

Exemplos numérico:

Casos numéricos simples de uma tomografia simplificada.

Vamos agora ilustrar com exemplos numéricos simples, a análise de um sistema linear usando a decomposição em valores singulares e os estimadores IG. Considere um problema inverso linear discreto em sismica (tomografia sísmica simplificada da Terra). Nosso problema inverso é estimar a variação espacial da vagarosidade das ondas sísmicas, a partir da medida de tempos de trânsito de uma onda elástica gerada por fontes e registrada nos geofones, ambos localizados na superfície da Terra. Presumimos as seguintes simplificações: 1) conhecemos a forma da Terra que é um quadrado; 2) conhecemos as localizações Fonte – Geofone; 3) eliminamos o efeito da refração, logo a onda elástica percorre a distância Fonte-Geofone em linha reta e; 4) presumimos que a vagarosidade é constante dentro de uma célula quadrada e que de uma célula para outra a vagarosidade pode variar.

Vamos considerar as seguintes hipóteses de acordo com o posto (r), número de parâmetros (M) e número de tempo de trânsito (N):

(1) Caso 1: $r = N < M$ ($r = 1$, $N = 1$ e $M=2$)

Neste primeiro caso temos dois blocos e apenas uma única medida do tempo de trânsito (Figura 1). Há portanto uma única equação

$$t_1 = d p_1 + 0 p_2$$

ou ainda em notação matricial temos

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \end{bmatrix} = \cancel{t_1} / d$$

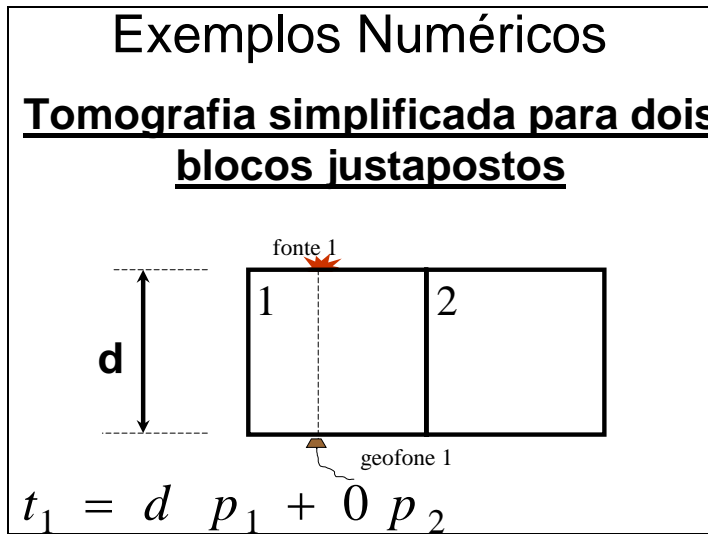


Figura 1

A decomposição em valores singulares da matriz $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ fornece

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}} = \overline{\overline{\mathbf{U}}} \overline{\overline{\mathbf{S}}} \overline{\overline{\mathbf{V}}}^T$$

$(1 \times 2) \quad (1 \times 1) \quad (1 \times 2) \quad (2 \times 2)$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Veja que a matriz $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ pode ser reescrita como

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}}_r = \overline{\overline{\mathbf{U}}}_r \overline{\overline{\mathbf{S}}}_r \overline{\overline{\mathbf{V}}}_r^T$$

$(1 \times 2) \quad (1 \times 1) \quad (1 \times 1) \quad (1 \times 2)$

isto é

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Desse modo vemos que o posto de $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ é um ($r=1$), portanto, há somente uma combinação linear dos parâmetros p_1 e p_2 que pode ser completamente determinada.

Esta combinação é

$$\bar{\mathbf{a}}_r = \bar{\mathbf{V}}_r^T \bar{\mathbf{p}}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_1 = p_1$$

Esta combinação linear pode ser determinada

Por outro lado, veja que há uma combinação linear dos parâmetros p_1 e p_2 que não pode ser determinada.

