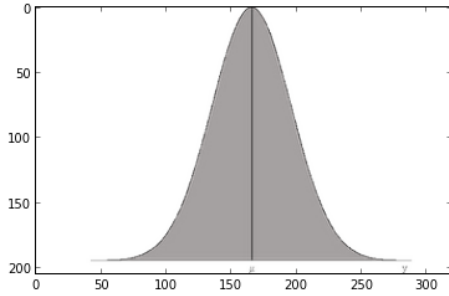


Bu notlar makine öğrenimi, veri madenciliği gibi konularda gerekli olasılık ve istatistik bilgisini paylaşmak için hazırlanıyor. Notlarda olasılık ve istatistik aynı anda anlatılacak, ve uygulamalara ağırlık verilecek.

### Dağılımlar Hakkında

Doğadan yapılan çoğu ölçümlerin, sıklık grafiğini alınca sonucun aşağıda gibi çıkması ilginçtir.



Mesela, Türkiye'deki 2000 yetişkinin kilosunu ölçün. Grafiğini alın, kesinlikle yukarıdaki tepe şekli çıkacak. Ya da, 1000 kişinin boyunu ölçün, aynı tepe şekli. Keskin nişancının hedefe attığı kurşunların hedefe gelişini en iyi 12 en kötü 1 olmak üzere ölçün, sıklık grafiğini alın. Gene aynı tepe şekli!

Nasıl oluyor bu iş?

Açıklama için, normal dağılım eğrisinden bahsetmemiz gerekecek.

Not olarak düşelim: Sıklık grafiği, X sayısının ne kadar çıktığını sayıp, Y ekseninde bu sayıyı X'e tekabül ederek kolon olarak göstermeye denir. Mesela, 60 kilo değeri 13 kere çıktı ise,  $X=60$ ,  $Y=13$  gibi bir kolon çizilecektir.

### Normal Dağılım Eğrisi

Normal dağılımın olasılık kavramı ile yakın bağları var. Bu konuda ünlü bir deney zar atma deneyidir. Mesela, elimizde tek bir zar olsun, ve bu zarı arka arkaya atalım. Sabrımız yeterse 1000 kere atalım. Sonuçta, sıklık grafiği eşit bir dağılım gösterecektir. (Zar tutmuyorsanız :) )

Bunun sebeplerini anlamak zor değil. Her zar atış olayı birbirinden bağımsız, ve her sayının üstte gelme ihtimali birbirine eşit olduğu için ( $1/6$ ), her sayıdan eşit miktarda gelecektir. Tabii bunun için deneyin birçok kere tekrarlanması gerekiyor.

Fakat, bir yerine 2 zar atalım. Hatta hatta, 4 zar atalım, ve bu sefer sıklık grafik hanesine yazmadan çıkan sayıları önce toplayalım. Bu çıkan toplamın sıklık grafiğini alalım.

İşte bu sıklık grafiği göreceğiz ki, üstte görülen tepe grafiğine yaklaşıyor. Ne kadar çok zar atarsanız, bu benzerlik o kadar daha fazla olacaktır.

Bunun sebebi sezgisel olarak tahmin edilebilir, 1..6 arası sayıların tek bir zardan gelme olasılığı aynı, evet. Fakat toplamlara gelince, mesela iki zarlı örnekte, 10

sayısının olasılığı 2 sayısından daha yüksek. Çünkü, 10 sayısını 5-5, 4-6 ya da 6-4 ile alabiliyoruz. 2 sayısı sadece 1-1 ile geliyor.

Buradan şu sonuç çıkabilir: Eğer doğada ölçtüğümüz bir kavramın oluşmasında birden fazla etken var ise, o ölçümlerin sıklığı her zaman çan şekli ile olacaktır. Bir kisinin boyunu, kilosunu etkileyen pek çok diğer faktör olduğu için bu tek olcutleri dağılımlarının normal çıktığı iddia edilebilir.

Toplamların dağılımının çan eğrisine yaklaşması durumu İstatistikte Merkezi Limit Teorisi ile ispatlanmıştır.

## Simulasyon

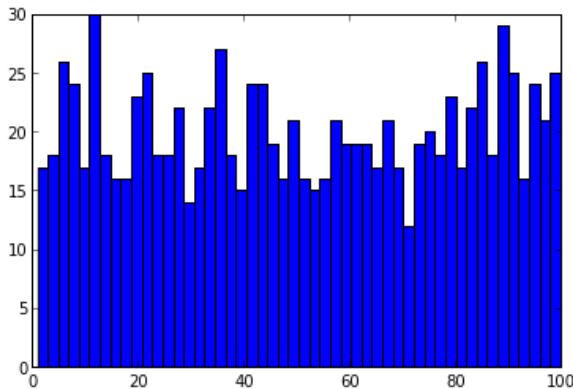
Eğer bu kavramları simulasyon ortamında göstermek istersek, Python ile bunu yapabiliriz.

İlk önce, Random.org sitesinden rasgele sayı üretip bilgisayarımıza kopyalacağız. Bahsettiğimiz site, kimsenin kullanmadığı radyo kanallarından atmosfer gürültüsü dinleyip, bu gürültüleri sayısal değere çevirerek rasgele sayı üretiyor.

Gerçek rasgele sayı üretmek pek kolay bir iş değil. Her ne kadar bilgisayarımızda rasgele sayı üreten birçok algoritma olsa bile, bu algoritmalar belli bir sayı üretiminden sonra kendini tekrar etmeye başlıyorlar. Gerçek rasgele sayılar için dış bir kaynağa bağlanmak bir seçenek olabilir. Ama sunu da söylemek lazım, simulasyon tekniklerinin tamamı için yarı-rasgele (pseudorandom) sayılar yeterlidir.

