

شماره ۱۰۸، پاییز ۱۳۹۴

صفحه ۳۴-۲۵

تعیین معادله تابعیت صفت وزن شتر از صفات بیومتری شتران نژاد یزدی با استفاده از آنالیز رگرسیون خطی چند متغیره به روش تحلیل مؤلفه های اصلی

• حسین مرادی شهر بابک (نویسنده مسئول)

استاد یارگروه مهندسی علوم دامی دانشکده مهندسی کشاورزی، پردیس کشاورزی و منابع طبیعی دانشگاه تهران

• هادی مقیلی

دانش آموخته کارشناسی ارشد ژنتیک و اصلاح نژاد، پردیس کشاورزی و منابع طبیعی دانشگاه تهران، دانشکده مهندسی کشاورزی، گروه مهندسی علوم دامی

• محمد مرادی شهر بابک

استاد گروه مهندسی علوم دامی دانشکده مهندسی کشاورزی، پردیس کشاورزی و منابع طبیعی دانشگاه تهران

تاریخ دریافت: مرداد ۱۳۹۲ تاریخ پذیرش: دی ۱۳۹۲

شماره تماس نویسنده مسئول: ۰۲۶۳۲۲۴۸۰۸۲

Email: hmoradis@ut.ac.ir

• سید رضا میراپی آشتیانی

استاد گروه مهندسی علوم دامی دانشکده مهندسی کشاورزی، پردیس کشاورزی و منابع طبیعی دانشگاه تهران

چکیده

هدف از این مطالعه تعیین معادله تابعیت وزن زنده از چهار صفت طول بدن، محیط دور سینه، ارتفاع جدوگاه و محیط شکم در ۱۵۰ نفر از شترهای یک کوهانه نژاد یزدی بود. سعی شد تا جزئیات مسربطی درباره روشی مناسب جهت کاهش مشکلات هم خطی و همبستگی بین متغیرهای مستقل و برآورده وزن زنده شتر بیان شود. نتایج حاصل از این مطالعه نشان دادند که مشکل هم راستایی چندگانه موجود در اطلاعات مربوط به ارتباط بین وزن با متغیرهای مستقل مربوطه، با استفاده از روش تابعیت مؤلفه های اصلی قابل حل است. از بین متغیرها، صفت ارتفاع بدن بیشترین و صفت دور شکم دارای کمترین ضریب در برآورد وزن زنده بودند. پیشنهاد می شود که در صورت وجود هم راستایی در آنالیزهای رگرسیون خطی چند متغیره، روش آنالیز مؤلفه های اصلی به کار برده شود که برآوردهای دقیق تری نسبت به روش های حداقل مربعات معمولی دارد؛ همچنین، این روش می تواند با برآورد دقیق بعضی از صفات مهم که اندازه گیری آنها مشکل است و انتخاب بهترین متغیرها برای برآورد صفات در انجام انتخاب به اصلاح گران کمک کند.

واژه های کلیدی: شتر یک کوهانه، هم راستایی چندگانه، تحلیل مؤلفه های اصلی.

Animal Science Journal (Pajouhesh & Sazandegi) No 108 pp: 25-34

Determination of camel weight regression equation using biometrical traits of Yazdi camels breed by multivariate linear regression analysis based on the principal components analysis.Hossein Moradi Shahrabak^{*1}, Hadi Moghbeli, Mohammad Moradi Shahrabak³ and Seyed Reza Miraei Ashtiani³

1. Assistant professor of Department of Animal Science, Faculty of Agricultural Sciences and Engineering, University College of Agriculture & Natural Resources – University of Tehran, Karaj, Iran.

2. Master Science University of Tehran, Department of Animal Science, Faculty of Agricultural Sciences and Engineering, University College of Agriculture & Natural Resources – University of Tehran, Karaj, Iran.

3-professor of Department of Animal Science, Faculty of Agricultural Sciences and Engineering, University College of Agriculture & Natural Resources – University of Tehran, Karaj, Iran

Corresponding Author E-Mail: hmoradis@ut.ac.ir

Received: July 2013**Accepted: December 2013**

The objective of the current study was to determine the live body weight regression equation using four traits including body length, heart circumference, height of withers and abdominal circumference in 150 camels of Yazdi breed. It was tried to describe the adequate details about an appropriate method for fixing or decreasing the problems of collinearity instability and correlation between independent variables related to live body weight of Yazdi camel ecotype. The results of this study showed that the problem of multicollinearity within the data was associated to body weight of Yazdi camel breed and related independent variables could be fixed by the principal components analysis. Among the independent variables, body height and abdominal circumference had the highest and lowest coefficient in estimating the body weight of Yazdi camel, respectively. It suggested that the principal components analysis be used when there is the problem of collinearity in multivariable linearly regression analysis because of more precise estimation than least squares method. Also this method can help to the breeders to select the best animals by predicting the precise value of some important traits and selecting the best independent variables for predicting the traits.

Key words: Yazdi camel, Multicollinearity, Principal Components Analysis.

