



دانشگاه پیام نور  
دانشکده علوم پایه

پایان نامه

برای دریافت مدرک کارشناسی ارشد

رشته آمار ریاضی

گروه آمار

عنوان پایان نامه :

**برآوردیابی پارامترها در مدل رگرسیون خطی تحت تابع زیان لینکس**

محمدحسین پیرنیافر

استاد راهنما :

دکتر فرگی عباسی

استاد مشاور :

دکتر عبدالرضا بازرگان لاری

اسفند ۱۳۹۰



بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ



**دانشگاه پیام نور**

**دانشکده علوم پایه**

**مرکز شیراز**

**پایان نامه**

**برای دریافت مدرک کارشناسی ارشد**

**رشته آمار ریاضی**

**گروه آمار**

**عنوان پایان نامه :**

**برآوردیابی پارامترها در مدل رگرسیون خطی تحت تابع زیان لینکس**

**محمدحسین پیرنیافر**

**استاد راهنما :**

**دکتر نرگس عباسی**

**استاد مشاور :**

**دکتر عبدالرضا بازرگان لاری**

**اسفند ۱۳۹۰**



دانشگاه پیام نور استان فارس  
بسمه تعالی

جمهوری اسلامی ایران  
وزارت علوم، تحقیقات و فناوری

تاریخ : .....  
شماره : .....  
پیوست : .....

صور تجلسه دفاع از پایان نامه دوره کارشناسی ارشد

جلسه دفاع از پایان نامه دوره کارشناسی ارشد آقای محمد حسین پیرنیافر دانشجوی رشته آمار ریاضی به شماره دانشجویی ۸۸۰۰۰۳۶۱۵ با عنوان:

" برآوردیابی پارامترها در مدل رگرسیون خطی تحت تابع زیان لینکس "

با حضور هیأت داوران در روز پنجشنبه مورخ ۱۳۹۰/۱۲/۲۵ ساعت ۷:۳۰ صبح در محل ساختمان غدیر دانشگاه پیام نور شیراز برگزار شد و هیأت داوران پس از بررسی، پایان نامه مذکور را شایسته نمره به عدد ۱۸.۵ به حروف هجری... با درجه... تشخیص داد.

ردیف	نام و نام خانوادگی	هیات داوران	مرتبہ دانشگاهی	دانشگاه	امضاء
۱	دکتر نرگس عباسی	راهنما	دانشیار	پیام نور شیراز	
۲	آقای عبدالرضا بازرگان لاری	مشاور	استادیار	شیراز	
۳	دکتر محبوبه حسین یزدی	داور	استادیار	پیام نور شیراز	
۴	خانم رحمت سلطانی	نماینده تحصیلات تکمیلی	مربی	پیام نور شیراز	

رئیس اداره تحصیلات تکمیلی

شیراز- شهرک گلستان، بلوار دهخدا  
قبل از نمایندگی بین المللی  
تلفن : ۰۷۱۱-۶۲۲۲۲۴۰-۳  
دورنگار : ۰۷۱۱-۶۲۲۲۲۴۹  
صندوق پستی : ۱۳۶۸- ۷۱۹۵۵  
www.spnu.ac.ir  
Email : admin@spnu.ac.ir

اینجانب محمدحسین پیرنیافر دانشجوی ورودی سال ۱۳۸۸ مقطع کارشناسی ارشد رشته آمار ریاضی گواهی می‌نمایم چنانچه در پایان نامه خود از فکر، ایده و نوشته دیگری بهره گرفته‌ام با نقل قول مستقیم یا غیر مستقیم منبع و مآخذ آن را نیز در جای مناسب ذکر کرده‌ام. بدیهی است مسئولیت تمامی مطالبی که نقل قول دیگران نباشد بر عهده خویش می‌دانم و جوابگوی آن خواهم بود.

دانشجو تائید می‌نماید که مطالب مندرج در این پایان نامه نتیجه تحقیقات خودش می‌باشد و در صورت استفاده از نتایج دیگران مرجع آن را ذکر نموده است.