Siteden rasgele sayıları üretip, bir veri dosyasına koyuyoruz. Python ile bu sayıları okuyup, ilk önce teker teker sayıların sıklık grafiğini, ondan sonra sayıları üçer üçer toplayıp, onların grafiğini alıp göstereceğiz.

```
A = loadtxt('rasgele.dat')
plt.hist(A, 50)
plt.savefig('dagilim_1.png')
```



```
A = loadtxt('rasgele.dat');
B = []
```

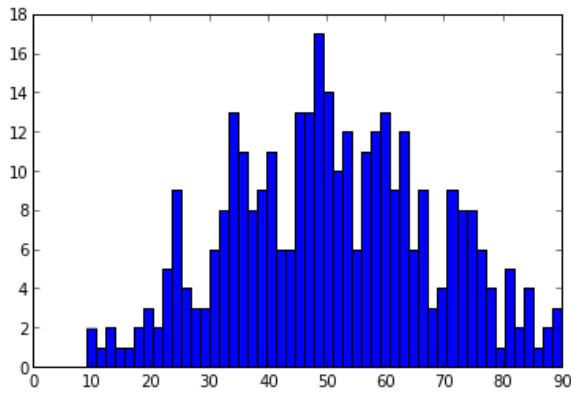
```

i = 1;

while (i < 998):
    toplam = 0
    s = A[i]
    toplam = toplam + s
    s = A[i+1]
    toplam = toplam + s
    s = A[i+2]
    toplam = toplam + s
    B.append(toplam/3)
    i = i + 3

plt.hist(B, 50);
plt.savefig('dagilim_2.png')

```



## Olasilik

### Orneklem Uzayi (Sample Space)

Orneklem uzayi  $\Omega$  bir deneyin mumkun tum olasiliksal sonuclarin (outcome) kumesidir. Eger deneyimiz ardi ardina iki kere yazi (T) tura (H) atip sonucu kaydetmek ise, bu deneyin mumkun tum sonuclari soyledir

$$\Omega = \{HH, HT, TH, TT\}$$

### Sonuclar ve Olaylar (Outcomes and Events)

$\Omega$  icindeki her nokta bir sonuctur (outcome). Olaylar  $\Omega$ 'nin herhangi bir alt kumesidir ve sonuclardan olusurlar. Mesela ustteki yazi-tura deneyinde “iki atisin icinden ilk atisin her zaman H gelmesi olayi” boyle bir alt kumedir, bu olaya A diyelim,  $A = \{HH, HT\}$ .

Ya da bir deneyin sonucu  $\omega$  fiziksel bir olcum , diyelin ki sicaklik olcumu. Sicaklik  $\pm$ , reel bir sayi olduguna gore,  $\Omega = (-\infty, +\infty)$ , ve sicaklik olcumunun 10'dan buyuk ama 23'ten kucuk ya da esit olma “olayi”  $A = (10, 23]$ . Koseli parantez kullanildi cunku sinir degerini dahil ediyoruz.

### Ornek

10 kere yazi-tura at.  $A$  = “en az bir tura gelme” olayi olsun.  $T_j$  ise  $j$ ’inci yazi-tura atisinda yazi gelme olayi olsun.  $P(A)$  nedir?

Bunun hesabi icin en kolayi, hic tura gelmeme, yani tamamen yazi gelme olasiligini,  $A^c$ ’yi hesaplamak, ve onu 1’den cikartmaktir.  $^c$  sembolu “tamamlayici (complement)” kelimesinden geliyor.

$$\begin{aligned} P(A) &= 1 - P(A^c) \\ &= 1 - P(\text{hepsi yazi}) \\ &= 1 - P(T_1)P(T_2)\dots P(T_{10}) \\ &= 1 - \left(\frac{1}{2}\right)^{10} \approx .999 \end{aligned}$$

### Rasgele Degiskenler (Random Variables)

Bir rasgele degisken  $X$  bir eslemedir, ki bu esleme  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  her sonuc ile bir reel sayi arasindaki eslemedir.

Olasilik derslerinde bir noktadan sonra artik ornekleme uzayindan bahsedilmez, ama bu kavramin arkalarda bir yerde her zaman devrede oldugunu hic aklimizdan cikartmayalim.

### Ornek

10 kere yazi-tura attik diyelim. VE yine diyelim ki  $X(\omega)$  rasgele degiskeni her  $\omega$  siralamasinda (sequence) olan tura sayisi. Iste bir esleme. Mesela eger  $\omega = \text{HHTHHTHHTT}$  ise  $X(\omega) = 6$ . Tura sayisi eslemesi  $\omega$  sonucunu 6 sayisina esledi.

### Ornek

$\Omega = \{(x, y); x^2 + y^2 \leq 1\}$ , yani kume birim cember ve icindeki reel sayilar (unit disc). Diyelim ki bu kumeden rasgele secim yapiyoruz. Tipik bir sonuc  $\omega = (x, y)$ ’dir. Tipik rasgele degiskenler ise  $X(\omega) = x$ ,  $Y(\omega) = y$ ,  $Z(\omega) = x + y$  olabilir. Goruldugu gibi bir sonuc ile reel sayi arasinda esleme var.  $X$  rasgele degiskeni bir sonucu  $x$ ’e eslemis, yani  $(x, y)$  icinden sadece  $x$ ’i cekip cikartmis. Benzer sekilde  $Y, Z$  degiskenleri var.

### Toplamsal Dagilim Fonksiyonu (Cumulative Distribution Function -CDF-)

#### Tanim

$X$  rasgele degiskeninin CDF’i  $F_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$  tanimi

$$F_X(x) = P(X \geq x)$$

Eger  $X$  ayrık ise, yani sayılabilir bir küme  $\{x_1, x_2, \dots\}$  içinden değerler alıyorsa olasılık fonksiyonu (probability function), ya da olasılık kütle fonksiyonu (probability mass function -PMF-)

$$f_X(x) = P(X = x)$$

Bazen  $f_X$ , ve  $F_X$  yerine sadece  $f$  ve  $F$  yazarız.

Tanım

Eger  $X$  sürekli (continuous) ise, yani tüm  $x$ 'ler için  $f_X(x) > 0$ ,  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$  olacak şekilde bir  $f_X$  mevcut ise, o zaman her  $a \leq b$  için

$$P(a < X < b) = \int_a^b f_X(x) dx$$

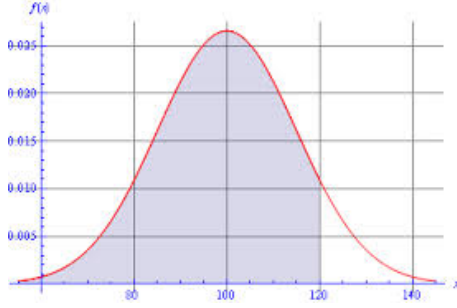
Bu durumda  $f_X$  olasılık yoğunluk fonksiyonudur (probability density function -PDF-).

$$F_X = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt$$

Ayrıca  $F_X(x)$ 'in türevi alınabildiği her  $x$  noktasında  $f_X(x) = F'_X(x)$  demektir.

Dikkat! Eger  $X$  sürekli ise o zaman  $P(X = x) = 0$  değerindedir.  $f(x)$  fonksiyonunu  $P(X = x)$  olarak görmek hatalıdır. Bu sadece ayrık rasgele değişkenler için işler. Sürekli durumda olasılık hesabı için belli iki nokta arasında integral hesabı yapmamız gereklidir. Ek olarak PDF 1'den büyük olabilir, ama PMF olamaz. PDF'in 1'den büyük olabilmesi integrali bozmaz mı? Unutmayalım, integral hesabı yapıyoruz, noktasal değerlerin 1 olması tüm 1'lerin toplandığı anlamına gelmez. Bakınız *Entegralleri Nasıl Düşünelim* yazımız.