مقدمه

توجه خاصی دارد. به منظور حفظ و بهبود عملکرد این آنکوتیپ برای تعیین ویژگی‌های جمعیت‌ها، انتخاب و اصلاح نژاد پیوسته مورد نیاز می‌باشد و اجرای برنامه‌های اصلاحی، ضرورت خاصی دارد (Khatami, 1984). اولین مرحله در کارهای اصلاحی و انتخاب حیوان، شناسایی صفات اقتصادی مهم و اندازه‌گیری و یا برآورد دقیق صفات می‌باشد و استفاده از روش‌های مناسب و صحیح در این خصوص ضروری است. انتخاب و تعیین صحیح صفات مورد نظر، اولین و مهمترین اولویت در اجرای هر برنامه اصلاح نژادی است. به دلیل نبود اطلاعات کافی از شتران ایرانی، وجود نداشتن گله‌های مولد مناسب و به دلیل موقعیت و شرایط مکانی زندگی شترها، در اکثر موارد دسترسی به باسکول امکان پذیر نیست و اندازه‌گیری وزن بدن شتر با مشکلاتی همراه است. لذا اهمیت داشتن معادله صحیحی از تابعیت وزن از صفات

در ایران سه گروه شتر دوکوهانه، یک کوهانه و آمیخته وجود دارند، که هر کدام شامل آنکوتیپ‌های متعددی نیز هستند. منابع ژنتیکی شتر در ایران بیشتر از نوع شتر یک کوهانه (*Camelus*) است و شترهای دوکوهانه (*dromedarius*) (*bactrianus*) که به تعداد خیلی کم و در حال انقراض بوده و در استان اردبیل وجود دارند. با توجه به این که گونه‌های شتر دارای تولیدات و خدمات فراوان شامل پشم، گوشت، شیر و حمل و نقل می‌باشند، حفظ تنوع ژنتیکی شتر و اصلاح نژاد آن دارای اهمیت بالایی است. زیرا نه فقط برای پیشرفت ژنتیکی و مدیریت این منابع لازم است، بلکه برای پایداری سیستم‌های تولیدی و قابل دسترس بودن تنوع تولیدات دامی نیز حائز اهمیت است. در این میان، شتر نژاد یزدی نیز از نظر آسیب‌های جمعیتی و آسیب‌های ناشی از خشک سالی‌های پی در پی در حوضه استان یزد نیاز به

روش آنالیز مؤلفه های اصلی^۳ (et al., 2008) ریاضی جهت تبدیل تعدادی از متغیرهای همبسته به تعداد کمتری از متغیرهای غیرهمبسته که مؤلفه های اصلی نامیده می شوند، می باشد (Freund and Littell, 2000; Karacaoren and Kadarmideen, 2008) از نقطه نظر ژنتیک و اصلاح حیوان، مؤلفه های اصلی، گروهی از صفاتی که می تواند به منظور اهداف انتخابی استفاده شود را مشخص می کند (Sangdon, 2006). در واقع، با استفاده از آنالیز مؤلفه های اصلی قادر هستیم در صورت اندازه گیری یکسری از صفات مرتبط با صفت مورد نظر، اندازه دقیق صفت مورد نظر را پیش بینی کنیم. فریتس و همکاران (۱۹۷۱) برای اولین بار روش تابعیت مؤلفه های اصلی را برای برآورد ضرایب تابعیت در داده های با مشکل هم راستایی چندگانه ارائه کردند (Fritts et al., 1971). محققان زیادی از روش آنالیز مؤلفه های اصلی جهت تخمین وزن بدن و صفات عملکردی استفاده کرده اند (Yugfin, 2008). آنالیز مؤلفه های اصلی جهت توصیف همبستگی بین اندازه گیری های ظاهری مربوط به بدن و اندازه بدن در جوهره های گوشتی (Yakubu and Idahor, 2009) و بوقلمون (2011) استفاده شده است. پیتو و همکاران (۲۰۰۶)، از این روش برای تعیین معیار Pinto and Dacker, 2006 انتخاب برای بهبود اندازه بدن استفاده کردند (Dacker, 2006). این تکنیک همچنین برای کاهش تعداد متغیرهای مستقل جهت پیش بینی ارزش های اصلاحی ژنومیکس استفاده شده است (Macciotta and Gaspa, 2010). هدف مطالعه حاضر ارائه روش مناسب، ساده و دقیق و کارآمد جهت برآورد وزن زنده شتر یک کوهانه اکوتیپ یزدی و استفاده از این اطلاعات در ارزیابی شتران این نژاد است.

مواد و روش ها

این تحقیق، با استفاده از رکوردهای اندازه گیری شده از صفات بیومتری و اندازه گیری وزن بر روی ۱۵۰ نفر از شتران نژاد یزدی انجام گرفت. شتران مورد آزمایش در این مطالعه از مناطق مختلف استان یزد و در گروههای سنی مختلف به صورت تصادفی انتخاب گردیدند. جنسیت، سن، وضعیت آبستنی، وزن، اندازه های بدن در

بیومتری بیش از پیش نمایان می شود و ضرورت ارائه روش مناسب در این خصوص سبب گردیده است تا با استفاده از اندازه های ظاهری بدن، وزن شتر تخمین زده شود.

زمانی که بین متغیرهای پیش بینی کننده همبستگی وجود دارد، گفته می شود حالت هم راستایی چندگانه^۱ وجود دارد. در صورتی که متغیرهای پیش بینی کننده همبستگی بالایی داشته باشند، خطای استاندارد ضرایب تابعیت جزئی برآورد شده زیاد بوده (به عبارتی واریانس برآوردها را افزایش می دهد) و تفسیر آن ها نیز غیر ممکن است. بنابراین، تفسیر ساده ضرایب تابعیت جزئی به طوری که اثرات عمده را اندازه گیری کنند، تضمین نشده می باشد. هم راستایی چندگانه مشکلی است که در همه جا حاضر بوده و بر روی فرض معکوس ماتریس تاثیر می گذارد (Lee, 2006).

