

## 2

### Alguns Estimadores para IBNR

O objetivo desse capítulo é apresentar alguns métodos existentes para a determinação da reserva de IBNR. Todos os modelos a seguir baseiam-se no *triângulo de desenvolvimento*, que será definido a seguir.

O *triângulo de desenvolvimento* é de uma matriz. Os dados para a construção dessa matriz são os sinistros ocorridos e avisados até a data presente. Neste trabalho serão usados dados mensais durante um período de  $m$  meses. Define-se *data inicial* como a data de início das informações, ou seja,  $m$  meses antes da data presente. O *mês de ocorrência* de um certo sinistro será denotado por  $i$  se ele ocorreu  $i$  meses após a data inicial e o *mês de aviso* de um certo sinistro será chamado de  $j$  se ele foi avisado  $j$  meses após a data de ocorrência.

Por exemplo, se a data presente for 01 de janeiro de 2000 e um sinistro ocorreu no dia 05 de fevereiro de 2000 e foi avisado no dia 20 de fevereiro de 2005, o seu mês de ocorrência será 2 e seu mês aviso será 1. Pode-se observar que o mês de ocorrência varia entre 1 e  $m$  enquanto o mês de aviso varia entre 1 e  $m - i + 1$ , onde  $i$  representa o mês de ocorrência, uma vez que se um sinistro ocorreu no mês  $i$  e só há informações até  $m$  a data de aviso máxima para esse sinistro é  $m - i + 1$ .

Seja  $Y_{i,j}$  a soma dos valores dos sinistros com mês de ocorrência  $i$  e mês de aviso  $j$ . Como já foi comentado, só são conhecidos os valores de  $Y_{i,j}$  para  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq m - i + 1$ . O *triângulo de desenvolvimento* é uma matriz  $m \times m$  tal que a posição  $(i, j)$ , para  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq m - i + 1$ , recebe o valor de  $Y_{i,j}$  e as demais entradas são desconhecidas. Em alguns modelos é comum encontrar o termo *triângulo acumulado*, que trata-se da matriz com entradas  $A_{i,j} = \sum_{k=1}^j Y_{i,k}$ . Cada posição do triângulo acumulado representa o total de sinistros ocorridos em  $i$  e avisados em até  $j$  meses.

**Exemplo 2.0.1.** *Este exemplo apresenta um possível triângulo de desenvolvimento,  $Y$ , e seu respectivo triângulo acumulado,  $A$ . No caso  $m = 10$ .*

$$Y = \begin{bmatrix} 29660 & 38124 & 34786 & 14737 & 11401 & 6805 & 3161 & 7653 & 352 & 4586 \\ 11136 & 48999051 & 23075 & 9267 & 5873 & 352 & 3243 & 2187 & 2830 & \\ 30883 & 8302860 & 45778 & 22091 & 9073 & 18068 & 4344 & 1559 & & \\ 39943 & 61988574 & 26268 & 18381 & 5697 & 4491 & 2461 & & & \\ 60408574 & 7508098 & 24258 & 15868 & 5831 & 4313 & & & & \\ 37071 & 61697622 & 23545 & 15264 & 10593 & & & & & \\ 73483813 & 79448574 & 32452 & 31019 & & & & & & \\ 52241432 & 79178574 & 34127 & & & & & & & \\ 60503336 & 58051908 & & & & & & & & \\ 46014 & & & & & & & & & \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 29660 & 67784 & 102570 & 117307 & 128708 & 135513 & 138674 & 146327 & 146679 & 151265 \\ 11136 & 49010187 & 49033262 & 49042529 & 49048402 & 49048754 & 49051997 & 49054184 & 49057014 & \\ 30883 & 8333743 & 8379521 & 8401612 & 8410685 & 8428753 & 8433097 & 8434656 & & \\ 39943 & 62028517 & 62054785 & 62073166 & 62078863 & 62083354 & 62085815 & & & \\ 60408574 & 67916672 & 67940930 & 67956798 & 67962629 & 67966942 & & & & \\ 37071 & 61734693 & 61758238 & 61773502 & 61784095 & & & & & \\ 73483813 & 152932387 & 152964839 & 152995858 & & & & & & \\ 52241432 & 131420006 & 131454133 & & & & & & & \\ 60503336 & 118555244 & & & & & & & & \\ 46014 & & & & & & & & & \end{bmatrix}$$

A posição  $Y_{2,4} = 9267$  fornece o total de sinistros com mês de ocorrência 2 e mês de aviso 4, ou seja, esse é o valor total dos sinistros ocorridos 2 meses após a data inicial e avisados 4 meses depois da sua ocorrência. Já a posição  $A_{2,4} = 49042529$  fornece o total de sinistros com mês de ocorrência 2 e com mês de aviso menor ou igual a 4.