Olasılık değerleri,  $P(a < X < b)$  ifadesi, alan hesabı ve rasgele değişkenler arasındaki bağlantıyı biraz daha detaylandırmak gerekirse;  $X$  bir rasgele değişken, nokta (kesin) değeri olmasa da denklemde kullanılabilir, toplanıp çıkarılabilir, vs. Bu değişkene “değeri sorulduğunda” bu değer o  $X$ 'in bağlı olduğu dağılımın zar atması sonucunda gelecektir. Bu zar atışı ise olasılık fonksiyonunun yüksek değer verdiği  $x$  değerlerini daha fazla üretecektir doğal olarak. Bunu kavramsal olarak söylüyoruz tabii, istatistik problemlerde illa bu zar atışını yapmamız gerekmeyebilir.



Mesela üstteki dağılım için 100 ve çevresindeki değerlerinin olasılığı çok yüksek, mesela grafiğe bakarsak, kabaca,  $f_X(100) = 0.027$ , ya da  $f_X(120) = 0.015$ . Demek ki bu dağılıma bağlı bir  $X$ , o çevreden daha fazla değer üretir.

Rasgele degiskene bağlı olasılık hesabi için ise, mesela  $P(X < 120)$  diyelim, bu ifade ile ne diyoruz? Sordugumuz sudur, zar atislarinin belli deger altinda gelmesi olasiligi... Bu hesap tabii ki bir alan hesabidir,  $x$  eksenindeki belli araliklar, bolgelerin toplam olasiliginin ne olacagi o bolgenin tam uzerindeki yogunlugun toplami olacaktir, aynen tekil degerlerin olasiliginin o degerin tekil yogunluk degeri olmasi gibi. Yani bu tur olasilik hesaplari direk  $f_X(x)$  uzerinden yapilacaktir. Zar atildiginda 100'den kucuk degerlerin gelme olasiligi nedir? Alana bakarsak 0.5, yani  $1/2$ , tum alanin yarisi. Bu normal, cunku 100'den kucuk degerler dagilimin yarisini temsil ediyor. 200'den kucuk degerler gelme olasiligi nedir, yani  $P(X < 200)$ ? Olasilik 1.  $f_X$  alaninin tamamı. Yani kesin. Cunku yogunluk fonksiyonunun tamamı zaten 200'den kucuk degerler icin tanimli. "Yogunluk orada".

Tanim

$X$  rasgele degiskeninin CDF'i  $F$  olsun. Ters CDF (inverse cdf), ya da ceyrek fonksiyonu (quantile function)

$$F^{-1}(q) = \inf \left\{ x : F(x) \leq q \right\}$$

ki  $q \in [0, 1]$ . Eger  $F$  kesinlikle artan ve surekli bir fonksiyon ise  $F^{-1}(q)$  tekil bir  $x$  sayisi ortaya cikarir, ki  $F(x) = q$ .

Eger  $\inf$  kavramini bilmiyorsak simdilik onu minimum olarak dusunebiliriz.

$F^{-1}(1/4)$  birinci ceyrek

$F^{-1}(1/2)$  medyan (median, ya da ikinci ceyrek),

$F^{-1}(3/4)$  ucuncu ceyrek

olarak bilinir.

İki rasgele degisken  $X$  ve  $Y$  dagilimsal olarak birbirine esitligi, yani  $X \stackrel{d}{=} Y$  eger  $F_X(x) = F_Y(x)$ ,  $\forall x$ . Bu  $X, Y$  birbirine esit, birbirinin aynisi demek degildir. Bu degiskenler hakkındaki tum olasiliksal islemler, sonuclar ayni olacak demektir.

Uyari! “X’in dagilimi F’tir” beyanini  $X \sim F$  seklinde yazmak bir gelenek. Bu biraz kotu bir gelenek aslinda cunku  $\sim$  sembolu ayni zamanda yaklasiksallik kavramini belirtmek icin de kullaniliyor.

## Dagilimler

### Bernoulli Dagilimi

X’in bir yazi-tura atisini temsil ettigini dusunelim. O zaman  $P(X = 1) = p$ , ve  $P(X = 0) = 1 - p$  olacaktır, ki  $p \in [0, 1]$  olmak uzere. O zaman X’in dagilimi Bernoulli deriz,  $X \sim \text{Bernoulli}(p)$  diye gosteririz. Olasilik fonksiyonu,  $x \in \{0, 1\}$ .

$$f(x; p) = p^x(1 - p)^{(1-x)}$$

Yani x ya 0, ya da 1. Parametre p, 0 ile 1 arasindaki herhangi bir reel sayi.

### Beklenti ve varyans

$$E(X) = p$$

$$\text{Var}(X) = p(1 - p)$$

### Uyari!

X bir rasgele degisken; x bu degiskenin alabilecegi spesifik bir deger; p degeri ise bir **parametre**, yani sabit, onceden belirlenmis reel sayi. Tabii istatistiki problemlerde (olasilik problemlerinin tersi olarak dusunursek) cogunlukla o sabit parametre bilinmez, onun veriden hesaplanmasi, kestirilmesi gerekir. Her halukarda, cogu istatistiki modelde rasgele degiskenler vardir, ve onlardan ayri olarak parametreler vardir. Bu iki kavrami birbiriyle karistirmayalim.

### Binom Dagilimi (Binomial Distribution)

Her biri birbirinden bagimsiz ve birbiriyle ayni Bernoulli Dagilimina sahip deneylerden n tane yapildigini farzedelim, ki bu deneylerin sadece iki sonucu olacak (1/0. basari/basarisizlik, vs). Bu deneylerin p’si ayni olacak. O zaman n deney icinden toplam kac tanesinin basarili oldugunu gosteren X rasgele degiskeni Binom Dagilimina sahiptir denir.

