

Combination-forecasting

组合预测

1. 预测精度

1.1 平均误差 & 平均绝对误差

1.2 平均相对误差 & 平均相对误差绝对值

1.3 预测误差的方差和标准差

1.4 精度指标

2. 组合预测模型

2.1 广义加权平均组合预测模型

2.2 广义诱导有序加权平均 (GIOWA) 组合预测模型

使用方法

Combination-forecasting

组合预测

1. 预测精度

1.1 平均误差 & 平均绝对误差

$$\text{平均误差: } ME = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N e_t = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N (x_t - \hat{x}_t)$$

$$\text{平均绝对误差: } MAE = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N |e_t| = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N |x_t - \hat{x}_t|$$

1.2 平均相对误差 & 平均相对误差绝对值

$$\text{平均相对误差: } MPE = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N \epsilon_t = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N \frac{x_t - \hat{x}_t}{x_t}$$

$$\text{平均相对误差绝对值: } MRE = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N |\epsilon_t| = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N \left| \frac{x_t - \hat{x}_t}{x_t} \right|$$

1.3 预测误差的方差和标准差

$$\text{预测误差的方差: } MSE = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N e_t^2 = \frac{1}{N} \sum_{t=1}^N (x_t - \hat{x}_t)^2$$

$$\text{预测误差的标准差: } RMES = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{t=1}^N e_t^2} = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{t=1}^N (x_t - \hat{x}_t)^2}$$

1.4 精度指标

$$\alpha_t = \begin{cases} 1 - \left| \frac{x_t - \hat{x}_t}{x_t} \right| & \left| \frac{x_t - \hat{x}_t}{x_t} \right| < 1 \\ 0 & \left| \frac{x_t - \hat{x}_t}{x_t} \right| \geq 1 \end{cases}$$

2. 组合预测模型

2.1 广义加权平均组合预测模型

对同一预测问题，有 n 种预测方法。记第 t 期实际观察值、第 i 种预测方法第 t 期预测值和第 i 种预测方法第 t 期预测的 λ 次幂误差分别为 x_t, x_{it}, g_{it} , 其中 $g_{it} = x_t^\lambda - x_{it}^\lambda$

(1) λ 次幂误差平方和最小

$$\min Q_3 = \sum_{t=1}^N g_t^2 = W_n^T G_n W_n$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W_n = 1 \\ W_n \geq 0 \end{cases}$$

(2) λ 次幂误差绝对值最小

$$\min S_3 = \sum_{t=1}^N |g_t|$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W_n = 1 \\ W_n \geq 0 \end{cases}$$

变换成普通的线性规划问题

$$\xi_t = \frac{1}{2}(|g_t| + g_t), \eta_t = \frac{1}{2}(|g_t| - g_t)$$

$$\xi_t + \eta_t = |g_t|, \xi_t - \eta_t = g_t$$

$$\min S_3 = \sum_{t=1}^N (\xi_t + \eta_t)$$

$$s. t. \begin{cases} \sum_{t=1}^N w_i g_{it} = \xi_t - \eta_t, t = 1, 2, \dots, N \\ w_1 + w_2 + \dots + w_n = 1 \\ w_1 \geq 0, w_2 \geq 0, \dots, w_n \geq 0 \\ \xi_t \geq 0, \eta_t \geq 0, t = 1, 2, \dots, N \end{cases}$$

(3) λ 次幂误差最大偏差最小

$$\min M_3 = \max_{1 \leq t \leq N} \{|g_t|\}$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W_n = 1 \\ W_n \geq 0 \end{cases}$$

变换成普通的线性规划问题

$$\xi_t = \frac{1}{2}(|g_t| + g_t), \eta_t = \frac{1}{2}(|g_t| - g_t)$$

$$\xi_t + \eta_t = |g_t|, \xi_t - \eta_t = g_t$$

$$\min M_3 = Z$$

$$s. t. \begin{cases} \xi_t + \eta_t - Z \leq 0 \\ \sum_{t=1}^N w_i g_{it} = \xi_t - \eta_t, t = 1, 2, \dots, N \\ w_1 + w_2 + \dots + w_n = 1 \\ w_1 \geq 0, w_2 \geq 0, \dots, w_n \geq 0 \\ \xi_t \geq 0, \eta_t \geq 0, t = 1, 2, \dots, N \end{cases}$$

