

## Tilastollinen päättely

### 2. Datan redusoinnin periaatteet

#### 2.1. Tyhjentyvyys

Ansillaarisuus, Basun teoreema, Datan redusointi, Faktorointiteoreema, Informaatio, Minimaalinen tyhjentyvyys, Otos, Otostunnusluku, Parametri, Riippumattomuus, Sivutunnusluku, Toden-  
näköisyysjakauma, Tyhjentyvyys, Tyhjentyvyysperiaate, Täydellisyys, Yhteisjakauma

#### 2.2. Uskottavuus

Birnbaumin teoreema, Datan redusointi, Ehdollisuusperiaate, Evidenssi, Fidusiaalisuus,  
Formaali tyhjentyvyysperiaate, Formaali uskottavuusperiaate, Otos, Otostunnusluku, Parametri,  
Riippumattomuus, Tyhjentyvyys, Tyhjentyvyysperiaate, Uskottavuus, Uskottavuusfunktio,  
Uskottavuusperiaate, Yhteisjakauma



## 2.1. Tyhjentyvyys

### Otos ja otostunnusluvut

Olkoon

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

**satunnaisotos** jakaumasta, jonka *pistetodennäköisyys-* tai *tiheysfunktio*  $f(x; \theta)$  riippuu parametrilla  $\theta$ . Tällöin havainnot  $X_1, X_2, \dots, X_n$  ovat *riippumattomia, identtisesti jakautuneita satunnaismuuttujia*, joilla on *sama pistetodennäköisyys-* tai *tiheysfunktio*  $f(x; \theta)$ :

$$\begin{aligned} X_1, X_2, \dots, X_n &\perp \\ X_i &\sim f(x; \theta), i = 1, 2, \dots, n \end{aligned}$$

Olkoon

$$\mathbf{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$$

satunnaismuuttujien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  muodostama  $n$ -vektori.

Kutsumme *satunnaismuuttujien*  $X_1, X_2, \dots, X_n$  (mitallisia) *funktioita*

$$T(\mathbf{X}) = T(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

**(otos-) tunnusluvuiksi.**

Olkoot satunnaismuuttujien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  *havaitut arvot*

$$x_1, x_2, \dots, x_n$$

Merkitään tätä:

$$X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n$$

Satunnaismuuttujien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  havaitut arvot  $x_1, x_2, \dots, x_n$  määräävät *havaintopisteen*

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

Jos satunnaismuuttujat  $X_1, X_2, \dots, X_n$  ovat saaneet otannan tuloksena havaituiksi arvoikseen *havaintoarvot*  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , niin tunnusluku

$$T(\mathbf{X}) = T(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

*saa havaituksi arvokseen*  $t$  funktion  $T(\cdot)$  arvon havaintopisteessä  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ :

$$t = T(\mathbf{x}) = T(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

### Tyhjentyvyysperiaate

Tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä parametrille*  $\theta$ , jos se käyttää – jossakin mielessä – *kaiken otoksessa olevan informaation parametrilla*  $\theta$ .

Tämä on tyhjentyvyyden *naiivi määritelmä*, joka kuitenkin tavoittaa olennaiset piirteet tyhjentyvyyden käsitteestä. Määritelmä täsmennetään seuraavassa kappaleessa.

**Tyhjentävyysperiaate** sanoo, että jos  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä parametrille*  $\theta$ , niin parametria  $\theta$  koskevat johtopäätökset riippuvat otoksesta  $\mathbf{X}$  vain tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  arvojen kautta. Toisin sanoen, jos  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  ovat kaksi havaintopistettä, joille

$$T(\mathbf{x}) = T(\mathbf{y})$$

niin ne johtavat *samoihin* johtopäätöksiin parametrusta  $\theta$ .

## Tyhjentävyys

Tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on **tyhjentävä parametrille**  $\theta$ , jos otoksen  $\mathbf{X}$  ehdollinen jakauma kiinteällä tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  arvolla (ehdolla  $T(\mathbf{X}) = t$ ) *ei riipu* parametrusta  $\theta$ .

Tarkastelemme seuraavassa (ja myös jatkossa) tyhjentävyyttä ja sen karakterisointia vain *diskreettien jakaumien* tapauksessa. *Sivuutamme tässä esityksessä jatkuvien jakaumien tapauksen käsittelyn* siihen liittyvien teknisten hankaluuksien takia.

Hankaluudet jatkuvien jakaumien tapauksessa liittyvät siihen, että soveltamamme ehdollisen todennäköisyyden määritelmä ei salli sellaisten tapahtumien ehdollisten todennäköisyyksien käsittelyn, joissa ehtotapahtuman todennäköisyys = 0 (muista, että jatkuvien jakaumien tapauksessa yhden pisteen todennäköisyys = 0). Ehdollisen todennäköisyyden määritelmä voidaan kuitenkin yleistää sellaiseen muotoon, että tästä ei ole haittaa. Siten kaikki se, mitä tässä (ja myös jatkossa) tyhjentävyydestä esitetään diskreettien jakaumien tapauksessa, pätee myös jatkuvien jakaumien tapauksessa.

Oletetaan, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä* parametrille  $\theta$ . Olkoon  $t$  tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  mahdollinen arvo eli sellainen arvo, jolle

$$\Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t) > 0$$

Tarkastellaan ehdollista todennäköisyyttä

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = t)$$

Jos  $\mathbf{x}$  on havaintopiste, jolle

$$T(\mathbf{x}) \neq t$$

niin

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = t) = 0$$

Tämä seuraa siitä, että (ehdollisen todennäköisyyden määritelmän mukaan)

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = t) = \frac{\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \text{ ja } T(\mathbf{X}) = t)}{\Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t)}$$

ja

$$\{\mathbf{X} = \mathbf{x} \text{ ja } T(\mathbf{X}) = t\} \subset \{T(\mathbf{X}) = t\}$$

joten

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = t) = 1$$

Siten voimme rajoittaa tarkastelemaan ehdollisia todennäköisyyksiä

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

Koska olemme olettaneet, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä parametrille  $\theta$ , niin (tyhjentävyyden määritelmän mukaan) ehdollinen todennäköisyys

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

*ei riipu* parametrilla  $\theta$ . Siten voimme jatkossa jättää indeksin  $\theta$  pois tästä ehdollisesta todennäköisyydestä ja kirjoittaa

$$\Pr(\mathbf{X} = \mathbf{x} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

Tarkastelemme seuraavassa sitä, missä mielessä parametrille  $\theta$  tyhjentävä tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  sisältää kaiken otoksessa olevan informaation parametrilla  $\theta$ .

Oletetaan, että henkilö A havaitsee otoksen  $\mathbf{X} = \mathbf{x}$  ja määrää tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  arvon  $T(\mathbf{x})$ . Tehdessään päätelmiä parametrilla  $\theta$ , hän voi siis käyttää sekä tietoa siitä, että  $\mathbf{X} = \mathbf{x}$  että tietoa siitä, että  $T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})$ .

Oletetaan, että henkilölle B kerrotaan vain se, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on saanut arvon  $T(\mathbf{x})$ . Henkilö B voi tämän tiedon perusteella määrätä todennäköisyydet

$$\Pr(\mathbf{X} = \mathbf{x} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

eli joukossa

$$A_{T(\mathbf{x})} = \{\mathbf{y} | T(\mathbf{y}) = T(\mathbf{x})\}$$

määriteltyyn todennäköisyysjakauman, koska siihen liittyvät todennäköisyydet voidaan tyhjentävyyden määritelmän mukaan määrätä ilman tietoa parametrin  $\theta$  todellisesta arvosta. Siten A voi generoida (esimerkiksi pseudosatunnaislukujen avulla) havainnon  $\mathbf{Y}$ , joka toteuttaa ehdon

$$\Pr(\mathbf{Y} = \mathbf{y} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) = \Pr(\mathbf{X} = \mathbf{y} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

Kuten alla osoitetaan, satunnaismuuttujilla  $\mathbf{X}$  ja  $\mathbf{Y}$  on sama ei-ehdollinen todennäköisyysjakauma. Tämä merkitsee sitä, että A:lla ja B:llä on käytettävissään täsmälleen yhtä paljon informaatiota parametrilla  $\theta$ . Koska havainto  $\mathbf{Y}$  on *generoitu*, B:n informaatio parametrilla  $\theta$  ei ole *aidosti* lisääntynyt. B:n *aito* informaatio parametrilla  $\theta$  sisältyy siihen, että tunnusluvulla  $T(\mathbf{X})$  on arvo  $T(\mathbf{x})$ .