محمدحسین پیرنیافر  
تاریخ و امضاء  
۹،۱۲،۲۵

اینجانب محمدحسین پیرنیافر دانشجوی ورودی سال ۱۳۸۸ مقطع کارشناسی ارشد رشته آمار ریاضی گواهی می‌نمایم چنانچه بر اساس مطالب پایان نامه خود اقدام به انتشار مقاله، کتاب، و ... نمایم ضمن مطلع نمودن استاد راهنما، با نظر ایشان نسبت به نشر مقاله، کتاب، و ... و به صورت مشترک و با ذکر نام استاد راهنما مبادرت نمایم.

محمدحسین پیرنیافر  
تاریخ و امضاء  
۹،۱۲،۲۵

کلیه حقوق مادی مترتب از نتایج مطالعات، آزمایشات و نوآوری ناشی از تحقیق موضوع این پایان نامه متعلق به دانشگاه پیام نور می‌باشد.

اسفند ۱۳۹۰

**تقدیم به :**

**همسرم که پیوسته مشوق من برای تحصیل و تحقیق بوده است.**

## **تشکر و قدردانی:**

**تشکر از دو فرشته زندگی ، پدر و مادر عزیزم که در راه زندگی و تحصیل از هیچ کوششی دریغ نکرده‌اند و همواره یار و پشتیبان من بوده‌اند و با تشکر فراوان از استاد ارجمند خانم دکتر نرگس عباسی که در این پژوهش از هیچ کمکی دریغ ننموده‌اند و همواره با صبر و حوصله پاسخگوی سؤالات و راهنما و مشوق من بوده‌اند و همچنین از استاد گرامی جناب آقای دکتر عبدالرضا بازرگان کمال تشکر و قدر دانی را دارم.**



## چکیده

برآوردیابی پارامترهای توزیع نرمال در مدل رگرسیون خطی تحت تابع زیان لینکس و ادعای موضوعاتی در این زمینه موردنظر است. در این پایان‌نامه، برآوردها و پیش‌بینی‌های بیزی برای پارامترهای یک توزیع نرمال نتیجه می‌شوند. معمولاً از پیش‌بینی‌کننده‌ی فراوانی‌گرا همانند برآورد ماکسیمم درست‌نمایی که با یک روند جایگذاری بوسیله جانشین کردن  $MLE(\mu)$  در توزیع پیشگو است استفاده می‌شود. همچنین در این پایان‌نامه پیش‌بینی بیز را تحت تابع زیان  $\alpha$ -خطای قدرمطلق، زیان لینکس مورد امتحان قرار می‌دهیم. اگر واریانس نامعلوم باشد، مزدوج توأم پیشین را در برآورد میانگین نامعلوم برای واریانس به‌وسیله واریانس نمونه برای زیان‌های لینکس استفاده می‌کنیم. همچنین در ادامه برآوردهای بیز در ترکیبات خطی از ضرایب رگرسیونی استفاده می‌شوند، تحت توزیع‌های پیشین مناسب، برآورد و پیش‌بینی بیز بهتر از برآورد ماکسیمم درست‌نمایی ارائه می‌شود. براساس زیان لینکس، برآورد بیز پیشین جفری بهتر و بالاتر از برآورد ماکسیمم درست‌نمایی است. به‌رحال، در بحث پیش‌بینی، اغلب به‌صورت واضح نمی‌توان گفت که پیش‌بینی بیز بهتر است و یا برآورد ماکسیمم درست‌نمایی بهتر می‌باشد.

### کلمات کلیدی:

برآورد بیزی، پیشین جفری، تابع زیان، برآوردگر ماکسیمم درست‌نمایی، تابع مخاطره یا ریسک.

## فهرست

مقدمه	۱
فصل اول:	۳
۱-۱ توزیع نرمال یک متغیره و چند متغیره	۳
۱-۱-۲ توزیع نرمال یک متغیره	۴
۱-۱-۳ توزیع نرمال چند متغیره	۷
۱-۱-۴ بعضی از ویژگی‌های توزیع نرمال چند متغیره	۹
۱-۲ انواع برآوردگرها	۱۱
۱-۲-۱ مقدمه	۱۱
۱-۲-۲ روش‌های یافتن برآوردگرها	۱۲
۱-۳ ارائه تابع زیان‌های مختلف	۱۶
۱-۳-۱ مقدمه	۱۶
۱-۳-۲ توابع زیان و مخاطره (ریسک)	۱۶
۱-۳-۳ برآوردگرهای بیزی	۱۸
فصل دوم:	۲۳
برآوردیابی میانگین توزیع نرمال به روش‌های مختلف	۲۳
۱-۲ مقدمه	۲۳
۲-۲ بسط ریسک تحت زیان $\alpha$ - خطای قدرمطلق	۲۳
۱-۲-۱ مقدمه	۲۳
۲-۲-۲ برآورد ماکسیمم درستنمایی MLE	۲۴
۲-۲-۳ برآوردگر بیزی $\mu$	۲۷
۲-۲-۴ برآورد بیزی برای $\sigma^2$ نامعلوم	۳۳

