

Fen Fakültesi İstatistik ve Bilgisayar Bilimleri Bölümü

Çok Değişkenli İstatistiksel Yöntemler

Çok Değişkenli Normal Dağılım

Dr. Öğr. Üyesi Uğur ŞEVİK



Ders İçeriği



Ders Hedefleri

• Çok değişkenli normal dağılım ve örnekleri verilecektir.



- Çok değişkenli istatistiksel yöntemlerin çoğu, X veri matrisinin çok değişkenli normal dağıldığı varsayımı temeline dayandırılmıştır.
- Çok değişkenli normal dağılım, tek değişkenli normal dağılımın, değişken sayısı (p)> 2 için genelleştirilmiş durumudur.
- Bilindiği gibi, tek değişkenli normal dağılım:

x: İncelenen değişken

μ: İncelenen değişkenin ortalaması

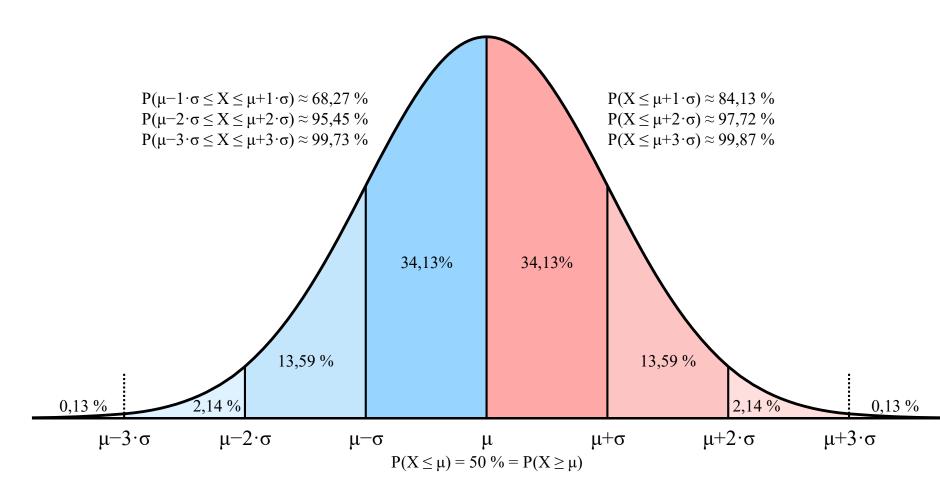
σ: İncelenen değişkenin standart sapması

olmak üzere,

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma^2}} e^{(-1/2) [(x-\mu)/\sigma]^2} -\infty < x < +\infty$$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \sigma^2}} e^{(-1/2) \left[(x-\mu)/\sigma \right]^2} -\infty < x < +\infty$$

- ile verilen bir olasılık yoğunluk fonksiyonuna sahiptir.
- Bu fonksiyonda: ortalama (μ) ile ±1 standart sapma (±1σ) aralığında gözlemlerin % 68,26'sı, ±2 standart sapma (±2σ) aralığında gözlemlerin %95,44'ü ve ±3 standart sapma (±3σ) aralığında gözlemlerin yaklaşık %100'ü bulunur ve aşağıdaki gibi yazılır:
- $p(\mu 1\sigma \le x \le \mu + 1\sigma) = 0,6826$
- $p(\mu 2\sigma \le x \le \mu + 2\sigma) = 0.9544$
- $p(\mu 3\sigma \le x \le \mu + 3\sigma) = 0,9974$
- Eğer bir x dağılımı μ ve σ^2 ile normal dağılım gösteriyor ise bu dağılımın normal dağıldığına ilişkin gösterim x~N(μ , σ^2) şeklinde olur.
- Örneğin, bir x dağılımı μ = 25 ve σ^2 =4 ile normal dağılım gösteriyor ise x~N(25, 4) yazılır.





• Normal dağılım olasılık yoğunluk fonksiyonunda $\frac{(x-\mu)/\sigma^2}{\sigma}$ terimi, x değişkenine ilişkin gözlemlerin ortalamaya olan uzaklığının standart sapma ile standartlaştırılmış halinin yani uzaklığın karesidir ve

$$\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2} = (x-\mu) \left(\frac{1}{\sigma^2}\right) (x-\mu) = (x-\mu) (\sigma^2)^{-1} (x-\mu)$$

 şeklinde ifade edilebilir. Bu yaklaşım p x 1 boyutlu x gözlem vektörü için genelleştirilirse;

 Σ : $p \times p$ boyutlu ve p ranklı kovaryans matrisi

 $x: p \times 1$ boyutlu gözlem vektörü

 μ : $p \times 1$ boyutlu ortalama vektörü

olmak üzere;

$$(x-\mu)' \Sigma^{-1} (x-\mu)$$

şeklinde yazılabilir.



