

软件培训之家

www.peixun.net

全局RTS模型

Global RTS model

在线视频+DVD播放+现场培训
专注软件学习(www.peixun.net)



1.概述

- ◆在DEA模型中，我们主要介绍了4种典型的规模报酬形式：CRS、VRS、IRS和DRS。它们都是GRS的特殊形式而已。
- ◆它们主要是通过约束条件中 λ 的和来控制
- ◆问题在于，我们经常很难判断所面对的DMUs到底属于哪类规模报酬形式。
- ◆本节主要提供了一个根据实际数据来判定 λ 的的和的下限和上限，即规模报酬形式的方法，全局RTS。



2.CRS和VRS假设存在的问题

- ◆在CRS模型下，如果DMU (x,y) 是可行的，那么DMU (tx,ty) $t>0$,也是可行的。这在现实生产中往往显得极不合理。
- ◆在VRS前沿下，如果一个DMU有最小的投入或最大的产出，被证明它是VRS有效的。有的DMU在CRS下非常小，而在VRS下又是有效的。这些情况往往使得对DMU效率的评价结论差异较大，不合实际。
- ◆全局RTS即是利用GRS来减轻上述问题的缺陷。
- ◆利用投入角度的SBM模型加以阐述（其他方法类同）



3.投入角度SBM模型全局RTS

$$\theta^* = \min 1 - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{s_i^-}{x_{io}}$$

subject to

$$\mathbf{x}_o = \mathbf{X}\boldsymbol{\lambda} + s^-$$

$$\mathbf{y}_o = \mathbf{Y}\boldsymbol{\lambda} - s^+$$

$$L \leq \mathbf{e}\boldsymbol{\lambda} \leq U$$

$$\boldsymbol{\lambda} \geq \mathbf{0}, s^- \geq \mathbf{0}, s^+ \geq \mathbf{0}.$$

GRS投入角度SBM

[SBM-I-CRS(0, ∞)]

$$\theta_o^{c*} = \min 1 - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{s_i^-}{x_{io}}$$

subject to

$$\mathbf{x}_o = \mathbf{X}\boldsymbol{\lambda} + s^-$$

$$\mathbf{y}_o = \mathbf{Y}\boldsymbol{\lambda} - s^+$$

$$\mathbf{0} \leq \mathbf{e}\boldsymbol{\lambda} \leq \infty$$

$$\boldsymbol{\lambda} \geq \mathbf{0}, s^- \geq \mathbf{0}, s^+ \geq \mathbf{0}.$$

假定在CRS下求解最优效率



3.投入角度SBM模型全局RTS

$\max(\min) \quad e\lambda$

subject to

$$\theta_o^{c*} = 1 - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \frac{s_i^-}{x_{io}}$$

$$\mathbf{x}_o = \mathbf{X}\lambda + \mathbf{s}^-$$

$$\mathbf{y}_o = \mathbf{Y}\lambda - \mathbf{s}^+$$

$$\lambda \geq 0, s^- \geq 0, s^+ \geq 0.$$

接着，保持最优效率下求解 λ 的和的最小或最大化问题，即寻找最优的 λ 和

让最大化和最小化目标函数设为 σ_o^{\max} and σ_o^{\min}

我们定义

$$\sigma_o^* = \sigma_o^{\max} \quad (\text{if } \sigma_o^{\max} < 1)$$

$$\sigma_o^* = \sigma_o^{\min} \quad (\text{if } \sigma_o^{\min} > 1)$$

$$\sigma_o^* = 1 \quad (\text{if } \sigma_o^{\max} \geq 1 \geq \sigma_o^{\min})$$

小中取大
大中取小

最后再定义

$$\sigma^{\min*} = \min \{ \sigma_o^* | o = 1, \dots, n \}$$

$$\sigma^{\max*} = \max \{ \sigma_o^* | o = 1, \dots, n \}$$



3.投入角度SBM模型全局RTS

可以证明，有下列两性质成立：

(1) 如果GRS的下限和上限为 $L = \sigma^{\min*}$ and $U = \sigma^{\max*}$ ，则效率值与CRS条件等同，即 $L=0$ and $U=\infty$ ，即CRS的 λ 和取值范围可从 $(L, U) = (0, \infty)$ 缩减至 $(\sigma^{\min*}, \sigma^{\max*})$