### Bu dagilimin yogunlugu

$$f(x; p, n) = \binom{n}{x} p^x (1 - p)^{n-x}$$

$$= \frac{n!}{x!(n-x)!} p^x (1 - p)^{n-x}$$

Bu fonksiyonun parametreleri  $p, n$  degerleridir. Beklenti ve varyans

$$\mu = E(X) = np$$

$$\sigma^2 = \text{Var}(X) = np(1 - p)$$

Düz (Uniform) Dağılım

$X$  düz,  $\text{Uniform}(a, b)$  olarak dağılmış deriz, ve bu  $X \sim \text{Uniform}(a, b)$  olarak yazılır eğer

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & x \in [a, b] \text{ için} \\ 0 & \text{diğerleri} \end{cases}$$

ise ve  $a < b$  olacak şekilde. CDF hesabi olasılık eğrisinin integralini temel alır, düz dağılım bir  $a, b$  arasında  $1/b - a$  yüksekliğinde bir dikdörtgen şeklinde olacaktır için, bu dikdörtgendeki herhangi bir  $x$  noktasında CDF dağılımı, yani o  $x$ 'in başlayıp sol tarafın alanının hesabi basit bir dikdörtgensel alan hesabıdır, yani  $x - a$  ile  $1/b - a$ 'nin çarpımıdır, o zaman

$$F(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & x \in [a, b] \\ 1 & x > b \end{cases}$$

Normal (Gaussian) Dağılım

$X \sim N(\mu, \sigma^2)$  ve PDF

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp \left\{ -\frac{1}{2\sigma^2}(x - \mu)^2 \right\}, x \in \mathbb{R}$$

ki  $\mu \in \mathbb{R}$  ve  $\sigma > 0$  olacak şekilde. Bazıları bu dağılımı

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

olarak gösterebiliyor, çünkü bu şekilde (birazdan göreceğimiz) çok boyutlu Gaussian formülü ile alaka daha rahat gözüküyor.

İleride göreceğiz ki  $\mu$  bu dağılımın “ortası”, ve  $\sigma$  onun etrafa ne kadar “yayıldığı” (spread). Normal dağılım olasılık ve istatistikte çok önemli bir rol oynar. Doğadaki pek çok olay yaklaşıksal olarak Normal dağılıma sahiptir. Sonra göreceğimiz üzere, mesela bir rasgele değişkenin değerlerinin toplamı her zaman Normal dağılıma yaklaşıp (Merkezi Limit Teorisi -Central Limit Theorem-).



Eger  $\mu = 0$  ve  $\sigma = 1$  ise  $X$ 'in standart Normal dagilim oldugunu soyleriz. Gele-  
nege gore standart Normal dagilim rasgele degiskeni  $Z$  ile gosterilmelidir, PDF  
ve CDF  $\phi(z)$  ve  $\Phi(z)$  olarak gosterilir.

$\Phi(z)$ 'nin kapali form (closed-form) tanimi yoktur. Bu, matematikte “analitik bir  
forma sahip degil” demektir, formulu bulunamamaktadır, bunun sebebi ise Nor-  
mal PDF'in integralinin analitik olarak alinamiyor olusudur.

Bazi faydali puf noktaları

1. Eger  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  ise, o zaman  $Z = (X - \mu)/\sigma \sim N(0, 1)$ .
2. Eger  $Z \sim N(0, 1)$  ise, o zaman  $X = \mu + \sigma Z \sim N(\mu, \sigma^2)$
3. Eger  $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ ,  $i = 1, 2, \dots$  ve her  $X_i$  digerlerinden bagimsiz ise, o zaman

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\sum_{i=1}^n \mu_i, \sum_{i=1}^n \sigma_i^2\right)$$

Tekrar  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  alirsak ve 1. kuraldan devam edersek / temel alirsak su da  
dogru olacaktır.

$$P(a < X < b) = ?$$

$$\begin{aligned} &= P\left(\frac{a - \mu}{\sigma} < \frac{X - \mu}{\sigma} < \frac{b - \mu}{\sigma}\right) \\ &= P\left(\frac{a - \mu}{\sigma} < Z < \frac{b - \mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

Ilk gecisi nasil elde ettik? Bir olasilik ifadesi  $P(\cdot)$  icinde esitligin iki tarafina ayni  
anda ayni toplama, cikarma operasyonlarini yapabiliriz.

Son ifadenin anlami sudur. Eger standart Normal'in CDF'ini hesaplayabiliy-  
orsak, istedigimiz Normal olasilik hesabini yapabiliriz demektir, cunku artik  $X$   
iceren bir hesabin  $Z$ 'ye nasil tercume edildigini goruyoruz.

Tum istatistik yazilimleri  $\Phi(z)$  ve  $\Phi(z)^{-1}$  hesabi icin gerekli rutinlere sahiptir.  
Tum istatistik kitaplarında  $\Phi(z)$ 'nin belli degerlerini tasiyan bir tablo vardır. Ders  
notlarımızın sonunda da benzer bir tabloyu bulabilirsiniz.

Ornek

$X \sim N(3, 5)$  ise  $P(X > 1)$  nedir? Cevap:

$$P(X > 1) = 1 - P(X < 1) = 1 - P\left(Z < \frac{1 - 3}{\sqrt{5}}\right)$$

$$= 1 - \Phi(-0.8944) = 1 - 0.19 = .81$$

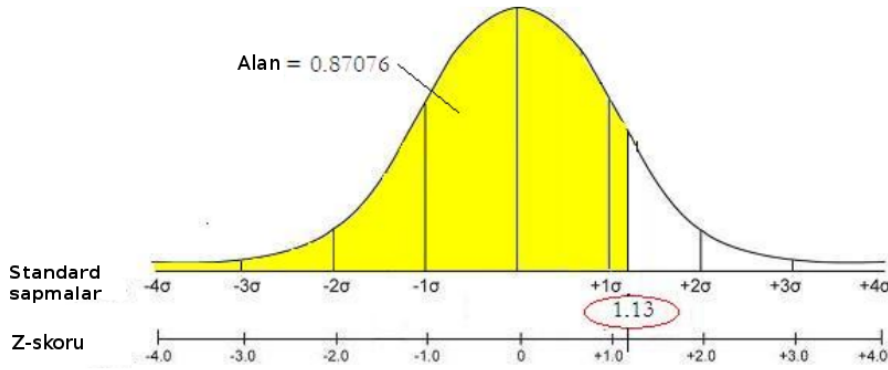
Soru  $P(a < X < b)$  formunda  $a$  kullanmadi, sadece  $b$  oldugu icin yukaridaki form ortaya cikti. Python ile

```
from scipy.stats.distributions import norm
print norm.cdf(-0.8944)
print 1-norm.cdf(-0.8944)

0.18555395624
0.81444604376
```

Soru

$\Phi(1.13)$  nedir?