۳۵	..... ۵-۲-۲: پیش‌بینی بیزی
۳۶	..... ۳-۲: برآوردگرهای بیز و ریسک‌های تحت زبان لینکس
۳۸	..... ۴-۲: مقایسه‌ها
۳۸	..... ۴-۲-۱: تحت زبان $\alpha$ -خطای قدرمطلق
۳۹	..... ۴-۲-۲: تحت زبان لینکس LINEX
۴۱	..... فصل سوم:
۴۱	..... مدل رگرسیونی
۴۱	..... ۱-۳: مقدمه
۴۱	..... ۲-۳: شرحی بر مدل توابع زبان لینکس
۴۳	..... ۳-۳: پارامتر اسکالر و پیش‌بینی و برآورد مسائل یک متغیره تحت تابع زبان لینکس
۵۱	..... ۴-۳: ترکیب خطی از ضرایب رگرسیونی
۵۴	..... ۵-۳: مسائل چند پارامتری تحت تابع زبان لینکس
۵۷	..... فصل چهارم
۵۷	..... تحلیل عددی و نتایج جدید
۵۷	..... ۱-۴: مقدمه
۵۷	..... ۲-۴: عملیات‌های جدید
۶۰	..... ۳-۴: مثال‌های عددی
۶۴	..... ۴-۴: نتیجه‌گیری
۶۹	..... پیوست
۷۴	..... منابع

## مقدمه

در بیست سال گذشته، دقت قابل ملاحظه‌ای روی مقایسه بین روش‌های بیزی و فراوانی‌گرا تحت برخی توابع زیان یکنواخت معلوم همانند زیان توان دوم خطا صورت گرفته است. استفاده کردن توابع زیان متقارن همانند زیان توان دوم خطا برای بسیاری از مسائل مناسب است. در بیشتر موارد، آنها انتخاب‌هایی معقول هستند. که در بسیاری از نوشته‌ها مطرح شده‌اند. و ممکن است برای جزئیات مورد بحث به اندرسون<sup>۱</sup> (۱۹۷۶، ۱۹۸۴)، فولر<sup>۲</sup> (۱۹۸۷) و گلسر<sup>۳</sup> (۱۹۸۱، ۱۹۸۷) اشاره شود به‌رحال، برای برخی از مسائل برآورد و پیش‌بینی به این صورت ممکن است نامناسب باشد.

در فصل اول، ابتدا به تشریح توزیع‌های نرمال یک‌متغیره و چندمتغیره پرداخته‌ایم و در ادامه به بیان انواع برآوردگرها و شیوه‌ی بدست آوردن آنها و همچنین برخی از ویژگی‌های این برآوردگرها پرداخته می‌شود و در آخر برخی از تابع زیان‌های مختلف را ارائه می‌کنیم.

در فصل دوم، ریسک مورد انتظار را برای  $\mu$  MLE<sup>۴</sup> و ریسک پیش‌گویانه را برای زمانی که برآورد استفاده شده، جایگذاری می‌شود نتیجه‌گیری می‌کنیم. برآورد بیزی  $\mu$  را تحت  $L_1$  با مزدوج پیشین  $\mu$  یا با مزدوج توأم پیشین  $(\mu, \sigma^2)$  که وابسته به هر دو حالت  $\sigma^2$  معلوم و یا نامعلوم است به‌دست می‌آوریم. همچنین یک پیش‌بینی برای توزیع نرمال به‌دست خواهیم آورد، که اگر واریانس  $\sigma^2$  معلوم با مزدوج پیشین  $\mu$  باشد، یک تقریب از پیش‌بینی بیزی تحت  $L_1$  است. در ادامه‌ی این فصل، برآورد بیزی و پیش‌بینی برای زیان‌های لینکس و زیان‌های مورد انتظار تحت لینکس مورد استنتاج قرار می‌گیرد و یک نظریه مجانبی سطح بالا برای این برآوردها و پیش‌بینی‌هایشان ایجاد شده است، و به

---

<sup>۱</sup> Anderson .

