^*; \Omega'^{\perp}; U^n - b'^n; Z^n]$ vimos, de acordo com (7), que se



$$(9) \quad \mathfrak{S} = \frac{n-m}{m-p} \frac{\left\| (Y^{1n} - b^{1n})_{w^*} \right\|^2}{\left\| Y^{1n}_{\Omega^\perp} \right\|^2} = \frac{n-m}{m-p} \frac{\left\| M^0 Y^{1n} - M^0 b^{1n} \right\|^2}{\left\| A^0 Y^{1n} \right\|^2} \sim F_0^0(z)$$

temos $F_0^0(z) = F(z|m-p, n-m)$ quando e só quando H se verifica, por outro lado, para $z > 0$ temos $F_0^0(z) < F(z|m-p, n-m)$. Podemos então utilizar esta estatística bem como a região de rejeição $\left] \mathfrak{S}_{1-q, m-p, n-m}; +\infty \right[$ para obter um teste de nível q para H o qual será não distorcido.

Da primeira expressão alternativa vimos que H se verifica se e só se as subhipóteses

$$(10) \quad H'_i: \alpha_{n-m+i}^T U^{1n} = \alpha_{n-m+i}^T b^{1n}; i = 1, \dots, m-p$$

se verificam. Seja w_i^* um subespaço de R^n gerado por α_{n-m+i}^n , utilizando a proposição 10 com $[w_i^*; \Omega^{\perp}; U^{1n} - b^{1n}; Z^{1n}]$, $i = 1, \dots, m-p$, concluímos que, se

$$(11) \quad \mathfrak{S}'_i = (n-m) \frac{(\alpha_{n-m+i}^T Y^{1n} - \alpha_{n-m+i}^T b^{1n})^2}{\left\| A^0 Y^{1n} \right\|^2} \sim F_{0,i}^0(z), i = 1, \dots, m-p$$

temos $F_{0,i}^0(z) = F(z|1, n-m)$ se e só se H'_i se verificam, por outro lado, para $z > 0$, $F_{0,i}^0(z) < F(z|1, n-m)$, $i = 1, \dots, m-p$. Com esta estatística e a região de rejeição $\left] \mathfrak{S}'_{1-q, 1, n-m}; +\infty \right[$ temos um teste F de nível q para as H'_i , $i = 1, \dots, m-p$, o qual será não distorcido. Podemos ver ainda que

$$(12) \quad \mathfrak{S} = \frac{1}{m-p} \sum_{i=1}^{m-p} \mathfrak{S}'_i$$

Se $m-p > 1$ e $n-m > 2$ temos $\mathfrak{S}_{1-q, m-p, n-m} < \mathfrak{S}'_{1-q, 1, n-m} < (m-p) \mathfrak{S}'_{1-q, m-p, n-m}$ e deste modo H pode ser rejeitada [aceite] enquanto todas as H'_i , $i = 1, \dots, m-p$, são aceites [a maior parte das H'_i são rejeitadas]. Apesar do trabalho adicional pode ser conveniente

testar H e as H^i , $i = 1, \dots, m-p$. Neste caso consideramos que as \mathfrak{S}^i , $i = 1, \dots, m-p$, não são independentes, enquanto noutras dissertações, MARDEN (1982) e MARDEN e PERRIMAN (1982), são consideradas estatísticas \mathfrak{S} independentes.

Seja $\mathfrak{f}(B-A)$ a sub-matriz formada pelas linhas de B que não pertencem a A . Visto que existe mais do que uma matriz em $U(W)$ interessa-nos estabelecer

Proposição 14

As estatísticas \mathfrak{S} e \mathfrak{S}^i , $i = 1, \dots, m-p$, não dependem da matriz $G \in U(W)$ que foi utilizada.

Dem: Se em vez de $G_0 \in U(W)$ usarmos $G \in U(W)$ então em vez de Y^n e b^n teremos $Y'^n = G(Y^n - a^n) = PY^n$ e $b'^n = G(b^n - a^n) = Pb^n$ com $P = GG_0^{-1}$ ortogonal, em vez de $(\Omega', w') = N(A', B')$ teremos $(\Omega'', w'') = N(A'', B'')$ com $\Omega'' = G\Omega = P\Omega'$, $w'' = Gw' = Pw'$, $A'' = AG^{-1} = A'P^T$ e $B'' = BG^{-1} = B'P^T$. Teremos ainda $A^{00} = q.o(A'') = q.o(A'P^T) = A^0P^T$ e $B^{00} = q.o(B'') = q.o(B'P^T) = B^0P^T$ então $M^{00} = \mathfrak{f}(B^{00} - A^{00}) = M^0P^T$. Temos apenas que considerar que $A^0Y^n = A^0P^T P Y^n = A^{00}Y'^n$, que $M^0Y^n = M^0P^T P Y^n = M^{00}Y'^n$ e que $M^0b^n = M^0P^T P b^n = M^{00}b'^n$, para mostrar que \mathfrak{S} não depende da matriz $G \in U(W)$ que tem sido utilizada. Estes resultados estendem-se mesmo às estatísticas \mathfrak{S}^i , $i = 1, \dots, m-p$, visto que $\alpha_{n-m+i}^T Y^n$ e $\alpha_{n-m+i}^T b^n$, $i = 1, \dots, m-p$, são respectivamente as componentes de M^0Y^n e de M^0b^n .

Vamos agora considerar as propriedades invariantes dos testes F . Com L regular colocaremos

$$(13) \quad \begin{cases} U^{+n} = L(U^n + d^n) \\ Z^{+n} = LZ^n \\ a^{+n} = L(a^n + d^n) \\ b^{+n} = L(b^n + d^n) \end{cases}$$

assim como

$$\begin{cases} \Omega^+ = L\Omega \\ w^+ = Lw \\ A^+ = AL^{-1} \\ B^+ = BL^{-1} \end{cases}$$