Kumulatif olasilik fonksiyonuna gecilen  $z$  degerlerinin bir diger ismi ise  $z$ -skoru. Bu degerleri anlamamin bir yolu (skora cevirilmis) orijinal degerlerin “kac standart sapma uzakta” oldugunu gostermesidir. Bundan sonra olcumuz standart sapma haline geliyor, ve bu deger sola ya da saga cekildikce ona tekabul eden alan (ustte sari renkle gosterilen kisim), yani olasilik azalip cogaliyor. Grafikte mesela “1.13 standart sapma” yani  $z$ -skor nereyi gosteriyor deyince, gorulen sekil / olasilik ortaya cikiyor. Tabii temel aldigimiz deger bastan  $z$ -skorunun kendisi ise dagilim standart dagilim ve standart sapma 1 oldugu icin “kac standart sapma” ile  $z$ -skoru birbirine esit.  $z$ -Skorlari hakkında ek bir anlatim bu bolumun sonunda bulunabilir.

Ornek

Simdi oyle bir  $q$  bul ki  $P(X < q) = .2$  olsun. Yani  $\Phi^{-1}(.2)$ 'yi bul. Yine  $X \sim N(3, 5)$ .

Cevap

Demek ki tablodan .2 degerine tekabul eden esik degerini bulup, ustteki formül üzerinden geriye tercume etmemiz gerekiyor. Normal tablosunda  $\Phi(-0.8416) = .2$ ,

$$.2 = P(X < q) = P(Z < \frac{q - \mu}{\sigma}) = \Phi(\frac{q - \mu}{\sigma})$$

O zaman

$$-0.8416 = \frac{q - \mu}{\sigma} = \frac{q - 3}{\sqrt{5}}$$

$$q = 3 - 0.8416\sqrt{5} = 1.1181$$

### Gamma Dagilimi

$Y$  rasgele degiskeninin, verilmiş  $r > 0$  ve  $\lambda > 0$  uzerinden Gamma yogunluk fonksiyonuna sahip oldugu soylenir, eger bu fonksiyon

$$f_Y = \frac{\lambda^r}{\Gamma(r)} y^{r-1} e^{-\lambda y}$$

$$y > 0$$

Peki  $\Gamma$  sembolu nerede geliyor? Bu bir fonksiyondur; Herhangi bir  $r > 0$  icin Gamma fonksiyonu  $\Gamma(r)$  su sekilde gosterilir,

$$\Gamma(r) = \int_0^{\infty} y^{r-1} e^{-y} dy$$

olarak tanimli ise.

Eger  $Y$  Gamma olarak dagilmis ise, beklenti  $E(Y) = r/\lambda$ , ve  $Var(Y) = r/\lambda^2$ .

### İki Degiskenli Dagilimler

#### Tanim

Surekli ortamda  $(X, Y)$  rasgele degiskenleri icin yogunluk fonksiyonu  $f(x, y)$  tanimlanabilir eger i)  $f(x, y) > 0$ ,  $\forall (x, y)$  ise, ve ii)  $\int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx dy = 1$  ise ve her kume  $A \subset \mathbb{R} \times \mathbb{R}$  icin  $P((X, Y) \in A) = \int \int_A f(x, y) dx dy$ . Hem ayriksals hem surekli durumda birlesik (joint) CDF  $F_{X,Y}(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$  diye gosterilir.

Bu tanimda  $A$  kumesi olarak tanimlanan kavram uygulamalarda bir olaya (event) tekabul eder. Mesela

#### Ornek

$(X, Y)$ 'in birim kare uzerinde duz (uniform) olsun. O zaman

$$f(x, y) = \begin{cases} 1 & \text{eger } 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1 \text{ ise} \\ 0 & \text{diger durumlarda} \end{cases}$$

$P(X < 1/2, Y < 1/2)$ 'yi bul.

Cevap

Burada verilen  $A = \{X < 1/2, Y < 1/2\}$  bir altkumedir ve bir olaydır. Olayları böyle tanımlamamış mıydık? Örneklem uzayının bir altkumesi olay değil midir? O zaman  $f$ 'i verilen altkume üzerinden entegre edersek, sonuca ulaşmış oluruz.

Örnek

Eğer dağılım kare olmayan bir bölge üzerinden tanımlıysa hesaplar biraz daha zorlaşabilir.  $(X, Y)$  yoğunluğu

$$f(x, y) = \begin{cases} cx^2y & \text{eğer } x^2 \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{diğerleri} \end{cases}$$

Niye  $c$  bilinmiyor? Belki problemin modellenmesi sırasında bu bilinmez olarak ortaya çıkmıştır. Olabilir. Bu değeri hesaplayabiliriz, çünkü  $f(x, y)$  yoğunluk olmalı, ve yoğunluk olmanın şartı  $f(x, y)$  entegre edilince sonucun 1 olması.

Önce bir ek bilgi üretelim, eğer  $x^2 \leq 1$  ise, o zaman  $-1 \leq x \leq 1$  demektir. Bu lazım çünkü entegrale sınır değeri olarak verilecek.

$$\begin{aligned} 1 &= \int \int f(x, y) dy dx = c \int_{-1}^1 \int_{x^2}^1 x^2 y dy dx \\ &= c \int_{-1}^1 x^2 \int_{x^2}^1 y dy dx = \int_{-1}^1 x^2 \left( \frac{1}{2} - \frac{x^4}{2} \right) dx = 1 \\ &= c \int_{-1}^1 x^2 \left( \frac{1-x^4}{2} \right) dx = 1 \\ &= \frac{c}{2} \int_{-1}^1 x^2 - x^6 dx = 1 \end{aligned}$$

Devam edersek  $c = 21/4$  buluruz.

Şimdi, diyelim ki bizden  $P(X \geq Y)$ 'yi hesaplamamız isteniyor. Bu hangi  $A$  bölgesine tekabül eder? Elimizdekiler

$$-1 \leq x \leq 1, x^2 \leq y, y \leq 1$$

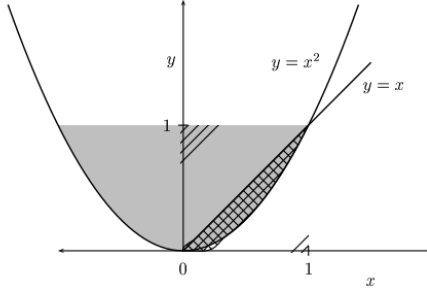
Şimdi bunlara bir de  $y \leq x$  eklememiz lazım. Yani ortadaki eşitsizliğe bir öge daha eklenir.

$$-1 \leq x \leq 1$$

$$x^2 \leq y \leq x$$

$$y \leq 1$$

$x^2 \leq y$ 'yi hayal etmek için  $x^2 = y$ 'yi düşünelim, bu bir parabol olarak çizilebilir, ve parabolun üstünde kalanlar otomatik olarak  $x^2 \leq y$  olur, bu temel irdelemelerden biri.