در نتیجه، با وجود هم راستایی چندگانه در داده ها نمی توان از روش های تابعیت حداقل مربعات معمولی^۲ استفاده کرد و این مشکل در چهار خصوصیت مدل شامل مقدار، علامت، خطاهای استاندارد و ضریب تبیین که برای ما بسیار مهم می باشد، تاثیر منفی می گذارد (Motulsky, 2009; Guiot et al., 1982).

اگر بین متغیرهای مستقل در تابعیت چند متغیره رابطه خطی وجود داشته باشد، گفته می شود که نامتعامد هستند. وقتی متغیرهای مستقل متعامد باشند، به آسانی می توان از تابعیت چند متغیره استفاده کرد. مکانیسم های در گیر در کنترل اغلب صفات بیولوژیکی در موجودات زنده پیچیده تر از آن هستند که به وسیله آنالیز تک متغیره تفسیر شوند زیرا اغلب صفات به طور بیولوژیکی از طریق اثرات پلیوتروپیک ژن ها و پیوستگی جایگاه های ژنی با هم دیگر همبستگی دارند (Udeh and Ogbu, 2011). متأسفانه در اکثر موارد متغیرهای مستقل متعامد نیستند. گاهی متعامد نبودن، مشکلاتی را فراهم نمی سازد اما در برخی موارد، متغیرهای مستقل همبستگی دارند و در چنین مواردی استنتاج بر مبنای مدل تابعیت می تواند گمراه کننده باشد. در حالتی که بین متغیرهای مستقل وابستگی خطی مشاهده شود، گفته می شود که هم راستایی چندگانه وجود دارد (Rosario Loehlin, 1998).

¹ Multicollinearity

² Ordinary Least Squares

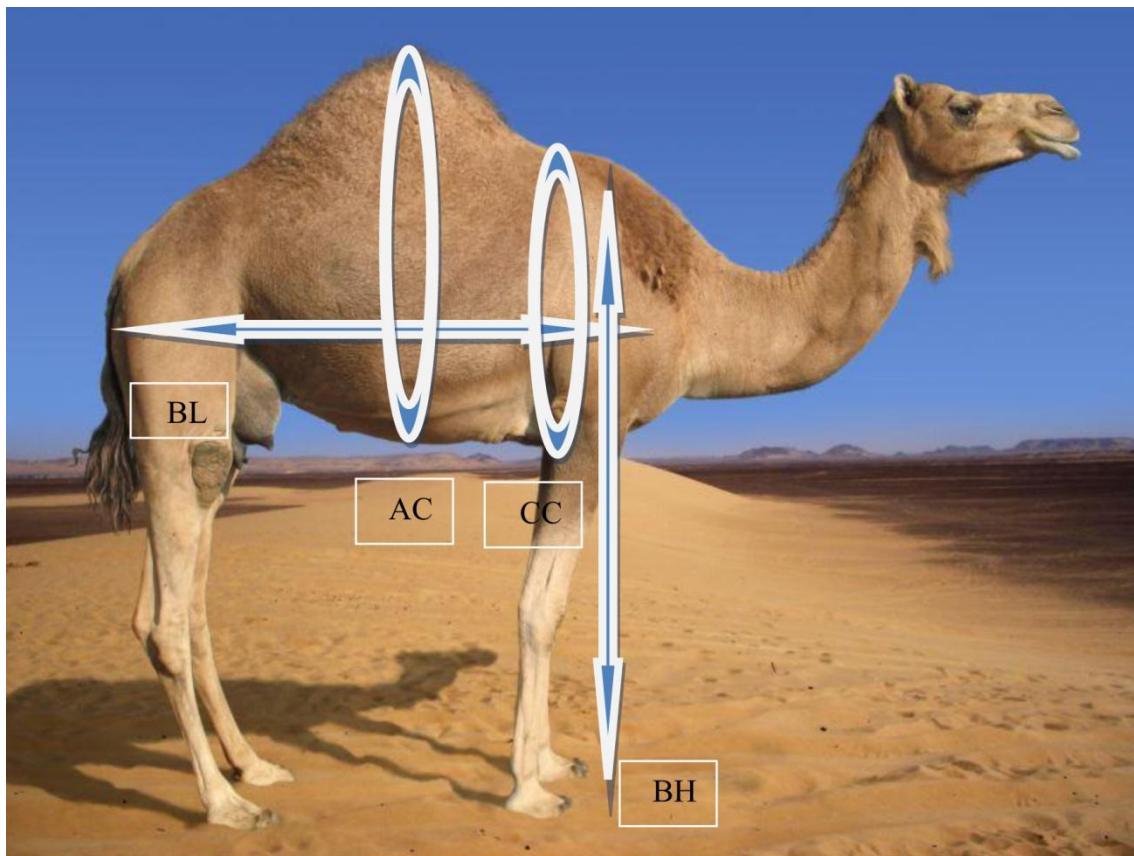
³ Principle Component Analysis(PCA)

گونه خمیدگی؛ طول بدن (از سر شانه تا انتهای ران)؛ دور سینه (از پشت ارنج تا روی دنده جلوی کوهان تا پشت دستها ، دور کامل)؛ محیط شکم (از بالای بلندترین نقطه کوهان از ناحیه زیر شکم، دور کامل) بود که محل اندازه‌گیری آن در شکل ۱ آورده شده است.