Temos então, ver MEXIA (1989, pag 7), $(\Omega^+, w^+) = N(A^+, B^+)$ e

$$(14) \quad \text{pr}(U^{+n} \in [a^{+n}]_{\Omega^+}) = 1$$

enquanto H pode ser escrita

$$(15) \quad H: \text{pr}(U^{+n} \in [b^{+n}]_{w^+}) = 1$$

Uma vez que $Z^{+n} \sim N(0^n, \sigma^2 W^+)$ com $W^+ = LWL^T$, se $G \in U(W)$, temos $G^+ = GL^{-1} \in U(W^+)$ então podemos tomar

$$(16) \quad \begin{cases} U^{+n} = G^+(U^{+n} - a^{+n}) = GL^{-1}[L(U^n + d^n) - L(a^n + d^n)] = G(U^n - a^n) = U'^n \\ Z^{+n} = G^+Z^{+n} = GL^{-1}LZ^n = GZ^n = Z'^n \\ b^{+n} = G^+(b^{+n} - a^{+n}) = GL^{-1}[L(b^n + d^n) - L(a^n + d^n)] = G(b^n - a^n) = b'^n \end{cases}$$

assim

$$(17) \quad Y^{+n} = U^{+n} + Z^{+n} = U'^n + Z'^n = Y'^n$$

. Podemos também tomar

$$(18) \quad \begin{cases} A^{+'} = A^+(G^+)^{-1} = AL^{-1}(GL^{-1})^{-1} = AL^{-1}LG^{-1} = AG^{-1} = A' \\ B^{+'} = B^+(G^+)^{-1} = BL^{-1}(GL^{-1})^{-1} = BL^{-1}LG^{-1} = BG^{-1} = B' \end{cases}$$

, então $A^0 = q.o(A^{+'})$ e $B^0 = q.o(B^{+'})$. Será útil estabelecer

Proposição 15

Os testes F de hipóteses e sub-hipóteses não variam com as transformações $Y'^n = L(Y^n + d^n)$ onde L é regular .

Os testes F são UMP, ver SEBER (1980, pag 36) e LEHMAN (1959, pag 268), nas classes de testes cuja potência apenas depende dos parâmetros de não centralidade. Este resultado foi obtido para modelos de efeitos fixos. Vamos agora considerar um modelo alargado assumindo que a heterocedasticidade é reduzida, com o fim de tornar mais simples o nosso tratamento vamos assumir as restrições dadas por $\|(U^{1n} - b^{1n})_{\Omega^\perp}\|^2 \equiv 0$. Com

$$(19) \quad \begin{cases} V = \|(U^{1n} - b^{1n})_{w^*}\|^2 \\ V_i = \|(U^{1n} - b^{1n})_{w_i^*}\|^2; i = 1, \dots, m-p \end{cases}$$

quando $V = v$ [$V_i = v_i$] tomamos $\mathfrak{F} \sim F(z|m-p, n-m, \frac{v}{\sigma^2})$ [$\mathfrak{F}_i \sim F(z|1, n-m, \frac{v_i}{\sigma^2})$, $i = 1, \dots, m-p$] então, para um teste de nível q , tomamos as funções potência condicional

$$(20) \quad \begin{cases} \beta(v, q) = 1 - F(\mathfrak{F}_{1-q, m-p, n-m} / m-p, n-m, \frac{v}{\sigma^2}) \\ \beta_i(v_i, q) = 1 - F(\mathfrak{F}_{1-q, 1, n-m} / 1, n-m, \frac{v_i}{\sigma^2}); i = 1, \dots, m-p \end{cases}$$

assim, para as expressões alternativas nas quais $V \sim F(v)$ [$V_i \sim F_i(v)$, $i = 1, \dots, m-p$], a potência será

$$(21) \quad \begin{cases} \beta(q|F) = \int_0^{+\infty} \beta(v, q) dF(v) \\ \beta_i(q|F_i) = \int_0^{+\infty} \beta_i(v, q) dF_i(v); i = 1, \dots, m-p \end{cases}$$

Vamos considerar agora

Proposição 16

Se $\tilde{\beta}(v, q)$ [$\tilde{\beta}_i(v, q)$] é a função potência condicional de um teste de nível q para H [H_i], o qual apenas depende de v e q temos

$$\begin{cases} \tilde{\beta}(v, q) \leq \beta(v, q) \\ \tilde{\beta}_i(v, q) \leq \beta_i(v, q); i = 1, \dots, m-p \end{cases}$$

Dem: Se tivermos $\tilde{\beta}(v, q) > \beta(v, q)$ [$\tilde{\beta}_i(v, q) > \beta_i(v, q)$; $i = 1, \dots, m-p$] podemos usar a estatística e a zona de rejeição do novo teste para obter, para modelos de efeitos fixos, um teste de nível q com potência alta, para alternativas com parâmetro de não centralidade v/σ^2 , então o teste F de nível q para H [H_i ; $i = 1, \dots, m-p$] que considerámos é impossível .
Donde se conclui que $\tilde{\beta}(v, q) \leq \beta(v, q)$ [$\tilde{\beta}_i(v, q) \leq \beta_i(v, q)$; $i = 1, \dots, m-p$] .

Corolário

Se, para a alternativa na qual $V \sim F(v)$ [$V_i \sim F_i(v)$, $i = 1, \dots, m-p$], a potência de um teste de nível q para H [H_i ; $i = 1, \dots, m-p$] é $\tilde{\beta}(q|F)$ [$\tilde{\beta}_i(q|F_i)$] e se a função potência condicional para esse teste é $\tilde{\beta}(v, q)$ [$\tilde{\beta}_i(v, q)$] temos

$$\begin{cases} \tilde{\beta}(q|F) \leq \beta(q|F) \\ \tilde{\beta}_i(q|F_i) \leq \beta_i(q|F_i); i = 1, \dots, m-p \end{cases}$$

Dem: De (21) vem que

$$\begin{cases} \tilde{\beta}(q|F) = \int_0^{+\infty} \tilde{\beta}(v, q) dF(v) \\ \tilde{\beta}_i(q|F_i) = \int_0^{+\infty} \tilde{\beta}_i(v, q) dF_i(v); i = 1, \dots, m-p \end{cases}$$

, então pela proposição 16 concluímos que $\tilde{\beta}(q|F) \leq \beta(q|F)$ e $\tilde{\beta}_i(q|F_i) \leq \beta_i(q|F_i)$, $i = 1, \dots, m-p$.

Vamos considerar agora as transgressões às restrições. Temos então

Proposição 17

Quando as restrições são transgredidas a potência do teste F diminui .

Dem: Para fazer a demonstração, no caso do teste para H , temos apenas que aplicar a proposição 9 tomando $[w^*; \Omega'^{\perp}; U^n - b^n; Z^n]$. No caso dos testes para H'_i , $i = 1, \dots, m-p$, aplicamos a mesma proposição tomando $[w_i^*; \Omega'^{\perp}; U^n - b^n; Z^n]$ $i = 1, \dots, m-p$.