<sup>۲</sup> Fuller .

<sup>۳</sup> Gleser .

<sup>۴</sup> برآورد ماکسیم درستنمایی .

ترتیب این ریسک‌ها از لحاظ فرض علمی تحت این توابع زیان مقایسه می‌شوند. در بخش ۲-۳ مقایسه‌ی برآوردگر بیزی  $\hat{\mu}_B$  را بعنوان برآوردگر بیزی تحت  $L_2$  (زیان لینکس)، با  $\mu_n$  که به‌عنوان برآوردگر بیزی تحت  $L_1$  (تابع زیان  $\alpha$ -خطای قدرمطلق) می‌باشد، ارائه شده‌است. براساس برخی توضیحات، حتی زمانی که  $L_1$  درست و صحیح است، تابع زیان  $\hat{\mu}_B$  بهتر از  $\mu_n$  نمایش داده می‌شود. بنابراین، این نوع نتایج می‌توانند بعنوان یک اخطار از این برآورد بیزی خام (ساده) ارائه شوند. زیرا توزیع‌های نرمال نقش یک قانون اساسی و مهم در آمار را بازی می‌کنند.

درفصل سوم، برآوردهای پارامترها در فصل‌های قبلی را در ترکیبات خطی از ضرایب رگرسیونی تحت این دو نوع تابع زیان  $L_1$  و  $L_2$  ادامه داده می‌شود. در فصل چهارم، تحلیل عددی و نتایج جدید ارائه شده‌اند. چندین لم که در اثبات قضایا مفید هستند، در پیوست آخر پایان‌نامه گنجانده شده است.

## فصل اول:

### ۱-۱ توزیع نرمال یک متغیره و چند متغیره

#### ۱-۱-۱ مقدمه

توزیع نرمال یکی از مهم‌ترین توزیع‌های احتمالی پیوسته در نظریه احتمالات است. علت نام‌گذاری و همچنین اهمیت این توزیع، هم‌خوانی بسیاری از مقادیر حاصل شده، هنگام نوسان‌های طبیعی و فیزیکی پیرامون یک مقدار ثابت با مقادیر حاصل از این توزیع است. دلیل اصلی این پدیده، نقش توزیع نرمال در قضیه‌ی حد مرکزی است. به زبان ساده، در قضیه‌ی حد مرکزی نشان داده می‌شود که تحت شرایطی، مجموع مقادیر حاصل از متغیرهای مختلف که هر کدام میانگین و پراکندگی متناهی دارند، با افزایش تعداد متغیرها، دارای توزیعی بسیار نزدیک به توزیع نرمال است. این قانون که تحت شرایط و مفروضات طبیعی نیز برقرار است، سبب شده که برآیند نوسان‌های مختلف تعداد زیادی از متغیرهای ناشناخته، در طبیعت به صورت توزیع نرمال آشکار شود.

این توزیع را گاهی به دلیل استفاده‌ی کارل فردریک گاوس از آن در کارهای خود با نام توزیع یا تابع گاوسی (گاوسی) نامیده می‌شود؛ همچنین به دلیل شکل تابع احتمال این توزیع، با نام انحنای زنگوله‌ای (زنگدیس) نیز معروف است.

تابع احتمال این توزیع دارای دو پارامتر است که یکی تعیین کننده‌ی مکان ( $\mu$ ) و دیگری تعیین کننده‌ی مقیاس ( $\sigma$ ) توزیع هستند. همچنین میانگین توزیع با پارامتر مکان و پراکندگی آن با پارامتر مقیاس برابر است. منحنی تابع احتمال حول میانگین توزیع متقارن است. در حالت خاص اگر  $\mu = 0$  و  $\sigma = 1$  باشد توزیع، نرمال استاندارد نامیده می‌شود.

