

# 비중심카이제곱분포 함수에 대한 효율적인 알고리즘

구 선 희†

요 약

비중심  $\chi^2$ 분포의 누적분포 함수의 계산은  $\chi^2$ 검정에서 검정력 계산에 요구된다. 본 논문에서는 중심  $\chi^2$ 분포 함수를 통하여 비중심  $\chi^2$ 분포 함수의 계산을 구하는 알고리즘을 제시하고 있으며 기존의 접근 방법에 의한 계산 결과와 비교하였다.

## An Effective Algorithm for the Noncentral Chi-Squared Distribution Function

Son Hee Gu†

ABSTRACT

The evaluation of the cumulative distribution function of the noncentral  $\chi^2$  distribution is required in approximate determination of the power of the  $\chi^2$  test. This article provides an algorithm for evaluating the noncentral  $\chi^2$  distribution function in terms of a single "central"  $\chi^2$  distribution function and compared various approximations.

키워드 : 알고리즘(Algorithm), 비중심  $\chi^2$ 분포(Noncentral Chi-Squared Distribution), 확률 값(Probabilities Values)

### 1. 서 론

비중심  $\chi^2$ 분포는 1928년 R. A. Fisher에 의해 다중 상관 계수 R의 분포를 계산하는 과정에서 유도되었으며[4], Miller와 Park 등에 의하면 비중심  $\chi^2$ 분포는 일반화된 Rayleigh 분포로서 Rayleigh-Rice 또는 Rice 분포라고 불리우고 있다[8,9]. 이와 같은 비중심  $\chi^2$ 분포 함수의 계산을 통하여 범주형자료의 분석에 흔히 사용되는 적합도검정 및 독립성, 동질성검정 등과 같은  $\chi^2$ 검정의 검정력을 구할 수 있다[2,7]. 비중심  $\chi^2$ 분포에서 분포 함수(distribution function)의 값을 계산하는 데에는 일반적으로 많은 시간이 소요될 뿐 아니라 정확성이 문제가 되고 있다. 이로 인하여 비중심  $\chi^2$ 분포 함수의 계산에 대한 여러 접근 방법들이 제시되었다.

본 논문에서는 새로운 접근 방법으로 중심  $\chi^2$ 분포 함수를 통하여 비중심  $\chi^2$ 분포 함수의 계산을 구하는 알고리즘을 제시하고 있으며 기존의 접근 방법에 의한 계산 결과와

비교하였다.

### 2. 비중심 $\chi^2$ 분포 함수

비중심  $\chi^2$ 분포는 다음과 같이 정의한다.

정의

확률 변수  $X_1, X_2, \dots, X_v$ 가 서로 독립이고 각각 표준정규분포를 따르며  $\delta_1, \delta_2, \dots, \delta_v$ 가 상수일 때  $\sum_{j=1}^v (X_j + \delta_j)^2$ 의 분포를 자유도가  $v$ 이고 비중심모수가  $\lambda = \sum_{j=1}^v \delta_j^2$ 인 비중심  $\chi^2$  분포(non-central  $\chi^2$  distribution)라 하며  $\chi_v^2(\lambda)$ 로 나타낸다.

비중심  $\chi^2$ 분포의 확률밀도 함수의 유도 과정은 크게 Guenther에 의한 정의를 이용한 방법[5]과 Vaart에 의한 적률 생성 함수(moment generating function : m.g.f)에 의한 방법이 있다[13].

정의를 이용한 방법으로는 다음과 같이 허수를 갖는 Bessel 함수로서 비중심  $\chi^2$ 분포를 나타내는 Fisher가 제시한 확률밀도 함수가 있다[4].

† 정 회 원 : 전주대학교 교양학부 컴퓨터 강의전담전임강사  
논문접수 : 2001년 1월 19일, 심사완료 : 2002년 5월 16일

$$p_{\chi^2}(x) = \frac{1}{2} \left( \frac{x}{\lambda} \right)^{\frac{1}{4}(v-2)} I_{\frac{1}{2}(v-2)}(\sqrt{\lambda}\sqrt{x}) \times \exp\left[-\frac{1}{2}(\lambda+x)\right] \quad (x > 0) \tag{1}$$

여기서  $I_k(x) = \left(\frac{1}{2}x\right)^k \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{1}{4}x^2\right)^j}{j! \Gamma(k+j+1)}$  는 차수가  $k$  인 제1종의 수정된 Bessel 함수이다.

적률생성 함수를 이용한 방법으로는 포아송분포와 중심  $\chi^2$  분포로서 비중심  $\chi^2$  분포를 나타내는 Patnaik가 제시한 확률밀도 함수가 있다[10].

$$p_{\chi^2}(x) = \sum_{j=0}^{\infty} \left[ \frac{\left(\frac{1}{2}\lambda\right)^j}{j!} e^{-\frac{1}{2}\lambda} \right] p_{\chi^2_{v+2j}}(x) = \frac{\exp\left\{-\frac{1}{2}(x+\lambda)\right\}}{2^{\frac{1}{2}v}} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(x)^{\frac{1}{2}v+j-1} \lambda^j}{2^{2j} \Gamma\left(\frac{1}{2}v+j\right) j!} \quad (x > 0) \tag{2}$$

### 3. 비중심 $\chi^2$ 분포 함수의 확률 계산

비중심  $\chi^2$  분포가 포아송분포와 중심  $\chi^2$  분포 형태를 통하여 제시되는 특성을 이용하였다[6]. 즉, Shea가 제시한 중심  $\chi^2$  분포 함수로부터 구한 확률을 가지고 비중심  $\chi^2$  분포에 순환적 알고리즘을 적용하는 접근 방법을 시도하였다.

