1. 关于混频的论文整理:

- 大部分论文将混频模型用于预测研究,且得出实证结论的论文都出现在**1区**
- 对混频方法的研究论文:
 - MIDAS的进一步研究论文出现在1区,原论文仅在加州大学图书馆中
 - 关于MIDAS的变式论文:

如

带有无限制滞后多项式的MIDAS回归(U-MIDAS)发表在**2区** 基于因素的混合抽样方法(Fator-MIDAS) 且用于GDP预测研究 发表在**1区**

见共享文件夹

混频方法论文-期刊整理

- <u>Factor-Midas for Now- and Forecasting with Ragged-Edge</u>
 <u>Data A Model Comparison for German GDP</u> (2007) : Q1
- Forecasting US output growth using leading indicators An appraisal using MIDAS models (2009) :Q1
- Mixed Frequency Data Sampling Regression Models: The R Package midasr (2016) :Q1
- <u>Interpolation and backdating with a large information set</u>
 (2003) :Q1
- MIDAS Regressions: Further Results and New Directions
 (2006) :Q1
- There is a risk-return trade-off after all (2004): Q1
- <u>U-MIDAS: MIDAS regressions with unrestricted lag</u> <u>polynomials</u>(2015):Q2
- MIDAS versus mixed-frequency VAR: nowcasting GDP in the euro area(2011):Q1

- Bridge models to forecast the euro area GDP: Q1 (2003)
- SHORT-TERM FORECASTS OF EURO AREA REAL GDP
 GROWTH AN ASSESSMENT OF REAL-TIME PERFORMANCE
 BASED ON VINTAGE DATA.pdf:Q2 (2006)
- Quarterly forecasts of the italian business cycle by means of monthly economic indicators: Q3 (1995)
- <u>Missing Observations: A Simultaneous Approach versus</u>
 <u>Interpolation by Related Series</u> (1986): Q4
- Mixed data sampling (MIDAS) regression models.pdf(2020):
 Q4
- 2. 关于卡尔曼滤波器(MF-VAR混频方法)与MIDAS模型的比较:
- 卡尔曼滤波器:一种利用线性系统状态方程,通过系统输入输出 观测数据,在状态空间模型中对系统状态进行最优估计的算法
 - MF-VAR算法将混频数据表示成状态空间表达式,因此会采用 卡尔曼滤波或是贝叶斯估计的方法对模型进行估计
 - MIDAS通常采用非线性最小二乘法对模型系数进行估计

Kuzin et al. (2011) compare mixed frequency VARs estimated with the Kalman filter with MIDAS regressions, finding an unclear ranking but confirming the good performance of MIDAS.

论文原文 <u>MIDAS versus mixed-frequency VAR- nowcasting GDP in the euro area</u>

论文摘要:本文比较了混合数据采样(MIDAS)和混合频率VAR (MF-VAR)方法在混合频率数据(如月度和季度系列)存在的情况下的模型规范。

MIDAS导致基于系数指数滞后多项式的简约模型,而MF-VAR不限制动态,因此可能遭受维数诅咒。但如果MIDAS的限制过于严格,MF-VAR可以表现得更好。

因此,很难对MIDAS和MF-VAR进行先验排序,它们的相对排序更适合于经验评价。在本文中,我们比较了它们在政策制定的相关案例中的表现,即在月度基础上,使用一组20个月度指标的临近预测和预测欧元区的季度GDP增长。

事实证明,这两种方法更多的是互补而不是替代,因为MF-VAR往往在较长的视距上表现更好,而MIDAS则在较短的视距上表现更好。

3. MIDAS的使用:

因为MIDAS在使用建模上,其实还有很多不理解的数学公式,对 我来说只懂得其处理混频数据的原理知识,还远不够实现建模:

- 1. Midasr包使用R语言建模:在论文 <u>Mixed Frequency Data</u> <u>Sampling Regression Models-The R Package midasr.pdf</u>中研究人员写了MIDASr包,用在MIDAS建模上比较方便,因为MIDAS在用数学公式建模上其实还有很多不理解的数学公式,只懂得了其混频数据的处理原理知识远不够实现建模,所以用R包会方便不少,但我们对R语言没有接触过,所以这个方法也暂时只做保留项。
- 2. 使用软件EViews对MIDAS建模: EViews有MIDAS的使用教程, 今天晚上刚获得教学连接和软件,还没开始学习使用,这个方法可能会好用一些,但因为还没有学习,不能做定论。
- 3. python-MIDAS包:在github上学习其他人的分享写好的MIDAS包的使用。也还没有研究过,不确定是不是可以用在我们的数据上。
- 4. 暂时没有发现用深度学习做VAR模型的文章哦