فرم‌های مربوطه یادداشت شد و صفات بیومتری با استفاده از مترپارچه‌ای و کولیس با دقیقیت یک سانتیمتر اندازه‌گیری و ثبت شدند.

صفات بیومتری شتر و نحوه اندازه‌گیری

صفات مورد بررسی شامل ارتفاع بدن از ناحیه جدوگاه (به موازات دستهای شتر تا سطح زمین در حالت ایستاده کامل و عاری از هر



شکل ۱ - اندازه‌گیری صفات بیومتری شده (BH: ارتفاع بدن از جدوگاه، BL: طول بدن، CC: دور سینه، AC: محیط شکم)

مدل به کار رفته در این مورد در زیر نشان داده شده است.

$$y_i = b_0 + b_{1i}(x_1) + b_{2i}(x_2) + b_{3i}(x_3) + b_{4i}(x_4) + e_i$$

Y متغیر وابسته (در اینجا صفت وزن زنده)، b_0 عرض از مبدأ، X ها متغیرهای مستقل (در اینجا ۴ صفت مورد استفاده برای پیش‌بینی صفت وزن)، b_1-b_4 ضرایب تابعیت متغیرهای مستقل که باید برآورده شوند، e خطای باقیمانده بوده که فرض می‌شود با مشاهدات همبستگی نداشته و میانگین صفر و واریانس ثابت دارند.

پس از ورود داده‌ها به رایانه، جهت تعیین بهترین معادله تابعیت آنالیز صورت گرفت. متغیرهای مستقل عبارت بودند از: ۱- ارتفاع بدن از جدوگاه، ۲- طول بدن حیوان، ۳- محیط دور شکم، ۴- محیط دور سینه.

برای انجام تابعیت چندگانه از نرم‌افزارهای SAS 9.1 و GLM و همچنین EXCEL EX.SAT استفاده شد که هر دو نتایجی مشابه ارائه کردند.

مقدار می باشد که از طریق زیر قابل دست یابی می باشد :

$$\frac{\sum_{j=1}^r \lambda_j}{k} > 0.99$$

λ = مقادیر ویژه ماتریس همبستگی

k = تعداد بردارهای ویژه نرمال شده

r = تعداد بردارهای ویژه نرمال مورد نظر

j = تعداد مقدار ویژه مورد نظر

این مقادیر با استفاده از روش PCA (Proc Princomp) در SAS 9.1 برآورده شوند که هر بردار ویژه در SAS نرم افزار برآورده های اصلی^۶ به تعداد متغیرهای مستقل موجود در به صورت مولفه های اصلی^۷ مدل ارائه شده و مقادیر ویژه لازم انتخاب شدن و برای ایجاد مدل ارائه شده و مقادیر ویژه لازم انتخاب شدن و برای ایجاد معادله تابعیت جدید مورد استفاده قرار گرفتند. معادله برآورده ضرایب هر کدام از بردارهای ویژه مورد استفاده در زیر نشان داده شده است.

$$y_i = B_0 + B_{1i}(prin_1) + \dots + B_{ki}(prin_k) + e_i$$

که پرین ها در این معادله برابر با بردارهای ویژه مربوط به مقدار ویژه مربوطه می باشد. y برابر با متغیر وابسته استاندارد شده بوده و B ها ضرایب تابعیت مربوطه می باشند (B_0 نیز عرض از مبدأ می باشد). پس از برآورده ضرایب تابعیت مولفه های اصلی با کاربرد معادله ماتریسی زیر ضرایب تابعیت متغیرهای مستقل استاندارد شده (برآورده کننده های مولفه های اصلی) به دست آمد (Loehlin, 1998; Jolliffe, 2005).

$$\begin{bmatrix} b_{1,pc} \\ \vdots \\ b_{k,pc} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} prin_1 & \dots & prin_k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_1 \\ \vdots \\ B_k \end{bmatrix}$$

در این معادله b_{pc} ها برابر با ضرایب تابعیت متغیرهای مستقل استاندارد شده می باشند. برای بدست آوردن ضرایب تابعیت متغیرهای مستقل قبل از استاندارد کردن از فرمول

به منظور بررسی وجود هم راستایی چندگانه در داده های مورد بررسی روش های مختلف مورد آنالیز قرار گرفتند. روش اول بررسی همبستگی بین داده ها می باشد که همبستگی بین داده ها از طریق نرم افزار SAS 9.1 Proc corr روش محاسبه شد که همبستگی بالا بین متغیرهای مستقل از نشانه های هم راستایی چندگانه است. همچنین (VIF) Variance Inflation Factor و شاخص وضعیت نیز مورد بررسی قرار گرفت.

$$\text{tolerance} = 1 - R_j^2, \quad \text{VIF} = \frac{1}{\text{tolerance}}$$

R_j^2 در این دو معیار، ضریب تعیین رگرسیون متغیر توضیح دهنده زام روی دیگر متغیرهای توضیح دهنده است. چنانچه tolerance کوچکتر از 0.2 یا VIF بزرگتر از 10 باشد در آن صورت هم راستایی محتمل است.

