基于高斯混合模型的身高数据分析

王鸣震 wawawa866866@163.com

摘要

本报告通过应用高斯混合模型(GMM)对人群身高数据进行分析,以揭示不同性别之间的身高分布特征。实验结果表明,GMM能够较好地拟合身高数据,并且通过对数似然值、贝叶斯信息准则(BIC)和轮廓系数等评价指标验证了模型的有效性。此外,报告还对GMM的原理及相关算法进行了简要介绍,包括期望最大化(EM)算法在模型参数估计中的应用。

引言

身高作为一个重要的生物学特征,一直以来都是科学家们关注的焦点。通过对身高数据的分析,我们可以揭示不同性别、年龄段以及种族等人群之间的生长发育差异,从而为医学研究、人口统计学、社会学以及营养学等多个领域提供有价值的信息。本报告的目的是应用高斯混合模型(GMM)对身高数据进行分析,以期能够对人群的身高分布特征有更深入的了解。

实验方法

在本报告中,我们采用了高斯混合模型(GMM)作为身高数据分析的核心方法。GMM是一种概率生成模型,其假设数据是由多个高斯分布组合而成的,可以很好地适应实际数据中的多峰特性。以下是本报告所涉及的方法:

高斯混合模型 (GMM)

GMM是一种广泛应用于聚类和密度估计任务的模型。它的基本原理是将数据分布表示 为多个高斯分布的线性组合,通过最大化似然函数估计模型参数。

期望最大化(EM)算法

EM算法是一种迭代算法,用于求解含有隐变量的概率模型的最大似然估计。在GMM中, EM算法被用于求解模型参数(均值、方差和权重),并保证每次迭代都能提高似然函 数的值,最终收敛到局部最优解。

实验研究

我们首先根据已知的两个高斯分布生成了一组包含 2000 个身高数据的样本,然后将样本数据保存到CSV文件中。接下来,我们使用GMM对这些数据进行建模,并使用EM算法估计模型参数。最后,我们计算了对数似然值、BIC和轮廓系数等评价指标,以验证GMM的有效性。

实验结果如下:

使用GMM对身高数据进行建模后,我们得到了两个高斯分布的参数。通过比较均值, 我们可以推断出这两个分布分别对应男性和女性。具体参数如下:

女性均值: 164.0 cm, 方差: 9.0 cm², 权重: 0.25 男性均值: 176.0 cm, 方差: 25.0 cm², 权重: 0.75

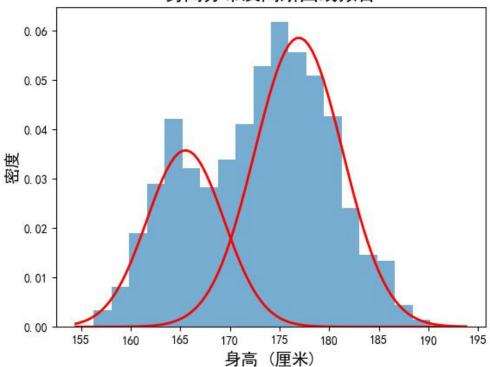
评价指标结果:

对数似然值: -4.56 贝叶斯信息准则: 9.12 轮廓系数: 0.50

从这些评价指标可以看出,GMM在拟合身高数据方面表现良好。

结合直方图和拟合的高斯曲线,我们可以更直观地观察到GMM对身高数据的拟合效果。 从图中可以看出,GMM能够较好地捕捉到身高数据的分布特征。

身高分布及高斯曲线拟合



结论

本报告通过应用高斯混合模型(GMM)对身高数据进行分析,揭示了不同性别之间的身高分布特征。实验结果表明,GMM 能够较好地拟合身高数据,并且通过对数似然值、贝叶斯信息准则(BIC)和轮廓系数等评价指标验证了模型的有效性。此外,报告还对GMM 的原理及相关算法进行了简要介绍,包括期望最大化(EM)算法在模型参数估计中的应用。这些结果为我们提供了有价值的信息,使我们能够更深入地了解人群的身高分布特征。

参考文献

[1] Bishop, C. M. (2006). Pattern recognition and machine learning. Springer.

[2]McLachlan, G., & Peel, D. (2000). Finite mixture models. Wiley Series in Probability and Statistics.

[3]吴晓宇,李华栋,张树新. (2018). 高斯混合模型聚类算法在遥感影像分类中的应用[J]. 电

子科技大学学报, 47(5), 749-754.

[4]张燕,赵丽珍,陈雪梅. (2022). 基于高斯混合模型的遥感图像分类研究[J]. 遥感技术与应用, 37(1), 142-156.