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \bar{\mathbf{V}}_{M-r}^T \bar{\mathbf{p}}$$

$$\alpha_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \end{bmatrix}$$

$$\alpha_2 = p_2$$

Esta combinação linear NÃO pode ser determinada

Veja então que o parâmetro p_1 pode ser determinado, enquanto o parâmetro p_2 não pode ser determinado, o que reforça o que a intuição física já predizia: a onda só atravessa o bloco número 1. Este exemplo caracteriza a insuficiência de informação nas observações. As observações existentes não são suficientes para fornecerem informações sobre a vagarosidade dos dois blocos, mas apenas de um dos blocos (p_1).

Caracterizada a insuficiência de informação nas observações há duas alternativas: 1) reparametrização e 2) introdução de informação a priori.

Reparametrização: A equação do sistema é redefinida como:

$$t_1 = d \ p_1$$

$$\begin{bmatrix} 1 \\ p_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t_1 \\ d \end{bmatrix}$$

Neste caso foi reduzida a demanda da informação, ou seja, a determinação do parâmetro p_2 foi abandonada.

Introdução de informação a priori:

Se insistirmos em estimar todos os dois parâmetros, então será necessário introduzir informação a priori. Vejamos o caso do IG

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \bar{\mathbf{V}}_r \bar{\mathbf{S}}_r^{-1} \bar{\mathbf{U}}_r^T \bar{\mathbf{y}}^o$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t_1 \\ d \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} t_1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Note que a solução $p_2 = 0$ foi obtida totalmente da informação a priori de uma solução com menor norma Euclídeana. Lembre-se que o estimador IG, introduz a informação a

priori que $\bar{\boldsymbol{\alpha}}_{M-r} = \bar{\mathbf{0}}$, neste caso é a informação que $\alpha_2 = 0$ como $\alpha_2 = p_2$

então o estimador IG introduz a informação que $p_2 = 0$. Neste exemplo, em particular,

o parâmetro $p_1 = 0$ não é afetado pela informação a priori, mas em geral isto não ocorre, a informação a priori afeta a todos os parâmetros.

(1.2) Caso 1: $r = N < M$ ($r = 2$, $N = 2$ e $M = 4$)

Ainda dentro do primeiro caso em que temos $r = N < M$, i.e, posto (r) é igual ao número de medidas observacionais (N) e o número de parâmetros (M) vamos considerar quatro blocos e duas medidas do tempo de trânsito (Figura 2).

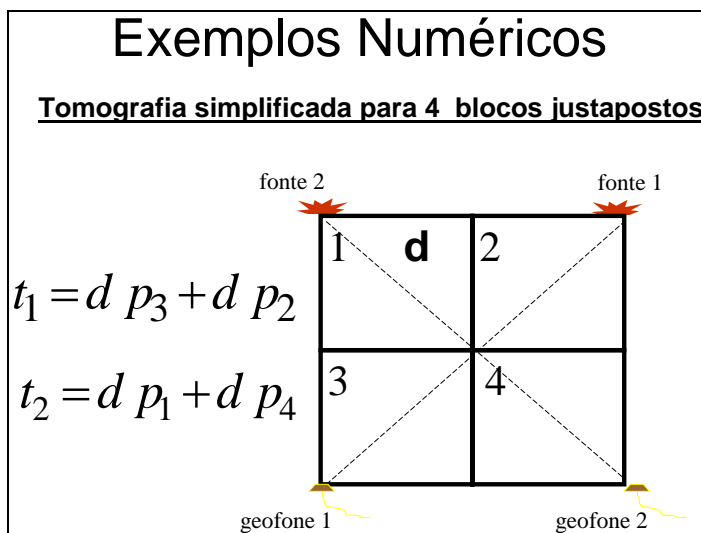


Figura 2

Neste caso temos duas observações do tempo

$$t_1 = d p_3 + d p_2$$

$$t_2 = d p_1 + d p_4$$

ou ainda em notação matricial temos

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \\ p_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t_1/d \\ t_2/d \end{bmatrix}$$