4.2- Hipóteses e fraccionamento

Vamos considerar que $Y^n = U^n + Z^n$ com U^n (i) Z^n e com

$$(1) \quad \begin{cases} U^n = \mathfrak{f}(U_1^{n1}, \dots, U_J^{nJ}) \sim {}^n F \\ Z^n = \mathfrak{f}(Z_1^{n1}, \dots, Z_J^{nJ}) \sim N(0^n, \sigma^2 W) = \bigotimes_{j=1}^J N(0^{nj}, \sigma^2 W_j) \end{cases}$$

onde as matrizes W_1, \dots, W_J são conhecidas e regulares, então $W = D(W_1, \dots, W_J)$ é igualmente conhecida e regular . Se tivermos

$$(2) \quad \text{pr}(U^n \in [a^n]_{\Omega}) = 1$$

e quisermos testar

$$(3) \quad H: \text{pr}(U^n \in [b^n]_w) = 1$$

para esclarecer a aplicação dos resultados da secção anterior, podemos considerar $a^n = \mathfrak{f}(a_1^{n1}, \dots, a_J^{nJ})$, $b^n = \mathfrak{f}(b_1^{n1}, \dots, b_J^{nJ})$ e usar as matrizes $G_{0j} \in U(W_j)$, $j = 1, \dots, J$, para obter $U_j^{nj} = G_{0j}(U_j^{nj} - a_j^{nj})$, $Y_j^{nj} = G_{0j}(Y_j^{nj} - b_j^{nj})$ onde $Y_j^n = U_j^n + Z_j^n$ e

$b_j^{n_j} = G_{0j}(b_j^{n_j} - a_j^{n_j})$, $j = 1, \dots, J$. Teremos então $U^{n_j} = \mathcal{F}(U_1^{n_1}, \dots, U_J^{n_J})$, isto é, U^{n_j} é obtida sobrepondo as $U_1^{n_1}, \dots, U_J^{n_J}$, $Y^{n_j} = \mathcal{F}(Y_1^{n_1}, \dots, Y_J^{n_J})$ e $b^{n_j} = \mathcal{F}(b_1^{n_1}, \dots, b_J^{n_J})$. Agora, ver MEXIA (1989, pag 7), $(\Omega, w) = N(A, B)$ e podemos escrever as matrizes A e B como

$$(4) \quad \begin{cases} A = [A_1 \vdots \dots \vdots A_J] \\ B = [B_1 \vdots \dots \vdots B_J] \end{cases}$$

onde as submatrizes A_j e B_j têm n_j colunas, $j = 1, \dots, J$. Então, com $A'_j = A_j G_{0j}^{-1}$ e $B'_j = B_j G_{0j}^{-1}$, $j = 1, \dots, J$, se considerármos $G_0 = D(G_{0,1}, \dots, G_{0,J})$ temos $G_0 \in U(W)$ assim como

$$(5) \quad \begin{cases} A' = A G_0^{-1} = [A'_1 \vdots \dots \vdots A'_J] \\ B' = B G_0^{-1} = [B'_1 \vdots \dots \vdots B'_J] \end{cases}$$

No caso do fraccionamento equilibrado, onde temos $W_1 = \dots = W_J = \tilde{W}$ podemos tomar $G_{0,1} = \dots = G_{0,J} = \tilde{G} \in U(\tilde{W})$. O fraccionamento ocorre, por exemplo, na análise conjunta de experiências independentes. Então considerando $U_1^{n_1} (i) Z_1^{n_1} (i) \dots (i) U_J^{n_J} (i) Z_J^{n_J} (i)$ podemos usar o conjunto de restrições

$$(6) \quad \text{pr}(U_j^{n_j} \in [a_j^{n_j}]_{\Omega_j}) = 1; j = 1, \dots, J$$

para testar hipóteses tais como

$$(7) \quad H_j: \text{pr}(U_j^{n_j} \in [b_j^{n_j}]_{w_j}) = 1; j = 1, \dots, J$$

onde $b_j^{n_j} \in [a_j^{n_j}]_{\Omega_j}$ e $w_j^{(p_j, n_j)}$ é um sub-espaco de $\Omega_j^{(m_j, n_j)}$ com $m_j \leq n_j$, $j = 1, \dots, J$, e

onde para um ou mais índices j podemos ter $\Omega_j = R^{n_j}$. Com $\Omega^{(m, n)} = \prod_{j=1}^J \Omega_j^{(m_j, n_j)}$, ver MEXIA (1991, pag 14), temos

$$(8) \quad \text{pr}(U^n \in [a^n]_{\Omega}) = 1$$

. Tal como anteriormente podemos usar $G_{0j} \in U(W_j)$ par obter $U_j^{n_j}$, $Y_j^{n_j}$ e $b_j^{n_j}$, $j = 1, \dots, J$. Se tivermos $(\Omega_j, w_j) = N(A_j, B_j)$ com $\Omega'_j = G_{0j}\Omega_j$, $w'_j = G_{0j}w_j$, $A'_j = A_j G_{0j}^{-1}$ e $B'_j = B_j G_{0j}^{-1}$ obtemos $(\Omega'_j, w'_j) = N(A'_j, B'_j)$, $j = 1, \dots, J$, enquanto as restrições serão

$$(9) \quad \text{pr}(U_j^{n_j} \in \Omega'_j) = 1; j = 1, \dots, J$$

e com $U^{n_j} = \mathcal{f}(U_1^{n_1}, \dots, U_J^{n_J})$ e $\Omega^{(m,n)} = \prod_{j=1}^J \Omega_j^{(m_j, n_j)}$ teremos

$$(10) \quad \text{pr}(U^{n_j} \in \Omega') = 1$$

As hipóteses podem ser rescritas do seguinte modo

$$(11) \quad H_j: \text{pr}(U_j^{n_j} \in [b_j^{n_j}]_{w'_j}) = 1; j = 1, \dots, J$$

. Com $w_j^* = w_j^{\perp} \cap \Omega'_j$, se tomarmos $A_j^0 = q.o(A'_j)$ e $B_j^0 = q.o(B'_j)$ teremos $M_j^0 = \mathcal{f}(B_j^0 - A_j^0) = \mathcal{f}(\alpha_{j, n_j - m_j + 1}^T, \dots, \alpha_{j, n_j - p_j}^T)$ com $\{\alpha_{j, n_j - m_j + 1}^{n_j}, \dots, \alpha_{j, n_j - p_j}^{n_j}\} = b_{\perp}(w_j^*)$, $j = 1, \dots, J$, assim as expressões alternativas para H_j serão

$$(12) \quad \begin{cases} H_j: M_j^0 U_j^{n_j} = M_j^0 b_j^{n_j}; j = 1, \dots, J \\ H_j: \left\| (U_j^{n_j} - b_j^{n_j})_{w_j^*} \right\|^2 = 0; j = 1, \dots, J \end{cases}$$