Shea가 제시한 중심  $\chi^2$  분포는 다음과 같다[1,12].

$$F_v(x) = f_{\frac{v}{2}}\left(\frac{x}{2}\right) \sum_{s=0}^{\infty} C_s\left(\frac{x}{2}, \frac{v}{2}\right) \tag{3}$$

여기서  $f_{\frac{v}{2}}\left(\frac{x}{2}\right) = \frac{e^{-\frac{x}{2}} \left(\frac{x}{2}\right)^{\frac{v}{2}}}{\Gamma\left(\frac{v}{2}+1\right)}$  이며,

$$C_s\left(\frac{x}{2}, \frac{v}{2}\right) = \frac{\frac{x}{2}}{\left(\frac{v}{2}+s\right)} C_{s-1}\left(\frac{x}{2}, \frac{v}{2}\right),$$

$$s = 1, 2, 3, \dots$$

$$C_0\left(\frac{x}{2}, \frac{v}{2}\right) = 1 \text{ 이다.}$$

식 (2)로부터 비중심  $\chi^2$  분포는 포아송분포  $P(j)$ 와 중심  $\chi^2$  분포  $W(j)$ 의 곱으로 나타낼 수 있다.

$$\Pr(\chi_v^2(\lambda) \leq x) = \sum_{j=0}^{\infty} P(j)W(j) \tag{4}$$

여기서  $P(j) = \frac{\left(\frac{\lambda}{2}\right)^j e^{-\frac{\lambda}{2}}}{j!}$ ,  $W(j) = \Pr[\chi_{v+2j}^2 \leq x]$  이다.

$k > 2$  에 대하여

$$\Pr(\chi_k^2 \leq x) = -\frac{x^{\frac{k-2}{2}} e^{-\frac{x}{2}}}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) 2^{\frac{k-2}{2}}} + \Pr(\chi_{k-2}^2 \leq x)$$

으로 부터  $W(j) = -S(j) + W(j-1)$ 가 성립한다.

여기서  $S(j) = \frac{x^{\frac{v+2j-2}{2}} e^{-\frac{x}{2}}}{\Gamma\left(\frac{v+2j}{2}\right) 2^{\frac{v+2j-2}{2}}}$ ,  $j = 0, 1, 2, \dots$

이다.

또한  $S(j) = \frac{x}{v+2j-2} S(j-1)$ ,  $j = 1, 2, \dots$

와  $S(0) = \frac{x^{\frac{v-2}{2}} e^{-\frac{x}{2}}}{\Gamma\left(\frac{v}{2}\right) 2^{\frac{v-2}{2}}}$

그리고  $W(0) = \Pr[\chi_v^2 \leq x]$ 로 부터  $W(j)$ 를 계산한다.

$$P(0) = e^{-\frac{\lambda}{2}} \text{ 와 } P(j) = \left(\frac{\lambda}{2j}\right) P(j-1), \quad j = 1, 2, \dots$$

로 부터

$$\Pr(\chi_v^2(\lambda) \leq x) = \sum_{j=0}^{\infty} P(j)W(j)$$

을 구할 수 있다.

#### 알고리즘 1 비중심 $\chi^2$ 분포의 확률 계산

단계 1.  $N$ : 식 (4)에서의 항의 수

$v$ : 자유도

$\lambda$ : 비중심모수

$x$ : 백분위수

단계 2.  $P(0) = e^{-\frac{\lambda}{2}}$ ,  $W(0) = \Pr[\chi_v^2 \leq x]$ 를 계산한다.

단계 3.  $\ln S(0) = \left(\frac{v-2}{2}\right) \ln x - \frac{x}{2} - \left(\frac{v-2}{2}\right) \ln 2 - \ln \Gamma\left(\frac{v}{2}\right)$

$$S(0) = \exp[\ln S(0)]$$

$$SUM = P(0) W(0)$$

단계 4.  $j=1, 2, \dots, N$  에 대하여

$$P(j) = \left(\frac{\lambda}{2j}\right) P(j-1)$$

$$S(j) = \left[\frac{x}{v+2j-2}\right] S(j-1)$$

$$W(j) = -S(j) + W(j-1)$$

$$SUM = SUM + P(j) W(j)$$

단계 5.  $\Pr(\chi_v^2(\lambda) \leq x) = SUM$

단계 2에서의  $W(0) = \Pr[\chi_v^2 \leq x]$ 의 계산은 Shea가 제시한 중심  $\chi^2$ 분포를 적용한다.