Edellä esitetystä seuraa, että B:llä, joka tietää vain sen, että

$$T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})$$

on täsmälleen yhtä paljon informaation parametrilla  $\theta$  kuin A:lla, joka tuntee myös otoksen

$$\mathbf{X} = \mathbf{x}$$

Täydennetään yllä esitettyä tarkastelua lopuksi sillä, että näytetään, että satunnaismuuttujilla  $\mathbf{X}$  ja  $\mathbf{Y}$  on sama ei-ehdollinen todennäköisyysjakauma eli että

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x}) = \Pr_{\theta}(\mathbf{Y} = \mathbf{x})$$

Huomaa, että tapahtumat  $\{\mathbf{X} = \mathbf{x}\}$  ja  $\{\mathbf{Y} = \mathbf{x}\}$  ovat tapahtuman  $\{T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})\}$  osajoukkoja. Lisäksi

$$\Pr(\mathbf{X} = \mathbf{x} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) = \Pr(\mathbf{Y} = \mathbf{x} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

ja nämä ehdolliset todennäköisyydet *eivät riipu* parametrilla  $\theta$ .

Siten

$$\begin{aligned}
 \Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x}) &= \Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \text{ ja } T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \\
 &= \Pr(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \\
 &= \Pr(\mathbf{Y} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \\
 &= \Pr_{\theta}(\mathbf{Y} = \mathbf{x} \text{ ja } T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \\
 &= \Pr_{\theta}(\mathbf{Y} = \mathbf{x})
 \end{aligned}$$

### Tyhjentävyyden karakterisointi

Jotta voisimme käyttää yllä esitettyä tyhjentyvyyden määritelmää todistaaksemme, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä parametrille*  $\theta$ , meidän on todistettava, että ehdollinen todennäköisyys

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = t)$$

*ei riipu* parametrin  $\theta$  arvosta kaikille kiinteille  $\mathbf{x}$  ja  $t$ .

#### Lause:

Olkoon

$$f(\mathbf{x}; \theta)$$

otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio ja

$$q(t; \theta)$$

tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio. Tällöin  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä* parametrille  $\theta$ , jos suhde

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{q(T(\mathbf{x}); \theta)}$$

*ei riipu* parametrilla  $\theta$ .

#### Perustelu:

Todistamme lauseen vain *diskreettien jakaumien* tapauksessa.

Jos  $\mathbf{x}$  on havaintopiste, jolle

$$T(\mathbf{x}) \neq t$$

niin

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = t) = 0$$

kaikille parametrin  $\theta$  arvoille. Siten riittää todistaa, että todennäköisyys

$$\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

*ei riipu* parametrilla  $\theta$ .

Koska tapahtuma  $\{\mathbf{X} = \mathbf{x}\}$  on tapahtuman  $\{T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})\}$  osajoukko, niin

$$\begin{aligned}\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} | T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) &= \frac{\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \text{ ja } T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))}{\Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))} \\ &= \frac{\Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x})}{\Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))} \\ &= \frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{q(T(\mathbf{x}); \theta)}\end{aligned}$$

Tässä

$$f(\mathbf{x}; \theta)$$

on otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyysfunktio ja

$$q(t; \theta)$$

on tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  pistetodennäköisyysfunktio.

Siten tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä parametrille  $\theta$ , jos ja vain jos suhde

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{q(T(\mathbf{x}); \theta)}$$

ei riipu parametrilla  $\theta$ .

■

### Esimerkki 1.1: Otos normaalijakaumasta

Satunnaismuuttuja  $X$  noudattaa *normaalijakaumaa* parametrein

$$\mu = E(X)$$

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = E[(X - \mu)^2]$$

jos sen tiheysfunktio on muotoa

$$f(x_i; \mu) = (2\pi\sigma^2)^{-1/2} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu)^2\right], i = 1, 2, \dots, n$$

Oletamme tässä, että varianssi  $\sigma^2$  on *tunnettu*.

Oletetaan, että *havainnot*

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

*muodostavat satunnaisotoksen normaalijakaumasta*  $N(\mu, \sigma^2)$ . Tällöin

$$X_1, X_2, \dots, X_n \perp$$

$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2), i = 1, 2, \dots, n$$

Olkoot satunnaismuuttujien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  *havaitut arvot*

$$x_1, x_2, \dots, x_n$$

Merkitään tätä:

$$X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n$$

Olkoon

$$\mathbf{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$$

satunnaismuuttujien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  muodostama vektori ja

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

niiden havaittujen arvojen muodostama vektori.

Näytetään, että havaintojen aritmeettinen keskiarvo

$$T(\mathbf{X}) = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

on tyhjentävä tunnusluku odotusarvoparametrille  $\mu$ .

Otoksen  $X_1, X_2, \dots, X_n$  yhteisjakauman tiheysfunktio voidaan kirjoittaa satunnaismuuttujien  $X_1, X_2, \dots, X_n$  riippumattomuuden takia muotoon

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}; \mu) &= \prod_{i=1}^n f(x_i; \mu) \\ &= \prod_{i=1}^n (2\pi)^{-1/2} \sigma^{-1} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} (x_i - \mu)^2\right] \\ &= (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2\right] \end{aligned}$$

Nyt

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x} + \bar{x} - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + 2 \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(\bar{x} - \mu) + \sum_{i=1}^n (\bar{x} - \mu)^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu)^2 \end{aligned}$$

jossa

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = T(\mathbf{x})$$

Tämä seuraa siitä, että

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(\bar{x} - \mu) &= (\bar{x} - \mu) \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \\ &= (\bar{x} - \mu) \left[ \sum_{i=1}^n x_i - \sum_{i=1}^n \bar{x} \right] \\ &= (\bar{x} - \mu) \left[ \sum_{i=1}^n x_i - n\bar{x} \right] = 0 \end{aligned}$$



Siten

$$f(\mathbf{x}; \mu) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu)^2 \right] \right\}$$

Otosjakaumia koskevassa luvussa on todistettu, että yllä esitettyjen oletuksien pätiessä *aritmeettinen keskiarvo*  $T(\mathbf{X}) = \bar{X}$  noudattaa *normaalijakaumaa* parametrein  $\mu$  ja  $\sigma^2/n$ :

$$\bar{X} \sim N \left( \mu, \frac{\sigma^2}{n} \right)$$

Siten sen tiheysfunktio on muotoa

$$q(T(\mathbf{x}); \mu) = (2\pi)^{-1/2} \sigma^{-1} n^{1/2} \exp \left[ -\frac{n}{2\sigma^2} (\bar{x} - \mu)^2 \right]$$

Koska tiheysfunktioiden

$$\begin{aligned} \frac{f(\mathbf{x}; \mu)}{q(T(\mathbf{x}); \mu)} &= \frac{(2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu)^2 \right] \right\}}{(2\pi)^{-1/2} \sigma^{-1} n^{1/2} \exp \left[ -\frac{n}{2\sigma^2} (\bar{x} - \mu)^2 \right]} \\ &= n^{-1/2} (2\pi)^{-(n-1)/2} \sigma^{-(n-1)} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right] \right\} \end{aligned}$$

suhde ei riipu parametrilla  $\mu$ , tunnusluku  $T(\mathbf{X}) = \bar{X}$  on *tyhjentävä* parametrille  $\mu$ .

