DOI:10.14104/j.cnki.1006-2076.2019.01.014

基于加速度传感器的大学生自行车运动能耗预测模型 研究

Forecasting model of college students' bicycle energy consumption based on acceleration sensor

赵月民 陈培友

ZHAO Yue-min ,CHEN Pei-you

关键词: 自行车运动; 三轴加速度传感器; 能量消耗; 预测方程

中图分类号: G804.2 文献标识码: A 文章编号: 1006-2076(2019) 01-0080-06

Abstract: Objective: Based on the triaxial acceleration sensor , the energy consumption prediction equation of college students' bicycle movement is established. Methods: 101 undergraduates were selected and divided into experimental group (81 persons) and validation group (20 persons) by gender and age. During the course of the experiment , subjects wear K4b² gas metabolic analyzer and GT3X acceleration sensor (ankle) at the same time and take different intensity rides in the power of the bicycle (lower strength: $37\% \sim 65\%$ VO₂max; medium strength: $46\% \sim 63\%$ VO₂max; greater strength: $64\% \sim 91\%$ VO₂max); then establish the prediction model of motion energy consumption by using stepwise regression method. Results: 1) There was a high correlation between the counts

收稿日期: 2017-10-27

基金项目: 国家哲学社会科学基金资助课题(13BTY014)。

作者简介: 赵月民(1992-) 男 山东滕州人 硕士研究生 研究方向体

力活动测量与评价。

通讯作者: 陈培友(1974-) 男,山东成武人,博士,教授,研究方向体

育测量与评价、学生体质健康促进。

作者单位: 南京师范大学 江苏 南京 210023

Nanjing Normal University, Nanjing 210023, Jiangsu, China

value of ACz axis and VM axis and energy consumption (P<0.01); 2) exercise energy consumption (kcal/min) = 0.000219×VM+0.065×BW+0.145×SE-2.032 (VM for the acceleration sensor coincidence counts value , BW for the weight (kg) , SE for the gender (female=0 , male=1)) ; R2 is equal to 0.88 , SEE and SEE/Y (%) are 0.61 and 11.55% , respectively. 3) Through return test of the data of validation group , we can get that the correlation coefficient between the predicted values and the measured values of K4b2 is between 0.82 and 0.86 at different levels of strength (P<0.01) . The absolute error is 0.38–0.61 kcal/min , the relative error is 8.37%–10.54% , and 95% of the residuals fall within the range of Mean±1.96SD of the Bland–Altman scatter plot. Conclusion: In the bicycle movement , through wearing the acceleration sensor in the ankle to accumulate three variables of counts value , gender , weight , and to establish the energy consumption prediction can predict the energy consumption under different intensity levels effectively and can get higher prediction accuracy , which can provide the basis for the scientific monitoring of cycling.

Key words: bicycle movement; triaxial acceleration sensor; energy consumption; prediction equation

随着科学技术的进步和穿戴设备的发展 基于重 力传感器的加速度计作为一种客观、简便的测量设备, 越来越多地被用在体力活动测量工作中。刘阳对第 63 届美国运动医学年会上的所有文献进行综述研究 发现 有超过 50 篇文章报告了关于三轴加速度传感 器技术的身体活动测评设备的相关研究,占到该类型 研究的 90% 以上[1]。在体力活动监测中 加速度传感 器提供的模型能比较有效地计算走跑运动的能量消 耗^[2] 但是不能准确测量自行车运动的能量消耗。研 究显示 脚踝处的加速度计数与能量消耗的相关性最 高 但仍然没有建立有效的自行车运动能量消耗计算 模型^[3]。因此,本研究将选取 Actigraph GT3X 加速度 传感器 将其佩戴于脚踝处位置 以 K4b2 气体代谢分 析仪能量消耗测量值为依据 建立自行车不同强度运 动下加速度计数与运动能量消耗之间的关系方程,以 期丰富加速度传感器能量消耗计算模型,为大学生自 行车运动科学监测提供依据。