**알고리즘 2** 중심  $\chi^2$ 분포의 확률 계산

단계 1.  $n$  : 식 (3)에서의 항의 수  
 $v$  : 자유도  
 $x$  : 백 분위수

단계 2.  $\ln f\left(\frac{x}{2}\right) = -\frac{x}{2} + \left(\frac{v}{2}\right) \ln\left(\frac{x}{2}\right)$   
 $-\ln \Gamma\left(\frac{v}{2} + 1\right)$   
 $f\left(\frac{x}{2}\right) = \exp\left[\ln f\left(\frac{x}{2}\right)\right]$

단계 3.  $C(0) = 1$

단계 4.  $s=1, 2, \dots, n$  에 대하여

$$C(s) = \frac{\frac{x}{2}}{\left(\frac{v}{2} + s\right)} C(s-1)$$

단계 5.  $SUM(1) = f\left(\frac{x}{2}\right) C(s)$

<표 1> 새로운 알고리즘과 기존의 접근 방법과의 확률 값 비교

자유도	비중심 모수	백 분위수	Fisher	Patnaik	new Algorithm
1	1	7.001	0.949979	0.949979	0.949979
1	1	11.201	0.990525	0.990525	0.990525
1	16	41.031	0.991880	0.991888	0.991880
1	25	43.771	0.946949	0.938768	0.946930
5	4	19.201	0.956998	0.957001	0.956995
10	1	19.641	0.943193	0.943193	0.943190
15	16	58.561	0.992082	0.992032	0.992054
25	1	38.601	0.943842	0.943841	0.943845
25	4	46.001	0.969655	0.969653	0.969701
25	25	86.001	0.994585	0.978828	0.994580

단계 6.  $W(0) = \Pr[\chi_v^2 \leq x] = SUM(1)$

앞표는 일부 자유도와 비중심모수에 대하여 Fisher와 Patnaik의 확률 값과 비교한 결과이다.

**4. 결 론**

본 논문은 중심  $\chi^2$ 분포 함수를 통하여 비중심  $\chi^2$ 분포 함수의 계산을 구하는 순환적 알고리즘 접근 방법을 제시하였으며, 기존 Fisher와 Patnaik의 접근 방법에 의한 계산 값과 비교한 결과 확률 값이 거의 차이가 없음을 알 수 있다.

**참 고 문 헌**

- [1] A. I. Abdel-Samad and S. K. Ashour, "On the computation of non-central chi-square distribution function," *Communications in Statistics, Simulation*, Vol.19(4), pp.1279-1291, 1990.
- [2] P. J. Bickel and K. A. Doksum, "Mathematical Statistics : Basic ideas and selected topics," San Francisco : Holden-Day, 1977.
- [3] T. J. Boardman and R. W. Kopitzke, "Probability and table values for statistical distributions," in *Proceedings of the Statistical Computing Section, American Statistical Association*, pp.81-86, 1975.
- [4] R. A. Fisher, "The general sampling distribution of the multiple correlation coefficient," *Proceedings of the Royal Society of London*, Vol.121A, pp.654-673, 1928.
- [5] W. C. Guenther, "Another derivation of the non-central chi-square distribution," *Journal of the American Statistical Association*, Vol.59, pp.957-960, 1964.
- [6] N. L. Johnson, "On an extension of the connexion between Poisson and  $\chi^2$  distributions," *Biometrika*, Vol.46, pp.352-363, 1959.
- [7] N. L. Johnson and S. Kotz, "Continuous Univariate Distributions," Boston : Houghton Mifflin, 1970.
- [8] K. S. Miller and R. I. Bernstein and L. E. Blumenson, "Generalized Rayleigh Process," *Quarterly of Applied Mathematics*, Vol.16, pp.137-145, 1958.
- [9] J. H. Park, "Moments of the generalized Rayleigh distribution," *Quarterly of Applied Mathematics*, Vol.19, pp. 45-49, 1961.
- [10] P. B. Patnaik, "The non-central  $\chi^2$  and F-distribution and their applications," *Biometrika*, Vol.36, pp.303-332, 1949.
- [11] H. O. Posten, "Computer algorithms for the classical distri-

bution functions," in Proceedings for the First International Conference on the Teaching of Statistics, Sheffield, U, K. : University of Sheffield Printing Unit, pp.313-330, 1982.

- [12] B. L. Shea, "Chi-squared and incomplete Gamma integral," *Applied Statistics, Statistical Algorithms*, Vol.37, pp.466-473, 1988.
- [13] H. R. Vaart, "A note on the derivation of the non-central chi-square density function," *Statistica Neerlandica*, Vol. 21, pp.99-100, 1967.



### 구 선 희

e-mail : guseonhee@hanmail.net

1986년 숙명여자대학교 수학과 졸업  
(이학사)

1989년 숙명여자대학교 대학원 수학과  
졸업(이학석사)

1996년 성균관대학교 대학원 통계학과  
졸업(통계학박사)

1996년~현재 전주대학교 교양학부 컴퓨터 강의전담전임강사  
관심분야 : 전산수학, 신경망이론