Tyhjentävyyden todistaminen tyhjentävyyden määritelmään nojaten on usein hankalaa. Todistaminen tapahtuu tavallisesti paljon helpommin vetoamalla seuraavassa esitettävään *faktorointiteoreemaan*.

### Faktorointiteoreema:

Olkoon

$$f(\mathbf{x}; \theta)$$

otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio. Tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä* parametrille  $\theta$ , jos ja vain jos on olemassa funktiot  $g(t; \theta)$  ja  $h(\mathbf{x})$  siten, että

$$f(\mathbf{x}; \theta) = g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x})$$

kaikille havaintopisteille  $\mathbf{x}$  ja parametrin  $\theta$  mahdollisille arvoille ja funktio  $g$  riippuu otoksesta  $\mathbf{X} = \mathbf{x}$  vain tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  kautta ja funktio  $h$  ei riipu parametrilla  $\theta$ .

### Perustelu:

Todistamme lauseen vain *diskreettien jakaumien* tapauksessa.

(i) Olkoon  $T(\mathbf{X})$  *tyhjentävä*.

Valitaan

$$g(t; \theta) = \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t)$$

ja

$$h(\mathbf{x}) = \Pr(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x}))$$

Funktio  $g(t; \theta)$  riippuu parametrasta  $\theta$ . Mutta koska  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä, funktion  $h(\mathbf{x})$  määrittelevä ehdollinen todennäköisyys ei riipu parametrasta  $\theta$ .

Käyttämällä hyväksi yllä esitettyjä määritelmiä, otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyysfunktio  $f(\mathbf{x}; \theta)$  voidaan kirjoittaa seuraaviin muotoihin:

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}; \theta) &= \Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x}) \\ &= \Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x} \text{ ja } T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \\ &= \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \Pr(\mathbf{X} = \mathbf{x} \mid T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) \\ &= g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

Siten otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyysfunktio  $f(\mathbf{x}; \theta)$  voidaan faktoroida vaaditulla tavalla.

Lisäksi näemme, että

$$\Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{x})) = g(T(\mathbf{x}); \theta)$$

joten  $g(T(\mathbf{x}); \theta)$  on tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  pistetodennäköisyysfunktio.

- (ii) Oletetaan, että otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyysfunktio  $f(\mathbf{x}; \theta)$  voidaan faktoroida seuraavalla tavalla:

$$f(\mathbf{x}; \theta) = g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x})$$

Olkoon  $q(t; \theta)$  tunnusluvun  $T(\mathbf{X})$  pistetodennäköisyysfunktio. Näytetään, että  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä, tarkastelemme suhdetta

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{q(T(\mathbf{x}); \theta)}$$

Määritellään joukko

$$A_{T(\mathbf{x})} = \{\mathbf{y} \mid T(\mathbf{y}) = T(\mathbf{x})\}$$

Siten

$$\begin{aligned} \frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{q(T(\mathbf{x}); \theta)} &= \frac{g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x})}{q(T(\mathbf{x}); \theta)} \\ &= \frac{g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x})}{\sum_{A_{T(\mathbf{x})}} g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{y})} \\ &= \frac{g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x})}{g(T(\mathbf{x}); \theta) \sum_{A_{T(\mathbf{x})}} h(\mathbf{y})} \\ &= \frac{h(\mathbf{x})}{\sum_{A_{T(\mathbf{x})}} h(\mathbf{y})} \end{aligned}$$

Koska olemme siis todistaneet, että jos suhde

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{q(T(\mathbf{x}); \theta)}$$

ei riipu parametrilla  $\theta$ , niin tyhjentyvyyden karakterisointilauseesta seuraa, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä parametrille  $\theta$ .

■

### Esimerkki 1.2: Otos normaalijakaumasta (jatkoa esimerkille 1.1)

Sovelletaan faktorointiteoreemaa esimerkin 1.1 tilanteeseen.

Esimerkissä 1.1 todettiin, että otoksen  $X_1, X_2, \dots, X_n$  yhteisjakauman tiheysfunktio voidaan kirjoittaa muotoon

$$f(\mathbf{x}; \mu) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu)^2 \right] \right\}$$

Siten tiheysfunktio  $f(\mathbf{x}; \theta)$  voidaan faktoroida seuraavalla tavalla:

$$f(\mathbf{x}; \mu) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right] \right\} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} n(\bar{x} - \mu)^2 \right\}$$

Olkoon

$$g(t; \mu) = \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} n(\bar{x} - \mu)^2 \right\}$$

$$h(\mathbf{x}) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right] \right\}$$

Funktio  $g(t; \mu)$  riippuu havaintoarvoista  $\mathbf{x}$  vain funktion

$$T(\mathbf{x}) = \bar{x}$$

kautta ja funktio  $h(\mathbf{x})$  ei riipu tuntemattomasta parametrilla  $\mu$ .

Siten faktorointiteoreemasta seuraa, että tunnusluku  $T(\mathbf{X}) = \bar{X}$  on tyhjentävä parametrille  $\mu$ .

Esimerkeissä 1.1 ja 1.2 tyhjentävänä tunnuslukuna on ollut otoksen reaaliarvoinen funktio ja kiinnostuksen kohteena olevaa parametria  $\theta$  koskeva informaatio otoksesta on tiivistetty yhteen tunnuslukuun  $T(\mathbf{x})$ .

Tilastotieteessä kohdataan kuitenkin usein tilanteita, joissa parametria koskevaa informaatiota ei voida tiivistää yhteen tunnuslukuun. Tällöin tyhjentävänä tunnuslukuna  $\mathbf{T}(\mathbf{X})$  on jokin vektori:

$$\mathbf{T}(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), \dots, T_r(\mathbf{X}))$$

Tällainen on tilanne usein silloin, kun myös parametrina on vektori:

$$\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \dots, \theta_s)$$

Tavallisesti  $r = s$ , mutta näin ei tarvitse olla.

Myös vektoriarvoiset tyhjentävät tunnusluvut löydetään tavallisesti helpoiten faktorointiteoreemaa soveltamalla.

**Esimerkki 1.3: Otos normaalijakaumasta (jatkoa esimerkille 1.1)**

Oletetaan, että *havainnot*

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

*muodostavat satunnaisotoksen normaalijakaumasta*  $N(\mu, \sigma^2)$  kuten esimerkissä 1.1, mutta oletamme nyt, että sekä odotusarvoparametri  $\mu$  että varianssiparametri  $\sigma^2$  ovat *tuntemattomia*.

Siten parametrivektorina on

$$\boldsymbol{\theta} = (\mu, \sigma^2)$$

Esimerkin 1.1 mukaan *otoksen*  $X_1, X_2, \dots, X_n$  *yhteisjakauman tiheysfunktio* voidaan kirjoittaa muotoon

$$f(\mathbf{x}; \mu, \sigma^2) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu)^2 \right] \right\}$$

Määritellään otosvarianssi  $S^2$  kaavalla

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

jossa

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

Olkoon

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

jossa

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

tunnusluvun  $S^2$  havaittu arvo. Siten otoksen normaalijakautuneen otoksen yhteisjakauman tiheysfunktio voidaan kirjoittaa muotoon

$$f(\mathbf{x}; \mu, \sigma^2) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ (n-1)t_2 + n(t_1 - \mu)^2 \right] \right\}$$

jossa

$$t_1 = T_1(\mathbf{x}) = \bar{x}$$

$$t_2 = T_2(\mathbf{x}) = s^2$$

Määritellään vektori

$$\mathbf{t} = (t_1, t_2)$$

Olkoon

$$g(\mathbf{t}; \boldsymbol{\theta}) = f(\mathbf{x}; \mu, \sigma^2)$$

$$h(\mathbf{x}) \equiv 1$$

Olemme siis näyttäneet, että

$$f(\mathbf{x}; \mu, \sigma^2) = g(t_1, t_2; \mu, \sigma^2)h(\mathbf{x}) = g(T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X}); \mu, \sigma^2)h(\mathbf{x})$$

jossa funktio  $g$  riippuu otoksesta  $\mathbf{X} = \mathbf{x}$  vain tunnusluvun  $\mathbf{T}(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X})) = (\bar{X}, S^2)$  kautta ja funktio  $h$  ei riipu parametrilla  $\boldsymbol{\theta} = (\mu, \sigma^2)$ .