Neste trabalho, a letra  $Y$  será usada para o triângulo de desenvolvimento e a letra  $A$  para o triângulo acumulado. Dessa forma, ao longo do texto  $Y_{i,j}$  e  $A_{i,j}$  representam as entradas  $(i,j)$  do triângulo de desenvolvimento e acumulado, respectivamente.

A seguir serão apresentados três estimadores baseados em diferentes modelos probabilísticos. Os detalhes de cada estimador serão analisados em cada uma das próximas seções.

## 2.1

### Primeiro Estimador

O primeiro método apresentado é o mais utilizado entre as seguradoras, chamado *Chain Ladder*. Trata-se de uma seqüência de cálculos realizados a partir do triângulo acumulado, cujas entradas são os únicos dados levados em consideração pelo estimador.

Esse método é realizado sem o conhecimento de um modelo probabilístico que justifique sua implementação. Por causa dessa lacuna alguns autores procuram modelos que possam estar por trás de tais contas, como fez Thomas Mack em [10]. Nessa seção será apresentada a forma de usar o *Chain Ladder* para estimar o IBNR, as questões probabilísticas não serão discutidas nesse trabalho e podem ser encontradas com detalhes em [10] e [11].

## Apresentação do Modelo

A estimativa do IBNR pelo método do *Chain Ladder* sairá da estimativa das entradas desconhecidas do triângulo acumulado, mas precisamente da estimativa da sua última coluna. Como já foi mencionado,  $A_{i,j}$  representa a posição  $(i, j)$  do triângulo acumulado. Esses valores são conhecidos sempre que  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq m - i + 1$ , onde  $m$  representa o número de meses de observação. Supondo que todo sinistro demora no máximo  $m$  meses para ser avisado, é verdade que  $IBNR = \sum_{i=2}^m (A_{i,m} - A_{i,m-i+1})$ . Então, é preciso estimar os elementos  $A_{i,m}$  para poder determinar o valor do IBNR pela equação anterior.

A principal idéia desse método é que a razão  $\frac{A_{i,j+1}}{A_{i,j}}$  é uma variável aleatória com média  $f_j$ , ou seja, o fator de crescimento entre as colunas  $j$  e  $j + 1$  não depende da linha  $i$ . O primeiro passo será, utilizando os valores conhecidos do triângulo, estimar os fatores  $f_j$  para  $1 \leq j \leq m - 1$ . Isso pode ser feito de diversas maneiras, dando origem a diferentes formas de realizar o *Chain Ladder*.

Observe que o triângulo fornece alguns fatores, por exemplo para  $j = 1$  existe uma amostra de tamanho  $m - 1$ :  $\left\{ \frac{A_{1,2}}{A_{1,1}}, \frac{A_{2,2}}{A_{2,1}}, \dots, \frac{A_{m-1,2}}{A_{m-1,1}} \right\}$ . Com esses dados é possível estimar os  $f_j$  pela média amostral, pelo maior fator, pelo menor fator, pela mediana ou por qualquer outra estatística. A escolha da estatística causa uma mudança no estimador tornando-o mais ou menos otimista. Nesse trabalho o estimador de  $f_j$ , para  $1 \leq j \leq m - 1$ , está exposto na equação a seguir, trata-se do estimador não tendencioso e de variância mínima, como mostrou Thomas Mack em [11].

$$\hat{f}_j = \frac{\sum_{i=1}^{m-j} A_{i,j+1}}{\sum_{i=1}^{m-j} A_{i,j}} \quad (2-1)$$

Com os fatores já estimados é possível encontrar uma estimativa para as entradas desconhecidas do triângulo acumulado. Para  $2 \leq i \leq m$  faça  $\hat{A}_{i,m-i+2} = A_{i,m-i+1} \hat{f}_{m-i+1}$ , em seguida, para  $3 \leq i \leq m$  faça  $\hat{A}_{i,m-i+3} = \hat{A}_{i,m-i+2} \hat{f}_{m-i+2}$  e assim por diante. Dessa forma todos os valores desconhecidos do triângulo podem ser estimados. A equação 2-2 apresenta a estimativa para os elementos da coluna  $m$ . Lembre-se que  $2 \leq i \leq m$ .