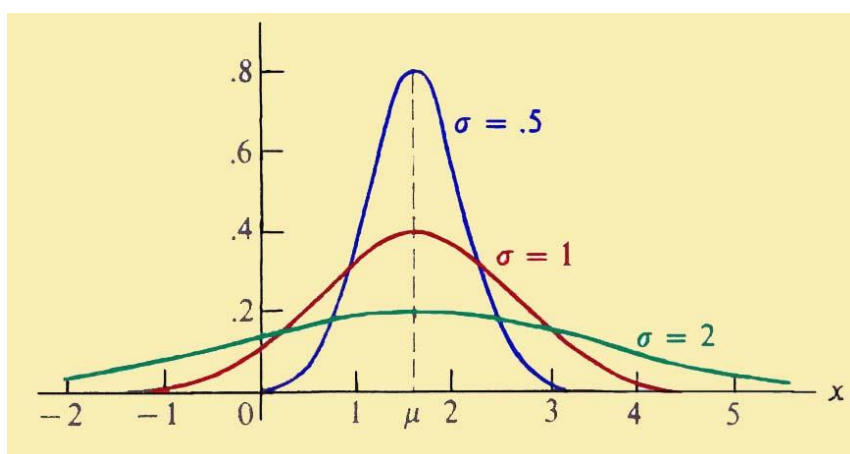
## ۱-۱-۲ توزیع نرمال یک متغیره

تعریف ۱-۱. گوییم متغیر تصادفی  $X$  به صورت نرمال توزیع شده است، اگر چگالی آن به صورت زیر باشد:

$$f_X(x) = f_X(x; \mu, \sigma) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}, \quad (1-1)$$

که در آن پارامترهای  $\mu$  و  $\sigma$  در  $-\infty < \mu < \infty$  و  $\sigma > 0$ ، صدق می کنند. هر توزیعی که با تابع چگالی داده شده در رابطه ی (۱-۱) تعریف شود، توزیع نرمال نامیده می شود.

برای نشان دادن پارامترها، نمادهای  $\mu$  و  $\sigma^2$  را به کار برده ایم زیرا معلوم خواهد شد که این پارامترها به ترتیب میانگین و واریانس این توزیع اند.



شکل ۱-۱: چگالی های نرمال

به سهولت می توان بررسی کرد که مد چگالی نرمال در  $x = \mu$  و نقاط عطف آن در  $\mu - \sigma$  و  $\mu + \sigma$  رخ می دهند. ( شکل ۱-۱ را ببینید). چون توزیع نرمال در این پایان نامه فراوان پیش می آید، نمادگذاری برای آن ارائه می شود. اگر متغیر تصادفی  $X$  دارای توزیع نرمال با میانگین  $\mu$  و واریانس  $\sigma^2$  باشد می نویسیم:  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ . همچنین نماد  $\Phi_{\mu, \sigma^2}(x)$  را برای چگالی  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  و نماد  $\phi_{\mu, \sigma^2}(x)$  را برای تابع توزیع تجمعی آن به کار خواهیم برد.

اگر متغیر تصادفی نرمال دارای میانگین صفر و واریانس ۱ باشد، متغیر تصادفی نرمال استاندارد یا متغیر تصادفی نرمال شده نامیده می‌شود. برای متغیر تصادفی نرمال استاندارد، زیرنویس‌های زیرین نمادهای چگالی و تابع توزیع حذف می‌شوند. یعنی،

$$\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}, \quad \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \phi(u) du. \quad (2-1)$$

چون  $\Phi_{\mu, \sigma^2}(x)$  تابع چگالی است، پس مستلزم آن است که،

$$\int_{-\infty}^{\infty} \phi_{\mu, \sigma^2}(x) dx = 1,$$

باشد، که درستی آن را می‌پذیریم.