Siten faktorointiteoreemasta seuraa, että tunnusluku

$$\mathbf{T}(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X})) = (\bar{X}, S^2)$$

on tyhjentävä parametrille  $\boldsymbol{\theta} = (\mu, \sigma^2)$ .

### Esimerkki 1.4: Otos eksponenttiperheestä

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen **eksponenttiperheestä**, jonka pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio on muotoa

$$f(x; \boldsymbol{\theta}) = h(x)c(\boldsymbol{\theta}) \exp \left[ \sum_{i=1}^k w_i(\boldsymbol{\theta}) t_i(x) \right]$$

jossa  $\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_d)$ ,  $d \leq k$ . Tällöin tunnusluku

$$\mathbf{T}(\mathbf{X}) = \left( \sum_{j=1}^n t_1(X_j), \dots, \sum_{j=1}^n t_k(X_j) \right)$$

on tyhjentävä parametrille  $\boldsymbol{\theta}$ .

### Huomautus:

Huomattava osa tilastotieteen tavanomaisista todennäköisyysjakaumista kuuluu eksponenttiperheeseen. Tällaisia jakaumia ovat esimerkiksi sellaiset diskreetit jakaumat kuten *Bernoullijakauma*, *binomijakauma*, *geometrinen jakauma*, *negatiivinen binomijakauma* ja *Poisson-jakauma* sekä sellaiset jatkuvat jakaumat kuten *eksponenttijakauma*, *normaalijakauma*, *gammajakauma*,  $\chi^2$ -jakauma ja *betajakauma*.

### Tyhjentävän tunnusluvun funktioiden tyhjentävyys

#### Lause:

Jokainen tyhjentävän tunnusluvun *bijektio* on tyhjentävä.

#### Perustelu:

Olkoon funktio  $r$  bijektio, jonka käänteisfunktio on  $r^{-1}$ .

Oletetaan, että  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä tunnusluku ja

$$T^*(\mathbf{x}) = r(T(\mathbf{x}))$$

kaikille  $\mathbf{x}$ . Faktorointiteoreeman mukaan on olemassa funktiot  $g$  ja  $h$  siten, että

$$f(\mathbf{x}; \theta) = g(T(\mathbf{X}); \theta)h(\mathbf{x}) = g(r^{-1}(T^*(\mathbf{X})); \theta)h(\mathbf{x})$$

Määritellään

$$g^*(t; \theta) = g(r^{-1}(t); \theta)$$

Tällöin

$$f(\mathbf{x}; \theta) = g^*(T^*(\mathbf{X}); \theta)h(\mathbf{x})$$

joten faktorointiteoreeman mukaan tunnusluku  $T^*(\mathbf{X})$  on tyhjentävä.

### Esimerkki 1.5: Otos normaalijakaumasta (jatkoa esimerkille 1.3)

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen normaalijakaumasta  $N(\mu, \sigma^2)$  kuten esimerkissä 1.1, mutta oletamme nyt, että sekä odotusarvoparametri  $\mu$  että varianssiparametri  $\sigma^2$  ovat *tuntemattomia*.

Esimerkissä 1.3 todettiin, että tunnusluku

$$\mathbf{T}(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X})) = (\bar{X}, S^2)$$

on tyhjentävä parametrille  $\theta = (\mu, \sigma^2)$ .

Koska kuvaus

$$\left( \sum_{i=1}^n X_i, \sum_{i=1}^n X_i^2 \right) \rightarrow (\bar{X}, S^2)$$

on bijektio, niin myös havaintojen  $X_1, X_2, \dots, X_n$  summa

$$\sum_{i=1}^n X_i$$

ja neliösumma

$$\sum_{i=1}^n X_i^2$$

ovat yhdessä tyhjentäviä parametreille  $\mu$  ja  $\sigma^2$ .

### Minimaalinen tyhjentyvyys

Tyhjentävä tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on **minimaalisesti tyhjentävä**, jos  $T(\mathbf{X})$  on jokaisen (muun) tyhjentävän tunnusluvun funktio.

Tällä tarkoitetaan seuraavaa: Jos  $T^*(\mathbf{X})$  on mielivaltainen *tyhjentävä* tunnusluku ja

$$T^*(\mathbf{x}) = T^*(\mathbf{y})$$

niin tällöin  $T(\mathbf{X})$  on *minimaalisesti tyhjentävä*, jos

$$T(\mathbf{x}) = T(\mathbf{y})$$

### Minimaalisen tyhjentyvyyden karakterisointi

**Lause:**

Olkoon

$$f(\mathbf{x}; \theta)$$

otoksen  $\mathbf{X}$  yhteisjakauman pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio. Oletetaan, että funktiolla  $T(\mathbf{X})$  on seuraava ominaisuus: Suhde

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{f(\mathbf{y}; \theta)}$$

*ei riipu* parametrissa  $\theta$  (eli on *vakio* parametrin  $\theta$  funktiona), jos ja vain jos

$$T(\mathbf{x}) = T(\mathbf{y})$$

Tällöin tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *minimaalisesti tyhjentävä*.

**Perustelu:**

Todistuksen yksinkertaistamiseksi oletetaan, että

$$f(\mathbf{x}; \theta) > 0$$

kaikille havaintopisteille  $\mathbf{x}$  ja parametrin arvoille  $\theta$ .

(i) Näytetään ensin, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *tyhjentävä*.

Olkoon

$$T = \{t \mid t = T(\mathbf{x}) \text{ jollekin } \mathbf{x} \in X\}$$

jossa  $X$  on **kaikkien mahdollisten havaintopisteiden  $\mathbf{x}$  joukko**. Siten  $T$  on joukon  $X$  kuva kuvauksessa  $T(\mathbf{x})$ .

Olkoon

$$A_t = \{\mathbf{x} \mid T(\mathbf{x}) = t\}$$

kuvauksen  $T(\mathbf{x})$  määrittelemä *ositus* joukossa  $X$ . Valitaan jokaisesta joukosta  $A_t$  *yksi* mielivaltainen alkio  $\mathbf{x}_t \in A_t$ . Tällöin  $\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})} \in A_t$  jokaiselle  $\mathbf{x} \in X$ .

Koska  $\mathbf{x}_t$  ja  $\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})}$  kuuluvat aina samaan joukkoon  $A_t$ , niin

$$T(\mathbf{x}) = T(\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})})$$

ja suhde

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{f(\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})}; \theta)}$$

on vakio parametrin  $\theta$  funktiona. Siten voimme määritellä funktion

$$h(\mathbf{x}) = \frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{f(\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})}; \theta)}$$

joukossa  $X$  ja funktio  $h(\mathbf{x})$  ei riipu parametrissa  $\theta$ .

Määritellään vielä funktio

$$g(t; \theta) = f(\mathbf{x}_t; \theta)$$

joukossa  $T$ .

Yllä esitetystä seuraa, että

$$f(\mathbf{x}; \theta) = h(\mathbf{x}) = \frac{f(\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})}; \theta) f(\mathbf{x}; \theta)}{f(\mathbf{x}_{T(\mathbf{x})}; \theta)} = g(T(\mathbf{x}); \theta) h(\mathbf{x})$$

joten tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on faktorointiteoreeman mukaan *tyhjentävä* parametrille  $\theta$ .

- (ii) Näytetään, että tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *minimaalisesti tyhjentävä*.