Z :新引进的样本期内所有次幂误差绝对值的公共上界

(4) λ 次幂误差极差最小

$$\min R_3 = \max_{1 \leq t \leq N} \{g_t\} - \min_{1 \leq t \leq N} \{g_t\}$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W_n = 1 \\ W_n \geq 0 \end{cases}$$

变换成普通的线性规划问题

$$\min R_3 = Z_1 - Z_2$$

$$s. t. \begin{cases} \sum_{t=1}^N w_i g_{it} - Z_1 \leq 0, t = 1, 2, \dots, N \\ \sum_{t=1}^N w_i g_{it} - Z_2 \geq 0, t = 1, 2, \dots, N \\ w_1 + w_2 + \dots + w_n = 1 \\ w_1 \geq 0, w_2 \geq 0, \dots, w_n \geq 0 \end{cases}$$

Z_1 :新引入的样本期内所有次幂误差绝对值的公共上界

Z_2 :新引入的样本期内所有次幂误差绝对值的公共下界

2.2广义诱导有序加权平均 (GIOWA) 组合预测模型

对同一预测问题，有n种预测方法。记第t期实际观察值、第i种预测方法第t期预测值和第i种预测方法第t期预测的λ次幂误差分别为 x_t, x_{it}, g_{it} ,其中 $g_{it} = x_t^\lambda - x_{it}^\lambda$, 第i种预测方法第t期预测精度 α_{it} 。

(1) 基于预测λ次幂误差平方和最小的GIOWA组合预测优化模型

$$\begin{aligned} Q_3 &= \sum_{t=1}^N (x_t^\lambda - \sum_{i=1}^n w_i x_{\alpha-index(it)}^\lambda)^2 = \sum_{t=1}^N (\sum_{i=1}^n w_i g_{\alpha-index(it)})^2 \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n w_i w_j (\sum_{t=1}^N g_{\alpha-index(it)} g_{\alpha-index(jt)}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n w_i w_j G_{ij} \end{aligned}$$

其中, $G_{ij} = G_{ji} = \sum_{t=1}^N g_{\alpha-index(it)} g_{\alpha-index(jt)}, i, j = 1, 2, \dots, N$

$$\min Q_3 = W^T G W$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W = 1 \\ W \geq 0 \end{cases}$$

(2) 基于预测λ次幂误差绝对值之和最小的GIOWA组合预测优化模型

$$\min S_3 = \sum_{t=1}^N |\sum_{i=1}^n w_i g_{\alpha-index(it)}|$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W = 1 \\ W \geq 0 \end{cases}$$

(3) 基于最大λ次幂误差绝对值最小的GIOWA组合预测优化模型

$$\min M_3 = \max_{1 \leq t \leq N} \{|\sum_{i=1}^n w_i g_{\alpha-index(it)}|\}$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W = 1 \\ W \geq 0 \end{cases}$$

(4) 基于λ次幂误差极差最小的GIOWA组合预测优化模型

$$\min R_3 = \max_{1 \leq t \leq N} \{\sum_{i=1}^n w_i g_{\alpha-index(it)}\} - \min_{1 \leq t \leq N} \{\sum_{i=1}^n w_i g_{\alpha-index(it)}\}$$

$$s. t. \begin{cases} R_n^T W = 1 \\ W \geq 0 \end{cases}$$

此节模型的求解在第2.1节已经详细介绍

(5) 预测期结果

以误差平方和最小为最优准则GIOWA组合预测模型为例。取此模型下样本期内第i种($i=1,2,\dots,n$)单项预测方法的t期 ($t=1,2,\dots,N$) 权重, 并做算数平均。在每个预测时点第t期($t=N+1,N+2,\dots$)对n个权重归一化。得到以误差平方和最小为最优准则GIOWA组合预测模型在预测期的权重向量 $(w_1, w_2, \dots, w_n)^T$ 。其他模型可以此类推。

使用方法

```
>>> python model.py -h
optional arguments:
  -h, --help            show this help message and exit
  -i INPUT, --input INPUT
                        输入数据文件的位置
  -s S                  是否为诱导模型
  -o OUTPUT, --output OUTPUT
                        输出数据文件的位置
```

基础模型

```
python model.py -i example/example1.xlsx
```

诱导模型

```
python model.py -i example/example2.xlsx -s yes
```