- Bu ifade kısaca, "x gözlem vektöründen p ortalama vektörüne olan genelleştirilmiş kare uzaklık" şeklinde tanımlanır.
- Yani $(x-\mu)' \Sigma^{-1}(x-\mu)$ Mahalanobis uzaklığı denir.
- Çok değişkenli normal yoğunluk fonksiyonunu elde ederken, tek değişkenli uzaklık

$$\frac{(x-\mu)^2}{\sigma^2} = (x-\mu) \left(\frac{1}{\sigma^2}\right) (x-\mu) = (x-\mu) (\sigma^2)^{-1} (x-\mu)$$

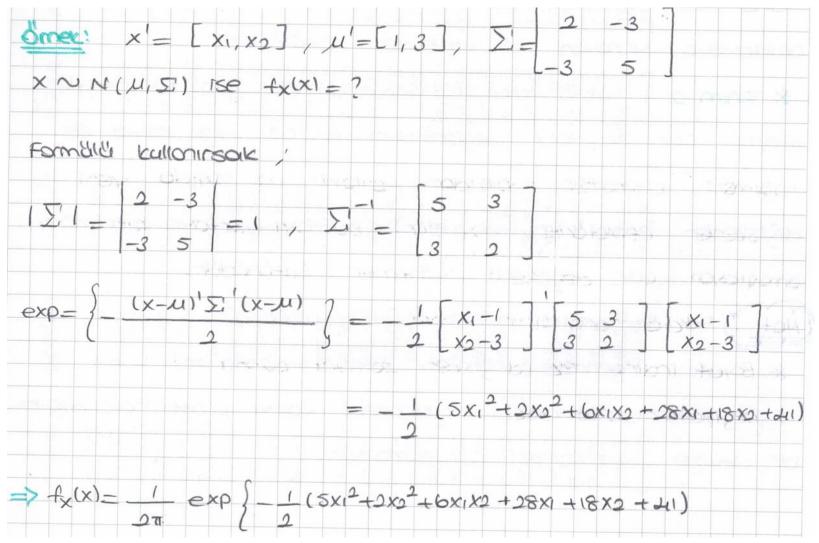
• Çok değişkenli genelleştirilmiş uzaklık $(x-\mu)' \Sigma^{-1}(x-\mu)$ ile yer değiştirirken

$$\sqrt{2\pi \ \sigma^2} = (2\pi)^{1/2} \ (\sigma^2)^{1/2}, \ (2\pi)^{p/2} |\Sigma|^{1/2}$$

 ile yer değiştirir ve bir x gözlem vektörü için p boyutlu normal dağılım fonksiyonu;

$$f(x) = \frac{1}{(2\pi)^{p/2} |\Sigma|^{1/2}} e^{-(x-\mu)' \Sigma^{-1} (x-\mu)/2}$$
 ile verilir.

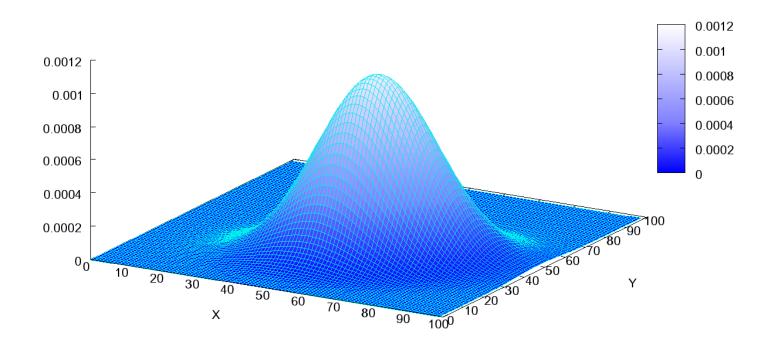
- Burada - ∞ \leq x_i \leq + ∞ ve i=1,2,..,p olup, p boyutlu normal yoğunluk $N_p(\mu,\Sigma)$ ile gösterilir.
- Örneklemler için μ yerine \bar{x} , Σ yerine S yazılır.
- Özet olarak çok değişkenli normal dağılım, ortalama vektörü ve varyans-kovaryans matrisi ile tanımlanır.





İki değişkenli normal dağılım (Bivariate normal joint density)

Multivariate Normal Distribution



ÇOK DEĞİŞKENLİ İSTATİSTİKSEL ANALİZ

Sunum hazırlanırken aşağıdaki kaynaktan yararlanılmıştır.

