

多變量 正規分布에서의 選拔效果 (I)

—遺傳偏差의 比率에 對하여—

申 漢 豐*

表現型 變數 Y 가 遺傳變數 X 와 環境變數 E 로 表示되고 X 와 E 가 相互獨立이며 각각 다음과 같은 正規分布를 한다고 하자.

$$X \sim N(\mu, \sigma^2), E \sim N(0, \omega^2)$$

대체로 $Y \geq y$ 이거나 $Y \leq y$ 인 形태일때 遺傳 및 育種的 選拔은 $Y = X + E$ 的 形태로 나타난다.

롭슨[3]은 選拔을 반복하였을때 遺傳變數 X 의 平均期待值와 遺傳變數 X 의 條件附分布의 영향을 연구하였고 이와같은 一變量分布의 경우 選拔의 效果는 遺傳力과 全分散에 대한 遺傳分散의 比에 달려 있다 하였다.

이러한 選拔模型을 p -次元 空間에 적용하면 遺傳偏差의 比率을 求할 수 있다.

遺傳統計的 理論

一變量分布인 경우 表現型變數 Y 는 다음 式과 같다.

$$Y \sim N(\mu, \sigma^2 + \omega^2)$$

여기서 Y^* 를 $Y^* = \mu + E$ 로 定義하건 遺傳分散은 $\sigma^2 = 0$ 로 되고, X 를 μ 로써 대치하면 $Y^* \sim N(\mu, \omega^2)$ 와 같아 된다.

$Y \geq y$ 가 되는 選拔을 하면 遺傳偏差가 正의 方向 측 +가 되는데 이는 分布의 上位部位 (upper tails of the distribution)를 뜻하며 이를 數式化하면

$$\begin{aligned} D(y) &= Pr\{Y \geq y\} - Pr\{Y^* \geq y\} \\ &= \{1 - \phi[(y - \mu)(\sigma^2 + \omega^2)^{-\frac{1}{2}}]\} - \{1 - \phi[(y - \mu)/\omega]\} \\ &= \phi[\mu(1 - h^2)^{-\frac{1}{2}}] - \phi(\mu), \end{aligned}$$

여기에서 $\mu = (y - \mu)(\sigma^2 + \omega^2)^{-\frac{1}{2}}$, $h^2 = \sigma^2(\sigma^2 + \omega^2)^{-1}$, 그리고 ϕ 는 累積標準正規分布(cumulative standard normal distribution)이다.

* 韓國科學院 技術社會研究室 研究員

같은 形態로 $Y \leq y$ 가 되는 選拔을 하면 遺傳偏差가 負의 方向 즉 $-$ 가 되는데

$$\begin{aligned} H(y) &= Pr\{Y \leq y\} - Pr\{Y^* \leq y\} \\ &= \phi(\mu) - \phi[\mu(1-h^2)^{-\frac{1}{2}}] = -D(y) \end{aligned}$$

多變量인 경우 p -次元 빅타 Y 는 遺傳變數 X 와 環境變數 E 의 合으로되는 分布를 하며 X 와 E 는 相互獨立이다. 이를 數式化하면

$$X \sim N(\mu, \Sigma), \quad E \sim N(\mathbf{0}, \Omega),$$

$$Y = X + E \sim N(\mu, \Sigma + \Omega)$$

遺傳變異가 없다고 가정하면 Y^* 는 다음과 같다.

$$Y^* = \mu + E \sim N(\mu, \Omega),$$

選拔部位 $R(Y)$ 에 대한 遺傳偏差의 比率은 $D(R) = Pr\{Y \in R(Y)\} - Pr\{Y^* \in R(Y^*)\}$
 $R(Y) = \{Y | a' Y \leq k\}$ 인 選拔指數 a' 에 대하여 選拔하면

$$a' Y \sim N[a'\mu, a'(\Sigma + \Omega)a]$$

$$a' Y^* \sim N(a'\mu, a'\Omega a)$$
 가 되므로

$$D(R) = Pr\{a' Y \geq k\} - Pr\{a' Y^* \geq k\}$$

$$= \phi\{u[a'(\Sigma + \Omega)a / (a'\Omega a)]^{\frac{1}{2}}\} - \phi(u),$$

여기서 $u = (k - a'\mu)[a'(\Sigma + \Omega)a]^{-\frac{1}{2}}$ 되며 이것을 一變量分布로 만들 수 있다.

