

## 6. Minősítéses ellenőrző kártyák

Sokszor előfordul, hogy a termék-egyedek minőségét nem tudjuk mérhető mennyiségekkel jellemezni, csak megfelelő/nem megfelelő kategóriákba sorolhatjuk őket, és a hibás darabokat, vagy az előforduló hibákat számláljuk le. Ezt nevezzük minősítéses ellenőrzésnek. Egyes esetekben a termék jellege olyan, hogy csak így kategorizálhatunk, pl. van-e az alkatrészeken sorja, van-e szín-elcsúszás a nyomtatásnál. Más esetekben lehetne ugyan mérni a jellemzőt, de lényegesen olcsóbb csak minősíteni egy idomszerrel (nagyobb-e a geometriai mérete az előírtnál vagy nem). Az is lehetséges, hogy egy termék többféle, egyenként mérhető tulajdonságát szintetizáljuk minősítéssé.

Ilyenkor legegyszerűbb esetben azt veszik föl adatként, hogy a vizsgált  $n$  darab közül hány volt nem-megfelelő, ill. a selejt arányát. Ebből készül az  $np$ -kártya és a  $p$ -kártya. Az is lehet, hogy a vizsgált egységbe tartozó (pl. 5 darab, vagy egy doboz, vagy egy nap alatt gyártott) valamennyi termék-egyeden előforduló hibák száma az adat ( $c$ -kártya), vagy a termék valamilyen egységén (pl. egységnyi felületen) előforduló hibák száma ( $u$ -kártya). A minősítéses ellenőrző kártyákat nevezik selejt- ill. hiba-kártyáknak is.

A *gyártásközi ellenőrzés* célja itt is az, hogy megállapítsuk, az eloszlás paramétere (binomiális eloszlás esetén  $p$ , Poisson-eloszlás esetén  $\lambda$ ) nem változott-e meg az előzetes adatfelvételhez képest.

Az *előzetes adatfelvétel* célja az, hogy az eloszlás típusát meghatározzuk, és paramétereit becsüljük.

A minősítéses ellenőrző kártyák készítését és alkalmazását az MSZ 246/3-57 magyar szabvány írja elő. E könyvben csak a Shewhart-típusú kártyákkal foglalkozunk, de megjegyezzük, hogy a minősítéses jellemzőkre is lehet CUSUM és más ellenőrző kártyákat is készíteni (Montgomery, 1991).

### 6.1. $np$ -kártya

Itt a vizsgált jellemző a  $p$  selejtarány, a hibás darabok száma az egész sokaság elemeinek számához viszonyítva. Ha nem az összes termék-példányt vizsgáljuk meg, csak mintát veszünk belőlük, akkor  $p$  becslése a mintabeli selejtarány, vagyis a talált selejtes darabok  $D$  számának és a minta  $n$  elemszámának hányadosa:

$$\hat{p} = \frac{D}{n}$$

Azt, hogy az  $n$  elemű mintában véletlen kiválasztással hány selejteset találunk, a binomiális eloszlás írja le (ld. az 1. fejezetben). A selejtes darabok  $D$  számának várható értéke és variációjára:

$$E(D) = np,$$

$$\text{Var}(D) = np(1-p).$$

Mint ahogy általában nem visszatevéses mintavételt végeznek, a binomiális eloszlás csak akkor alkalmazható, ha a minta elemszáma lényegesen kisebb a sokaság elemszámánál ( $n < N/10$ ).

A selejtes darabok számára vonatkozó Shewhart-kártya az ún.  $np$ -kártya. Középvonala  $np$  vagy annak becslése, a beavatkozási határokat a  $\pm 3\sigma$  konvenció szerint szokás venni:

$$CL_{np} = n\bar{p},$$

$$UCL_{np} = n\bar{p} + 3\sqrt{n\bar{p}(1-\bar{p})},$$

$$LCL_{np} = n\bar{p} - 3\sqrt{n\bar{p}(1-\bar{p})},$$

$$\text{ahol } \bar{p} = \frac{\sum_i \hat{p}_i}{m} = \frac{\sum_i D_i}{mn} \quad (\text{ha minden minta } n \text{ elemű}).$$

Ha az alsó beavatkozási határra negatív érték adódik a képletből, helyette zérust veszünk.