1 研究方法

1.1 受试者

本研究共有 101 名在校大学生参与测试,其中男生 50 人,女生 51 人;在实验之前详细询问受试者的健康状况,确定其无心肺功能疾病及高血压等后纳入正式受试对象。为研究需要,在数据处理时将受试者随机分成两组,一组(男生 40 人,女生 41 人),用于模型建立,另一组(男生 10 人,女生 10 人),用于验证模型。

1.2 实验仪器与测试方案

1.2.1 实验仪器

1.2.1.1 ActiGraph GT3X 加速度传感器

ActiGraph GT3X(简称 GT3X) 是由美国制造技术

有限公司生产的一款三轴加速度运动传感器,其功能主要包括活动计数、能量消耗、向量幅度、计步、代谢当量等。本实验将 GT3X 佩戴于右脚脚踝外侧上缘处(简称脚踝位置),通过自带分析软件 Actilife5.10.0 提取原始指标垂直轴(Acz)、额状轴(ACy)、矢状轴(ACx)、水平轴(ACh)、合轴(VM)等的加速度计数(counts)。 ACh 水平轴 ,计算公式为 $ACh = (ACx^2 + ACy^2)^{1/2}$ 。 以例 矢量合轴 ,计算公式为 $VM = (ACx^2 + ACy^2 + ACz^2)^{1/2}$ 。 实验之前 ,对仪器进行校准 ,采样频率设置为 6 次/min。

1.2.1.2 Monark 839E 功率自行车

Monark 839E 功率自行车内置微型电脑装置,可外连PC 或心电分析仪。其可做恒功率、恒阻力、恒心率练习或测试,并有配套的测试分析软件(Analysis software Ver 1.0),遥测胸带监测心率,实时显示心率、脚踏速度、阻力、做功量等指示。功率自行车在正式使用之前需预热,由实验人员检查是否使用正常。

1.2.1.3 K4b² 气体代谢分析仪

间接测热法一般被认为是进行能量消耗监测的金标准,有着较高的精确性 $^{[4]}$ 。 $K4b^2$ 气体代谢分析(简称 $K4b^2$) 能够通过测量运动中受试者的摄氧量 (VO_2) 进而计算能量消耗,每日测试前需对 $K4b^2$ 进行预热和校正。

1.2.2 运动强度界定和阻力计算

功率自行车骑行分为三个强度骑行阶段,三种强度依次为: 较低强度: $37\% \sim 45\% \text{ VO}_2 \text{ max}$; 中等强度: $46\% \sim 63\% \text{ VO}_2 \text{ max}$; 较大强度: $64\% \sim 91\% \text{ VO}_2 \text{ max}^{[5]}$ 。 功率自行车骑行阻力采用室外骑行轮胎和地面的滚动摩擦阻力(F(摩擦力)) $^{[6]}: F(摩擦力) = \mu \times Fn/r =$

半径) = 25 cm。

1.2.3 测试方案

1.2.3.1 最大摄氧量(VO₂max) 测定

受试者测试前首先带好心率带和面罩,连接气体代谢分析仪。采用递增负荷方式测试最大摄氧量: 功率自行车运动负荷从 100 W 开始(女生 50 W),每分钟递增 25 W,至力竭(蹬踏速度为 60 r/min)。当摄氧量出现平台,即负荷摄氧量不在增长,可视为达到最大摄氧量。如果摄氧量未出现平台,而受试者已经力竭,则取最大值作为最大摄氧量。如果呼吸商大于1.1 心率在 180 次/min 以上,受试者不能保持当前运动速度也可以作为最大摄氧量^[7]。