Seja agora $(w_j^*)_0 [\overline{w}_j]$ um sub-espço de R^n que se obtém substituindo em $\prod_{\ell=1}^J (0^{n_\ell}) [\prod_{\ell=1}^J (\Omega'_\ell)] (0^{n_j}) [\Omega'_j]$ por $w_j^*[w'_j]$, $j = 1, \dots, J$, temos, uma vez que $\Omega' = \prod_{\ell=1}^J \Omega'_\ell$

$$(13) \quad (w_j^*)_0 = \overline{w}_j^{\perp} \cap \Omega', j = 1, \dots, J$$

e com $v^n = \mathbf{f}(v_1^{n1}, \dots, v_j^{nj})$ é fácil ver que, de acordo com $\{\alpha_{j, n_j - m_j + 1}^{nj}, \dots, \alpha_{j, n_j - p_j}^{nj}\} = b_{\perp}(w_j^*), j = 1, \dots, J$

$$(14) \quad \left\| v_{(w_j^*)_0}^n \right\|^2 = \left\| (v_j^{nj})_{w_j^*} \right\|^2 = \left\| M_j^0 v_j^{nj} \right\|^2 ; j = 1, \dots, J$$

. De acordo com (12) e (14) temos, ver MEXIA (1991, pag 15, proposição 5), para H_j , $j = 1, \dots, J$, as expressões alternativas como hipóteses em U^n dadas por

$$(15) \quad \begin{cases} H_j: \left\| (U^n - b^n)_{(w_j^*)_0} \right\|^2 = 0 ; j = 1, \dots, J \\ H_j: \text{pr}(U^n \in [b^n]_{\bar{w}_j}) = 1 ; j = 1, \dots, J \end{cases}$$

Seja A_j^0 uma matriz quase-ortogonal do tipo $(n_j - m_j) \times n_j$ então $A_j^0 (A_j^0)^T = I_{n_j - m_j}$,

$j = 1, \dots, J$, e

$$(16) \quad A^0 = D(A_1^0, \dots, A_J^0)$$

será quase-ortogonal, uma vez que

$$(17) \quad A^0 (A^0)^T = D(A_1^0 (A_1^0)^T, \dots, A_J^0 (A_J^0)^T) = D(I_{n_1 - m_1}, \dots, I_{n_J - m_J}) = I_{n-m}$$

. Visto que $N(A_j^0) = \Omega_j^*$, $j = 1, \dots, J$, e que, ver MEXIA (1991, pag 12, proposição 4),

$N(D(A_1^0, \dots, A_J^0)) = \prod_{j=1}^J N(A_j^0)$ teremos

$$(18) \quad N(A^0) = \prod_{j=1}^J N(A_j^0) = \prod_{j=1}^J \Omega_j^* = \Omega^*$$

então, ver MEXIA (1989, pag 18), a matriz de projecção ortogonal em $\Omega^{* \perp}$ será $(A^0)^T A^0$

e se tomármos $Y^n = \mathbf{f}(Y_1^{n1}, \dots, Y_J^{nj})$ teremos

$$(19) \quad \left\| Y_{\Omega^\perp}^n \right\|^2 = \left\| A^{0T} A^0 Y^{1n} \right\|^2 = Y^{1nT} A^{0T} A^0 A^{0T} A^0 Y^{1n} = Y^{1nT} A^{0T} I_{n-m} A^0 Y^{1n} \\ = Y^{1nT} A^{0T} A^0 Y^{1n} = \left\| A^0 Y^{1n} \right\|^2 = \sum_{j=1}^J \left\| A_j^0 Y_j^{1n} \right\|^2$$

De (14) podemos considerar também

$$(20) \quad \left\| (Y^{1n} - b^{1n})_{(w_j^*)_0} \right\|^2 = \left\| (Y_j^{1n} - b_j^{1n})_{w_j^*} \right\|^2 = \left\| M_j^0 (Y_j^{1n} - b_j^{1n}) \right\|^2 \\ = \left\| M_j^0 Y_j^{1n} - M_j^0 b_j^{1n} \right\|^2 ; j = 1, \dots, J$$

então podemos aplicar a proposição 10 tomando $[(w_j^*)_0; \Omega^{\perp}; U^n - b^{1n}; Z^{1n}]$ com $Z^{1n} = \mathfrak{f}(G_{0,j} Z_1^{n1}, \dots, G_{0,j} Z_j^{nJ})$ para mostrar que, se

$$(21) \quad \mathfrak{F}_j = \frac{n-m}{m_j - p_j} \frac{\left\| M_j^0 Y_j^{1n} - M_j^0 b_j^{1n} \right\|^2}{\left\| A^0 Y^{1n} \right\|^2} \sim F_{0,j}^0(z) ; j = 1, \dots, J$$

temos $F_{0,j}^0(z) = F(z|m_j - p_j, n - m)$ quando e só quando H_j se verificam, por outro lado, para $z > 0$ temos $F_{0,j}^0(z) < F(z|m_j - p_j, n - m) ; j = 1, \dots, J$. Então podemos usar \mathfrak{F}_j assim como a região de rejeição $\left] \mathfrak{F}_{1-q, n_j - m_j, n - m} ; +\infty \right[$ para obter um teste F de nível q para $H_j ; j = 1, \dots, J$, o qual é não distorcido.

Da primeira das expressões alternativas de $H_j ; j = 1, \dots, J$, dada em (12) concluímos que, ver MEXIA (1991, pag 7, corolário da proposição 2), estas hipóteses se verificam se e só se as sub-hipóteses

$$(22) \quad H'_{j,i} : \alpha_{j, n_j - m_j + i}^T U_j \equiv \alpha_{j, n_j - m_j + i}^T b'_j ; j = 1, \dots, J, \quad i = 1, \dots, m_j - p_j$$

se verificam . Seja $w_{j,i}^{*(1,n_j)}$ um sub-espço gerado por $\alpha_{j,n_j-m_j+i}^{n_j}$ e $w_{j,i}^{*(m_j-1,n_j)} = w_{j,i}^{*1} \cap \Omega'_j$; $i = 1, \dots, m_j-p_j$, $j = 1, \dots, J$. Então $(w_{j,i}^*)_0 [\bar{w}'_{j,i}]$ é obtido substituindo $\prod_{\ell=1}^J (0^{n_\ell}) \left[\prod_{\ell=1}^J X(\Omega'_\ell) \right]$ $(0^{n_j}) [\Omega'_j]$ por $w_{j,i}^* [w'_{j,i}]$, $i = 1, \dots, m_j-p_j$, $j = 1, \dots, J$. Destas sub-hipóteses temos as expressões alternativas

$$(23) \quad \begin{cases} H'_{j,i} : \text{pr}(U_j^{n_j} \in [b_j^{n_j}]_{w_{j,i}^*}) = 1 ; i = 1, \dots, m_j - p_j , j = 1, \dots, J \\ H'_{j,i} : \left\| (U_j^{n_j} - b_j^{n_j})_{w_{j,i}^*} \right\|^2 = 0 ; i = 1, \dots, m_j - p_j , j = 1, \dots, J \end{cases}$$

$$\begin{cases} H'_{j,i} : \text{pr}(U^{n_j} \in [b^{n_j}]_{\bar{w}'_{j,i}}) = 1 ; i = 1, \dots, m_j - p_j , j = 1, \dots, J \\ H'_{j,i} : \left\| (U^{n_j} - b^{n_j})_{(w_{j,i}^*)_0} \right\|^2 = 0 ; i = 1, \dots, m_j - p_j , j = 1, \dots, J \end{cases}$$

