

基于机器学习方法估计星系中性氢质量

答辩人:宋致远 导师:孔旭教授

日期: 2019年5月31日

目录



- 1. 背景介绍
- 2. 数据介绍
- 3. 预测模型
- 4. 分类模型
- 5. 模型应用
- 6. 总结展望

背景介绍



中性氢的重要性:

气体作为恒星形成的原料,是星系重要的物质组成部分。而中性氢是气体中重要组成部分,对中性氢成分的研究有助于我们理解星系的演化。

中性氢观测现状:

- · 相比80、90年代有很大进步,有一批大天区的巡天观测, 如HIPASS、ALFALFA。
- 相比光学等波段差距明显,观测数量少、观测深度浅。

背景介绍



对中性氢质量与其他物理量关系的研究:

Zhang et al. 2009

$$\log(M_{\rm HI}/M_*) = -1.73(g - r) + 0.22\mu_i - 4.08$$

scatter=0.31dex

Catinella et al. 2010

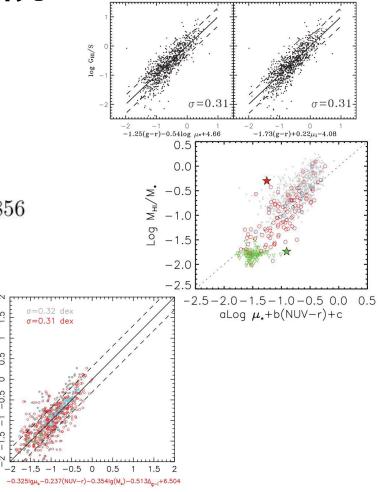
$$log(M_{HI}/M_*) = -0.332log\mu_* - 0.240(NUV - r) + 2.856$$

scatter=0.315dex

Li et al. 2012

$$\log(M_{\rm HI}/M_*) = -0.325 \log \mu_* - 0.237 (\rm NUV - r)$$
$$-0.354 \log M_* - 0.513 \Delta_{\rm g-i} + 6.504$$

scatter=0.31dex



背景介绍



本文使用机器学习中的随机森林方法,利用非线性模型估计中性氢质量。

数据介绍



1.ALFALFA(Arecibo Legacy Fast ALFA Survey)

中性氢盲扫巡天,观测了红移0.06以内约31500个河外中性氢源

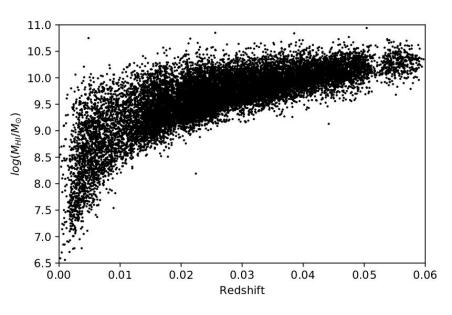
2.NSA(NASA-Sloan Atlas)

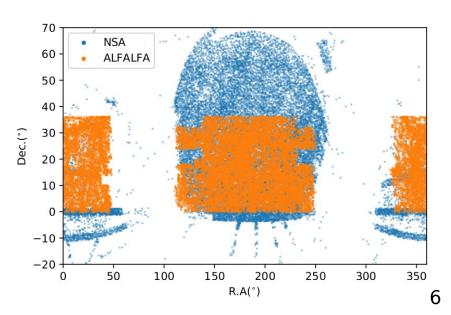
SDSS DR11+GALEX

光学、紫外测光数据+恒星质量

3.GASS(GALEX Arecibo SDSS Survey)

0.025 < z < 0.05, 1000 个大质量星系的中性氢成分





ALFALFA中性氢质量-红移分布

ALFALFA、NSA天区分布

数据介绍



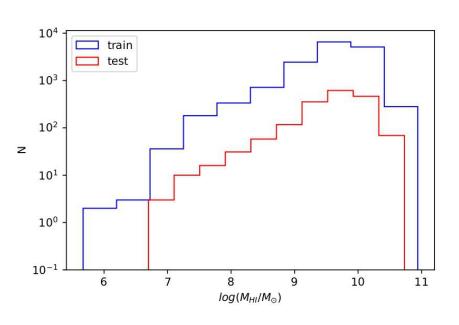
用于估计的物理量

- 恒星质量
- R₂₅等照度半径
- 颜色 (g-r,NUV-r)
- 聚集度
- Sersic指数
- · i波段半光半径
- 质量面密度
- · i波段面亮度
- 红移(仅用于分类)