1.2.3.2 不同强度骑行实验

根据计算的阻力(F摩擦力)给功率自行车设定骑行阻力。首先,受试者缓慢匀加速骑行,骑行到 $37\% \sim 45\% \text{VO}_2 \text{max}$ 时,提醒受试者保持当前速度,当范围平稳在 $37\% \sim 45\% \text{VO}_2 \text{max}$ 并维持 3 min 后,记录此时的骑行速度,此速度为受试者进行较小强度骑行时的适宜运动速度。再让受试者以此速度骑行 5 min 同时获取 5 min 的 GT3X 实验数据和 K4b² 的实验数据。之后,让受试者按照上述方案进行中等强度($46\% \sim 63\% \text{VO}_2 \text{max}$)和较大强度($64\% \sim 91\% \text{VO}_2 \text{max}$)的骑行实验。最后将 GT3X 的测试数据导入 Actilife5.10.0 软件、K4b² 的数据导入 Cosmed K4b²7.0 软件,之后进行数据整理与分析。整理时,GT3X 和 K4b² 中的实验数据取每一分钟均值。

1.3 数据统计

采用逐步回归法建立自行车运动能量消耗预测方程。采用 Pearson 相关、相对误差以及 Bland – Altman 点图等方法检验预测方程的有效性。显著性水平定义为 P<0.05 和 P<0.01。

2 研究结果

2.1 受试者基本信息

正式实验前,首先对受试者的年龄、性别、身高、体重、BMI、最大心率(HRmax)信息进行采集。最大心率(HRmax)采用 Tanaka 计算公式,HRmax = 208-0.7×年龄(此公式适用于健康的成年男性和女性)^[5]。接着对受试者的最大摄氧量进行测试,获取受试者基本信息。受试者各指标测试结果见表 1。

表 1 受试者基本信息一览表(M±SD)

	实	验组	 验证组			
	男生(n=40)	女生(n=41)	男生(n=10)	女生(n=10)		
年龄	21.00±1.70	21.00±1.74	21.10±1.71	20.70±1.68		
身高(cm)	174.48±4.86	164.02±4.75	174.50 ± 6.17	165.50±4.12		
体重(kg)	68.33±9.68	56.02±7.75	64.90±8.32	58.60±8.91		
BMI(kg/m ²)	22.40±2.70	20.79±2.41	21.25±1.94	21.35 ± 2.83		
最大摄氧量(ml/kg/min)	41.28±5.51	38.27±4.74	43.55±5.58	37.97±5.78		
最大心率(次/min)	193.32±1.20	193.53±1.10	193.50±1.29	193.40±1.17		

2.2 不同性别大学生骑行强度的分析

以 ACSM 运动强度等级中的最大摄氧量百分比 (% VO_2 max) 分级为依据 ,采集受试者较低强度、中等强度和较高强度骑行运动中的摄氧量、心率、METs、蹬踏速度以及骑行速度 ,数据统计结果见表 2。

表 2 不同强度下摄氧量、心率、METs、蹬踏速度、骑行速度对应表

性别 强	22 麻	摄氧量(ml/kg/min)	心率(HR)	METs	蹬踏速度(r/min)	
	强度	$M\pm SD$	$M \pm SD$	$M\pm SD$	$M\pm SD$	$M\pm SD$
	较低	16.63±1.79	113.3±8.01	4.75±0.51	41.85±5.82	14.53±2.11
男	中等	21.05 ± 2.34	134.21±9.3	6.01 ± 0.67	60.60 ± 7.96	21.38±2.89
	较大	27.21 ± 3.30	159.76±11.11	7.77 ± 0.94	78.98 ± 8.38	27.98±3.02
较低 女 中等 较大	较低	15.53 ± 1.52	120.25±7.6	4.44 ± 0.44	37.44 ± 5.02	13.00 ± 1.83
	中等	19.46 ± 2.02	139.84 ± 7.53	5.56 ± 0.58	53.39 ± 6.72	18.66±2.42
	较大	24.28 ± 2.74	160.49±7.91	7.21 ± 0.79	69.46±6.55	24.54±2.38