A decomposição em valores singulares da matriz $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ fornece

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}} = \overline{\overline{\mathbf{U}}} \overline{\overline{\mathbf{S}}} \overline{\overline{\mathbf{V}}}^T$$

(2×4) (2×2) (2×4) (4×4)

$$\overline{\overline{\mathbf{U}}} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

(2×2)

$$\overline{\overline{\mathbf{S}}} = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\overline{\overline{\mathbf{V}}} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \end{bmatrix}$$

(4×4)

Veja que há apenas 2 valores singulares logo a matriz $\overline{\overline{\mathbf{V}}}_r$ é formada pelas duas primeiras colunas da matriz $\overline{\overline{\mathbf{V}}}$ (matriz pontilhada acima).

Veja que a matriz $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ pode ser reescrita como

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}}_r = \overline{\overline{\mathbf{U}}}_r \overline{\overline{\mathbf{S}}}_r \overline{\overline{\mathbf{V}}}_r^T$$

$(2 \times 4) \quad (2 \times 2) \quad (2 \times 2) \quad (2 \times 4)$

isto é

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 0 \\ 0 & \sqrt{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & 0 & 0 & \sqrt{2}/2 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix}$$

Vale ressaltar que as matrizes $\overline{\overline{\mathbf{U}}}$ e $\overline{\overline{\mathbf{V}}}$ não são únicas. As matrizes $\overline{\overline{\mathbf{U}}}$ e $\overline{\overline{\mathbf{V}}}$ são matrizes ortogonais cujas colunas são os autovetores associados a autovalores das matrizes $\overline{\overline{\mathbf{A}}} \overline{\overline{\mathbf{A}}}^T$ e $\overline{\overline{\mathbf{A}}}^T \overline{\overline{\mathbf{A}}}$, respectivamente. Assim, podemos ter vários conjuntos $\begin{bmatrix} \overline{\mathbf{u}}_1 & \overline{\mathbf{u}}_2 & \dots & \overline{\mathbf{u}}_N \end{bmatrix}$ e $\begin{bmatrix} \overline{\mathbf{v}}_1 & \overline{\mathbf{v}}_2 & \dots & \overline{\mathbf{v}}_M \end{bmatrix}$ formando bases¹ ortogonais² que geram os espaços de observações e parâmetros, respectivamente. Como um conjunto de vetores que constituem uma base de um espaço vetorial NÃO é único, então podemos ter vários vetores $\begin{bmatrix} \overline{\mathbf{u}}_1 & \overline{\mathbf{u}}_2 \end{bmatrix}$ e $\begin{bmatrix} \overline{\mathbf{v}}_1 & \overline{\mathbf{v}}_2 & \overline{\mathbf{v}}_3 & \overline{\mathbf{v}}_4 \end{bmatrix}$ desde que formem bases ortogonais. Assim há outras possibilidades para a decomposição em valores singulares da matriz $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ como por exemplo

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}} = \overline{\overline{\mathbf{U}}} \overline{\overline{\mathbf{S}}} \overline{\overline{\mathbf{V}}}^T$$

$(2 \times 4) \quad (2 \times 2) \quad (2 \times 4) \quad (4 \times 4)$

¹ Base de um espaço vetorial é um conjunto LI de vetores que geram o espaço vetorial

² Base ortogonal é uma base contendo vetores ortogonais, ou seja, $\overline{\mathbf{u}}_i^T \overline{\mathbf{u}}_k = 0$ em que $\overline{\mathbf{u}}_i$ e $\overline{\mathbf{u}}_k$ são respectivamente a i-ésima e k-ésima colunas da matriz ortogonal $\overline{\overline{\mathbf{U}}}$.

$$\overline{\overline{\mathbf{U}}}_{(2 \times 2)} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\overline{\overline{\mathbf{S}}} = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{2} & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\overline{\overline{\mathbf{V}}}_{(4 \times 4)} = \begin{bmatrix} 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{2}{\sqrt{2}} & 0 & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \end{bmatrix}$$