Olkoon  $T'(\mathbf{X})$  mielivaltainen toinen tyhjentävä tunnusluku. Faktorointiteoreeman mukaan on olemassa funktiot  $g'$  ja  $h'$  siten, että

$$f(\mathbf{x}; \theta) = g'(T'(\mathbf{x}); \theta) h'(\mathbf{x})$$

Olkoot  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  kaksi havaintopistettä, joille  $T'(\mathbf{x}) = T'(\mathbf{y})$ .

Tällöin

$$\frac{f(\mathbf{x}; \theta)}{f(\mathbf{y}; \theta)} = \frac{g'(T'(\mathbf{x}); \theta) h'(\mathbf{x})}{g'(T'(\mathbf{y}); \theta) h'(\mathbf{y})} = \frac{h'(\mathbf{x})}{h'(\mathbf{y})}$$

Koska tämä suhde ei riipu parametrissa  $\theta$ , oletuksesta seuraa, että

$$T(\mathbf{x}) = T(\mathbf{y})$$

joten tunnusluku  $T(\mathbf{x})$  on tunnusluvun  $T'(\mathbf{x})$  funktio. Koska  $T'(\mathbf{X})$  oli valittu mielivaltaisesti, tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *minimaalisesti tyhjentävä*. ■

### Esimerkki 1.6: Otos normaalijakaumasta (jatkoa esimerkeille 1.1-1.3)

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen normaalijakaumasta  $N(\mu, \sigma^2)$  kuten esimerkissä 1.1, jossa oletettiin, että varianssiparametri  $\sigma^2$  on tunnettu.

Esimerkeissä 1.1 ja 1.2 todettiin, että tunnusluku  $T(\mathbf{X}) = \bar{X}$  on tyhjentävä parametrille  $\mu$ .



Esimerkin 1.3 mukaan otoksen  $X_1, X_2, \dots, X_n$  yhteisjakauman tiheysfunktio voidaan kirjoittaa muotoon

$$\begin{aligned} f(\mathbf{x}; \mu) &= (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu)^2 \right] \right\} \\ &= (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2} \left[ (n-1)t_2 + n(t_1 - \mu)^2 \right] \right\} \end{aligned}$$

jossa

$$\begin{aligned} t_1 &= T_1(\mathbf{x}) = \bar{x} \\ t_2 &= T_2(\mathbf{x}) = s^2 \end{aligned}$$

Siten faktorointiteoreemasta seuraa, että myös tunnusluku

$$\mathbf{T}'(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X})) = (\bar{X}, S^2)$$

on tyhjentävä parametrille  $\mu$ .

Tunnusluku

$$T(\mathbf{X}) = \bar{X}$$

selvästi redusoi havaintoaineiston voimakkaammin kuin tunnusluku

$$\mathbf{T}'(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X})) = (\bar{X}, S^2)$$

koska emme vielä tunne otosvarianssin arvoa, jos tunnemme tunnusluvun  $T(\mathbf{X}) = \bar{X}$  arvon.

Tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on tunnusluvun  $\mathbf{T}'(\mathbf{X})$  funktio, mikä nähdään määrittelemällä funktio

$$r(a, b) = a$$

jolloin

$$r(\mathbf{T}'(\mathbf{x})) = r(T_1(\mathbf{x}), T_2(\mathbf{x})) = r(\bar{x}, s^2) = \bar{x} = T(\mathbf{x})$$

Koska tunnusluvut  $T(\mathbf{X})$  ovat  $\mathbf{T}'(\mathbf{X})$  tyhjentäviä parametrille  $\mu$ , ne sisältävät saman informaation parametrissa  $\mu$ .

Siten otosvarianssiin  $S^2$  sisältyvä lisäinformaatio ei lisää tietoaamme parametrissa  $\mu$ , kun varianssi  $\sigma^2$  on tunnettu. Jos varianssi  $\sigma^2$  on tuntematon, tunnusluku

$$T(\mathbf{X}) = \bar{X}$$

ei ole tyhjentävä ja tunnusluku

$$\mathbf{T}'(\mathbf{X}) = (T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X})) = (\bar{X}, S^2)$$

sisältää tunnuslukua  $T(\mathbf{X}) = \bar{X}$  enemmän informaatiota parametrissa  $\theta = (\mu, \sigma^2)$ .

**Esimerkki 1.7: Otos normaalijakaumasta (jatkoa esimerkeille 1.1-1.3 ja 1.6)**

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen normaalijakaumasta  $N(\mu, \sigma^2)$  kuten esimerkissä 1.1, mutta oletamme nyt, että sekä odotusarvoparametri  $\mu$  että varianssiparametri  $\sigma^2$  ovat *tuntemattomia*.

Olkoot  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  kaksi mielivaltaista havaintopistettä ja olkoot

$$\bar{x}, \bar{y}, s_x^2, s_y^2$$

havaintoarvoista  $x_1, x_2, \dots, x_n$  ja  $y_1, y_2, \dots, y_n$  määrättyt aritmeettiset keskiarvot ja otosvarianssit.

Esimerkin 1.3 mukaan voimme kirjoittaa

$$\begin{aligned} \frac{f(\mathbf{x}; \mu, \sigma^2)}{f(\mathbf{y}; \mu, \sigma^2)} &= \frac{(2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}[(n-1)s_x^2 + n(\bar{x} - \mu)^2]\right\}}{(2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}[(n-1)s_y^2 + n(\bar{y} - \mu)^2]\right\}} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2}[(n-1)(s_x^2 - s_y^2) + n(\bar{x}^2 - \bar{y}^2) - 2n\mu(\bar{x} - \bar{y})]\right\} \end{aligned}$$

Siten suhde

$$\frac{f(\mathbf{x}; \mu, \sigma^2)}{f(\mathbf{y}; \mu, \sigma^2)}$$

on riippumaton parametreista  $\mu$  ja  $\sigma^2$ , jos ja vain jos

$$\begin{aligned} \bar{x} &= \bar{y} \\ s_x^2 &= s_y^2 \end{aligned}$$

Siten minimaalisen tyhjentyvyyden karakterisointilauseesta seuraa, että tunnusluku

$$(\bar{X}, S^2)$$

on minimaalisesti tyhjentävä parametrille  $(\mu, \sigma^2)$ .

**Ansillaarisuus**

Tunnusluku  $S(\mathbf{X})$  on **ansillaarinen tunnusluku** eli **sivutunnusluku**, jos sen jakauma ei riipu parametrissa  $\theta$ .

**Esimerkki 1.8: Paikkaparametriperhe ja havaintojen vaihteluväli**

Olkoon  $f(x)$  tiheysfunktio ja olkoon

$$-\infty < \mu < +\infty$$

*parametri*. Tällöin parametrin  $\mu$  indeksoimaa tiheysfunktioiden perhettä

$$f(x - \mu)$$

kutsutaan **paikkaparametriperheeksi**, jonka *standarditiheysfunktio* on  $f(x)$  ja, jonka **paikka-parametrina** on  $\mu$ .

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen paikkaparametriperheestä, jonka kertymäfunktio on

$$F(x - \mu), -\infty < \mu < +\infty$$

Olkoot

$$X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)}$$

otokseen  $X_1, X_2, \dots, X_n$  liittyvät *järjestystunnusluvut*. Näytämme, että *vaihteluvälin pituus*

$$R = X_{(n)} - X_{(1)}$$

on ansillaarinen tunnusluku.

Olkoon

$$Z_1, Z_2, \dots, Z_n$$

otos jakaumasta  $F(x)$ , jossa siis  $\mu = 0$  ja olkoot

$$X_1 = Z_1 + \mu, X_2 = Z_2 + \mu, \dots, X_n = Z_n + \mu$$

Tällöin tunnusluvun  $R$  kertymäfunktio on

$$\begin{aligned} F_R(r; \mu) &= \Pr(R \leq r) \\ &= \Pr(\max_i X_i - \min_i X_i \leq r) \\ &= \Pr(\max_i (Z_i + \mu) - \min_i (Z_i + \mu) \leq r) \\ &= \Pr(\max_i (Z_i) - \min_i (Z_i) + \mu - \mu \leq r) \\ &= \Pr(\max_i (Z_i) - \min_i (Z_i) \leq r) \end{aligned}$$

mikä *ei riipu* paikkaparametrin  $\mu$ , koska satunnaismuuttujien  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  jakauma ei riipu paikkaparametrin  $\mu$ . Siten vaihteluväli  $R$  on *ansillaarinen tunnusluku*.