. Temos também

$$(24) \quad \begin{aligned} \left\| (Y^{n_j} - b^{n_j})_{(w_{j,i}^*)_0} \right\|^2 &= \left\| (Y_j^{n_j} - b_j^{n_j})_{w_{j,i}^*} \right\|^2 = \\ &= (\alpha_{j,n_j-m_j+i}^T Y_j^{n_j} - \alpha_{j,n_j-m_j+i}^T b_j^{n_j})^2 ; i = 1, \dots, m_j-p_j , j = 1, \dots, J \end{aligned}$$

, então, de acordo com (19) podemos aplicar a proposição 10 tomando $[(w_{j,i}^*)_0; \Omega'^{\perp}; U^{n_j} - b^{n_j}; Z^{n_j}]$ para mostrar que, se

$$(25) \quad \mathfrak{S}_{j,i} = (n - m) \frac{(\alpha_{j,n_j-m_j+i}^T Y_j^{n_j} - \alpha_{j,n_j-m_j+i}^T b_j^{n_j})^2}{\|A^0 Y^j\|^2} \sim F_{0,j,i}^0(z); i = 1, \dots, m_j-p_j , j = 1, \dots, J$$

temos $F_{0,j,i}^0(z) = F(z|1,n-m)$ quando e só quando $H_{j,i}^0$ se verificam, por outro lado, para $z > 0$ temos $F_{0,j,i}^0(z) < F(z|1,n-m)$; $i = 1, \dots, m_j - p_j$, $j = 1, \dots, J$. Então podemos usar $\mathfrak{S}_{j,i}^0$ assim como a região de rejeição $\left] \mathfrak{S}_{1-q,1,n-m}^0; +\infty \right[$ para obter um teste F de nível q para $H_{j,i}^0$; $i = 1, \dots, m_j - p_j$, $j = 1, \dots, J$, o qual é não distorcido .

É fácil ver que

$$(26) \quad \mathfrak{S}_j = \frac{1}{m_j - p_j} \sum_{i=1}^{m_j - p_j} \mathfrak{S}_{j,i}^0$$

donde concluímos que poderá ser conveniente testar tanto as hipóteses como as sub-hipóteses .

Para as H_j , $j = 1, \dots, J$, podemos considerar as hipóteses

$$(27) \quad H: \text{pr}(U^n \in [b^n]_w) = 1$$

onde $w^{(p,n)} = \prod_{j=1}^J w_j^{(p_j, n_j)}$. Estas hipóteses poderão ser rescritas como

$$(28) \quad H: \text{pr}(U^{2n} \in [b^{2n}]_{w'}) = 1$$

com $w'^{(p,n)} = \prod_{j=1}^J w_j'^{(p_j, n_j)}$. Observamos que H se verifica, ver MEXIA (1991, pag 14), se e só se H_j , $j = 1, \dots, J$, se verificam . Consideremos

$$(29) \quad w^* = w'^{\perp} \cap \Omega' = \prod_{j=1}^J w_j^*$$

e com $v^n = \mathfrak{k}(v_1^{n_1}, \dots, v_J^{n_J})$, visto que os vectores linha de M_j^0 constituem uma base ortonormal para w_j^* , $j = 1, \dots, J$, temos

$$(30) \quad \left\| v_{w^*}^n \right\|^2 = \sum_{j=1}^J \left\| (v_j^n)_{w_j^*} \right\|^2 = \sum_{j=1}^J \left\| M_j^0 v_j^n \right\|^2 = \left\| M^0 v^n \right\|^2$$

com

$$(31) \quad M^0 = D(M^0_1, \dots, M^0_J)$$

Agora, é fácil obter para H as expressões alternativas, dadas por

$$(32) \quad \begin{cases} H: M^0 U^n = M^0 b^n \\ H: \left\| (U^n - b^n)_{w^*} \right\|^2 \equiv 0 \end{cases}$$

e, uma vez que

$$(33) \quad \left\| (Y^n - b^n)_{w^*} \right\|^2 = \left\| M^0 Y^n - M^0 b^n \right\|^2$$

, de acordo com (19) a aplicando a proposição 10 tomando $[w^*; \Omega^{\perp}; U^n - b^n; Z^n]$ para mostrar que, se

$$(34) \quad \mathfrak{F} = \frac{n-m \left\| M^0 Y^n - M^0 b^n \right\|^2}{m-p \left\| A^0 Y^n \right\|^2} \sim F_0^0(z)$$

, temos $F_0^0(z) = F(z|m-p, n-m)$ quando e só quando H se verifica, por outro lado, para $z > 0$ temos $F_0^0(z) < F(z|m-p, n-m)$. Então podemos utilizar esta estatística bem como a região de rejeição $\left] \mathfrak{F}_{1-q, m-p, n-m}; +\infty \right[$ para obter um teste F não distorcido de nível q para H.

Estas hipóteses que considerámos nesta secção podem ser todas consideradas como hipóteses sobre \vec{Z}^n , assim estes testes F possuirão as propriedades tratadas na secção 4.1.

4.3- Hipóteses e partições ortogonais

Vamos agora ver como aplicar o nosso modelo a partições ortogonais . Para preservar a ortogonabilidade assumiremos a homocedasticidade desde o início, assim teremos $(U^n, Z^n) \sim ({}^nF, N(0^n, \sigma^2 I_n))$, e as restrições serão

$$(1) \quad \text{pr}(U^n \in [a^n]_\Omega) = 1$$

tendo-se a partição ortogonal

$$(2) \quad \Omega^{(m,n)} = \bigoplus_{k=1}^K w_k^{*(s_k, n)}$$

, então, com

$$(3) \quad w_k = w_k^{*\perp} \cap \Omega ; k = 1, \dots, K$$

teremos $(\Omega, w_k) = N(A, B_k)$, $k = 1, \dots, K$. Sendo $\{\bar{\beta}_1^n, \dots, \bar{\beta}_m^n\} = b\perp(\bigoplus_{k=1}^K w_k^*)$. Se $\emptyset \subset C \subseteq \{1, \dots, m\}$ temos $\{\beta_i^n, i \in C\} = b\perp(w^*(C))$. As hipóteses

$$(4) \quad H_k: \text{pr}(U^n \in [b^n]_{w_k}) = 1, k = 1, \dots, K$$

com $b^n \in [a^n]_\Omega$, pertencem à família das

$$(5) \quad H(C): \text{pr}(U^n \in [b^n]_{w(C)}) = 1$$

onde $w(C) = w^*(C)^\perp \cap \Omega$.