Ha a binomiális eloszlású valószínűségi változót (a  $k$  selejtszámot) normális eloszlásúval közelítjük,

$$u = \frac{k - np}{\sqrt{np(1-p)}},$$

és a  $\pm 3\sigma$  konvencióval kiszámított beavatkozási határokhoz az elsőfajú hiba valószínűsége 0.0027.

Amennyire a binomiális eloszlás eltér a normális eloszlástól, annyira tér el az elsőfajú hiba tényleges  $\alpha$  valószínűsége a normális eloszlás esetén a  $\pm 3\sigma$  határokhoz tartozó 0.0027-től.

Az *előzetes adatfelvétel* célja itt is a folyamat paraméterének ( $p$ -nek) a becslése, egyúttal a folyamat stabilitásának vizsgálata. Akkor fogadjuk el a becsült paramétert (és az ennek alapján számolt beavatkozási határokat), ha a folyamat kézbentartottnak (stabilnak) mutatkozik. Ezt ugyanúgy, mint a méréses esetben, ellenőrző kártya felvételével ellenőrizzük, mert ekkor a minták egymásutániségében rejlő információt is hasznosítjuk. A kártyán az egyes mintákhoz tartozó  $np$  értékeket, vagyis a selejtes darabok számát ábrázoljuk a minta sorszama (vagy a mintavétel időpontja) függvényében. A pontok menetének vizsgálatára itt is használhatunk run tesztek (3.4. pont), de a méréses esetben megismertek közül csak azokat, amelyek nem igénylik normális eloszlás feltételezését (vagyis csak a nem-paraméteres próbákat), ugyanis nem átlag-értékeket ábrázolunk, tehát a centrális határeloszlási tétel sem teszi adatainkat közel normális eloszlásúvá.

Ha kiugró érték (vagy más rendellenesség) van, az ok azonosítása után a hozzá tartozó pontokat elhagyjuk, és a paramétereket ( $CL_{np}$ ,  $UCL_{np}$ ,  $LCL_{np}$ ) újra kiszámoljuk. Ha nem találunk okot, kétféleképpen dönthetünk:

- Kihagyjuk így is a pontokat, ekkor azt kockáztatjuk, hogy az indokoltnál szűkebbek lesznek a beavatkozási határok.
- Nem hagyjuk ki a kérdéses pontokat, ez azzal járhat, hogy a helyesnél szélesebbek lesznek a beavatkozási határok; ha elég sok pontra alapozzuk a becslést, az eltérés nem lesz túlságosan nagy.

A folyamat tanulmányozása során szükség lehet arra, hogy az adatfelvétel két szakaszát összehasonlítsuk, vagyis azt a nullhipotézist vizsgáljuk, hogy a selejtszám (selejtarány) a két szakaszban azonos. Ha egy-egy minta összehasonlítása a feladat, a 2.3.5.3. pontban leírtak szerint járunk el. Ott a binomiális eloszlású valószínűségi változót normális eloszlásúval közelítettük, a helyettesítő normális eloszlás varianciáját az ismeretlen  $p$  paraméter mintabeli becsléséből számoltuk.

Ha a két szakasz több mintából áll, a több mintából kiszámolható átlagos selejtarány a centrális határeloszlási tétel értelmében akkor is jó közelítéssel normális eloszlású, ha az egy minta selejtaránya még nem lenne elég közel a normális eloszláshoz ( $p$  kicsi vagy nagy,  $n$  nem elég nagy). Ráadásul itt a varianciát sem kell az ismeretlen  $p$  paraméter mintabeli becsléséből számolnunk, hanem több ismétlés lévén, tapasztalati szórásnégyzetet használhatunk. Ekkor viszont nem  $u$ -, hanem  $t$ -próbát végzünk.

Jelölje az első szakasz átlagos selejtarányát  $p_I$ , a másodikét  $p_{II}$ , ekkor a nullhipotézis és ellenhipotézis:

$$H_0: E(\bar{p}_I) = E(\bar{p}_{II}); \quad H_1: E(\bar{p}_I) \neq E(\bar{p}_{II}).$$

A próbastatisztika:

$$t_0 = \frac{\bar{p}_I - \bar{p}_{II}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_I} + \frac{s_2^2}{n_{II}}}}.$$

### 6-1. példa

Legyen a minták elemszáma 100, az első szakaszban vett 10 minta átlagos selejtaránya 0.1, a selejtarány korrigált tapasztalati szórásnégyzete 0.12; a második szakaszban vett 8 minta átlagos selejtaránya 0.08, a selejtarány korrigált tapasztalati szórásnégyzete 0.085. Döntsük el 0.05-os szinten, hogy a selejtarány a két szakaszban azonos-e!