### Esimerkki 1.9: Skaalaparametriperhe ja havaintojen osamäärät

Olkoon  $f(x)$  tiheysfunktio ja olkoon

$$\sigma > 0$$

*parametri*. Tällöin parametrin  $\sigma$  indeksoimaa tiheysfunktioiden perhettä

$$f(x/\sigma)$$

kutsutaan **skaalaparametriperheeksi**, jonka *standarditiheysfunktio* on  $f(x)$  ja, jonka **skaala-parametrina** on  $\sigma$ .

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen paikkaparametriperheestä, jonka kertymäfunktio on

$$F(x/\sigma), \sigma > 0$$

Näytämme, että kaikki tunnusluvut, jotka riippuvat otoksesta ainoastaan suhteiden

$$X_1/X_n, X_2/X_n, \dots, X_{n-1}/X_n$$

kautta ovat ansillaarisia.

Olkoon

$$Z_1, Z_2, \dots, Z_n$$

otos jakaumasta  $F(x)$ , jossa siis  $\sigma = 1$  ja olkoot

$$X_1 = \sigma Z_1, X_2 = \sigma Z_2, \dots, X_n = \sigma Z_n$$

Tällöin satunnaismuuttujien  $X_1/X_n, X_2/X_n, \dots, X_{n-1}/X_n$  yhteisjakauman *kertymäfunktio* on

$$\begin{aligned} F(y_1, \dots, y_{n-1}; \sigma) &= \Pr(X_1 / X_n \leq y_1, \dots, X_{n-1} / X_n \leq y_{n-1}) \\ &= \Pr(\sigma Z_1 / (\sigma Z_n) \leq y_1, \dots, \sigma Z_{n-1} / (\sigma Z_n) \leq y_{n-1}) \\ &= \Pr(Z_1 / Z_n \leq y_1, \dots, Z_{n-1} / Z_n \leq y_{n-1}) \end{aligned}$$

mikä *ei riipu* skaalaparametrissa  $\sigma$ , koska satunnaismuuttujien  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  jakauma ei riipu skaalaparametrissa  $\sigma$ . Siten tunnuslukujen  $X_1/X_n, X_2/X_n, \dots, X_{n-1}/X_n$  jakauma on riippumaton skaalaparametrissa  $\sigma$  ja niin on myös mikä tahansa tunnuslukujen  $X_1/X_n, X_2/X_n, \dots, X_{n-1}/X_n$  funktio.

## Täydellisyys

Olkoon

$$g(t; \theta)$$

pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktioiden perhe tunnusluvulle  $T(\mathbf{X})$ . Jakaumaperhe on **täydellinen**, jos siitä, että

$$E[g(t; \theta)] = 0$$

kaikille  $\theta$  seuraa, että

$$\Pr(g(t; \theta) = 0) = 1$$

kaikille  $\theta$ . Tällöin myös tunnuslukua  $T(\mathbf{X})$  kutsutaan **täydelliseksi**.

Täydellisyys on *minimaalisesti tyhjentävän tunnusluvun* ominaisuus, joka takaa sen, että ko. *tunnusluku on riippumaton kaikista ansillaarisista tunnusluvuista eli sivutunnusluvuista*.

## Basun teoreema:

Jos tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on *täydellinen* ja *minimaalisesti tyhjentävä*, niin  $T(\mathbf{X})$  on riippumaton kaikista ansillaarisista tunnusluvuista.

## Perustelu:

Todistamme lauseen vain *diskreettien jakaumien* tapauksessa.

Olkoon  $S(\mathbf{X})$  mielivaltainen *ansillaarinen* tunnusluku. Tällöin todennäköisyys

$$\Pr(S(\mathbf{X}) = s)$$

*ei riipu* parametrissa  $\theta$ .

Myöskään ehdollinen todennäköisyys

$$\Pr(S(\mathbf{X}) = s | T(\mathbf{X}) = t) = \Pr(\mathbf{X} \in \{\mathbf{x} | S(\mathbf{x}) = s\} | T(\mathbf{X}) = t)$$

ei riipu parametrissa  $\theta$ , koska tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä.

Siten sen todistamiseksi, että tunnusluvut  $T(\mathbf{X})$  ja  $S(\mathbf{X})$  ovat riippumattomia, riittää osoittaa, että

$$\Pr(S(\mathbf{X}) = s | T(\mathbf{X}) = t) = \Pr(S(\mathbf{x}) = s)$$

kaikille  $t \in T$ .

Kokonaistodennäköisyyden kaavan mukaan

$$\Pr(S(\mathbf{x}) = s) = \sum_{t \in T} \Pr(S(\mathbf{X}) = s | T(\mathbf{X}) = t) \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t)$$

Edelleen, koska

$$\sum_{t \in T} \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t) = 1$$

niin

$$\Pr(S(\mathbf{x}) = s) = \sum_{t \in T} \Pr(S(\mathbf{X}) = s) \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t)$$

Määritellään tunnusluku

$$g(t) = \Pr(S(\mathbf{X}) = s | T(\mathbf{X}) = t) - \Pr(S(\mathbf{X}) = s)$$

Yllä esitetystä seuraa, että

$$E_{\theta}[g(t)] = \sum_{t \in T} g(t) \Pr_{\theta}(T(\mathbf{X}) = t) = 0$$

kaikille  $\theta$ . Koska  $T(\mathbf{X})$  on täydellinen, niin tästä seuraa, että

$$g(t) = 0$$

kaikille  $t \in T$ , jolloin

$$\Pr(S(\mathbf{X}) = s | T(\mathbf{X}) = t) = \Pr(S(\mathbf{X}) = s)$$

■

### Esimerkki 1.10: Otos eksponenttiperheestä

Oletetaan, että havainnot

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

muodostavat satunnaisotoksen eksponenttiperheestä, jonka pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio on

$$f(x; \boldsymbol{\theta}) = h(x)c(\boldsymbol{\theta}) \exp \left[ \sum_{i=1}^k w_i(\boldsymbol{\theta}) t_i(x) \right]$$

jossa  $\boldsymbol{\theta} = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ .

Tällöin tunnusluku

$$\mathbf{T}(\mathbf{X}) = \left( \sum_{j=1}^n t_1(X_j), \dots, \sum_{j=1}^n t_k(X_j) \right)$$

on *täydellinen*, jos joukko

$$\{(w_1(\boldsymbol{\theta}), \dots, w_k(\boldsymbol{\theta})) \mid \boldsymbol{\theta} \in \Theta\}$$

( $\Theta$  on parametrin  $\boldsymbol{\theta}$  mahdollisten arvojen muodostama *parametriavaruus*) sisältää avaruuden  $\mathbb{R}^k$  avoimen joukon.

Basun teoreeman todistuksessa *ei ole käytetty hyväksi* tyhjentävän tunnusluvun *minimaalisuutta*. Itse asiassa voidaan todistaa, että seuraava lause pätee:

**Lause:**

Jos minimaalisesti tyhjentävä tunnusluku *on olemassa*, niin jokainen täydellinen tunnusluku on minimaalisesti tyhjentävä.

Siten vaatimus tyhjentävän tunnusluvun minimaalisuudesta Basun teoreemassa on redundantti.