Aynı şekilde  $y \leq x$  için  $y = x$ 'i düşünelim, ki bu 45 derece açıyla çizilmiş düz bir çizgi. Çizginin altı  $y \leq x$  olur. Bu iki bölgenin kesişimi yukarıdaki resimdeki gölgeli kısım.

Ek bir bölge şartı  $0 \leq x \leq 1$ . Bu şart resimde bariz görülüyor, ama cebirsel olarak bakarsak  $y \geq x^2$  olduğunu biliyoruz, o zaman  $y \geq 0$  çünkü  $x^2$  muhakkak bir pozitif sayı olmalı. Diğer yandan  $x \geq y$  verilmiş, tüm bunları yanyana koyarsak  $x \geq 0$  şartı ortaya çıkar.

Artık  $P(X \geq Y)$  hesabı için hazırız,

$$\begin{aligned} P(X \geq Y) &= \frac{21}{4} \int_0^1 \int_{x^2}^x x^2 y \, dy \, dx = \frac{21}{4} \int_0^1 x^2 \left[ \int_{x^2}^x y \, dy \right] dx \\ &= \frac{21}{4} \int_0^1 x^2 \frac{x^2 - x^4}{2} dx = \frac{3}{20} \end{aligned}$$

“Hafizasız” Dağılım, Ustel (Exponential) Dağılım

Ustel dağılımın hafizasız olduğu söylenir. Bunun ne anlama geldiğini anlatmaya uğrasalım. Diyelim ki rasgele değişken  $X$  bir aletin omrunu temsil ediyor, yani bir  $p(x)$  fonksiyonuna bir zaman “sordugumuz” zaman bize dondurulan olasılık, o aletin  $x$  zamani kadar daha islemesinin olasılığı. Eğer  $p(2) = 0.2$  ise, aletin 2 yıl daha yaşamasının olasılığı 0.2.

Bu hafizasızlığı, olasılık matematiği ile nasıl temsil ederiz?

$$P(X > s + t | X > t) = P(X > s), \quad \forall s, t \geq 0$$

Yani oyle bir dagilim var ki elimizde,  $X > t$  bilgisi veriliyor, ama (kalan) zamani hala  $P(X > s)$  olasiligi veriyor. Yani  $t$  kadar zaman gectigi bilgisi hicbir seyi degistirmiyor. Ne kadar zaman gecmis olursa olsun, direk  $s$  ile gidip ayni olasilik hesabini yapiyoruz.

Sartsal (conditional) formulunu uygularsak ustteki soyle olur

$$\frac{P(X > s + t, X > t)}{P(X > t)} = P(X > s)$$

ya da

$$P(X > s + t, X > t) = P(X > s)P(X > t)$$

Bu son denklemin tatmin olmasi icin  $X$  ne sekilde dagilmis olmalidir? Ustteki denklem sadece  $X$  dagilim fonksiyonu ustel (exponential) olursa mumkundur, cunku sadece o zaman

$$e^{-\lambda(s+t)} = e^{-\lambda s} e^{-\lambda t}$$

gibi bir iliski kurulabilir.

Ornek

Diyelim ki bir bankadaki bekleme zamani ortalama 10 dakika ve ustel olarak dagilmis. Bir musterinin i) bu bankada 15 dakika beklemesinin ihtimali nedir? ii) Bu musterinin 10 dakika bekledikten sonra toplam olarak 15 dakika (ya da daha fazla) beklemesinin olasiligi nedir?

Cevap

i) Eger  $X$  musterinin bankada beklediği zamani temsil ediyorsa

$$P(X > 15) = e^{-15 \cdot 1/10} = e^{-3/2} \approx 0.223$$

ii) Sorunun bu kısmi müşteri 10 dakika gecirdikten sonra 5 dakika daha gecirmesinin olasiligini soruyor. Fakat ustel dagilim “hafizasiz” olduğu icin kalan zamani alip yine direk ayni fonksiyona geciyoruz,

$$P(X > 5) = e^{-5 \cdot 1/10} = e^{-1/2} \approx 0.60$$

Bilesen (Marginal) Dagilimler

Surekli rasgele degiskenler icin bilesen yogunluk

$$f_X(x) = \int f(x, y) dy$$

ve

$$f_Y(y) = \int f(x, y) dy$$

Ustteki integraller gercek bir dagilim fonksiyonu  $f(x, y)$  verilince alt ve ust limit te tanımlamak zorundadır. Cunku bilesen yogunluk icin bir veya daha fazla degiskeni “integralle disari atmak (integrate out)” ettigimiz soylenir, eger ayrik-sal (discrete) ortamda olsaydik bu atilan degiskenin tum degerlerini goze alarak toplama yapan bir formül yazardik. Surekli ortamda integral kullaniyoruz, ama tum degerlerin uzerinden yine bir sekilde gecmemiz gerekiyor. Iste alt ve ust limitler bunu gerceklestiriyor. Bu alt ve ust limitler, atilan degiskenin “tum degerlerine” bakmasi gerektigi icin  $-\infty, +\infty$  olmalidir. Eger problem icinde degiskenin belli degerler arasinda oldugu belirtilmis ise (mesela alttaki ornekte  $x > 0$ ) o zaman entegral limitleri alt ve ust sinirini buna gore degistirebilir.

Ornek

$f_{X,Y}(x, y) = e^{-(x+y)}$ , olsun ki  $x, y \geq 0$ . O zaman  $f_X(x)$

$$f_X(x) = e^{-x} \int_0^{\infty} e^{-y} dy = e^{-x} \cdot 1 = e^{-x}$$

Ornek

$$f(x, y) = \begin{cases} x + y & \text{eger } 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{diger} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_0^1 (x + y) dx = \int_0^1 x dx + \int_0^1 y dx = \frac{1}{2} + y \quad (1)$$

Tanim

İki rasgele degisken  $A, B$  bagimsizdir eger tum  $A, B$  degerleri icin

$$P(X \in A, Y \in B) = P(X \in A)P(Y \in B)$$

esitligi dogru ise. Bu durumda  $X \perp Y$  yazilir.

Teori

$X, Y$ 'nin birlesik PDF'i  $f_{X,Y}$  olsun. O zaman ve sadece  $f_{X,Y}(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$  ise  $X \perp Y$  dogrudur.

Ornek

Diyelim ki  $X, Y$  bagimsiz, ve ikisinin de ayni yogunlugu var.

$$f(x) = \begin{cases} 2x & \text{eger } 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & \text{diğerleri} \end{cases}$$

$P(X + Y < 1)$ 'i hesaplayın.