$$H_0: E(\bar{p}_I) = E(\bar{p}_{II}); \quad H_1: E(\bar{p}_I) \neq E(\bar{p}_{II})$$

$$t_0 = \frac{\bar{p}_I - \bar{p}_{II}}{\sqrt{\frac{s_1^2}{n_I} + \frac{s_2^2}{n_{II}}}} = \frac{0.1 - 0.08}{\sqrt{\frac{0.12}{10} + \frac{0.085}{8}}} = 0.133$$

A  $10 + 8 - 2 = 16$  szabadsági fokszámhoz és  $\alpha=0.5$  szignifikanciaszinthez tartozó kritikus érték a függelék III. táblázatából 2.12. Mivel a próbateszt kritikus értéke ez alatt van, elfogadjuk a nullhipotézist, mely szerint a két szakaszban a selejtarány csak a véletlen ingadozás miatt különbözik.

## 6-2. példa

Egy gépen gyártott csapágygolyókból félóránként 50 elemű mintákat veszünk. A 6-1. táblázat mutatja a selejtes (nem megfelelő méretű) darabok számát ( $np$ ):

6-1. táblázat

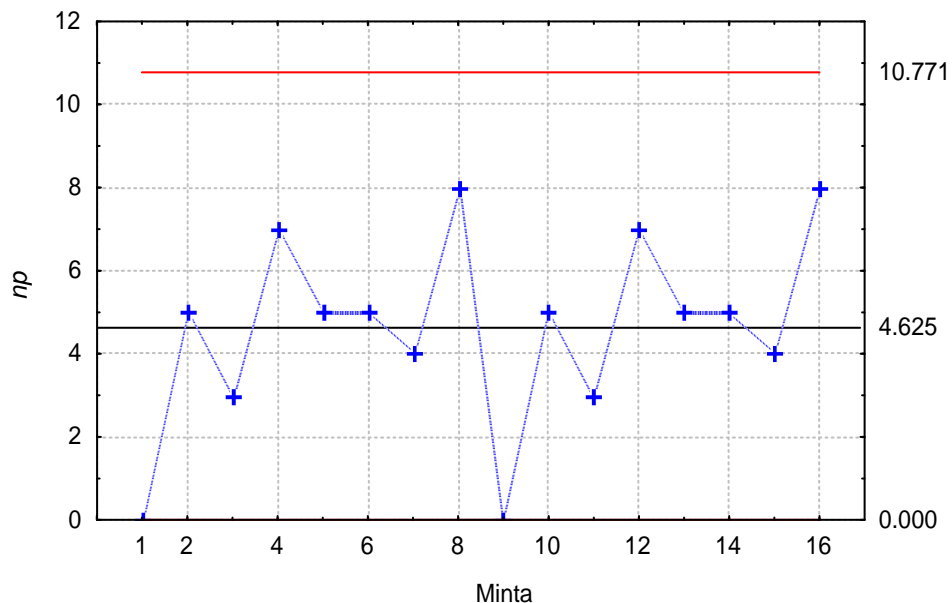
időpont	8:00	8:30	9:00	9:30	10:00	10:30	11:00	11:30
$np$	0	5	3	7	5	5	4	8

időpont	12:00	12:30	13:00	13:30	14:00	14:30	15:00	15:30
$np$	0	5	3	7	5	5	4	8

Készítsünk  $np$ -kártyát az adatokból, feltételezve, hogy előzetes adatfelvételnél kaptuk őket! A kártya  $np$  paraméterét az adatokból kell becsülni. Ez az átlagos selejtszám 4.625-nek adódik, ez lesz a középvonal helye. Az átlagos selejtarány:  $\bar{p} = 0.0925$ . A felső beavatkozási határ

$$UCL_{np} = n\bar{p} + 3\sqrt{n\bar{p}(1-\bar{p})} = 4.625 + 3\sqrt{4.625 \cdot (1 - 0.0925)} = 10.771.$$

Az alsó beavatkozási határra -1.521 adódnék, helyette zérust veszünk. A kártya a 6-1. ábrán látható.



6-1. ábra.  $np$ -kártya a 6-2. példához, a STATISTICA programmal

A gyártásközi ellenőrzésnél az előzetes adatfelvételnél kapott paraméterekkel ( $CL_{np}$ ,  $UCL_{np}$ ,  $LCL_{np}$ ) építjük föl az  $np$ -kártyát.