## 2.2. Uskottavuus

### Uskottavuusfunktio

Olkoon

$$f(\mathbf{x}; \theta)$$

otoksen

$$\mathbf{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$$

yhteisjakauman pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio. Oletetaan, että

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

on otoksen  $\mathbf{X}$  havaittu arvo eli havaintopiste. Tällöin parametrin  $\theta$  funktiota

$$L(\theta; \mathbf{x}) = f(\mathbf{x}; \theta)$$

kutsutaan (otoksen  $\mathbf{X}$ ) **uskottavuusfunktioksi**.

Erityisesti, jos  $\mathbf{X}$  on *diskreetti* satunnaismuuttuja, niin

$$L(\theta; \mathbf{x}) = \Pr_{\theta}(\mathbf{X} = \mathbf{x})$$

Jos vertaamme uskottavuusfunktion arvoa kahdessa eri parametriavaruuden pisteessä ja havaitsemme, että

$$\Pr_{\theta_1}(\mathbf{X} = \mathbf{x}) = L(\theta_1; \mathbf{x}) > L(\theta_2; \mathbf{x}) = \Pr_{\theta_2}(\mathbf{X} = \mathbf{x})$$

niin otos, jonka olemme havainneet, on *uskottavampi*, jos

$$\theta = \theta_1$$

kuin silloin, kun

$$\theta = \theta_2$$

### Uskottavuusperiaate

Olkoot  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  ovat kaksi havaintopistettä, joille

$$L(\theta; \mathbf{x}) \propto L(\theta; \mathbf{y})$$

eli joille on olemassa parametrissa  $\theta$  riippumaton vakio  $C(\mathbf{x}, \mathbf{y})$  siten, että

$$L(\theta; \mathbf{x}) = L(\theta; \mathbf{y})C(\mathbf{x}, \mathbf{y})$$

**Uskottavuusperiaatteen** mukaan havaintopisteistä  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  pitää tällöin tehdä *samat* parametria  $\theta$  johtopäätökset. Erikoistapauksessa

$$C(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = 1$$

uskottavuusperiaate sanoo, että jos havaintopisteet  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  tuottavat *saman* uskottavuusfunktion, niin havaintopisteet  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  sisältävät *saman* informaation parametrissa  $\theta$ .

## Fidusiaalisuus

**Fidusiaalisuusperiaatteen** mukaan uskottavuudet voidaan tulkita *todennäköisyyksiksi*. Tämä merkitsee sitä, että jos uskottavuusfunktio

$$L(\theta; \mathbf{x})$$

jaetaan *normeeraustekijällä*

$$N(\mathbf{x}) = \int_{-\infty}^{+\infty} L(\theta; \mathbf{x}) d\theta$$

(jos parametriarvuuks on äärellinen tai numeroituva, niin integraali on korvattava summalla) niin

$$\frac{L(\theta; \mathbf{x})}{N(\mathbf{x})}$$

voidaan tulkita parametrin  $\theta$  todennäköisyysjakaumaksi (olettaen, että  $N(\mathbf{x}) < \infty$ ).

On syytä ottaa huomioon, että houkuttelevuudestaan huolimatta monet tilastotieteen teorian keskeisistä kehittäjistä *eivät ole hyväksyneet* fidusiaalisuusperiaatetta.

### Esimerkki 2.1: Normaalinen fidusiaalinen jakauma

Oletetaan, että *havainnot*

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

*muodostavat satunnaisotoksen normaalijakaumasta*  $N(\mu, \sigma^2)$  kuten esimerkissä 1.1, jossa oletettiin, että varianssiparametri  $\sigma^2$  on *tunnettu*.

Esimerkissä 1.2 todettiin, että *otoksen yhteisjakauman tiheysfunktio*  $f(\mathbf{x}; \mu)$  voidaan faktoroida seuraavalla tavalla:

$$f(\mathbf{x}; \mu) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right]\right\} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} n(\bar{x} - \mu)^2\right\}$$

Siten otoksen  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uskottavuusfunktio on muotoa

$$L(\mu; \mathbf{x}) = (2\pi)^{-n/2} \sigma^{-n} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \right]\right\} \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} n(\bar{x} - \mu)^2\right\}$$

Olkoot  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  kaksi havaintopistettä. Tällöin

$$L(\mu; \mathbf{x}) = L(\mu; \mathbf{y})C(\mathbf{x}, \mathbf{y})$$

jos ja vain jos

$$\bar{x} = \bar{y}$$

jolloin

$$C(\mathbf{x}, \mathbf{y}) = \exp\left\{-\frac{1}{2\sigma^2} \left[ \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 - \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 \right]\right\}$$



Siten uskottavuusperiaatteesta seuraa, että havaintopisteistä  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  pitää tehdä samat johtopäätökset parametrilla  $\mu$ , jos

$$\bar{x} = \bar{y}$$

Fidusiaalinen todennäköisyysjakauma parametrille  $\mu$  saadaan jakamalla uskottavuusfunktio  $L(\theta; \mathbf{x})$  normeeraustekijällä

$$\begin{aligned} N(\mathbf{x}) &= \int_{-\infty}^{+\infty} L(\mu; \mathbf{x}) d\mu \\ &= (2\pi)^{-(n-1)/2} \sigma^{-(n-1)} n^{-1} \exp\left[-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2\right] \end{aligned}$$

Tulokseksi saadaan

$$\frac{L(\mu; \mathbf{x})}{N(\mathbf{x})} = (2\pi)^{-1/2} \sigma^{-1} n \exp\left\{-\frac{n}{2\sigma^2} (\bar{x} - \mu)^2\right\}$$

Siten parametrin  $\mu$  fidusiaalisena jakaumana on normaalijakauma  $N(\bar{x}, \sigma^2 / n)$ .

## Evidenssi

Olkoon  $\mathbf{X}$  satunnaisvektori, jonka pistetodennäköisyys- tai tiheysfunktio on  $f(\mathbf{x}; \theta)$  ja olkoon  $\theta$  parametriavaruuden  $\Theta$  piste. Kutsutaan kolmikkoa

$$E = (\mathbf{X}, \theta, \{f(\mathbf{x}; \theta)\})$$

### tilastolliseksi kokeeksi.

Oletetaan, että on tehty tilastollinen koe  $E$ , jolloin on havaittu otos  $\mathbf{X} = \mathbf{x}$  ja haluamme tehdä otoksen  $\mathbf{X} = \mathbf{x}$  perusteella jonkin parametria  $\theta$  koskevan johtopäätöksen. Olkoon tämä johtopäätös

$$Ev(E, \mathbf{x})$$

millä tarkoitetaan kokeeseen  $E$  ja havaintoihin  $\mathbf{x}$  sisältyvää **evidenssiä** parametrilla  $\theta$ .

## Formaali tyhjentyvyysperiaate

Formuloidaan tyhjentyvyysperiaate uudelleen.

Olkoon

$$E = (\mathbf{X}, \theta, \{f(\mathbf{x}; \theta)\})$$

tilastollinen koe ja olkoon tunnusluku  $T(\mathbf{X})$  tyhjentävä parametrille  $\theta$ . Jos  $\mathbf{x}$  ja  $\mathbf{y}$  ovat kaksi havaintopistettä, joille

$$T(\mathbf{X}) = T(\mathbf{Y})$$

niin

$$Ev(E, \mathbf{x}) = Ev(E, \mathbf{y})$$

## Ehdollisuusperiaate

Olkoot

$$E_1 = (\mathbf{X}_1, \theta, \{f_1(\mathbf{x}_1; \theta)\})$$

ja

$$E_2 = (\mathbf{X}_2, \theta, \{f_2(\mathbf{x}_2; \theta)\})$$

kaksi tilastollista koetta, joilla ei välttämättä ole muita yhteisiä elementtejä kuin parametri  $\theta$ .