Consideremos $M^0(C)$, que tem como vectores linha β_i^n com $i \in C$. Podemos obter as expressões alternativas para $H(C)$

$$(6) \quad \begin{cases} H(C): M^0(C)U^n = M^0(C)b^n \\ H(C): \left\| (U^n - b^n)_{w^*(C)} \right\|^2 \equiv 0 \end{cases}$$

. Visto que $\{\beta_i^n, i \in C\} = b \perp (w^*(C))$ temos também

$$(7) \quad \|M(C)Y^n - M(C)b^n\|^2 = \|M(C)(Y^n - b^n)\|^2 = \|(Y^n - b^n)_{w^*(C)}\|^2$$

, o qual com $A^0 = q.o(A)$, isto é, sendo A^0 a matriz cujos vectores linha são obtidos aplicando o processo de ortonormalização de GRAM-SCHMIDT aos vectores linha de A , tem-se $Q(\Omega^\perp) = (A^0)^T A^0$, logo

$$(8) \quad \|A^0 Y^n\|^2 = \|Y_{\Omega^\perp}^n\|^2$$

, podemos aplicar a proposição 10 tomando $[w^*(C); \Omega^\perp; U^n - b^n; Z^n]$ e $\ell(C) = \#(C)$ para mostrar que, se

$$(9) \quad \mathfrak{F}(C) = \frac{n-m}{\ell(C)} \frac{\|M^0(C)Y^n - M^0(C)b^n\|^2}{\|A^0 Y^n\|^2} \sim F_0^0(z|C)$$

temos $F_0^0(z|C) = F(z|\ell(C), n-m)$ quando e só quando $H(C)$ se verifica, por outro lado, para $z > 0$ temos $F_0^0(z) < F(z|\ell(C), n-m)$. Podemos assim utilizar esta estatística bem como a região de rejeição $\left] \mathfrak{F}_{1-q, \ell(C), n-m}; +\infty \right[$ para obter um teste não distorcido de nível q para $H(C)$. Este resultado aplicado também aos testes F para $H^?_i = H(\{i\})$, $i = 1, \dots, m$, temos $\ell(\{i\})$, $i = 1, \dots, m$. Da primeira das expressões alternativas de $H(C)$ dada em (6) concluímos, ver MEXIA (1991, pag 6, corolário da proposição 1), que $H(C)$ se verifica se e só se as $H^?_i$, com $i \in C$, se verificam. A estatística do teste F para $H^?_i$, $i = 1, \dots, m$, será

$$(10) \quad \mathfrak{F}_i = (n-m) \frac{(\beta_i^T Y - \beta_i^T b)^2}{\|A^0 Y^n\|^2}; i = 1, \dots, m$$

e, visto que $\|M^0(C)v^n\|^2 = \sum_{i \in C} (\beta_i^T v)^2$, concluímos que

$$(11) \quad \mathfrak{S}(C) = \frac{1}{\ell(C)} \sum_{i \in C} \mathfrak{S}'_i$$

. Deste modo, poderá ser conveniente testar as hipóteses e as sub-hipóteses simultaneamente antes de mostrar esta igualdade . Os testes F para $H(C)$ possuem as propriedades tratadas na secção 4.1 .

5 - Precisão relativa

5.1 - Considerações prévias

Vamos agora considerar o caso em que temos dois métodos devidamente validados, um dos quais é o método padrão e o outro expedito . O nosso objectivo será estudar a precisão do método expedito em relação ao método padrão . Esta precisão relativa será dáda pelo quociente $k = \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ onde σ_1^2 [σ_2^2] é a variância do erro das observações para o método padrão [expedito] .Vamos estudar questões relativas a k admitindo que as amostras colhidas para um e outro método seguem modelos sub-normais . O caso particular de amostras que seguem modelos normais fica assim automaticamente tratado .

5.2 - Estimação pontual

Sendo $Y_{1,1}, \dots, Y_{1,n}$ as observações do método padrão e $Y_{2,1}, \dots, Y_{2,m}$ as observações do método expedito, vamos obter para k um estimador centrado . Os erros das primeiras [segundas] serão $e_{1,1}, \dots, e_{1,n}$ iid $\sim N(0 | \mu_1, \sigma_1)$ [$e_{2,1}, \dots, e_{2,m}$ iid $\sim N(0 | \mu_2, \sigma_2)$]

Para as amostras considerádas pode escrever-se , com $\bar{Y}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n Y_{1,i}}{n}$, $\bar{Y}_2 = \frac{\sum_{i=1}^m Y_{2,i}}{m}$

$$, \bar{e}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n e_{1,i}}{n} \text{ e } \bar{e}_2 = \frac{\sum_{i=1}^m e_{2,i}}{m}$$

$$(1) \quad S_1 = \sum_{i=1}^n (Y_{1,i} - \bar{Y}_1)^2 = \sum_{i=1}^n (e_{1,i} - \bar{e}_1)^2 \sim \sigma_1^2 \chi_{n-1}^2$$

e

$$(2) \quad S_2 = \sum_{i=1}^m (Y_{2,i} - \bar{Y}_2)^2 = \sum_{i=1}^m (e_{2,i} - \bar{e}_2)^2 \sim \sigma_2^2 \chi_{m-1}^2$$

o que permite definir

$$(3) \quad W = \frac{S_1 / (n-1)}{S_2 / (m-1)} = \frac{m-1 S_1}{n-1 S_2} = \frac{m-1 \sigma_1^2 \chi_{n-1}^2}{n-1 \sigma_2^2 \chi_{m-1}^2} = k \frac{m-1 \chi_{n-1}^2}{n-1 \chi_{m-1}^2}$$

e onde $F_{n-1, m-1} = \frac{m-1 \chi_{n-1}^2}{n-1 \chi_{m-1}^2}$ segue uma distribuição F-Snedcor com $n-1$ e $m-1$ graus de

liberdade, uma vez que χ_{n-1}^2 (i) χ_{m-1}^2 . Vindo $\mu(W) = \mu\left(k \frac{m-1 \chi_{n-1}^2}{n-1 \chi_{m-1}^2}\right) = k\mu(|n-1, m-1)$

tem-se como estimador centrado para k

$$(4) \quad \hat{k} = \frac{W}{\mu(|n-1, m-1)}$$

e o problema resume-se agora a calcular o valor de $\mu(|n-1, m-1)$.