Ha  $p$  előírt értéke áll rendelkezésre, a fentebbi képletekbe azt helyettesítjük. Ez, mint a méréses ellenőrző kártyáknál, azért kockázatos, mert esetleg akkor is instabillnak minősítjük a folyamatot, ha stabil, csak nem az előírt  $p$  a paraméter, hanem annál nagyobb vagy kisebb a tényleges selejtarány.

A minták elemszámát célszerűen nagyra szokták választani, különben nagyon bizonytalanok lennének a statisztikai következtetések. Pyzdek szerint ökölszabály, hogy  $np > 5$  legyen, így ha pl.  $p = 0.03$ ,  $n > 5/0.03 = 166.7$ , vagyis legalább 167 elemű mintát kell venni.

Arra is törekszenek, hogy a nem-megfelelő darabok előfordulási valószínűsége jelentős legyen, mert csak ekkor kapunk értékelhető információt a hibás darabok arányáról. Pl. ha  $p = 0.03$ , 40 elemű mintából  $\binom{40}{0} 0.03^0 0.97^{40} = 0.2957$  annak valószínűsége, hogy nem fordul elő hibás darab, ugyanez 80 elemű mintánál  $\binom{80}{0} 0.03^0 0.97^{80} = 0.0874$ . Vagyis 40 elemű mintáknál 100 esetből átlagosan harmincszor fordulna elő, hogy egyetlen hibás sincs, 80 elem esetén 100 mintából csak kb. 9 esetben fordul elő, hogy nincs benne hibás.

### 6-3. példa

Minimálisan hány elemű mintákat kell vennünk, ha azt akarjuk, hogy 99% valószínűséggel találjunk legalább 1 hibás darabot, vagyis  $P(D > 0) \geq 0.99$ , amennyiben  $p = 0.03$ ?

A binomiális eloszlás összefüggéseivel számolunk.

$$P(D > 0) = 1 - P(D = 0) = 1 - \binom{n}{0} \cdot 0.03^0 \cdot 0.97^n = 1 - 0.97^n = 0.99$$

$$n = \frac{\ln 0.01}{\ln 0.97} = 151.2$$

Tehát a szükséges mintaelemszám 152.

Amennyiben a  $p$  sokaságbeli selejtarány kicsi, a normális eloszlás közelítő összefüggésével számolva az alsó beavatkozási határra negatív szám adódik, ezt zérusra igazítjuk. Ha azt akarjuk, hogy az alsó beavatkozási határ zérus fölött legyen, a következő feltételnek kell teljesülnie:

$$LCL_{np} = np - 3\sqrt{np(1-p)} > 0.$$

Ebből a szükséges mintaelemszám:

$$n > \frac{9(1-p)}{p}.$$

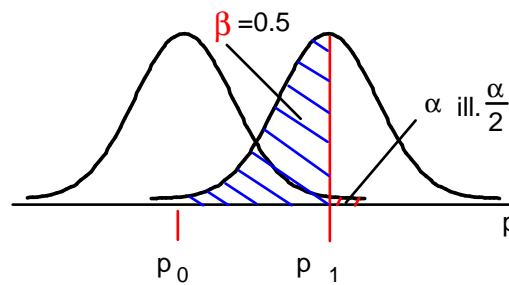
#### 6-4. példa

Mennyi az ahhoz szükséges minimálisan szükséges mintaelemszám az előbbi  $p=0.03$  esetén, hogy az alsó beavatkozási határ zérus fölött legyen?

$$n > \frac{9 \cdot 0.97}{0.03} = 291.$$

További szempont a minta nagyságának megválasztására az adott selejtarány-különbséghez tartozó másodfajú hiba nagysága. Szokás például vizsgálni [Duncan (1974), idézi Montgomery, 1991, p.161], mekkora minták kellenek, ha azt akarjuk, hogy 50% biztonsággal észrevegyük a zavar fellépése utáni első mintavételnél a  $\Delta = p_1 - p_0$  nagyságú változást (növekedést)  $p$ -ben (vagyis az ekkora eltéréshez tartozó másodfajú hiba elkövetésének valószínűsége 0.5 legyen). A 6-2. ábra szerint a felső beavatkozási határ ekkor meg kell, hogy egyezzen az ellenhipotézis szerinti  $p_1$  értékkel. (Vigyázat, ez az előírás már meghatározza az elsőfajú hiba megengedett valószínűségét!)