表 2 显示 在三种强度下受试者的摄氧量、心率、METs 和 ACSM 运动强度等级中的分级标准基本一致。男生较低强度运动下的蹬踏速度为 41.85 r/min , 骑行速度为 14.53 km/h ,中等强度运动下的蹬踏速度为 60.60 r/min ,骑行速度为 21.38 km/h ,较大强度运动下的蹬踏速度为 78.98 r/min ,骑行速度为 27.98 km/h; 女生较低强度运动下的蹬踏速度为 37.44 r/min ,骑行速度为 13.00 km/h ,中等强度运动下的蹬踏速度为 53.39 r/min ,骑行速度为 18.66 km/h ,较大强度运动下的蹬踏速度为 53.39 r/min ,骑行速度为 18.66 km/h ,较大强度运动下的蹬踏速度为 69.46 r/min ,骑行速度为

2.3 运动能量消耗预测模型的建立

2.3.1 加速度传感器计数与运动能量消耗关系

对不同强度下各加速度轴原始 counts 值进行分析发现(见表 3) ,加速度传感器各轴 counts 值均随着运动强度的增加而增大。在各分轴中 ,三种运动强度下ACz 轴的 counts 值均最大 ,分别为 7360.30 ,13611.97 ,20264.69 ,ACx 轴、ACy 轴 counts 值相对较小。进一步对各加速度轴 counts 值与能量消耗的相关关系进行分析 ,各轴 counts 值均与能量消耗线性相关关系显著(P<0.01)。其中 ,ACz 轴 counts 值与能量消耗的相关系数在三种强度水平下均大于其他各分轴 ,相关系数依次为 0.63 ,0.59 ,066; VM 轴与能量消耗也存在较高的相关系,相关系数依次为 0.57 ,0.58 ,0.65 ,和关系数依次为 0.57 ,0.58 ,0.65 ,和比证例以从以上,由于

2.3.2 回归方程建立

以 K4b² 实测能量消耗值为因变量 ,以 ACz、ACx、

表 3 各加速度轴 counts 值与能耗值的相关分析

强度	加速度轴	counts M±SD	能量消耗 (kcal/min) M±SD	相关系数 (r)		
	ACz	7360.30 ± 1900.13		0.63 * *		
	ACy	2989.16 ± 1374.35		-0.46 * *		
较低	ACx	451.53±679.55	3.78 ± 0.81	0.00 * *		
	ACh	3122.8 ± 1317.64		-0.45 * *		
	VM	8187.68 ± 1492.24		0.57 * *		
	ACz	13611.97±3208.42	97±3208.42			
	ACy	3353.53 ± 1447.32		0.30 * *		
中等	ACx	996.98±1258.74	5.14 ± 1.05	0.26 * *		
	ACh	3670.83 ± 1562.45		0.35 * *		
	VM	14155.96±3331.77		0.58 * *		
	ACz	20264.69 ± 3385.57		0.66**		
较大	ACy	6853.77 ± 2335.26		0.63 * *		
	ACx	2149.23 ± 1924.34	6.91 ± 1.58	0.29 * *		
	ACh	7364.03 ± 2552.34		0.61 * *		
	VM	21609.62±3985.23		0.65 * *		

注: **表示 P<0.01 * 表示 P<0.05

ACy、ACh、VM、年龄、性别、身高、体重、BMI等为自变量,选取逐步回归法,建立回归方程,方程参数见表 4。

回归方程自变量的容忍度(TOL) 均大于 0.64 ,方 差膨胀系数(VIF) 均小于 1.55 ,特征值均大于 0.01 ,条件指标(CI) 均小于 16 ,因此回归方程各自变量间不存在多元共线性问题。F值为 2 884. 52 (P=0.000<0.01) ,决定系数 R^2 为 0.88 ,因而 VM、体重、性别 3 个自变量共可有效解释能量消耗 88%的变异量 ,方程的剩余标准差(SEE) 为 0.61 ,SEE/Y(%) 值为 11.55% ,方程的拟合程度较高。