Independentemente, das matrizes de autovetores vemos que o posto de $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ é dois ($r = 2$) isto porque há apenas dois valores singulares diferentes de zero. Portanto, há somente duas combinações lineares dos parâmetros p_1, p_2, p_3 e p_4 que podem ser completamente determinada. Estas combinações são

$$\overline{\overline{\mathbf{a}}}_r = \overline{\overline{\mathbf{V}}}_r^T \overline{\overline{\mathbf{p}}}$$

$$\overline{\overline{\mathbf{a}}}_r = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & 0 & 0 & \sqrt{2}/2 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \\ p_4 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_r = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}(p_1 + p_4)}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}(p_2 + p_3)}{2} \end{bmatrix} \quad \text{Estas combinações lineares podem ser determinadas}$$

Assim, notamos que os parâmetros que podem ser determinados são, a menos que uma constante ($\sqrt{2}$ ou $-\sqrt{2}$), as MÉDIAS das vagarosidades dos blocos 1 e 4 e 2 e 3

já que $\alpha_1 = \frac{\sqrt{2}(p_1 + p_4)}{2}$ e $\alpha_2 = \frac{-\sqrt{2}(p_2 + p_3)}{2}$. Este resultado é razoável de se supor apenas observando a configuração dos transmissores e receptores.

Agora analisaremos as combinações lineares dos parâmetros p_1, p_2, p_3 e p_4 que não podem ser determinadas. Estas combinações são

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \bar{\mathbf{V}}_{M-r}^T \bar{\mathbf{p}}$$

Vamos tomar a matriz $\bar{\mathbf{V}}_{M-r}$ formada pelas duas últimas colunas da matriz $\bar{\mathbf{V}}$ (colunas pontilhadas abaixo)

$$\bar{\mathbf{V}}_{(4 \times 4)} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \\ 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \begin{bmatrix} -\sqrt{2}/2 & 0 & 0 & \sqrt{2}/2 \\ 0 & \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \\ p_4 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{2}(p_4 - p_1)}{2} \\ \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_3)}{2} \end{bmatrix} \quad \text{Estas combinações lineares não podem ser determinadas}$$

Assim, notamos que os parâmetros que não podem ser determinados são, a menos que uma constante multiplicativa ($\sqrt{2}$), os CONTRASTES das vagarosidades entre os

blocos 1 e 4 e 2 e 3 já que $\alpha_3 = \frac{\sqrt{2}(p_4 - p_1)}{2}$ e $\alpha_4 = \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_3)}{2}$.

Este exemplo também caracteriza a insuficiência dos dados observados. Vamos também solucionar este problema via reparametrização e introdução de informação a priori.

Reparametrização:

Definiremos um novo vetor de parâmetros

$$\bar{\mathbf{p}}' = \begin{bmatrix} p'_1 \\ p'_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{(p_2 + p_3)}{2} \\ \frac{(p_1 + p_4)}{2} \end{bmatrix}$$

Então, nosso sistema que originalmente era

$$t_1 = d \, p_3 + d \, p_2$$

$$t_2 = d \, p_1 + d \, p_4$$

Agora, com a reparametrização se transformará em

$$t_1 = 2d(p'_1)$$

$$t_2 = 2d(p'_2)$$

O resultado é

$$\frac{t_1}{2d} = p'_1$$

$$\frac{t_2}{2d} = p'_2$$

Veja que com a reparametrização reduzimos a demanda de informação. Inicialmente pretendíamos estimar 4 parâmetros (p_1, p_2, p_3 e p_4). Após a reparametrização temos que estimar dois parâmetros (p'_1 e p'_2) que são, respectivamente as médias entre os blocos 2-3 e 1-4.