$$\hat{A}_{i,m} = A_{i,m-i+1} \prod_{j=m-i+1}^{m-1} \hat{f}_j \quad (2-2)$$

## Apresentação do Estimador

As equações 2-1 e 2-2 permitem estimar os elementos da coluna  $m$ . Com esse resultado, o primeiro estimador para o IBNR é:

$$IB\hat{N}R_1 = \sum_{i=2}^m A_{i,m-i+1} \left( \left( \prod_{j=m-i+1}^{m-1} \hat{f}_j \right) - 1 \right) \quad (2-3)$$

## 2.2

### Segundo Estimador

O modelo que será exposto nesta seção foi proposto por Hertig [5] e novamente apresentado por de Jong em [2]. O método é bem parecido com o *Chain Ladder*, uma vez que se baseia em fatores de crescimento para o triângulo de desenvolvimento. A principal diferença está na forma de calcular os fatores de cada coluna.

### Apresentação do Modelo

Como já foi comentado na seção anterior,  $A_{i,j}$  será conhecido sempre que  $1 \leq i \leq m$  e  $1 \leq j \leq m - i + 1$ , onde  $m$  representa o número de meses de observação. Supondo que todo sinistro demora no máximo  $m$  meses para ser avisado, o IBNR na data presente será determinado por  $IBNR = \sum_{i=2}^m (A_{i,m} - A_{i,m-i+1})$ . A principal suposição do modelo é:

$$A_{i,m} - A_{i,m-i+1} = A_{i,m-i+1}(e^{g_i} - 1) \quad \Rightarrow \quad g_i = \ln \left( \frac{A_{i,m}}{A_{i,m-i+1}} \right)$$

Dessa forma é possível escrever:

$$IBNR = \sum_{i=2}^m (A_{i,m-i+1}(e^{g_i} - 1)) \quad (2-4)$$

A única variável desconhecida na equação 2-4 é  $g_i$ , e a sua média será estimada utilizando os valores conhecidos do triângulo acumulado. Defina a variável aleatória  $\delta_{i,j}$  da seguinte maneira:

$$\delta_{i,j} = \ln \left( \frac{A_{i,j}}{A_{i,j-1}} \right) \quad (2-5)$$

Veja que  $\delta_{i,j}$  representa a razão entre as colunas do triângulo. Suponha que  $E[\delta_{i,j}] = \mu_j$ , ou seja, a sua média depende apenas do mês de aviso e não do mês ocorrência. Observe que podemos escrever  $g_i$  em função dos  $\delta_{i,j}$ 's:

$$\begin{aligned} g_i &= \ln \left( \frac{A_{i,m}}{A_{i,m-i+1}} \right) \\ g_i &= \ln \left( \frac{A_{i,m}}{A_{i,m-1}} \frac{A_{i,m-1}}{A_{i,m-2}} \cdots \frac{A_{i,m-i+2}}{A_{i,m-i+1}} \right) \\ g_i &= \ln \left( \frac{A_{i,m}}{A_{i,m-1}} \right) + \ln \left( \frac{A_{i,m-1}}{A_{i,m-2}} \right) + \dots + \ln \left( \frac{A_{i,m-i+2}}{A_{i,m-i+1}} \right) \\ g_i &= \delta_{i,m} + \delta_{i,m-1} + \dots + \delta_{i,m-i+2} \end{aligned}$$

Então para estimar  $E[g_i]$  basta estimar  $\mu_j$  para  $m - i + 2 \leq j \leq m$ , o que pode ser feito pela média amostral:

$$\hat{\mu}_j = \frac{1}{m - j + 1} \sum_{k=1}^{m-j+1} \delta_{k,j} \quad (2-6)$$

Observe que como o desejado é estimar  $g_i$  para  $2 \leq i \leq m$ , serão calculados  $\hat{\mu}_j$  para  $2 \leq j \leq m$ . Nesses cálculos para cada  $j$  só serão usados os  $\delta_{i,j}$  com  $1 \leq i \leq m - j + 1$ , ou seja, os  $A_{i,j}$  tais que  $1 \leq j \leq m$  e  $1 \leq i \leq m - j + 1$ . Com isso é garantido que só serão usadas as entradas conhecidas do triângulo acumulado.