قضیه ۱-۱: اگر  $X$  متغیر تصادفی نرمال باشد،

$$\mathbb{E}[X] = \mu, \quad \text{var}[X] = \sigma^2, \quad M_X(t) = e^{\mu t + \sigma^2 t^2 / 2}. \quad (3-1)$$

برهان:

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \mathbb{E}[e^{tX}] \\ &= e^{t\mu} \mathbb{E}[e^{t(X-\mu)}] \\ &= e^{t\mu} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{t(X-\mu)} e^{-(1/2\sigma^2)(X-\mu)^2} dx \\ &= e^{t\mu} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{t(X-\mu)} e^{-(1/2\sigma^2)[(X-\mu)^2 - 2\sigma^2 t(X-\mu)]} dx \end{aligned}$$

اگر عبارت داخل کروشه را مربع کامل کنیم، داریم:

$$\begin{aligned} (X-\mu)^2 - 2\sigma^2 t(X-\mu) &= (X-\mu)^2 - 2\sigma^2 t(X-\mu) + \sigma^2 t^2 - \sigma^2 t^2 \\ &= (X-\mu - \sigma^2 t)^2 - \sigma^2 t^2, \end{aligned}$$

پس داریم:

$$m_X(t) = e^{t\mu} e^{\sigma^2 t^2 / 2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-(X-\mu-\sigma^2 t)^2 / 2\sigma^2} dx.$$

حاصل انتگرال همراه با ضریب  $\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}$  لزوماً یک است زیرا برابر سطح زیر نمودار توزیع نرمال با میانگین  $\mu + \sigma^2 t$  و واریانس  $\sigma^2$  است. بنابراین،



$$m_X(t) = e^{\mu t + \sigma^2 t^2 / 2}.$$

با مشتق‌گیری از  $m_X(t)$  و قرار دادن  $t = 0$ ، نتیجه می‌شود:

$$\mathbb{E}[X] = m'_X(0) = \mu$$

و

$$\text{var}[X] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2 = m''_X(0) - \mu^2 = \sigma^2,$$

که از این‌جا استفاده از نمادهای  $\mu$  و  $\sigma^2$  برای پارامترها توجیه می‌شود.

چون انتگرال نامتناهی  $\Phi_{\mu, \sigma^2}(x)$  شکل تابعی ساده‌ای ندارد، تابع توزیع تجمعی را تنها می‌توان به صورت زیر نشان داد:

$$\Phi_{\mu, \sigma^2}(x) = \int_{-\infty}^x \phi_{\mu, \sigma^2}(u) du. \quad (4 - 1)$$

قضیه‌ی زیر نشان می‌دهد اگر بخواهیم یک متغیر تصادفی نرمال با میانگین  $\mu$  و واریانس  $\sigma^2$  در بازه‌ی دلخواهی قرار گیرد، می‌توانیم برحسب تابع توزیع تجمعی نرمال استاندارد پیدا کنیم.

قضیه ۱-۲: اگر  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ، آن‌گاه،

$$P[a < X < b] = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right). \quad (5 - 1)$$

برهان:

$$\begin{aligned} P[a < X < b] &= \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2}\left[\frac{(x-\mu)}{\sigma}\right]^2} dx = \int_{(a-\mu)/\sigma}^{(b-\mu)/\sigma} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}z^2} dz \\ &= \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right). \end{aligned}$$

تذکر:  $\Phi(x) = 1 - \Phi(-x)$ .

توزیع نرمال به عنوان الگوی منطقی برای رفتار برخی پدیده‌های تصادفی ظاهر می‌شود. این توزیع شکل حدی بسیاری از توزیع‌های احتمال دیگر نیز هست. توزیع نرمال، توزیع حدی در قضیه‌ی مشهور حد مرکزی نیز می‌باشد.

قضیه ۱-۳: قضیه حد مرکزی. اگر به ازای هر عدد صحیح مثبت  $n$ ، متغیرهای تصادفی  $X_1, X_2, \dots, X_n$  مستقل و هم توزیع، با میانگین  $\mu_X$  و واریانس  $\sigma_X^2$  باشند، آن گاه برای هر  $z$

$$n \rightarrow \infty \Rightarrow F_{Z_n}(z) \rightarrow \Phi(z) \quad (6-1)$$

که در آن،

$$Z_n = \frac{(\bar{X}_n - \mathbb{E}[\bar{X}_n])}{\sqrt{\text{var}[\bar{X}_n]}} = \frac{\bar{X}_n - \mu_X}{\sigma_X/\sqrt{n}}$$

ما از روابط  $\mathbb{E}[\bar{X}_n] = \mu_X$  و  $\text{var}[\bar{X}_n] = \sigma_X^2/n$  استفاده کرده ایم. رابطه ی (۱-۶) بیان می کند که برای هر شناسه ثابت  $z$ ، مقدار تابع توزیع تجمعی متغیر تصادفی  $Z_n$  ( $n = 1, 2, \dots$ ) به مقدار  $\Phi(z)$  میل می کند. (یادآور می شویم که  $\Phi(\cdot)$  تابع توزیع تجمعی توزیع نرمال استاندارد است).