2.4 能量消耗预测模型的有效性

将验证组每个受试者的性别、体重、VM 数据代入 回归方程 计算能量消耗预测值 并与实际运动能量消 耗值进行比较 结果见表 5。

表 5 显示 不同强度水平下 ,自行车运动能量消耗预测值与实测值之间具有显著线性相关关系 (P < 0.01) 相关系数分别 0.82 0.83 0.86。方程能量消耗预测的绝对误差在 $0.38 \sim 0.61$ kcal/min 之间 ,且绝对误差随运动强度的增加而增大,相对误差在 $8.37\% \sim 10.54\%$ 之间。较大强度时,方程能量消耗预测的相对误差最小,中等强度水平时的相对误差最大。

表 4 逐步多元回归参数表

	非标准化系数	标准化系数	t	TOL	VIF	CI	特征值
(常量)	-2.032		-16.598 * *			1	3.504
VM	0.000219	0.790	76.697 * *	0.956	1.046	3.044	0.378
\mathbf{BW}	0.065	0.398	32.342 * *	0.669	1.495	5.695	0.13
SE	0.145	0.042	3.315 * *	0.646	1.547	15.52	0.017
R = 0.94	$R^2 = 0.88$	调整 R ² =0.88	F = 2884.52 * *	SEE = 0.61	SEE/? 倕 Y(%) = 11.55		
方程: 能量消耗	集 (kcal/min) = 0.00	0219×VM+0.065×F	3W+0.145×SE-2.032	2			

注: ACz 为垂直轴 counts 值; VM 为合轴 counts 值; BW 为体重(kg); SE 为性别(女=0 男=1)

表 5 能量消耗预测模型的有效性分析

运动强度 一	能量消耗(M±SD)		Pearson	Pearson 相关		相对误差	目对误差 95%CI	
	实际能耗	预测能耗	r	P	Kcal/min	%	下限	上限
较低	4.02 ± 0.73	3.94 ± 0.81	0.82 * *	0.000	0.38 ± 0.28	9.35 ± 6.76	8.10	10.71
中等	5.36 ± 1.04	5.20 ± 1.13	0.83 * *	0.000	0.54 ± 0.38	10.54 ± 7.87	9.01	12.13
较大	6.99 ± 1.44	6.65 ± 1.24	0.86 * *	0.000	0.61 ± 0.52	8.37 ± 6.21	7.15	9.66
总计	5.46 ± 1.64	5.26 ± 1.54	0.92 * *	0.000	0.51 ± 0.42	9.42 ± 7.01	8.65	10.30

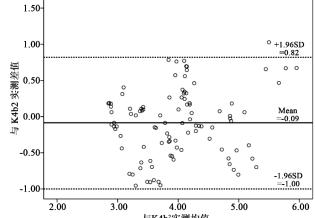
注: **表示 P<0.01 ,* 表示 P<0.05

以每个受试者预测值与实测值的均值作为横坐标,预测值与实测值的差值作为纵坐标建立 Bland – Altman 散点图 ^[8](见图 1、图 2、图 3)。结果显示,三种强度水平的预测值与实测值的残差基本均匀落在 Mean±1.96SD 的区间内,预测值和实测值残差均值在不同强度下分别为-0.09,-0.16,-0.34。虽然方程具有低估能量消耗的问题,但均值仍接近 0 线 表明方程对自行车运动能量消耗有较好的预测能力。

3 分析与讨论

3.1 加速度传感器计数与运动能量消耗关系

在以往的走跑运动研究中,建立的能量消耗方程 多是以垂直轴(ACz)加速度计数为基础的。研究表明 垂直轴的加速度计数与能量消耗之间存在高度相关



与K4b²实测均值 nic Publishing House. All rights reserved. http://www.cnki.net 图 1 较低强度时能量消耗预测的 Bland-Altman 图