positive definite symmetric matrix M 으로 定義되는 elliptic region에 대한 選拔은

$$R(Y) = \{Y | (Y - \mu)' M (Y - \mu) \geq k, \quad Y \geq \mu\},$$

여기서 $Y \geq \mu$ 는 component-wise inequality 이고, non-singular matrices G 와 H 가 存在하여 다음과 같이 된다.

$$G'(\Sigma + \Omega)G = I, \quad G'MG = A$$

$$H'\Omega H = I, \quad H'MH = \Gamma$$

여기서 I 는 恒等行列(identity matrix)이고, A 와 Γ 는 對角行列(diagonal matrices) 對角項(diagonal element)인 λ_i 와 ν_i 를 가지고 있는 것으로 한다. U_i 와 V_i 의 成分을 갖

는 標準 正規 벡터 (standard normal vector)로 變形하면

$$U = G'(Y - \mu), \quad V = H'(Y^* - \mu) \text{ 가 됨다.}$$

이에 대한 遺傳偏差의 選拔部位는

$$\begin{aligned} D(R) &= Pr\{Y \in R(Y)\} - Pr\{Y^* \in R(Y^*)\} \\ &= 2^{-p}[Pr\{U'AU \geq k\} - Pr\{V'AV \geq k\}] \\ &= 2^{-p}[Pr\{\sum U_i^2 \lambda_i \geq k\} - Pr\{\sum V_i^2 \gamma_i \geq k\}]. \end{aligned}$$

上記式의 두개의 quadratic forms는 루빈 [4]과 콧즈 [2]가 論議한 바와 같은 分布에 따른다고 할 수 있을 것이다.

R_0 部位가 特別히 다음과 같이 定義될 때, 즉

$$R_0(Y) = \{Y | \phi(Y; \mu, \Omega) \leq \phi(Y; \mu, \Sigma + \Omega)\},$$

여기서 ϕ 는 平均(mean)과 共分散 行列(covariance matrix)를 갖는 正規 p -次元密度 (normal p -dimensional density)를 나타내므로 다음 式이 成立된다.

$$\begin{aligned} R_0(Y) &= \{Y | |\Omega|^{-\frac{1}{2}} \exp[-\frac{1}{2}(Y - \mu)' \Omega^{-1} (Y - \mu)] \\ &\leq |\Sigma + \Omega|^{-\frac{1}{2}} \exp[-\frac{1}{2}(Y - \mu)' (\Sigma + \Omega)^{-1} (Y - \mu)]\} \\ &= \{Y | (Y - \mu)' [\Omega^{-1} - (\Sigma + \Omega)^{-1}] (Y - \mu) \\ &\geq p \ln(|\Sigma + \Omega| / |\Omega|)\} \end{aligned}$$

上記式의 non-singular matrices인 Σ 와 Ω 에 대하여 다음과 같은 C 行列이 존재한다.

$$C'(\Sigma + \Omega)C = I, \quad C\Sigma C = A, \quad C'\Omega C = I - A,$$

여기서 A 는 一變量인 경우에 遺傳力과 유사한 λ_i 의 要素를 갖는 對角行列(diagonal matrix)이다. 이 式을 $U = C'(Y - \mu)$ 인 標準正規(standard normal)로 變形하면 다음과 같다.

$$Pr\{Y \in R_0(Y)\} = Pr\{U'[(I - A)^{-1} - I]U \geq q\}$$

$$= Pr\{\sum_i U_i^2 \lambda_i / (1 - \lambda_i) \geq q\}$$

여기서 $q = p \ln(|\Sigma + \Omega| / |\Omega|) = -p \Sigma \ln(1 - \lambda_i)$ 이다. $(1 - \lambda_i)^{-\frac{1}{2}}$ 을 要素로 갖는 W 를 對角行列