در ادامه از رویه GLM و PRINCOMP در نرم افزار SAS مورد استفاده قرار گرفت. به منظور انجام روش تابعیت مولفه های اصلی ابتدا داده ها طبق فرمول

$$x^* = \frac{x_{ij} - \bar{x}_i}{s_i}$$

استاندارد شدن. به طوری که x^* متغیر مستقل استاندارد شده بوده و x_i و s_i به ترتیب میانگین و انحراف معیار متغیر مستقل مربوطه می باشند. بعد از استاندارد کردن و نرمال سازی داده ها، از رویه PRINCOMP نرم افزار SAS برای محاسبه مقادیر ویژه^۸ و بردارهای ویژه^۹ مربوط به هر کدام از مقادیر ویژه استفاده شد. پس از برآورده مقادیر و بردارهای ویژه مربوطه با استفاده از استراتژی حذف مولفه های اصلی حذف مولفه ها با کمترین مقدار ویژه شروع می شود.

این منطقی است که مولفه اصلی با کمترین مقدار ویژه کمترین اطلاعات را در بر دارد. با استفاده از این روش، مولفه های اصلی حذف می شوند تا این که مولفه های باقیمانده درصدی از کل واریانس را که از قبل تعیین کردیم توضیح دهند.

در حقیقت این روش انتخاب مجموعه ای از مقادیر ویژه با بیشترین

⁴ Eigenvalue

⁵ Eigenvector

⁶ Prin

برآورده کننده‌های مولفه اصلی از ضرایب تابعیت در نهایت با

$$\text{معادله } b_{j.pc}^* = \frac{b_{j.pc}^*}{s_j} \text{ که } s_j \text{ برابر با خطای استاندارد متغیر}$$

مستقل مربوطه می‌باشد، به دست می‌آید. در نتیجه خطای استاندارد

برآورده کننده‌های مولفه اصلی برای ضرایب متغیرهای مستقل اولیه

(قبل از استاندارد کردن) به این صورت محاسبه می‌شود:

$$s.e.(b_{j.pc}) = \sqrt{\text{var}\left(\frac{b_{j.pc}^0}{s_j}\right)}$$

که در این معادله $s.e.(b_{j.pc})$ خطای استاندارد برآورده کننده

مولفه اصلی از ضریب مربوطه به زمین متغیر مستقل می‌باشد.

یکی از معیارهای مهم برای مقایسه این دو روش خطای استاندارد

برآوردها می‌باشد زیرا همان‌طور که بیان شد یکی از پیامدهای

هم راستایی چندگانه تورم واریانس برآوردها می‌باشد، در نتیجه

برآوردهای به دست آمده از روش تابعیت مولفه‌های اصلی صحت

بالاتری داشته و خطای استاندارد کمتری خواهد داشت (

; Jeeshim, 2002; Jolliffe *et al.*, and Mason, 1980

.(2003; Smith, 2002

$$b_{j.pc}^* \text{ استفاده شد که } b_{j.pc}^* = \frac{b_{j.pc}}{s_j}, j = 1, 2, 3, 4$$

ضریب تابعیت متغیر مستقل قبل از استاندارد کردن می‌باشد.

همچنین برای محاسبه عرض از مبدأ از معادله زیر استفاده شد.

$$b_{0.pc}^* = b_{0.pc} - \frac{b_{1.pc} x_1}{s_1} - \frac{b_{2.pc} x_2}{s_2} - \frac{b_{3.pc} x_3}{s_3} - \frac{b_{4.pc} x_4}{s_4}$$

که برابر با عرض از مبدأ برای معادله تابعیت متغیرهای

مستقل قبل از استاندارد کردن می‌باشد. برای محاسبه خطاهای

استاندارد این برآوردها نیز از معادلات زیر استفاده شد

; RH, 1986; Waring *et al.*, Hocking, 2005)

.(2010

$$\text{var}(b_{pc}^*) = \begin{bmatrix} prin_{11}^2 & \dots & prin_{1k}^2 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ prin_{41}^2 & \dots & prin_{4k}^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \text{var}(B_1) \\ \vdots \\ \vdots \\ \text{var}(B_4) \end{bmatrix}$$

در نتیجه $\text{var}(b_{pc}^*)$ برابر است با واریانس برآورده کننده‌های مولفه اصلی از ضرایب متغیرهای مستقل که استاندارد شده‌اند.

خطای استاندارد b_{pc}^* نیز به این صورت محاسبه می‌شود:

$$s.e.(b_{pc}^*) = \left[\text{var}(b_{pc}^*) \right]^{\frac{1}{2}}$$

نتایج و بحث

ضریب تعیین این برآوردها ۰/۹۴ و ضریب تغییرات وزن برآورده

شده برابر با ۲۹ بود. در جدول یک، خلاصه آماری صفات مورد

استفاده نشان داده شده است.

جدول ۱- خلاصه آماری صفات اندازه‌گیری شده

صفت	کمینه	بیشینه	انحراف معیار	میانگین	ضریب تغییرات
وزن بدن(kg)	۷۹	۴۱۲	۱۱۱/۰۴	۲۳۵/۶۴	۰/۴۷
ارتفاع(cm)	۸۷	۱۶۲	۲۱	۱۲۱/۵۰	۰/۱۷
طول بدن(cm)	۱۲۸	۱۹۸	۱۷/۵۴	۱۵۳/۶۲	۰/۱۱
محیط شکم(cm)	۱۳۸	۲۵۸	۲۹/۲۳	۱۹۱/۳۵	۰/۱۵
محیط سینه(cm)	۱۳۱	۲۰۲	۱۷/۵۴	۱۶۶/۱۱	۰/۱۱

اصلی استفاده کنیم. در این صورت برآوردهای دقیق‌تر و با خطای استاندارد کمتر به دست خواهد آمد.