Cevap

Bagimsizligi kullanarak birlesik dagilimi hesaplayabiliriz

$$f(x, y) = f_X(x)f_Y(y) = \begin{cases} 4xy & \text{eger } 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{diğerleri} \end{cases}$$

Simdi bu birlesik yogunluk uzerinden istedigimiz bolgeyi hesaplariz, bolgeyi tanımlayan  $X + Y \leq 1$  ifadesi.

$$P(X + Y \leq 1) = \iint_{x+y \leq 1} f(x, y) dy dx$$

Entegralin limiti ustteki hali sembolik, hesap icin bu yeterli degil, eger  $x + y \leq 1$  ise,  $y \leq 1 - x$  demektir, ve bolge  $y = 1 - x$  cizgisinin alti olarak kabul edilebilir.  $x, y$  zaten sifirdan buyuk olmalı, yani sola dogru yatık cizginin alti ve  $y, x$  eksenlerinin ustu kismini olusturan bir ucgen,

$$= \int_0^1 \int_0^{1-x} 4yx \, dy dx = 4 \int_0^1 x \left[ \int_0^{1-x} y \, dy \right] dx$$

Numaraya dikkat, hangi degisken uzerinden entegral aldigimiza bakarak, onun haricindekileri sabit kabul ederek bu “sabitleri” entegral disina atiyoruz, boylece isimizi kolaylastiriyoruz. Hesabi tamamlarsak,

$$4 \int_0^1 x \frac{(1-x)^2}{2} dx = \frac{1}{6}$$

Kosullu Dagilimler (Conditional Distributions)

Surekli rasgele degiskenler icin kosullu olasilik yogunluk fonksiyonlari

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x, y)}{f_Y(y)}$$

Devam edelim, eger kosullu yogunluk uzerinden olay hesabi yapmak istersek, ve  $f_Y(y) > 0$  oldugunu farzederek,

$$P(X \in A | Y = y) = \int_A f_{X|Y}(x|y) dx$$



Ornek

(1) sonucunu aldigimiz ornege donelim,

$$f(x, y) = \begin{cases} x + y & \text{eger } 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1 \\ 0 & \text{diger} \end{cases}$$

$P(X < 1/4 | Y = 1/3)$  nedir?

Cevap

Ustteki olasilik hesabi icin  $f_{X|Y}$  fonksiyonuna ihtiyacimiz var. (1)'de gordugumu uzere,

$$f_Y(y) = \frac{1}{2} + y$$

Ana formulumuz neydi?

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x, y)}{f_Y(y)}$$

$$= \frac{x + y}{\frac{1}{2} + y}$$

$$P(X < 1/4 | Y = 1/3) = \int_0^{1/4} \frac{x + \frac{1}{3}}{\frac{1}{2} + \frac{1}{3}} dx = \frac{\frac{1}{32} + \frac{1}{3}}{\frac{1}{2} + \frac{1}{3}} = \frac{14}{32}$$

Cok Degiskenli (Multivariate) Dagilimlar ve IID Orneklemler (Samples)

$X = (X_1, \dots, X_n)$  olsun, ki  $(X_1, \dots, X_n)$ 'lerin herbiri bir rasgele degisken, o zaman  $X$ 'e rasgele vektor (random vector) ismi verilir.  $f(x_1, \dots, x_n)$ 'in PDF'i temsil ettigini dusunelim. Bu PDF'i baz alarak aynen iki degiskenli (bivariate) orneklerde oldugu gibi, benzer tekniklerle bilesenleri, kosullu dagilimlari, vs. hesaplamak mumkundur.

Cok Degiskenli Normal

Tek degiskenli Normal dagilimin iki parametresi vardi,  $\mu, \sigma$ . Cok degiskenli formda  $\mu$  bir vektor,  $\sigma$  yerine ise  $\Sigma$  matrisi var. Once rasgele degiskeni tanimlayalim,

$$Z = \begin{bmatrix} Z_1 \\ \vdots \\ Z_k \end{bmatrix}$$

ki  $Z_1, \dots, Z_k \sim N(0, 1)$ .  $Z$ 'nin yogunlugu

$$f(z) = \prod_{i=1}^k f(z_i) = \frac{1}{(2\pi)^{k/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \sum_{j=1}^k z_j^2 \right\}$$

$$= \frac{1}{(2\pi)^{k/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} z^T z \right\}$$

Bu durumda  $Z$ 'nin *standart* çok degiskenli Normal dagilima sahip oldugu soylenir, ve  $Z \sim N(0, I)$  olarak gosterilir. Buradaki 0 degeri icinde  $k$  tane sifir olan bir vektor olarak,  $I$  ise  $k \times k$  birim (identity) matrisi olarak anlasilmalidir.

Daha genel olarak bir vektor  $X$ 'in çok degiskenli Normal dagilimina sahip oldugunu soyleriz, ve bunu  $X \sim N(\mu, \Sigma)$  olarak gosteririz, eger dagilimin yogunlugu

$$f(x; \mu, \Sigma) = \frac{1}{(2\pi)^{k/2} \det(\Sigma)^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (x - \mu)^T \Sigma^{-1} (x - \mu) \right\}$$

$\Sigma$  pozitif kesin (positive definite) bir matristir. Hatirlayalim, bir matris pozitif kesindir eger tum sifir olmayan  $x$  vektorleri icin  $x^T \Sigma x > 0$  ise.

Not: Karekok kavrami tekil sayılardan matrislere de aktarilabilir. Bir matris  $B$ 'nin  $A$ 'nin karekoku oldugu soylenir, eger  $B \cdot B = A$  ise.

Devam edersek, eger  $\Sigma$  pozitif kesin ise bir  $\Sigma^{1/2}$  matrisini oldugu gosterilebilir, ki bu matrise  $\Sigma$ 'nin karekoku ismi verilir, ve bu karekokun su ozellikleri vardir, (i)  $\Sigma^{1/2}$  simetriktir, (ii)  $\Sigma = \Sigma^{1/2} \Sigma^{1/2} = I$  ve  $\Sigma^{-1/2} = (\Sigma^{1/2})^{-1}$ .

Hatirlama Numarasi

Normal Dagilimin formulu bazen hatirlayamayabiliriz. Peki daha basit bir formolden baslayarak onu turetebilir miyiz? Bu mumkun. Daha once  $e^{-x^2}$  *Nasil Entegre Edilir?* yazisinda

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$$

oldugunu gormustuk. Dikkat edersek bu integral bir formulun olasiliksal dagilim olup olmadigini kontrol etmek icin kullandigimiz integrale benziyor. Eger integral 1 cikarsa onun olasiliksal dagilim oldugunu biliyoruz. Ustteki sonuc  $\sqrt{\pi}$ , fakat iki tarafi  $\sqrt{\pi}$ 'ye bolerseniz, sag taraf 1 olur ve Boylece solda bir dagilim elde ederiz. Yani

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-x^2} dx = 1$$

formulunde integralin sagindaki kisim bir dagilimdir. Bu formulu donusturerek Gaussian'a erisebiliriz. Ustteki formulun orta noktası (mean) sifir, varyansi (vari-

ance), yani  $\sigma^2 = 1/2$  (bunu da ezberlemek lazım ama o kadar dert değil). O zaman  $\sigma = 1/\sqrt{2}$ .