(diagonal matrix)라하고 V 가 $V = W' C'(Y^* - \mu)$ 라는 標準化된 벡터(standardized vector)라면

$$Pr\{Y^* \in R_0(Y^*)\} = Pr\{V' V \geq q\} = Pr\{\Sigma V_i^2 \lambda_i \geq q\}$$

이 되고 R_0 部位의 遺傳偏差의 比率은 다음과 같이 전개된다.

$$D(R_0) = Pr\{\Sigma U_i^2 \lambda_i / (1 - \lambda_i) \geq q\} - Pr\{\Sigma U_i^2 \lambda_i \geq q\}$$

여기서 U_i^2 은 自由度가 1인 χ^2 分布이고 相互獨立이다. 實제적으로 계산을 할 경우 다음 式의 解를 求하여야 한다.

$$|\Sigma + Q - \lambda Q| = 0$$

다음例는 申[5]의 사탕옥수수 실험의一部 資料中 乾物量과 쥬스純度를 각각 Y_1 과 Y_2 로 하였을 때 遺傳分散과 環境共分散의 行列의 推定值이다.

實際的 應用

$$\Sigma = \begin{pmatrix} 0.105 & -0.099 \\ -0.099 & 0.210 \end{pmatrix}, \quad Q = \begin{pmatrix} 0.806 & -0.344 \\ -0.344 & 7.840 \end{pmatrix}$$

방정식의 根은 $|\Sigma + Q - \lambda Q| = 0$ 으로 解를 求하여

$\lambda_1 = 0.01448$, $\lambda_2 = 0.11844$, $q = 0.2814$ 로 되고 그라드와 솔로몬(1) 表를 使用하여 Y 值에 대한 R_0 를 求하면

$$Pr\{Y \in R_0(Y)\} = Pr\{0.01470 U_1^2 + 0.13436 U_2^2 \geq 0.2814\} = 0.16,$$

$$Pr\{Y^* \in R_0(Y^*)\} = Pr\{0.01448 U_1^2 + 0.11844 U_2^2 \geq 0.2814\} = 0.14,$$

따라서

$$D(R_0, Y \geq \mu) = (0.16 - 0.14)/4 = 0.005가 되고 $R_0(Y_1)$ 과 $R_0(Y_2)$ 를 선발하면$$

$$D(R_0(Y_1)) = \phi(0.96) - \phi(1.01) = 0.010$$

$$D(R_0(Y_2)) = \phi(0.86) - \phi(0.87) = 0.003$$

이 된다.

REFERENCES

- [1] Grad, A. and Solomon, H. "Distribution of Quadratic Forms and Some Applications," *Annals of Mathematical Statistics* 36(1955), 464-77.
- [2] Kotz, S. et al., "Distribution Quadratic Forms: I, Central Case II, Non-central Case," *Annals of Mathematical Statistics* 38(1967), 823-48.
- [3] Robson, D., *Note on Repeated Selection in the Normal Case*, Cornell Univ. Biometrics Unit Memo. Bu.-171-M. (1964).
- [4] Ruben, H., "Probability Content of Regions under Spherical Normal Distributions: III, the Bivariate Normal Integral," *Annals of Mathematical Statistics* 32 (1961), 171-86.
- [5] Shin, H. P., *Gene Action in the Inheritance of Agronomic Traits in Intervarietal Diallel Crosses and Relative Importance of Gene Effects for Quantitative Characters*, Unpublished Ph. D. Dissertation. Univ. of Hawaii, 1972.

SUMMARY

Genetic Selection Problems under Multivariate Normal Distribution

Han Poong Shin*

This paper discusses several problems in genetic selection under a multivariate normal distribution. Primary focus of this paper is a proportion of genetic deviates and a distribution of the genetic variate after selection.

* Researcher, The Korea Advanced Institute of Science