Olkoon  $J$  satunnaismuuttuja, jolle (riippumatta parametrissa  $\theta$  ja satunnaismuuttujista  $\mathbf{X}_1$  ja  $\mathbf{X}_2$ )

$$\Pr(J = 1) = \Pr(J = 2) = 0.5$$

Tarkastellaan *sekoitettua* koetta, jossa havaitaan *ensin* satunnaismuuttujan  $J$  arvo ja tehdään *sen jälkeen* koe  $E_J$ . Tämä merkitsee sitä, että sekoitettu koe on muotoa

$$E^* = (\mathbf{X}^*, \theta, \{f^*(\mathbf{x}^*; \theta)\})$$

jossa

$$\mathbf{X}^* = (j, \mathbf{X}_j), j = 1, 2$$

ja

$$f^*(\mathbf{x}^*; \theta) = f^*((j, \mathbf{x}_j); \theta) = \frac{1}{2} f_j(\mathbf{x}_j; \theta), j = 1, 2$$

**Ehdollisuusperiaatteen** mukaan

$$\text{Ev}(E^*, (j, \mathbf{x}_j)) = \text{Ev}(E_j, \mathbf{x}_j), j = 1, 2$$

Ehdollisuusperiaate sanoo, että jos valitsemme kahdesta tilastollisesta kokeesta toisen satunnaisesti ja havaitsemme kokeen tuloksena havaintopisteen  $\mathbf{x}$ , parametrissa  $\theta$  saatava informaatio riippuu ainoastaan tehdystä kokeesta.

## Formaali uskottavuusperiaate

Olkoot

$$E_1 = (\mathbf{X}_1, \theta, \{f_1(\mathbf{x}_1; \theta)\})$$

ja

$$E_2 = (\mathbf{X}_2, \theta, \{f_2(\mathbf{x}_2; \theta)\})$$

kaksi tilastollista koetta, joilla ei välttämättä ole muita yhteisiä elementtejä kuin parametri  $\theta$ .

Oletetaan, että  $\mathbf{x}_1^*$  on havaintopiste kokeesta  $E_1$  ja  $\mathbf{x}_2^*$  on havaintopiste kokeesta  $E_2$ . Oletetaan edelleen, että

$$L(\theta; \mathbf{x}_2^*) = CL(\theta; \mathbf{x}_1^*)$$

kaikille  $\theta$ . Vakio  $C$  saa riippua havaintopisteistä  $\mathbf{x}_1^*$  ja  $\mathbf{x}_2^*$ , mutta ei saa riippua parametrissa  $\theta$ .

**Formaalinen uskottavuusperiaatteen** mukaan

$$E_v(E_1, \mathbf{x}_1^*) = E_v(E_2, \mathbf{x}_2^*)$$

Formaalista uskottavuusperiaatteesta seuraa, että jos

$$E = (\mathbf{X}, \theta, \{f(\mathbf{x}; \theta)\})$$

on *tilastollinen koe*, niin

$$E_v(E, \mathbf{x})$$

saa riippua kokeesta  $E$  ja havaintopisteestä  $\mathbf{x}$  vain *uskottavuusfunktion*

$$L(\theta; \mathbf{x})$$

kautta.

**Birnbaumin teoreema:**

*Formaali tyhjentyvyysperiaate ja ehdollisuusperiaate implikoivat formaalin uskottavuusperiaatteen, ja kääntäen, formaali uskottavuusperiaate implikoi formaalin tyhjentyvyysperiaatteen ja ehdollisuusperiaatteen.*

**Perustelu (luonnos):**

- (i) Todistetaan, että *formaali tyhjentyvyysperiaate ja ehdollisuusperiaate implikoivat formaalin uskottavuusperiaatteen.*

Olkoot (kuten *formaalissa uskottavuusperiaatteessa*)

$$E_1 = (\mathbf{X}_1, \theta, \{f_1(\mathbf{x}_1; \theta)\})$$

ja

$$E_2 = (\mathbf{X}_2, \theta, \{f_2(\mathbf{x}_2; \theta)\})$$

kaksi tilastollista koetta, joilla ei välttämättä ole muita yhteisiä elementtejä kuin parametri  $\theta$  ja olkoot lisäksi  $\mathbf{x}_1^*$  on havaintopiste kokeesta  $E_1$  ja  $\mathbf{x}_2^*$  on havaintopiste kokeesta  $E_2$ .

Olkoon (kuten *ehdollisuusperiaatteessa*)

$$E^* = (\mathbf{X}^*, \theta, \{f^*(\mathbf{x}^*; \theta)\})$$

*sekoitettu koe*, jossa havaitaan *ensin* satunnaismuuttujan  $J$  arvo ja tehdään *sen jälkeen* koe  $E_J$ , jossa

$$\mathbf{X}^* = (j, \mathbf{X}_j), j = 1, 2$$

ja

$$f^*(\mathbf{x}^*; \theta) = f^*((j, \mathbf{x}_j); \theta) = \frac{1}{2} f_j(\mathbf{x}_j; \theta), j = 1, 2$$

Määritellään kokeen  $E^*$  otosvaruudessa tunnusluku

$$T(j, \mathbf{x}_j) = \begin{cases} (1, \mathbf{x}_1^*) & \text{jos } j = 1 \text{ ja } \mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_1^* \text{ tai } j = 2 \text{ ja } \mathbf{x}_2 = \mathbf{x}_2^* \\ (j, \mathbf{x}_j) & \text{muulloin} \end{cases}$$

Olkoon lisäksi

$$g(t; \theta) = g((j, \mathbf{x}_j); \theta) = f^*((j, \mathbf{x}_j); \theta_j), j = 1, 2$$

ja

$$h(j, \mathbf{x}_j) = \begin{cases} C, & \text{jos } (j, \mathbf{x}_j) = (2, \mathbf{x}_2^*) \\ 1, & \text{muulloin} \end{cases}$$

Koska

$$g(T(j, \mathbf{x}_j); \theta)h(j, \mathbf{x}_j) = f^*((j, \mathbf{x}_j); \theta_j), j = 1, 2$$

kaikille  $(j, \mathbf{x}_j)$ , niin *faktorointiteoreemasta* seuraa, että

$$T(J, \mathbf{x}_J)$$

on tyhjentävä tunnusluku kokeessa  $E^*$ .

Edelleen *formaalista tyhjentävyyisperiaatteesta* seuraa, että

$$\text{Ev}(E^*, (1, \mathbf{x}_1^*)) = \text{Ev}(E^*, (2, \mathbf{x}_2^*))$$

ja *ehdollisuuseriaatteesta* seuraa, että

$$\text{Ev}(E^*, (1, \mathbf{x}_1^*)) = \text{Ev}(E_1, \mathbf{x}_1^*)$$

$$\text{Ev}(E^*, (2, \mathbf{x}_2^*)) = \text{Ev}(E_2, \mathbf{x}_2^*)$$

Siten

$$\text{Ev}(E_1, \mathbf{x}_1^*) = \text{Ev}(E_2, \mathbf{x}_2^*)$$

mikä merkitsee sitä, että *formaali uskottavuuseriaate on tosi*.

- (ii) Todistetaan, että *formaali uskottavuuseriaate* implikoi *formaalin tyhjentävyyseriaatteen* ja *ehdollisuuseriaatteen*.

Tarkastellaan kokeita  $E^*$  ja  $E_j$ , jotka on määritelty kuten kohdassa (i).

Voidaan osoittaa, että

$$\text{Ev}(E^*, (j, \mathbf{x}_j^*)) = \text{Ev}(E_j, \mathbf{x}_j), j = 1, 2$$

mikä merkitsee sitä, että *ehdollisuuseriaate on tosi*.

Edelleen, jos  $T(\mathbf{X})$  on tyhjentävä ja

$$T(\mathbf{x}) = T(\mathbf{y})$$

niin uskottavuusfunktiot ovat proportionaalisia ja formaalista uskottavuuseriaatteesta seuraa, että

$$\text{Ev}(E, \mathbf{x}) = \text{Ev}(E, \mathbf{y})$$

mikä merkitsee sitä, että *ehdollisuuseriaate on tosi*.

■