به مفهوم قضیه حد مرکزی توجه کنید: اگر متغیرهای تصادفی مستقل و هم توزیع  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  را که دارای میانگین و واریانس نیز هستند در اختیار داشته باشید آن گاه  $\bar{X}_n = \left(\frac{1}{n}\right) \sum X_i$  که از کم کردن میانگینش از آن و تقسیم حاصل بر انحراف معیارش به صورت «استاندارد شده» درمی آید، دارای توزیعی است که به نرمال استاندارد نزدیک می شود. نکته ی کلیدی که باید توجه کرد این جاست، مادامی که متغیرهای تصادفی  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  دارای میانگین و واریانس باشند، توزیع مشترک آن ها هر چه باشد هیچ فرقی نمی کند.

### ۱-۱-۳ توزیع نرمال چند متغیره

توزیع  $u$  که با  $u \sim N(0, 1)$  نشان داده می شود، شروع می کنیم. در این حالت همان طور که می دانیم میانگین این متغیر تصادفی برابر صفر و واریانس آن برابر واحد است. متغیر تصادفی  $x$  دارای توزیع نرمال با میانگین  $\mu$  و واریانس  $\sigma^2 > 0$  است اگر توزیع آن با توزیع

$\mu + \sigma u$  که در آن  $u \sim N(0, 1)$  است، یکی باشد. در این حالت pdf این متغیر به صورت

$$(\pi\sigma^2)^{-1/2} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(x - \mu)^2\right) \quad (7-1)$$

است که در آن  $-\infty < \mu < \infty$ ،  $x < \infty$  و  $\sigma > 0$ . تابع مولد گشتاور این متغیر تصادفی عبارت است از

$$m_X(t) = \mathbb{E}[e^{tX}] = \mathbb{E}(e^{t(\mu+\sigma u)}) = e^{t\mu} \mathbb{E}[e^{bu}] , \quad (b = t\sigma)$$

$$m_X(t) = e^{t\mu + b^2/\gamma} \quad (۸ - ۱)$$

اکنون  $P$  متغیر تصادفی مستقل نرمال استاندارد  $u_1, \dots, u_p$  را در نظر بگیرید. تابع چگالی احتمال توأم آن‌ها عبارت است از

$$(\gamma\pi)^{-P/\gamma} \exp\left[-\frac{1}{\gamma}(u_1^2 + \dots + u_p^2)\right]$$

در نماد برداری داریم  $u_1^2 + \dots + u_p^2 = \mathbf{u}'\mathbf{u}$  که در آن  $\mathbf{u} = (u_1, \dots, u_p)'$ . بنابراین تابع چگالی احتمال  $\mathbf{u}$  به صورت

$$(\gamma\pi)^{-P/\gamma} \exp\left(-\frac{1}{\gamma}\mathbf{u}'\mathbf{u}\right), \quad -\infty < u < \infty \quad (۹ - ۱)$$

نوشته می‌شود. توجه کنید که

$$\mathbb{E}[\mathbf{u}] = \mathbb{E}(u_1, \dots, u_p)' = (\mathbb{E}(u_1), \dots, \mathbb{E}(u_p))' = \mathbf{0}'$$

و همچنین

$$\text{cov}(\mathbf{u}) = \mathbb{E}(\mathbf{u}\mathbf{u}') = \mathbb{E}\begin{pmatrix} u_1^2 & u_1 u_2 & \dots & u_1 u_p \\ u_2 u_1 & u_2^2 & \dots & u_2 u_p \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ u_p u_1 & u_p u_2 & \dots & u_p^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \cdot & \cdot & \dots & \cdot \end{pmatrix}$$

زیرا  $u_i$  ها مستقل و در نتیجه دارای کوواریانس صفرند. بنابراین بردار تصادفی  $\mathbf{u}$  دارای بردار میانگین  $\mathbf{0}$ ، ماتریس کوواریانس  $\mathbf{I}$  و تابع چگالی احتمال (۹ - ۱) می‌باشد و آن را به صورت  $\mathbf{u} \sim N(\mathbf{0}, \mathbf{I})$  نشان می‌دهیم که در آن  $\mathbf{0}$  میانگین  $\mathbf{I}$ ، ماتریس کوواریانس یا ماتریس پراکندگی  $\mathbf{u}$  و اندیس  $P$ ، بعد بردار تصادفی  $\mathbf{u}$  می‌باشد. اکنون تعریف توزیع نرمال چند متغیره را مانند حالت یک متغیره ارائه می‌دهیم.