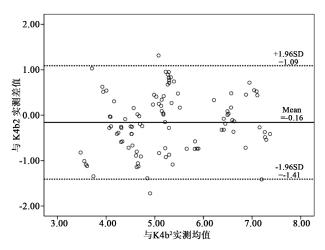


图 2 中等强度时能量消耗预测的 Bland-Altman 图

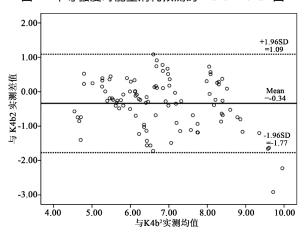


图 3 较大强度时能量消耗预测的 Bland-Altman 图

性。在近期关于走跑运动能量消耗方程的研究中,大 多利用三轴加速度传感器中的合轴(VM) 计数进行能 量消耗方程的建立。与单轴加速度传感器相比,三轴 加速度传感器能够捕捉一些复杂的运动形式,可更加 全面的对体力活动进行监测。本研究利用三轴加速度 传感器对自行车运动进行分析发现,ACz轴和VM轴 的加速度计数感应最为丰富 ,且均与能量消耗存在较 高的相关关系 这可能与本研究采用固定位置的功率 自行车有关。路飞扬等人利用三轴加速度传感器对室 外普通自行车骑行的研究中也发现,ACz轴和VM轴 感应加速度计数均较为丰富,且与能量消耗存在较高 的相关关系[9]。同样马国强等人在对场地自行车运 动的研究中也得到了相似的结论。但有不同的是,其 研究发现矢状轴(ACx)的加速度计数也与能量消耗存 在高度相关关系[3]。这可能是由于其研究中以专业 场地自行车运动员为受试对象,加速度传感器置于外 踝上缘,采用大强度递增速度实验(22~48 km/h,每 2 min递增 4 km/h) 导致的。置于外踝上缘 ,加速度传 感器矢状轴(ACx).捕捉的是额状轴(左右)方向的加 速度。极大强度骑行时,身体会出现相对于普通坐式 骑车过多的动作类型 加速度传感器捕捉了更为丰富 的信息。整体来看,无论是功率自行车、普通自行车、场地自行车相对于其他各分轴,垂直轴(ACz)均能够感应最丰富的加速度变化。垂直轴(ACz)和合轴(VM)的加速度计数均与能量消耗存在较高的相关关系,是预测能量消耗较佳的自变量。

3.2 加速度传感器预测能量消耗效度

在加速度传感器能量消耗预测模型的研究中发 现 没有一个方程能有效估算所有类型体力活动的能 量消耗 且只在针对某种类型的活动时才有较高的效 度[10-11]。GT3X 官方软件中自带能量消耗模型均是以 走跑运动形式为基础建立的,研究表明在对自行车运 动能量消耗预测时,自带方程误差太大,不能有效的进 行预测[12]。因此 本研究针对自行车运动建立能量消 耗预测方程。以加速度传感器 ACz、ACx、ACy、ACh、 VM、年龄、性别、身高、体重、BMI 为自变量 以 $K4b^2$ 实 测能量消耗值为因变量,采用逐步回归法建立能量消 耗预测模型 排除共线性问题 最终纳入 VM、体重、性 别变量。判定系数 (R^2) 为 0.88 ,大于 0.8 ,方程拟合程 度较高。剩余标准差(SEE)和标准SEE/Y×100%分别 为 0.61 ,11.95% ,在线性回归分析中 ,剩余标准差 (SEE) 用来表示回归方程预测未来的可靠程度(精 度) 剩余标准差(SEE) 越小说明建立的回归方程越 好。在实际应用中,为便于评价回归方程的优劣,通常 采用统一标准 SEE/Y×100%(剩余标准差/因变量的 均值×100%) SEE/Y×100%的值小于 15%时 表示回 归方程的可靠程度较高[13]。因此,本研究新建方程在 预测能量消耗时有着较高的可靠度。利用验证组数据 对方程的有效性进一步分析,方程预测值与 $K4b^2$ 实 测值具有显著的相关关系(r = 0.82 - 0.86, P < 0.01)。 预测值和实测值的绝对误差依次为 0.38 kcal/min、 0.54 kcal/min、0.61 kcal/min 相对误差依次为 9.35%、 10.54%、8.37% ,两种误差均较小 ,准确度均在 89%以 上,回归模型的可信程度较高。在相对误差中,预测方 程出现随着运动强度增加 相对误差先增大后减小的 现象,这与王军利等人在走跑运动研究中发现随着运 动强度的增加误差先减小后逐渐增大的结果相悖[14]。 其他研究也有发现相对误差呈现不随运动强度变化趋 势而改变的问题,并提出这可能是与受试者的运动方 式有关[15-16]。Bland-Altman 散点图的目的是计算两 种测量结果的一致性,并以图形的方式直观的反映这 种一致界限性 从而得出这两种测量方法是否具有一 致性的结论。从方程预测能量消耗值的 Bland-Altman 散点图结果发现 95%的预测值与实测值的残差均落 在 Mean±1.96SD 内 ,方程预测值和实测值残差的均值 在不同强度下分别为-0.09,-0.16,-0.34。虽然方程 有低估能耗的问题,但均值线基本接近 0 ,两种测量结 果也较为接近 能够有效的预测自行车运动的能量消