Então a estimativa para a média de  $g_i$ , que será chamada de  $\hat{g}_i$ , será:

$$\hat{g}_i = \sum_{j=m-i+2}^m \hat{\mu}_j \quad (2-7)$$

## Apresentação do Estimador

Juntando as equações 2-4, 2-5, 2-6 e 2-7 o segundo estimador para o IBNR é:

$$IB\hat{N}R_2 = \sum_{i=2}^m (A_{i,m-i+1} (e^{\hat{g}_i} - 1)) \quad (2-8)$$

Veja que  $e^{\hat{g}_i}$  desempenha o mesmo papel da multiplicação dos fatores no modelo de *Chain Ladder*. A forma pela qual ele é determinado é que difere os dois modelos.

## 2.3

### Terceiro Estimador

Nessa seção será exposto o modelo para o cálculo do IBNR apresentado por Doray [4]. Esse modelo terá como base de dados o triângulo de desenvolvimento e não mais o triângulo acumulado, como os anteriores. Mais uma vez será usada a hipótese de que qualquer sinistro demora no máximo  $m$  meses pra ser avisado. Lembrando  $Y_{i,j}$  representa os elementos  $(i, j)$  do triângulo de desenvolvimento pode-se afirmar que o valor do IBNR é a soma dos  $Y_{i,j}$  desconhecidos.

$$IBNR = \sum_{i=2}^m \sum_{j=m-i+2}^m Y_{i,j} \quad (2-9)$$

Então uma estimativa dos  $Y_{i,j}$  desconhecidos fornecerá uma estimativa para o  $IBNR$ . Baseado em algumas hipóteses, este modelo fornece o estimador não tendencioso de variância mínima para o IBNR.

### Apresentação do Modelo

A suposição principal desse modelo é que  $Y_{i,j}$  pode ser escrito da seguinte forma:

$$Y_{i,j} = R_i C_j E_{i,j} \quad (2-10)$$

onde  $R_i$  representa o efeito do mês de ocorrência,  $C_j$  representa o efeito do mês de aviso e  $E_{i,j}$  são variáveis aleatórias independentes de distribuição lognormal com parâmetro  $(0, \sigma^2)$ ,  $E_{i,j} \sim \text{Lognormal}(0, \sigma^2)$ . Logo pode-se afirmar que  $Y_{i,j} \sim \text{Lognormal}(\mu_{ij}, \sigma^2)$ . Definindo  $Z_{i,j} = \ln(Y_{i,j})$  tem-se  $Z_{i,j} \sim N(\mu_{ij}, \sigma^2)$ , variável aleatória normal de média  $\mu_{ij}$  e variância  $\sigma^2$ . Além disso é possível escrever

$$Z_{i,j} = \alpha_i + \beta_j + \epsilon_{i,j} \quad (2-11)$$

onde  $\alpha_i = \ln(R_i)$ ,  $\beta_j = \ln(C_j)$  e  $\epsilon_{i,j} = \ln(E_{i,j})$ . Dessa forma  $\epsilon_{i,j} \sim N(0, \sigma^2)$ , conseqüentemente  $E[Z_{i,j}] = \mu_{ij} = \alpha_i + \beta_j$  e  $Var[Z_{i,j}] = \sigma^2$ .

A equação 2-11 vale para todos os  $Z_{i,j}$ , conhecidos ou não (observe que  $Z_{i,j}$  será conhecido sempre que  $Y_{i,j}$  for conhecido). A partir dos  $Z_{i,j}$  conhecidos serão estimados  $\alpha_i$  e  $\beta_j$ . Com esse resultado será possível estimar  $E[IBNR]$ .

Partindo da equação 2-11 e usando somente os  $Z_{i,j}$  conhecidos pode-se escrever a seguinte forma matricial

$$Z = Xv + \epsilon, \quad (2-12)$$

onde

$$\begin{aligned} Z^t &= (Z_{1,1}, Z_{1,2}, \dots, Z_{1,m}, Z_{2,1}, \dots, Z_{2,m-1}, \dots, Z_{m,1}) \\ v^t &= (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m, \beta_2, \beta_3, \dots, \beta_m) \\ \epsilon^t &= (\epsilon_{1,1}, \epsilon_{1,2}, \dots, \epsilon_{1,m}, \epsilon_{2,1}, \dots, \epsilon_{2,m-1}, \dots, \epsilon_{m,1}) \end{aligned}$$