Introdução de informação a priori:

Se insistirmos em estimar todos os dois parâmetros, então será necessário introduzir informação a priori. Vejamos o caso do IG

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \bar{\mathbf{V}}_r \bar{\mathbf{S}}_r^{-1} \bar{\mathbf{U}}_r^T \bar{\mathbf{y}}^o$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & 0 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/\sqrt{2} & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t_1/d \\ t_2/d \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & 0 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1/\sqrt{2} \\ -1/\sqrt{2} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t_1/d \\ t_2/d \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & 0 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 \\ 0 & -\sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t_2/\sqrt{2}d \\ -t_1/\sqrt{2}d \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{pmatrix} t_2/2d \\ t_1/2d \\ t_1/2d \\ t_2/2d \end{pmatrix}$$

Observe que o estimador IG, introduz a informação a priori que $\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \bar{\mathbf{0}}$, neste caso

é a informação que $\alpha_3 = 0$ e $\alpha_4 = 0$ como $\alpha_3 = \frac{\sqrt{2}(p_4 - p_1)}{2}$ e $\alpha_4 = \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_3)}{2}$

então o estimador IG introduz a informação que

$$\alpha_3 = \frac{\sqrt{2}(p_4 - p_1)}{2} = 0$$

implicando que $p_4^+ = p_1^+$

e

$$\alpha_4 = \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_3)}{2} = 0$$

o que implica $p_2^+ = p_3^+$

O que é exatamente o resultado que obtemos para o vetor $\bar{\mathbf{p}}^+$.

(2) Caso 2: $r < N < M$ ($r = 1$, $N = 2$ e $M = 3$)

Neste segundo caso temos $r < N < M$, i.e, posto (r) é menor ao número de medidas observacionais (N) e este é menor que o número de parâmetros (M). Vamos considerar três blocos e duas medidas do tempo de trânsito (Figura 3).

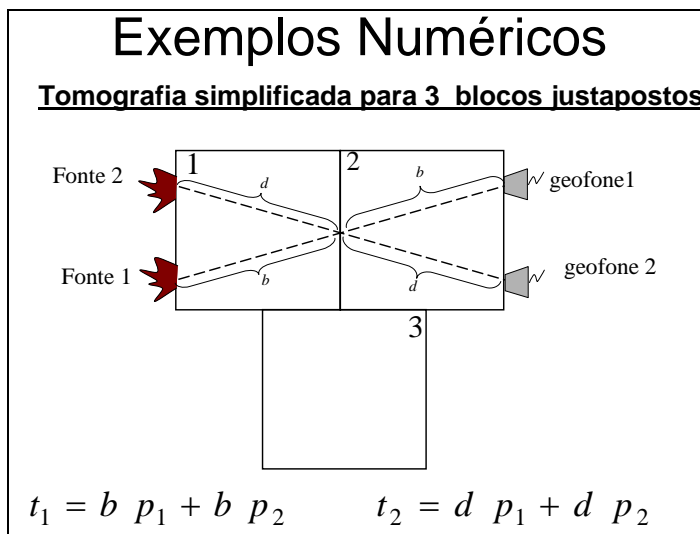


Figura 3

Neste caso temos duas observações do tempo

$$t_1 = b p_1 + b p_2$$

$$t_2 = d p_1 + d p_2$$

ou ainda em notação matricial temos

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t_1/b \\ t_2/d \end{bmatrix}$$

A decomposição em valores singulares da matriz $\overline{\overline{A}}$ fornece

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}} = \overline{\overline{\mathbf{U}}} \overline{\overline{\mathbf{S}}} \overline{\overline{\mathbf{V}}}^T$$

(2×3) (2×2) (2×3) (3×3)

$$\overline{\overline{\mathbf{U}}} = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{bmatrix}$$

(2×2)

$$\overline{\overline{\mathbf{S}}} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\overline{\overline{\mathbf{V}}} = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & 0 \\ \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

(3×3)