(2) 如果GRS的下限和上限分别为 $(L = \sigma^{\min*}, U=1)$ and $(L=1, U = \sigma^{\max*})$ 则和DRS ($L=0, U=1$) and IRS ($L=1, U=\infty$) 的结果等同。



4.上下限的决定方法

本模型的目的就是根据实际数据来决定上下限，为了充分利用数据的特性，我们计算下限 $L_{\sigma_o^* < 1}$ 和上限 $U_{\sigma_o^* > 1}$ 的算术平均值

$$L^* = \frac{1}{n_1} \sum_{\sigma_o^* < 1} \sigma_o^* \text{ and } U^* = \frac{1}{n_2} \sum_{\sigma_o^* > 1} \sigma_o^*$$

n_1 和 n_2 分别对应于下限 $L_{\sigma_o^* < 1}$ 和上限 $U_{\sigma_o^* > 1}$ 的DMU数量

也可以用中值 (median)表示。且中值可以消除异常值的影响。



5.GRS模型的规模报酬

第一步，解每个DMU的GRS模型，得DMU的目标值如下

$$\bar{\mathbf{x}}_o = \mathbf{x}_o - \mathbf{s}^{-*} \quad \text{and} \quad \bar{\mathbf{y}}_o = \mathbf{y}_o + \mathbf{s}^{+*}$$

第二步，形成新的数据集 $(\bar{\mathbf{X}}, \bar{\mathbf{Y}})$ ，即GRS所有的DMU都是有效的。
求解下列两线性规划来决定RTS的特征：

$$\begin{aligned} \bar{\tau}_o^* &= \min \xi - \eta \\ \text{st. } \bar{\mathbf{X}}\boldsymbol{\lambda} - \xi\bar{\mathbf{x}}_o &\leq \mathbf{0} \\ \mathbf{Y}\boldsymbol{\lambda} - \eta\mathbf{y}_o &\geq \mathbf{0} \\ \mathbf{e}\boldsymbol{\lambda} - \eta &= 1 \\ \boldsymbol{\lambda} \geq \mathbf{0}, \quad \xi \text{ and } \eta &\text{ are free} \end{aligned}$$

Min tau

$$\begin{aligned} \underline{\tau}_o^* &= \max -\xi + \eta \\ \text{st. } \bar{\mathbf{X}}\boldsymbol{\lambda} - \xi\bar{\mathbf{x}}_o &\leq \mathbf{0} \\ \bar{\mathbf{Y}}\boldsymbol{\lambda} - \eta\bar{\mathbf{y}}_o &\geq \mathbf{0} \\ -\mathbf{e}\boldsymbol{\lambda} + \eta &= 1 \\ \boldsymbol{\lambda} \geq \mathbf{0}, \quad \xi \text{ and } \eta &\text{ are free} \end{aligned}$$

Max tau



5.GRS模型的规模报酬

第三步，判断特征。

- (1) 如果 $\bar{\tau}_o^* < 0$ ，最优DMU对应于IRS
- (2) 如果 $\underline{\tau}_o^* > 0$ ，最优DMU对应于DRS
- (3) 如果 $\bar{\tau}_o^* \geq 0 \geq \underline{\tau}_o^*$ ，最优DMU对应于CRS

如果GRS下DMU最优生产对应于CRS，则它是最优生产规模。

与GRS的判断相似，我们也可以判断VRS下的规模报酬问题



6.全局RTS模型

径向GRTS

GlobalRTS-Radial-I
GlobalRTS-Radial-O

非径向GRTS

GlobalRTS-SBM-I
GlobalRTS-SBM-O
GlobalRTS-SBM-NonOrient