耗。

不同的算法和预测方程会影响运动能量消耗测量 的准确性 基于 counts 值计算日常体力活动能量消耗 是目前常使用的方法[17]。虽然现在硬件监控技术有 很大的进步 但目前多数研究仍是基于线性回归分析 来建立能量消耗预测方程。至今,基于 count 值建立 能量消耗的模型已有了较深的研究,并建立了多种运 动类型的能耗方程,其中以走跑类型居多。向剑锋等 人基于走跑运动运动形式建立能耗预测方程: (kcal/ min=0.000784×VM+0.054×BM-1.947; 矢量计数 VM: counts/min,体重 BM: kg),在数据分析时发现体力活 动的加速度计数决定回归模型的斜率和截距的变化, 但是单纯用活动计数代表能量消耗 ,这样的输出结果 是不完全准确的。因此其方程中引入 counts 值和身体 测量特征值(体重) 结果表明具有较高的效度[18]。另 外也有研究表明其能量消耗方程引入身体测量特征值 后 比单纯基于 counts 值方法评估能耗的准确性高了 15%[19]。由此可见把身体测量特征值和加速度计数 作为自变量同时引入方程比单纯的引入加速度计数建 立方程更能准确的评估体力活动的能量消耗。本研究 所建方程是通过 VM、体重、性别变量来预测能量消耗 的。因此 既包括了身体测量特征值 ,也包括了加速度 计数(counts)值,且结果显示预测有较高的准确度。 在已有的关于自行车运动的研究中,研究者也建立了 一些能量消耗预测模型。刘春辉等人以大学生人群为 研究对象,应用骑行速度、去脂体重、性别建立自行车 能耗预测方程 /结果显示 R²为 0.704 ,方程解释了骑车 能量消耗的 70.4% 变异量[20]。 马国强等人以 ROC 曲 线分段建立自行车能量消耗方程 .结果显示 R²分别为 0.837 0.767 ,共解释骑车能量消耗的 76.7%~83.7%的 变异量。本研究所建方程 R²为 0.88 ,可以解释自行车 能量消耗 88%的变异量,方程拟合程度更高一些。因 此 相比较而言 本研究方程能够更加有效预测自行车 运动的能量消耗 准确度较高。但是 本研究所建方程 是基于实验室条件下的 ,至于外部效度如何 ,还有待进 一步检验。

4 结论

在自行车运动中,相对于其他各分轴,垂直轴(ACz)能够感应最丰富的加速度计数。垂直轴(ACz)和合轴(VM)的加速度计数均与能量消耗存在较高的相关关系,是预测能量消耗较佳的自变量。通过脚踝佩戴处加速度传感器合轴(VM)counts值、性别、体重三个变量建立的能量消耗方程,能够有效预测不同强度水平下自行车运动的能量消耗,预测精度较高,可为