A função densidade de uma distribuição F-Snedcor com $n-1$ e $m-1$ graus de liberdade tem a forma

$$(5) \quad f(x|n-1, m-1) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right) \left(\frac{n-1}{m-1}\right)^{\frac{n-1}{2}} x^{\frac{n-1}{2}-1}}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right) \left(1 + \frac{n-1}{m-1} x\right)^{\frac{m+n-2}{2}}}, & x > 0 \end{cases}$$

Vamos definir agora uma nova variável aleatória de modo a facilitar o cálculo de $\mu(|n-1, m-1)$.

Seja

$$(6) \quad Z = \frac{n-1}{m-1} \left(\frac{m-1}{n-1} \frac{\chi_{n-1}^2}{\chi_{m-1}^2} \right)$$

, como $\frac{m-1}{n-1} \frac{\chi_{n-1}^2}{\chi_{m-1}^2} \sim f(x|n-1, m-1)$ e visto que $\frac{n-1}{m-1} > 0$, então $Z \sim f^*(z|n-1, m-1) =$

$$\frac{m-1}{n-1} f\left(z \frac{m-1}{n-1} | n-1, m-1\right) = \frac{m-1}{n-1} \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right)} \left(\frac{n-1}{m-1}\right)^{\frac{n-1}{2}} \frac{\left(\frac{m-1}{n-1} z\right)^{\frac{n-1}{2}-1}}{\left(1 + \frac{n-1}{m-1} \frac{m-1}{n-1} z\right)^{\frac{m+n-2}{2}}} =$$

$$\frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right)} \frac{z^{\frac{n-1}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{m+n-2}{2}}}, \text{ se } z > 0. \text{ Considerando } p = n-1 \text{ e } q = m-1 \text{ temos}$$

$$(7) \quad f^*(z|p, q) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ \frac{\Gamma\left(\frac{p+q}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{p}{2}\right)\Gamma\left(\frac{q}{2}\right)} \frac{z^{\frac{p}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{p+q}{2}}}, & z > 0 \end{cases}$$

. Para qualquer densidade $g(x)$ tem-se $\int_{-\infty}^{+\infty} g(x) dx = 1$, logo $\int_{-\infty}^{+\infty} f^*(z|p, q) dz =$

$$\frac{\Gamma\left(\frac{p+q}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{p}{2}\right)\Gamma\left(\frac{q}{2}\right)} \int_0^{+\infty} \frac{z^{\frac{p}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{p+q}{2}}} dz = 1, \text{ vindo}$$

$$(8) \quad \int_0^{+\infty} \frac{z^{\frac{p}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{p+q}{2}}} dz = \frac{\Gamma\left(\frac{p}{2}\right)\Gamma\left(\frac{q}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{p+q}{2}\right)}$$

. Considerando esta fórmula podemos agora calcular $\mu(Z|n-1,m-1)$. Temos então

$$\begin{aligned}\mu(Z|n-1,m-1) &= \int_{-\infty}^{+\infty} z f^*(z|n-1,m-1) dz = \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right)} \int_0^{+\infty} \frac{z z^{\frac{n-1}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{m+n-2}{2}}} dz = \\ &= \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right)} \int_0^{+\infty} \frac{z^{\frac{n-1}{2}-1}}{(1+z)^{\frac{(n-1)+(m-3)}{2}}} dz\end{aligned}$$

, de (8)^(*) e tendo em conta que $\Gamma(x+1) = x \Gamma(x)$:

$$\begin{aligned}\mu(Z|n-1,m-1) &= \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right)} \frac{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-3}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{(n-1)+(m-3)}{2}\right)} = \\ &= \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)}{\frac{m-3}{2}\Gamma\left(\frac{m-3}{2}\right)\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)} \frac{\frac{n-1}{2}\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m-3}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right)} = \frac{n-1}{m-3}\end{aligned}$$

De (6) vem $\mu(Z|n-1,m-1) = \frac{n-1}{m-1}\mu(n-1,m-1)$ o que significa que $\mu(n-1,m-1) =$

$\frac{n-1}{m-3} \frac{m-1}{n-1} = \frac{m-1}{m-3}$ e atendendo a (4) podemos, finalmente, calcular \hat{k} :

$$(9) \quad \hat{k} = \frac{W}{\mu(n-1,m-1)} = \frac{\frac{m-1}{n-1} S_1}{\frac{m-1}{m-3}} = \frac{m-3}{n-1} \frac{S_1}{S_2}$$

(*) Note que a função $\Gamma(x)$ só está definida se $x > 0$ logo temos que garantir que $m-3 > 0 \Leftrightarrow m > 3$.

5.3 - Intervalo de confiança

A estatística utilizada no tratamento de k é, como já vimos,

$$W = \frac{m-1 S_1}{n-1 S_2} = \frac{m-1 \sigma_1^2 \chi_{n-1}^2}{n-1 \sigma_2^2 \chi_{m-1}^2} = kF$$

com $k > 0$ e $F \sim f(x|n-1, m-1)$, então

$$(1) \quad W \sim \frac{1}{k} f\left(\frac{W}{k} | n-1, m-1\right)$$

e tem como densidade

$$f^0(w) = \begin{cases} 0, & w < 0 \\ 1 & \frac{\Gamma\left(\frac{m+n-2}{2}\right) \left(\frac{n-1}{m-1}\right)^{\frac{n-1}{2}} \left(\frac{w}{k}\right)^{\frac{n-1}{2}-1}}{k \Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{m-1}{2}\right) \left(1 + \frac{n-1}{m-1} \frac{w}{k}\right)^{\frac{m+n-2}{2}}}, & w > 0 \end{cases}$$

Como $\frac{W}{k} \sim F_{n-1, m-1}$, utilizando uma tabela da distribuição F-Snedcor para calcular

$$\text{pr}\left(\mathfrak{S}_{q/2, n-1, m-1} \leq \frac{W}{k} \leq \mathfrak{S}_{1-q/2, n-1, m-1}\right) = 1-q \Leftrightarrow \text{pr}\left(W\mathfrak{S}_{1-q/2, n-1, m-1} \leq k \leq W\mathfrak{S}_{q/2, n-1, m-1}\right) = 1-q$$

obtemos

$$(2) \quad \left[W\mathfrak{S}_{1-q/2, n-1, m-1}, W\mathfrak{S}_{q/2, n-1, m-1} \right]$$

estando assim definido o intervalo de confiança de nível $1-q$ para k . Os extremos deste intervalo são facilmente calculados, uma vez que w é função das observações e os valores dos quantis $\mathfrak{S}_{n-1, m-1}$ estão tabelados.