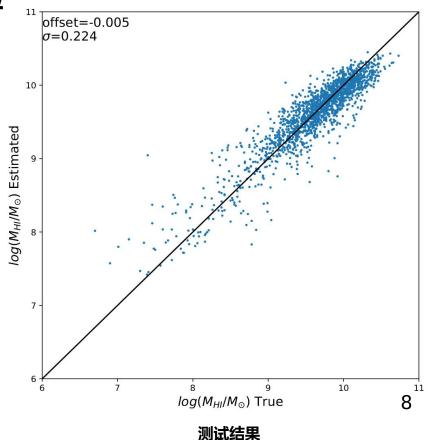
预测模型



- 匹配ALFALFA和NSA
- 按照中性氢质量分层随机划分训练集和测试集
- 训练随机森林模型并用测试集检验



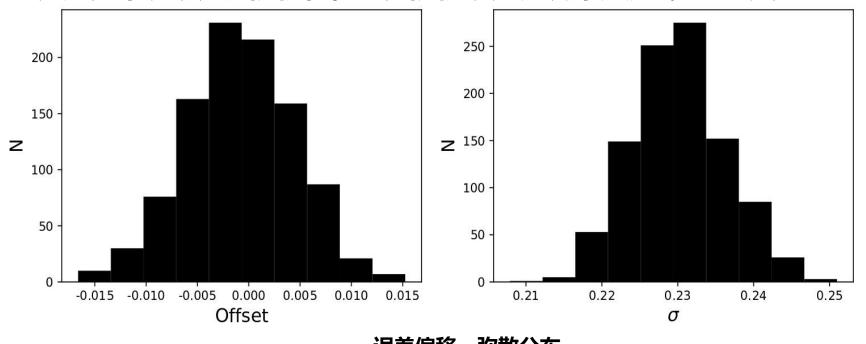
训练集、测试集中性氢质量分布



预测模型



为避免单次划分的随机性,重复随机划分、训练、测试1000次。



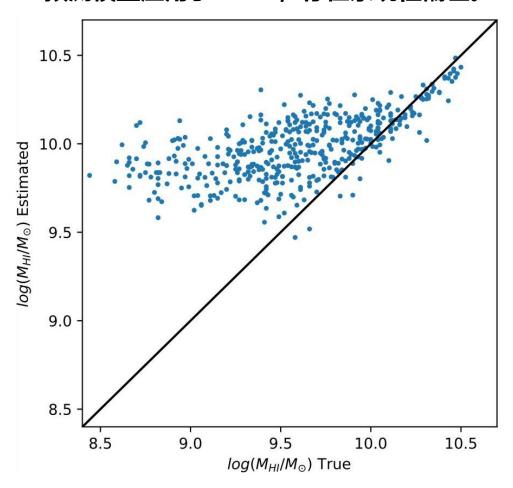
误差偏移、弥散分布

最终预测模型由全部匹配样本构成,其误差弥散应在0.23dex左右。

预测模型



预测模型应用于GASS, 存在系统性偏差。



原因: GASS观测更深, 用ALFALFA学得的预测模型会高估GASS样本的中性氢质量。

解决方法: 判断星系是否适 用预测模型。

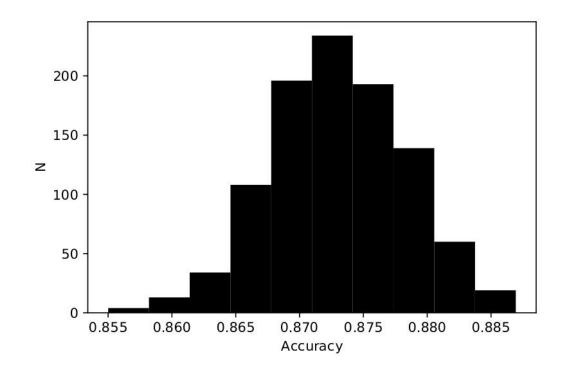
分类模型



适用的星系: ALFALFA可观测的星系

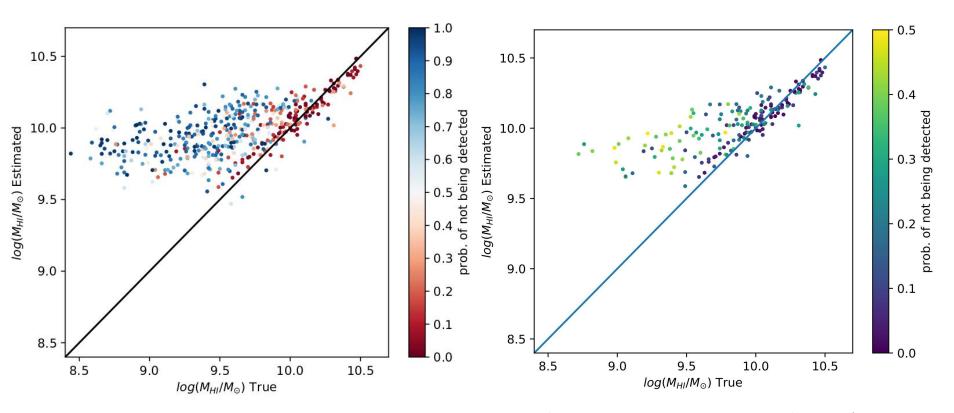
不适用的星系: ALFALFA不可观测的星系

依然重复1000次划分、训练、测试,准确率分布如下:



分类模型





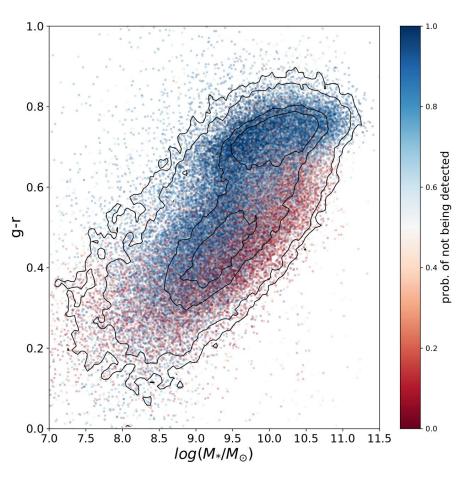
颜色代表随机森林的投票结果。偏差越大的星系,分类 模型越不支持其适用预测模 型。

应用分类模型后,大部分高估的 星系被剔除,剩余少量高估的星 系投票结果在50%左右,可能 由于误判造成。 12

模型应用



对不在ALFALFA天区内的NSA星系使用分类模型



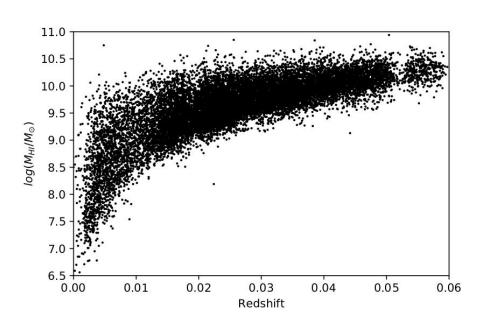
颜色红的星系大都无法预测;颜色蓝的星系大部分可以预测,一些小质量的星系无法预测。

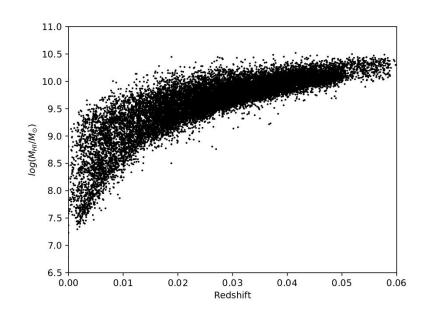
原因:红星系缺少气体,恒星形成活动弱;蓝星系气体较多,恒星形成剧烈,但小质量的星系中性氢质量也较小,在较高红移时可能无法观测。

模型应用



预测模型和分类模型结合,学习了ALFALFA盲扫的流量限特征,相当于对未观测的天区进行了一次观测。





总结展望

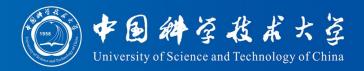


总结:

- 我们通过训练随机森林模型,降低了对中性氢质量估计的 误差弥散。
- 通过分类模型,可以判断哪些星系可以适用我们的预测模型。从而对NSA中未观测天区的中性氢质量进行了估计。

展望:

两个模型的结合,本质上是对未观测的天区进行一次观测,如果期待提升预测能力,需要更多的观测数据支持。



谢谢!

附录



决策树

一种树形结构,其中每个内部节点表示一个属性上的判断, 每个分支代表一个判断结果的输出,最后每个叶节点代表一 种分类结果。

随机森林

集成模型,多个决策树结果的综合。

参考文献



Catinella B, Schiminovich D, Kauffmann G, et al. Apr 2010. The GALEX Arecibo SDSS Survey - I. Gas fraction scaling relations of massive galaxies and first data release[J]. MNRAS. 403(2):683–708.

Li C, Kauffmann G, Fu J, et al. Aug 2012. The clustering of galaxies as a function of their photometrically estimated atomic gas content[J]. MNRAS. 424(2):1471–1482.

Zhang W, Li C, Kauffmann G, et al. Aug 2009. Estimating the HI gas fractions of galaxies in the local Universe[J]. MNRAS. 397(3):1243–1253.