İlk amacımız  $\sigma = 1$ 'e erismek olsun (çünkü oradan herhangi bir  $\sigma$ 'ya atlayabiliriz), bunun için  $x$ 'i  $\sqrt{2}$ 'e bölmek lazım, tabii aynı anda onun etkisini sıfırlamak için normalize eden sabiti dengelemek amacıyla  $\sqrt{2}$ 'ye bölmek lazım,

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\left(\frac{x}{\sqrt{2}}\right)^2} dx$$

$\sigma = 1$ 'e erisince oradan herhangi bir  $\sigma$  için,  $\sigma$  değişkenine bölelim, yine hem e üstüne hem sabite bu eki yapalım,

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\left(\frac{x}{\sqrt{2}\sigma}\right)^2} dx$$

Şimdi herhangi bir ortalama  $\mu$  için bu değişkeni formüle sokalım, bunun için  $\mu$ 'yu  $x$ 'den çıkarmak yeterli

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\left(\frac{x-\mu}{\sqrt{2}\sigma}\right)^2} dx$$

/

e üstündeki kare alma işlemini acarsak,

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

Boylece integral içindeki kısım tek boyutlu Gaussian formuna erismiş oluyor.

Rasgele Değişkenler, Yoğunluklar

Şimdi konuların üzerinden bir daha geçelim; rasgele değişken,  $X, Y$  gibi büyük harflerle gösterilen büyüklükler “bir zar atışı sonucu içleri doldurulan” değişkenlerdir. Bu zar atışı her zaman  $X$ 'in,  $Y$ 'nin bağlı olduğu dağılıma göre olacaktır. Eğer  $X \sim N(10, 2)$  ise, bir formülün / hesabın içinde  $X$  gördüğümüz zaman çoğunlukla o noktaya 10'a yakın değerler olacağını biliriz. Tabii ki “kesin” her zaman ne olacağını bilmeyiz, zaten bir modelde noktasal değer (tipik cebirsel değişkenler) yerine rasgele değişken kullanmanın sebeplerinden biri budur.

Rasgele değişkenlerin matematiksel formüllerde kullanılması  $C = X + Y$  şeklinde olabilir mesela. O zaman elde edilen yeni değişken de bir rasgele değişken olur. Bu tür formüller envai sekle girebilir, hatta rasgele değişken içeren formüllerin türü bile alınabiliyor, tabii bunun için özel bir Calculus gerekli, İto'nun Calculus'u bu tür işlerle uğraşıyor.

Elimizde sunlar var; olasilik fonksiyonu bir matematiksel denklem, one degerler geciyoruz, ve bu degerlerin olasiliklerini gayet direk, mekanik bir formolden cevap olarak aliyoruz. Rasgele degiskenler ise bu yogunluk fonksiyonlarini bir anlamda “tersten isletiyor”, o dagilima “zar attiriyor”, ve kumulatif olasilik fonksiyonuna gecilen degerler bu sefer disari cikiyor. Tabii yogunlugun ne olduguna gore bazi degerler daha cok, bazilari daha az cikiyor. Hesapsal olarak bir rasgele degiskene / dagilima zar attirmek icin ozel kodlamalar, yari-rasgele sayi uretimi gereklidir, biz kavramsal ve cebirsel olarak onlari neyi temsil ettiginden bahsediyoruz.

iki kavramdan daha bahsetmek bu noktada faydalidir. 1) Nufus (Population) 2) Orneklem (Sample). Nufus, uzerinde istatistiksel analiz yaptigimiz kitlenin tamamidir. Eger insanlari boylari hakkinda istatistiki analiz yapıyor olsaydik tum insanlar nufus olurdu. Nufusun bazen hangi dagilimda oldugu bilinmiyor olabilir, biliniyor olsa da bazen bu dagilimin parametreleri bilinmiyor olabilir. Orneklem, nufus icinden alinan rasgele olcumlere verilen isimdir,  $X_1, \dots, X_n$  olarak gosterilebiliyor, bu durumda nufusun dagiliminin “zar attigi” ve her zar atisinin rasgele degiskenlerden birinin icini doldurdugu dusunebilir. Orneklem nufustan geldigi icin dagiliminin aynen nufus gibi oldugu kabul edilir. Bu baglantidan yola cikilarak bircok istatistiki analiz yapmak mumkundur.

#### z-Skorlari

Bu degerler bazen kafa karisikligi yaratabiliyor, cunku z-degeri, z-“skoru” gibi kelimeler gecince sanki bu z buyukluklari bir olasilik degeriymis gibi bir anlam cikabiliyor. Bu dogru degil, z degerleri kumulatif fonksiyonlara *gecilen* seyler. Yani  $z = 0.08$  “skorunun” olasiligini hesaplamak icin  $\phi(z) = \int_0^z p(t)dt$  ile hesabi yapmak lazim. Bir diger karisiklik sebebi mesela  $z_{0.05} = -1.64$  gibi bir ifade. Burada z-skoru  $-1.64$  degeridir, z altina yazilan deger bir notasyonel puf noktadir, ve aslında  $\phi(z)$  sonucunun ta kendisi, yani  $\phi(-1.64) = 0.05$ , bu bazi hesaplar icin gormesi kolay olsun diye  $z_{0.05}$  olarak yaziliyor.

```
from scipy.stats.distributions import norm
print norm.cdf(-1.64)

0.0505025834741
```

Bu yuzden,  $P(z_1 < Z < z_2)$  gibi bir ifadede mesela, Z’nin iki tarafindaki her iki deger birer z-degeri, olasilik degerleri degil. Olasilik degeri  $P(\cdot)$  hesabi sonucunda elde edilecek.

Tabii z-skorlari ile ona bagli olasilik degeri arasinda birebir baglanti var, fakat z-degerinin “kendisi” olasilik degeri degildir.

#### Kaynaklar

- [1] [http://en.wikipedia.org/wiki/Confidence\\_interval](http://en.wikipedia.org/wiki/Confidence_interval)
- [2] Janert, P., Data Analysis with Open Source Tools
- [3] Introduction to Probability Models, Sheldon Ross, 8th Edition, sf. 273