5.4 - Testes de hipóteses

Consideremos o teste bilateral para k

$$(1) \quad \begin{cases} H_0: k = k_0 \\ H_1: k \neq k_0 \end{cases}$$

. Dado que $\frac{W}{k_0} \sim F_{n-1, m-1}$, temos como regra de teste para H_0

$$(2) \quad \begin{cases} \frac{W}{k_0} \in [\mathfrak{F}_{q/2, n-1, m-1}; \mathfrak{F}_{1-q/2, n-1, m-1}] \text{ não se rejeita } H_0 \\ \frac{W}{k_0} \notin [\mathfrak{F}_{q/2, n-1, m-1}; \mathfrak{F}_{1-q/2, n-1, m-1}] \text{ rejeita - se } H_0 \end{cases}$$

. Portanto os valores de k_0 que definem hipóteses que são aceites pelo teste, são as que satisfazem as desigualdades

$$(3) \quad W\mathfrak{F}_{1-q/2, n-1, m-1} \leq k_0 \leq W\mathfrak{F}_{q/2, n-1, m-1}$$

. Estas desigualdades definem um intervalo que coincide com o intervalo de confiança de nível $1-q$ para k . Assim, se um valor de k está dentro do intervalo de confiança, ele define uma hipótese que é aceite pelo teste, e por isso diz-se que goza da propriedade de dualidade.

Vamos verificar agora se o teste bilateral é não distorcido. Para isso é necessário estudar a função potência $\beta(k) = \text{pr}(\text{rej } H_0 | k)$, ou seja, probabilidade de se rejeitar a hipótese. Rejeita-se H_0 quando, $k \neq k_0$ isto é, quando $k > k_0$ ou $k < k_0$, como tal vamos considerar dois testes unilaterais, para cada um dos casos, com o fim de caracterizar a função potência.

Consideremos então o teste unilateral esquerdo

$$(4) \quad \begin{cases} H_0: k = k_0 \\ H_1: k < k_0 \end{cases}$$

. Temos como regra de teste para H_0 , sendo q o nível do teste

$$(5) \quad \begin{cases} \frac{W}{k_0} \geq \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1} \text{ não se rejeita } H_0 \\ \frac{W}{k_0} < \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1} \text{ rejeita-se } H_0 \end{cases}$$

. Neste caso

$$(6) \quad \begin{aligned} \beta(k) &= \text{pr}(\text{rej } H_0 | k) = \text{pr}(W < k_0 \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}) = \text{pr}(k F_{n-1,m-1} < k_0 \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}) = \\ &= \text{pr}(F_{n-1,m-1} < \frac{k_0}{k} \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}) \end{aligned}$$

e quando k diminui, $\frac{k_0}{k} \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}$ aumenta, logo a probabilidade de $F_{n-1,m-1}$ ser menor que aquela expressão aumenta. Assim sendo $\beta(k_0) = q$ (visto que o teste é de nível q) e a função potência $\beta(k)$ é decrescente para valores de $k < k_0$, logo a probabilidade de rejeitar a hipótese é maior quando ela é falsa do que quando ela é verdadeira donde se conclui que o teste é não distorcido.

Consideremos agora o teste unilateral direito

$$(7) \quad \begin{cases} H_0: k = k_0 \\ H_1: k > k_0 \end{cases}$$

. Temos como regra de teste para H_0 , sendo q o nível do teste

$$(8) \quad \begin{cases} \frac{W}{k_0} \leq \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1} & \text{n\~{a}o se rejeita } H_0 \\ \frac{W}{k_0} > \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1} & \text{rejeita - se } H_0 \end{cases}$$

. Neste caso

$$(9) \quad \begin{aligned} \beta(k) &= \text{pr}(\text{rej } H_0 | k) = \text{pr}(wW > k_0 \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}) = \text{pr}(k F_{n-1,m-1} > k_0 \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}) = \\ &= \text{pr}(F_{n-1,m-1} > \frac{k_0}{k} \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}) \end{aligned}$$

e quando k aumenta, $\frac{k_0}{k} \mathfrak{S}_{q,n-1,m-1}$ diminui, logo a probabilidade de $F_{n-1,m-1}$ ser maior que aquela express\~{a}o aumenta . Assim sendo a fun\~{c}o pot\~{e}ncia $\beta(k)$ \u00e9 crescente para valores de $k > k_0$, logo a probabilidade de rejeitar a hip\u00f3tese \u00e9 maior quando ela \u00e9 falsa do que quando ela \u00e9 verdadeira donde se conclui que o teste \u00e9 n\~{a}o distorcido .

Como ambos os testes unilaterais s\~{a}o n\~{a}o distorcidos , pode-se concluir que o teste bilateral \u00e9 igualmente n\~{a}o distorcido, visto que se conhece o comportamento de fun\~{c}o pot\~{e}ncia $\beta(k)$ para qualquer valor de k e a probabilidade de rejeitar a hip\u00f3tese \u00e9 maior quando ela \u00e9 falsa do que quando ela \u00e9 verdadeira .

Referências Bibliográficas

KENDAL, M. & STUART, A. - The Advanced Theory and Statistics - Vol.II - Charles Griffin & Co - London - 1961

LEHMAN, E. L. - Testing Statistical Hypothesis - John Willey & Sons - New York - 1959

LUKACS, E. & LAHA, R. C. - Applications of Characteristic Functions - Charles Griffin & Co - London - 1961

MENDEN, J. I. - Combining independent chi-squared or F tests - Ann. Stat., 10, 266-277 - 1982

MENDEN, J. I. & PERRIMAN, M. D. - The minimal complete class of procedures for combining independent non-central F tests - Pro. 3rd. Purdue Symp., West Lafayette/Indiana - Vol. 2, 135-181 - 1982

MEXIA, J. T. - Standardized Orthogonal Matrices and the Decomposition of the Sum of Squares for Treatments-Trabalhos de Investigação nº 2, Dep. Mat.-FCT/UNL -1988

MEXIA, J. T. - Controlled Heterocedasticity, Quocient Vector Spaces and F Tests for Hypothesis on Mean Vectors - Trabalhos de investigação nº 1, Dep. Mat. - FCT/UNL - 1989

MEXIA, J. T. - Subnormal Distributions and F Tests - Trabalhos de investigação nº 1, Dep. Mat. - FCT/UNL - 1991

SEBER, G. A. F. - The Linear Hypotesis: A General Theory - 2nd ed. - Charles Griffin & Co. - London - 1980

SHEPHARD, G. L. -Vector Spaces of Finite Dimension-Oliver & Boyd-Edimburgh-1966