جدول ۳- مقادیر تورم واریانس برای متغیرهای مستقل

تورم واریانس	صفت
۵۰/۳۵	ارتفاع
۰/۴۸	طول بدن
۱/۳۹	محیط شکم
۲/۸۲	دور سینه به توان ۳

مرحله بعد، محاسبه معادله تابعیت مورد نظر از طریق روش تابعیت مولفه‌های اصلی می‌باشد. بدین منظور، ابتدا باید مقادیر ویژه و بردارهای ویژه مربوطه را برآورد کرد. در جدول (۴) و (۵) به ترتیب مقادیر ویژه و بردارهای ویژه برآورد شده نشان داده شده است. همان‌طور که در جدول (۴) مشاهده می‌شود، به ترتیب مقادیر ویژه از بالا به پایین کاهش می‌یابند. همچنین با افزایش عدد مقادیر ویژه، میزان سهم آن‌ها در توضیح واریانس نیز کاهش می‌یابد. به این ترتیب، مقدار ویژه اول بالاترین سهم از کل واریانس ۰/۹۱۶۵ و مقدار ویژه آخر نیز کمترین مقدار از کل واریانس ۰/۰۱۱۷ را توضیح می‌دهند. مقدار ویژه دوم، بخشی از واریانس کل را که مقدار ویژه اول توضیح نداده، توضیح می‌دهد و از طرف دیگر، نشان می‌دهد که با مقدار ویژه اول همبسته نیست. این دو خصوصیت برای مقادیر ویژه بعدی وجود دارند. در نتیجه با استفاده از تابعیت مولفه‌های اصلی، داده را متعامد یا غیر همبسته کرده و سپس معادله تابعیت مورد نظر به دست می‌آید.

جدول ۴- مقادیر ویژه برای متغیرهای مورد استفاده

ردیف	واریانس*	مقادیر ویژه
۱	۰/۹۱۶۵	۳/۶۷
۲	۰/۰۴۲۲	۰/۱۷
۳	۰/۰۲۹۵	۰/۱۲
۴	۰/۰۱۱۷	۰/۰۴۷

* منظور از واریانس میزان واریانسی است که این مقدار ویژه از کل واریانس موجود توضیح می‌دهد.

در این بررسی برای بدست آوردن تابعیت به روش حداقل مربعات، با ضریب تبیین بالایی روبرو خواهیم شد که به دلیل همبستگی بالای صفات می‌باشد و این حالت می‌تواند یکی از ابتدایی ترین نشانه‌های وجود هم‌راستایی چندگانه باشد. برای این منظور قدم بعدی کنترل همبستگی‌ها بین متغیرهای مستقل است. در صورت وجود همبستگی بالا باید معیارهای معتبرتر دیگری را برای تایید وجود هم‌راستایی چندگانه به کار برد. در جدول ۲ همبستگی‌های بین متغیرهای مستقل ارائه شده است.

با مشاهده همبستگی‌های بین متغیرها متوجه خواهیم شد که بین اکثر متغیرها همبستگی بالایی وجود دارد. برآورد ضریب تبیین بالایی به دست آمده در این حالت، ناشی از تورم واریانس حاصل از هم‌راستایی بوده که ناشی از هم‌راستایی چندگانه است. در این حالت شرط نبود رابطه بین متغیرها برای معکوس ماتریس X' به منظور برآورد پارامترها در روش حداقل مربعات معمولی به هم خورده و تورم واریانس ایجاد می‌شود که با وجود خطای استاندارد بالا برای بعضی از برآوردها نیاز به یک روش بهتر برای برآوردهای دقیق‌تر می‌باشد. برای بررسی هم‌راستایی چندگانه عامل تورم واریانس نیز محاسبه شد. در جدول ۳ این مقدار برای متغیرها نشان داده شده است.

جدول ۲- همبستگی‌های بین متغیرهای مستقل

صفت	(۱)	(۲)	(۳)	(۴)
ارتفاع (۱)	۱	۰/۹۷**	۰/۹۴**	۰/۹۵**
طول بدن (۲)	-	۱	۰/۸۹**	۰/۹۳**
محیط شکم (۳)	-	-	۱	۰/۹۵**
محیط دور سینه (۴)	-	-	-	۱

** معنی دار در سطح ($p < 0.01$)

با توجه به جدول ۳ مشاهده می‌گردد که صفت ارتفاع، واریانس بیشتری از مقدار بحرانی (مقدار بحرانی ۵ تا ۱۰ می‌باشد) دارد و در این حالت هم‌راستایی چندگانه رخ خواهد داد. در صورتی که خواهیم این متغیرها را از مدل حذف کنیم و حضور آن‌ها در مدل ضروری باشد، باید از روش آماری مناسبی مانند تابعیت مولفه‌های

در نتیجه به عنوان مثال مقدار ویژه اول برابر با $3/67$ می‌باشد، به عبارت دیگر این مقدار ویژه $3/67$ واحد از ۴ واحد واریانس را توضیح می‌دهد و به همین ترتیب برای دیگر مقادیر ویژه نیز به همین ترتیب برآورده شود.

با توجه به این که داده‌ها در این روش استاندارد می‌شوند و دارای میانگین صفر و واریانس یک می‌باشند، پس واریانس کل برابر با تعداد متغیرهایی است که در آنالیز شرکت می‌کنند که در این مطالعه برابر با ۴ است.