A matriz  $X$  surge naturalmente da relação matricial acima. Ela está bem definida e pode ser representada da seguinte maneira.

$$X = \begin{pmatrix} \begin{array}{cccc} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} & \begin{array}{cccc} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{array} \\ \hline \begin{array}{cccc} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} & \begin{array}{cccc} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \end{array} \\ \hline \begin{array}{cccc} \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} & \begin{array}{cccc} \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{array} \\ \hline \begin{array}{cccc} 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \end{array} & \begin{array}{cccc} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} \\ \hline \begin{array}{cccc} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} & \begin{array}{cccc} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \end{array} \end{pmatrix}$$

Veja que  $X$  é uma matriz  $(\frac{m(m+1)}{2} \times 2m - 1)$ . Observe que o vetor  $v$  não possui o elemento  $\beta_1$ , isso deve-se ao fato de que  $\beta_1$  será zero para que a matriz de regressão não seja singular, veja [4].

As estimativas para  $v$  e  $\sigma^2$  apresentadas em [4] são:

$$\hat{v} = (X^t X)^{-1} X^t Z \quad (2-13)$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{(Z - X\hat{v})^t (Z - X\hat{v})}{n - p} = \frac{SS_{\hat{z}}}{n - p} \quad (2-14)$$

onde  $n = \frac{m(m+1)}{2}$  (dimensão do vetor  $Z$ ) e  $p = 2m - 1$  (dimensão do vetor  $v$ ).

Agora que  $v$  e  $\sigma^2$  já foram estimados é possível usar esses valores para determinar os  $Z_{i,j}$  desconhecidos, que serão arrumados em um vetor  $Z^u$  como poderá ser visto a seguir. A letra  $u$  representa a palavra em inglês *unknown*.

Partindo da equação 2-11 e usando somente os  $Z_{i,j}$  desconhecidos é possível, análogo ao que foi feito acima, escrever a seguinte forma matricial.

$$Z^u = Bv + \epsilon \quad (2-15)$$

onde

$$(Z^u)^t = (Z_{2,m}, Z_{3,m-1}, Z_{3,m}, Z_{4,m-2}, Z_{4,m-1}, Z_{4,m}, \dots, Z_{m,m})$$

A matriz  $B$  também surge naturalmente da relação matricial e pode ser representada da seguinte maneira.

$$B = \begin{pmatrix} \begin{matrix} 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \end{matrix} & \begin{matrix} 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \end{matrix} \\ \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots \\ \begin{matrix} 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 1 \end{matrix} & \begin{matrix} 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \end{matrix} \end{pmatrix}$$

A dimensão da matriz  $B$  é  $\binom{m(m-1)}{2} \times 2m - 1$ .

Define-se  $Z_i^u$  como sendo a  $i$ -ésima posição do vetor  $Z^u$ ,  $b_i$  a  $i$ -ésima linha da matriz  $B$  e  $\epsilon_i$  a  $i$ -ésima posição do vetor  $\epsilon$ . Então é verdade que:

$$Z_i^u = b_i v + \epsilon_i \tag{2-16}$$

### Apresentação do Estimador

O objetivo de Doray [4] no artigo é determinar o estimador UMVUE (*uniformly minimum variance unbiased estimator*) para a média do IBNR, também conhecido como *o melhor estimador não tendencioso*. Em seu artigo [4] Doray expões os cálculos e a demonstração de que o único estimador com essas características é:

$$IB\hat{N}R_3 = {}_0F_1 \left( \frac{n-p}{2}; \frac{(Z - X\hat{v})^t(Z - X\hat{v})}{4} \right) \sum_{i=1}^{\frac{m(m-1)}{2}} e^{b_i \hat{v}} \tag{2-17}$$

onde  ${}_0F_1(\alpha; z)$  é a função hipergeométrica, que é definida da seguinte maneira:

$${}_0F_1(\alpha; z) = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{z^j}{j!(\alpha)_j} \text{ com } (\alpha)_j = \begin{cases} \alpha(\alpha + 1)\dots(\alpha + j - 1), & \text{se } j \geq 1 \\ 1, & \text{se } j = 0 \end{cases}$$

Vale a pena lembrar que para o estimador de um certo parâmetro ser um UMVUE é necessário e suficiente que ele seja não tendencioso e que entre todos os estimadores não tendenciosos desse parâmetro ele seja aquele com variância



mínima. Para um estudo mais aprofundado sobre este estimador veja [12] ou [1].