Veja que há apenas um valor singular logo as matrizes $\overline{\overline{\mathbf{V}}}_r$ e $\overline{\overline{\mathbf{U}}}_r$ é formada pela primeira coluna da matriz $\overline{\overline{\mathbf{V}}}$ e $\overline{\overline{\mathbf{U}}}$, respectivamente. Veja que a matriz $\overline{\overline{\mathbf{A}}}$ pode ser reescrita como

$$\overline{\overline{\mathbf{A}}}_r = \overline{\overline{\mathbf{U}}}_r \overline{\overline{\mathbf{S}}}_r \overline{\overline{\mathbf{V}}}_r^T$$

(2×3) (2×1) (1×1) (1×3)

isto é

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 \end{bmatrix} (2) \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix}$$

Portanto, há somente uma combinação linear dos parâmetros p_1, p_2 e p_3 que pode ser completamente determinada. Esta combinação é

$$\bar{\mathbf{a}}_r = \bar{\bar{\mathbf{V}}}_r^T \bar{\mathbf{p}}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_r = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_r = \alpha_1 = \sqrt{2} \frac{(p_1 + p_2)}{2}$$

Notamos que a única combinação de parâmetros que pode ser determinada é a MÉDIA das vagarosidade dos blocos 1-2 (a menos de uma constante multiplicativa $\sqrt{2}$), já que

$\alpha_1 = \frac{\sqrt{2}(p_1 + p_2)}{2}$. Como era esperado, uma vez que nos dois eventos a onda sísmica

só atravessa os blocos 1 e 2, simultaneamente.

Analisando as combinações lineares dos parâmetros p_1, p_2 e p_3 que não podem ser determinadas. Estas combinações são

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \bar{\bar{\mathbf{V}}}_{M-r}^T \bar{\mathbf{p}}$$

Vamos tomar a matriz $\bar{\bar{\mathbf{V}}}_{M-r}$ formada pelas duas últimas colunas da matriz $\bar{\bar{\mathbf{V}}}$

(colunas pontilhadas abaixo)

$$\bar{\bar{\mathbf{V}}}_{(3 \times 3)} = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & 0 \\ \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Assim, notamos que os parâmetros que não podem ser determinados são,

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \begin{bmatrix} -\sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_1 \\ p_2 \\ p_3 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_1)}{2} \\ p_3 \end{pmatrix}$$

Isto é, a menos que uma constante multiplicativa ($\sqrt{2}$), os CONTRASTES das

vagoriedades entre os blocos 1-2, já que $\alpha_2 = \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_1)}{2}$, e o parâmetro p_3 , ,

já que $\alpha_3 = p_3$.

Introdução de informação a priori:

Se queremos estimar todos os três parâmetros, então será necessário introduzir informação a priori. Vejamos o caso do IG

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \bar{\mathbf{V}}_r \bar{\mathbf{S}}_r^{-1} \bar{\mathbf{U}}_r^T \bar{\mathbf{y}}^o$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} t_1/b \\ t_2/d \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{p}}^+ = \begin{bmatrix} \frac{1}{4} \left(\frac{t_1}{b} + \frac{t_2}{d} \right) \\ \frac{1}{4} \left(\frac{t_1}{b} + \frac{t_2}{d} \right) \\ 0 \end{bmatrix}$$

Observe que o estimador IG, introduz a informação a priori que $\bar{\mathbf{a}}_{M-r} = \bar{\mathbf{0}}$, neste caso

é a informação que $\alpha_2 = 0$ e $\alpha_3 = 0$ como $\alpha_2 = \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_1)}{2}$ e $\alpha_3 = p_3$ então

o estimador IG introduz a informação que

$$\alpha_2 = \frac{\sqrt{2}(p_2 - p_1)}{2} = 0$$

implicando $p_2^+ = p_1^+$

$$\text{De fato } p_2^+ = p_1^+ = \frac{1}{4} \left(\frac{t_1}{b} + \frac{t_2}{d} \right)$$

e

$$\alpha_3 = p_3 = 0$$

o que implica $p_3^+ = 0$

O que é exatamente o resultado que obtemos para o vetor $\bar{\mathbf{p}}^+$.