جدول ۵- برآوردهای ویژه برای متغیرهای مورد استفاده

صفت	مولفه‌های اصلی	۱	۲	۳	۴
ارتفاع	$0/49$	$0/78$	$-0/39$	$0/06$	$+0/06$
طول بدن	$0/50$	$0/12$	$0/85$	$-0/08$	$-0/08$
محیط شکم	$0/51$	$-0/46$	$-0/16$	$0/71$	$+0/71$
محیط دور سینه	$0/51$	$-0/41$	$-0/30$	$-0/69$	$+0/69$

جدول ۶- برآوردهای به دست آمده برای معادله تابعیت با استفاده از تابعیت مولفه‌های اصلی

ردیف	برآورد	خطای استاندارد
۱	عرض از مبدأ	$239/7$
۲	مولفه	$57/04$
۳	مولفه	$0/17$
۴	مولفه	$0/279$
۵	مولفه	$-3/198$

ارائه ضرایب تابعیت متغیرهای مستقل استاندارد شده برای تحقیقات آینده روی دام‌هایی با شرایط متفاوت (مثل دام‌هایی که در شرایط کشور ایران پرورش نیافرند)، نسبت به دام‌های مورد مطالعه در تحقیق حاضر، مفید است.

نکته مهم در استفاده از ضرایب جدول ۷ در تحقیقات بعدی این است که این ضرایب حتماً بایستی در مقادیر استاندارد شده متغیرهای مستقل ضرب شوند.

همان‌طور که بیان شد، وجود تعداد کمی از مقادیر ویژه با مقدار زیاد نشان می‌دهد که تعداد کمی از متغیرها بیشتر تنوع موجود در متغیرهای مشاهده شده را توضیح می‌دهند. مقدار ویژه صفر یعنی هم راستایی کامل بین متغیرهای مستقل بوده و مقادیر ویژه بسیار کوچک نشان دهنده هم راستایی چندگانه قوی می‌باشد. با توجه به جدول ۵ نیز مشاهده می‌گردد که تقریباً مقدار ویژه اول بیشترین واریانس را توضیح داده و بقیه مقادیر ویژه نقش کمتری را دارند که این دلیل دیگر بر وجود هم راستایی چندگانه می‌باشد. برای انتخاب تعداد مقادیر ویژه مورد نیاز انجام تابعیت مولفه‌های اصلی،

از فرمول $\sum_{j=1}^k \lambda_j > 0.99$ استفاده شد و در نتیجه مولفه ۱ از ۴ مولفه موجود مورد استفاده قرار گرفت. در جدول ۶ این برآوردها به همراه خطاهای استانداردشان نشان داده شده است. سپس به منظور تبدیل این برآوردها به مقادیر اولیه ابتدا این مقادیر باید به ضرایب تابعیت متغیرهای مستقل استاندارد شده (برآورد کننده‌های مولفه‌های اصلی) و سپس به ضرایب تابعیت برای متغیرهای مستقل قبل از استاندارد شدن، تبدیل گردند. در جدول ۷ نتیجه این برآوردها به همراه خطاهای استاندارد مربوطه نشان داده شده است.

روش حداقل مربعات معمولی استفاده کرد که در این صورت، خطاهای استاندارد برآوردها نسبت به روش حداقل مربعات معمولی، کمتر خواهد بود. بر اساس نتایج به دست آمده در این تحقیق پیشنهاد می‌شود که از آنالیز مؤلفه‌های اصلی در شرایط وجود هم‌راستایی در آنالیزهای رگرسیون خطی چند متغیره و برای کاهش مؤثر در تعداد صفات بیومتریک مورد نیاز برای استفاده در کارهای اصلاحی و انتخاب‌ها استفاده شود. به همین علت، مشکل هم‌راستایی چندگانه موجود در اطلاعات مربوط به ارتباط بین وزن شتر نژاد یزدی با ۴ متغیر مستقل مربوط به این صفت با استفاده از روش تابعیت مؤلفه‌های اصلی قابل حل می‌باشد.

منابع

- Freund, R. J. & Littell, R. C. (2000). *SAS system for regression*. SAS Institute.
- Fritts, H. C., Blasing, T. J., Hayden, B. P. & Kutzbach, J. E. (1971). Multivariate techniques for specifying tree-growth and climate relationships and for reconstructing anomalies in paleoclimate. *Journal of applied meteorology* 10(5): 845-864.
- Guiot, J., Berger, A., Munaut, A. & Till, C. (1982). Some new mathematical procedures in dendroclimatology, with examples from Switzerland and Morocco. *Tree-Ring Bulletin* 42: 33-48.
- Gunst, R. F. & Mason, R. L. (1980). *Regression analysis and its application: a data-oriented approach*. CRC Press.
- Hocking, R. R. (2005). *Methods and applications of linear models: regression and the analysis of variance*. Wiley. com.
- Jeeshim, T. (2002). Multicollinearity in Regression Models. <http://www.masil.org/documents/multicollinearity.pdf>. 31: 10-19.
- Jolliffe, I. (2005). *Principal component analysis*. Wiley Online Library.
- Jolliffe, I. T., Trendafilov, N. T. & Uddin, M. (2003). A modified principal component technique based on the LASSO. *Journal of Computational and Graphical Statistics* 12(3): 531-547.