$$\Delta = 3\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}, \text{ ahonnan } n = \frac{9p_0(1-p_0)}{\Delta^2}.$$



6-2. ábra. A  $\beta = 0.5$  valószínűségű másodfajú hiba szemléltetése

#### 6-5. példa

Hány elemű mintákat kell ahhoz vennünk, hogy a változást követő első mintavételnél 50%-os valószínűséggel észrevegyük, hogy a selejtarány 5%-ról 10%-ra nőtt ( $p_0=0.05$  és  $p_1=0.1$ )?

$$\Delta = 0.10 - 0.05 = 0.05$$

$$n = \frac{9 \cdot 0.05 \cdot 0.95}{0.05^2} = 171, \text{ tehát legalább 171 elemű mintákra van szükség.}$$

## 6-6. példa

Számítsuk ki az  $np$ -kártya paramétereit 400 elemű mintákra és  $p_0=0.05$  selejtarányra a  $\pm 3\sigma$  konvenció szerint (vagyis a binomiális eloszlás normális eloszlással való közelítésével)!

A kártya középvonala:

$$CL_{np} = np_0 = 400 \cdot 0.05 = 20,$$

$$UCL_{np} = np_0 + 3\sqrt{np_0(1-p_0)} = 20 + 3\sqrt{400 \cdot 0.05 \cdot 0.95} = 20 + 13.08 = 33.08 \rightarrow 34$$

$$LCL_{np} = np_0 - 3\sqrt{np_0(1-p_0)} = 20 - 3\sqrt{400 \cdot 0.05 \cdot 0.95} = 20 - 13.08 = 6.92 \rightarrow 6.$$

Ha egész értékre kerekítünk, ezt a középvonaltól elfelé kell tenni.  $UCL_{np} = 34$  azt jelenti, hogy beavatkozásra van szükség, ha  $x \geq 34$ , de  $x = 33$ -nál még nem.  $LCL_{np} = 6$  azt jelenti, hogy a folyamat stabilitására vonatkozó nullhipotézist akkor utasítjuk el, ha  $x \leq 6$  és elfogadjuk, ha  $x > 6$ .

Számítsuk ki a másodfajú hiba valószínűségét és az átlagos sorozathosszra arra az esetre, ha  $p_1=0.1$  ill.  $p_1=0.025$ , vagyis annak valószínűségét, hogy ne vegyük észre, ha a selejtarány kétszeresére nőtt ill. felére csökkent!

$$\beta = P(6 < x < 34)$$

$$\beta = F(u_{UCL}|p_1) - F(u_{LCL}|p_1) = \Phi\left(\frac{UCL - np_1}{\sqrt{np_1(1-p_1)}}\right) - \Phi\left(\frac{LCL - np_1}{\sqrt{np_1(1-p_1)}}\right)$$

A  $\Phi$  itt most az  $u$ -eloszlás (standardizált normális eloszlás) eloszlásfüggvényét jelöli. Minthogy diszkrét eloszlást (a binomiális eloszlást) helyettesítünk folytonossal, az ún. folytonossági korrekciót is alkalmazni kell.

A  $p_1=0.1$  ellenhipotézisre:

$$\beta = \Phi\left(\frac{34 - 0.5 - 400 \cdot 0.1}{\sqrt{400 \cdot 0.1 \cdot (1 - 0.1)}}\right) - \Phi\left(\frac{6 + 0.5 - 400 \cdot 0.1}{\sqrt{400 \cdot 0.1 \cdot (1 - 0.1)}}\right) =$$

$$= \Phi(-1.0833) - \Phi(-5.583) = 0.13933 - 0 = 0.13933.$$

A  $p_1=0.025$  ellenhipotézisre:

$$\begin{aligned} \beta &= \Phi\left(\frac{34 - 0.5 - 400 \cdot 0.025}{\sqrt{400 \cdot 0.025 \cdot (1 - 0.025)}}\right) - \Phi\left(\frac{6 + 0.5 - 400 \cdot 0.025}{\sqrt{400 \cdot 0.025 \cdot (1 - 0.025)}}\right) = \\ &= \Phi(7.526) - \Phi(-1.1209) = 1 - 0.13117 = 0.86883. \end{aligned}$$