参考文献:

- [1]刘阳.基于加速度计的身体活动测量研究前沿[J]. 北京体育大学学报 2016(8):66-73.
- [2]王道 刘欣 徐亮亮 等. GT3X+加速度计测量 $20 \sim 30$ 岁成年人走跑运动能耗的信效度研究 [J]. 中国运动医学杂志 , 2015 34(3):291-296.
- [3]马国强、邱俊、陆姣姣、等. 应用加速度计数建立场地自行车能耗预测方程[J]. 中国运动医学杂志 2015(7):621-627.
- [4]赵壮壮 陈培友 邱悦雯. LivePod LP2 检测人体运动中能量消耗水平的信、效度检验[J]. 体育科学 2012(1):48-53.
- [5]美国运动医学学会.ACSM 运动测试与运动处方指南(第9版) [M].王正珍 筹译.北京:北京体育大学出版社 2015.
- [6]哈尔滨工业大学理论力学教研室.理论力学[M].北京: 高等教育出版社 2009.
- [7]张勇 汪恬. 不同强度骑车和跑步的能量消耗与底物代谢特征研究[J]. 中国体育科技 2009(1):111-114.
- [8]朱琳 陈佩杰. 三轴运动加速度计(GT3X)测量青春期少年 ($11\sim14$ 岁)身体活动能耗预测方程的建立和检验[J]. 中国体育科技 2014(3):73-77.
- [9]路飞扬 戴剑松 李松骏. 加速度传感器测量自行车运动能耗的效度研究[J]. 体育成人教育学刊 2014 30(2):60-63.
- [10] Howe C A ,Staudenmayer J W ,Freedson P S. Accelerometer prediction of energy expenditure: vector magnitude versus vertical axis [J]. Med Sci Sports Exerc 2009 41(12):2199–2206.
- [11] Rothney M P Schaefer E V Neumann M M et al. Validity of physical activity intensity predictions by ActiGraph , Actical , and RT3 accelerometers. [J]. Obesity 2008, 16(8): 1946–1952.
- [12] Janssen X ,Cliff D P ,Reilly J J ,et al. Predictive validity and classification accuracy of ActiGraph energy expenditure equations and cut-points in young children [J]. Plos One 2013 8(11):79–89.
- [13]林侠. 统计学原理与实务[M]. 北京: 北京师范大学出版社 2014.
- [14]王军利 涨冰 ,贾丽雅 ,等. Actigraph(GT3X) 加速度计测量 我国 19~29 岁人群身体活动能耗的效度研究 [J]. 体育科学 , 2012 ,32(12) : 71-77.
- [15] Jr B D Ainsworth B E Swartz A M *et al.* Validity of four motion sensors in measuring moderate intensity physical activity. [J]. Medicine & Science in Sports & Exercise 2000 32(9 Suppl): 471–480.
- [16]Le M G ,Tudor-Locke C. Comparison of pedometer and accelerometer accuracy under controlled conditions. [J]. Medicine & Science in Sports & Exercise 2003 35(5):867–871.
- [17]汤强 汪香生 盛蕾. 体力活动测量方法研究进展 [J]. 体育与科学 2008(6):79-86.
- [18]向剑锋 李之俊. 应用 Actigraph 三轴加速度传感器矢量计数监测日常体力活动的研究 [J]. 体育科学 ,2013 ,33(11):75-83 .88
- [19]Sasaki JE John D Freedson PS. Validation and comparison of ActiGraph activity monitors [J]. Journal of Science and Medicine in Sport 2011 ,14(5):411–416.
- [20]刘春辉 盛蕾 汤强. 自行车不同骑速能量消耗特征研究
- 大学生自行车运动科学监测提供依据ic Journal Electronic Pphir南京林育学院学报中自然科学版V2d12(b)tpr//3yww.cnki.net