جدول ۷- ضرایب تابعیت برآوردهای متغیرهای مستقل استاندارد شده و خطای استاندارد برآوردها با استفاده از روش تحلیل مؤلفه‌های اصلی

صفت	برآورد	خطای استاندارد
ارتفاع	۰/۲۴۶	۰/۰۹۳
طول بدن	۰/۲۵۷	۰/۱۰۶
محیط شکم	۰/۲۳۵	۰/۱۴۶
دور سینه	۰/۲۷۴	۰/۱۴۵

جدول ۸- برآوردهای به دست آمده برای معادله تابعیت بعد از تبدیل برای متغیرهای ابتدایی

صفت	برآورد	خطای استاندارد
عرض از مبدأ	-۵۷۳/۳۲	۵۱/۳۶
ارتفاع	۱/۵۹	۰/۶۲
طول بدن	۱/۳۷	۰/۵۶
محیط شکم	۰/۹۰	۰/۵۶
محیط سینه	۱/۳۷	۰/۷۲

با توجه به برآوردهای صورت گرفته در این مطالعه بر اساس روش تابعیت مؤلفه‌های اصلی، در معادله تابعیت صفت ارتفاع بیشترین و صفت محیط شکم، کمترین ضریب را در برآورد وزن نشان دادند. ماللوا و همکاران (۲۰۰۴) در مطالعه‌ای برای صفت وزن بدن در گاوها سیاه ژاپنی، برآورد معادله تابعیت را با روش‌های تابعیت ریج و مؤلفه‌های اصلی با استفاده از ۱۳ متغیر مستقل بررسی کردند. بر اساس نتایج آن‌ها، استفاده از آنالیز مؤلفه‌های اصلی برای برآورد ضرایب تابعیت پایدار و به منظور غلبه بر مشکل هم- راستایی چندگانه مناسب می‌باشد (Malau-Aduli *et al.*, 2004).

نتیجه‌گیری

با توجه به وجود هم‌راستایی چندگانه در داده‌ها، برآوردهای به دست آمده از روش حداقل مربعات معمولی ممکن است با تغییر داده‌ها (کم یا زیاد شدن داده‌ها) تغییر کند و در نتیجه معتبر نمی‌باشد. در صورت وجود هم‌راستایی چندگانه در داده‌ها باید از روش تابعیت مؤلفه‌های اصلی برای برآورد معادله تابعیت نسبت به



- Karacaoren, B. & Kadarmideen, H. (2008). Principal component and clustering analysis of functional traits in Swiss dairy cattle. *Turk. J. Vet. Anim. Sci* 32(3): 163-171.
- Khatami, a. (1984). Camel potential applications of scholarly perspectives. *Institute of Animal Husbandry*.
- Lee, S.-d. (2006). Characterisation of multiple interior noise metrics and translation of the voice of the customer. *International Journal of Vehicle Noise and Vibration* 2(4): 341-356.
- Loehlin, J. C. (1998). *Latent variable models: An introduction to factor, path, and structural analysis*. Lawrence Erlbaum Associates Publishers.
- Macciotta, N. P. P. & Gaspa, G. (2010). Use of Principal Component and Factor Analysis to reduce the number of independent variables in the prediction of Genomic Breeding Values. *Italian Journal of Animal Science* 8(2s): 105-107.
- Malau-Aduli, A., Aziz, M., Kojima, T., Niibayashi, T., Oshima, K. & Komatsu, M. (2004). Fixing collinearity instability using principal component and ridge regression analyses in the relationship between body measurements and body weight in Japanese Black cattle.
- Motulsky, H. (2009). Multicollinearity in multiple regression.
<http://www.graphpad.com/articles/>.
- Ogah, D. (2011). Assessing size and conformation of the body of Nigerian indigenous turkey. *Slovak Journal of Animal Science* 44(1): 21-27.
- Pinto, L. & Dacker, I. (2006). De melo, CMR, Ledur, MC and Coutinho, LL 2006. Principal components analysis applied to performance and carcass traits in the chicken. *Anim. Res* 55: 419-425.
- RH, M. (1986). Classical and modern regression with applications. Duxbury Press, Boston, MA.
- Rosario, M., Silva, M., Coelho, A., Savino, V. & Dias, C. (2008). Canonical discriminant analysis applied to broiler chicken performance. *animal* 2(03): 419-424.
- Sangdon, L. (2006). multicollinearity in regression. *Journal of Agricultural Science* 5(9): 14.
- Smith, L. I. (2002). A tutorial on principal components analysis. *Cornell University, USA* 51: 52.
- Udeh, I. & Ogbu, C. (2011). Principal Component Analysis of Body Measurements In Three Strains of Broiler Chicken. *Science World Journal* 6(2): 11-14.
- Waring, M. E., Eaton, C. B., Lasater, T. M. & Lapane, K. L. (2010). Correlates of weight patterns during middle age characterized by functional principal components analysis. *Annals of epidemiology* 20(3): 201-209.
- Yakubu, A. & Idahor, K. O. (2009). Using factor scores in multiple linear regression model for predicting the carcass weight of broiler chickens using body measurements. *Revista Cientifica UDO Agricola* 9(4): 963-967.
- Yugfin, A. (2008). Variance Inflation and Orthogonalization in Regression. *Livestock Production Science* 52(6): 964-986.

▪ ▪ ▪ ▪ ▪ ▪ ▪ ▪ ▪ ▪