Vagyis annak valószínűsége, hogy ne vegyük észre, ha a selejtarány kétszeresére nőtt, csak 14%, de annak valószínűsége, hogy ne vegyük észre, ha a selejtarány felére csökkent, már 87%! Az átlagos sorozathossz, amely  $p$  megváltozásának észleléséhez szükséges,

$p_1=0.1$  esetén

$$ARL_1 = \frac{1}{1 - \beta} = \frac{1}{1 - 0.13933} = 1.16,$$

$p=0.025$ -hez

$$ARL_1 = \frac{1}{1 - 0.86883} = 7.62.$$

Számítsuk most ki a másodfajú hiba valószínűségét arra az esetre, ha  $p_1=0.06$  ill.  $p_1=0.04$ , vagyis annak valószínűségét, hogy ne vegyük észre, ha a selejtarány 20%-kal nőtt ill. csökkent!

$$\beta = F(u_{UCL}|p_1) - F(u_{LCL}|p_1) = \Phi\left(\frac{UCL - np_1}{\sqrt{np_1(1 - p_1)}}\right) - \Phi\left(\frac{LCL - np_1}{\sqrt{np_1(1 - p_1)}}\right)$$

A  $p_1=0.06$  ellenhipotézisre:

$$\begin{aligned} \beta &= \Phi\left(\frac{34 - 0.5 - 400 \cdot 0.06}{\sqrt{400 \cdot 0.06 \cdot (1 - 0.06)}}\right) - \Phi\left(\frac{6 + 0.5 - 400 \cdot 0.06}{\sqrt{400 \cdot 0.06 \cdot (1 - 0.06)}}\right) = \\ &= \Phi(2.000) - \Phi(-3.684) = 0.97726 - 0.00012 = 0.97714. \end{aligned}$$

A  $p_1=0.04$  ellenhipotézisre:

$$\begin{aligned} \beta &= \Phi\left(\frac{34 - 0.5 - 400 \cdot 0.04}{\sqrt{400 \cdot 0.04 \cdot (1 - 0.04)}}\right) - \Phi\left(\frac{6 + 0.5 - 400 \cdot 0.04}{\sqrt{400 \cdot 0.04 \cdot (1 - 0.04)}}\right) = \\ &= \Phi(4.465) - \Phi(-2.424) = 1 - 0.00768 = 0.99232. \end{aligned}$$

Vagyis annak valószínűsége, hogy ne vegyük észre, ha a selejtarány 20%-kal nőtt, 97.7%, annak valószínűsége, hogy ne vegyük észre, ha a selejtarány 20%-kal csökkent, 99.2%! Az átlagos sorozathossz, amely  $p$  megváltozásának észleléséhez szükséges,



$p=0.06$  esetén

$$ARL_1 = \frac{1}{1 - \beta} = \frac{1}{1 - 0.97714} = 43.8,$$

$p=0.04$ -höz

$$ARL_1 = \frac{1}{1 - 0.99232} = 130.$$

### 6-7. példa

Számítsuk most ki az első- és másodfajú hiba valószínűségét a 6-6. példabeli beavatkozási határokra, de a binomiális eloszlás pontos képleteivel!

A 6-2. táblázat (amelyet a STATISTICA programmal állítottunk elő) tartalmazza a 400 elemű mintára az egyes  $k$  selejtszámokhoz tartozó eloszlásfüggvény-értékeket vagy kumulált valószínűségeket (vagyis annak valószínűségét, hogy a selejtszám  $k$ -nál kisebb, vagy azzal egyenértékű). A táblázat előállításának megértéséhez a  $p=0.05$  paraméter-értékhez feltüntettük az egyes  $k$  selejtarányok előfordulási valószínűségét, vagyis a sűrűségfüggvény értékét.

Emlékeztetőül:

$$F_k(p) = P(D \leq k).$$

Például:

$$p^4(0.05) = \binom{400}{4} \cdot 0.05^4 \cdot 0.95^{396} = 0.00001; \text{ és mivel}$$

$$p^0(0.05) = p^1(0.05) = p^2(0.05) = p^3(0.05) = 0,$$

$$F_4(0.05) = \sum_{k=0}^4 p^k(0.05) = 0.00001,$$

$$p^5(0.05) = \binom{400}{5} \cdot 0.05^5 \cdot 0.95^{395} = 0.00004;$$

$$F_5(0.05) = \sum_{k=0}^5 p^k(0.05) = 0.00001 + 0.00004 = 0.00005.$$