تعریف ۱-۲: گوئیم بردار تصادفی  $P$  بعدی  $\mathbf{x}$  دارای توزیع نرمال چند متغیره‌ی ناویژه‌ی  $N_P(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$  است اگر توزیع  $\mathbf{x}$  مانند توزیع  $\boldsymbol{\mu} + A\mathbf{u}$  باشد که در آن  $A$  ماتریسی است  $P \times P$  به طوری که  $\boldsymbol{\Sigma} = AA'$  و  $\mathbf{u} \sim N(\mathbf{0}, \mathbf{I})$ ،  $\boldsymbol{\mu}$  را میانگین توزیع و  $\boldsymbol{\Sigma}$  را ماتریس کوواریانس یا ماتریس پراکندگی توزیع نامیم.

تعریف دیگری را که معادل تعریف فوق است ارائه می‌دهیم.

تعریف ۱-۳: بردار تصادفی  $P$  بعدی  $\mathbf{x}$  را دارای توزیع نرمال چندمتغیره گوئیم اگر و فقط اگر هر ترکیب خطی از  $\mathbf{x}$  دارای توزیع یک متغیره باشد.

### ۱-۱-۴ بعضی از ویژگی‌های توزیع نرمال چند متغیره

در این بخش بعضی از ویژگی‌های توزیع نرمال چند متغیره را فهرست وار ذکر می‌کنیم. فرض کنید  $\mathbf{x} \sim N_P(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ ، آن‌گاه تابع مولد گشتاور  $\mathbf{x}$  به صورت

$$m(\mathbf{t}) = \mathbb{E}[\exp(t_1 x_1 + t_2 x_2 + \dots + t_P x_P)] = \mathbb{E}[\exp \mathbf{t}' \mathbf{x}] = \mathbb{E}[\exp(\mathbf{t}' \boldsymbol{\mu} + \mathbf{t}' \mathbf{A} \mathbf{u})]$$

تعریف می‌شود که در آن  $\mathbf{u} \sim N_P(\mathbf{0}, \mathbf{I})$  می‌باشد و می‌توان نوشت

$$\begin{aligned} m(\mathbf{t}) &= \mathbb{E}[\exp(\mathbf{t}' \boldsymbol{\mu} + \mathbf{t}' \mathbf{A} \mathbf{u})] \\ &= (\exp \mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \mathbb{E}(\exp \mathbf{b}' \mathbf{u}) \quad (\mathbf{b}' = \mathbf{t}' \mathbf{A}) \\ &= (\exp \mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \mathbb{E}[\exp(b_1 u_1 + b_2 u_2 + \dots + b_P u_P)] \\ &= (\exp \mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \prod_{i=1}^P \mathbb{E}(e^{b_i u_i}) \\ &= (\exp \mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \prod_{i=1}^P \left( \exp \frac{1}{2} b_i^2 \right) \\ &= (\exp \mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \left( \exp \frac{1}{2} \sum_{i=1}^P b_i^2 \right) \\ &= \exp(\mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \left( \exp \frac{1}{2} \mathbf{b}' \mathbf{b} \right) \\ &= \exp(\mathbf{t}' \boldsymbol{\mu}) \left( \exp \frac{1}{2} \mathbf{t}' \mathbf{A} \mathbf{A}' \mathbf{t} \right) \\ &= \exp \left( \mathbf{t}' \boldsymbol{\mu} + \frac{1}{2} \mathbf{t}' \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{t} \right), \end{aligned}$$

که در آن از (۱ - ۸) و از استقلال  $u_i$ ها استفاده شده است. پس با این توضیحات دراصل قضیه‌ی پایین که اولین ویژگی می‌باشد را اثبات کرده‌ایم.