

Πιθανότητες 1, Οριακά Θεωρήματα

30 Μαΐου 2023

Πώς συμπεριφέρεται ένα άθροισμα πολλών
(ανεξάρτητων) μεταβλητών

- Τιμές μετοχών στο χρηματιστήριο
- Κλίμα/Μετεωρολογία
- Κατανομή ταχυτήτων σε ένα αέριο
Έστω μια ακολουθία X_1, X_2, \dots, X_n από τυχαίες μεταβλητές ανεξάρτητες και ισόνομες με μέση τιμή μ και διασπορά σ^2 .

Πώς συμπεριφέρεται η $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ ως συνάρτηση του n Έχουμε δει ότι: $E[S_n] = n\mu$ και $Var(S_n) = n\sigma^2$ (από ανεξαρτησία μεταβλητών).

- Κανονικοποιημένο άθροισμα: $Z_n = \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$ Η Z_n «κινείται» γύρω από τη μέση τιμή της $E[Z_n] = 0$ με διασπορά $Var(Z_n) = 1$.

Έχουμε ήδη λίγη πληροφορία στατιστικής φύσεως για τη Z_n , αλλά δεν αρκεί!
Αυτό που θα θέλαμε είναι η κατανομή $P(Z_n \geq z)$ ή την $f_n(z) \equiv f_{Z_n}(z)$.

- Μας ενδιαφέρουν οι ουρές $P(|Z_n| \geq z)$, δηλαδή η πιθανότητα να έχουμε απόκλιση πάνω από z από την κανονικοποιημένη μέση τιμή.
- Μας ενδιαφέρει η συμπεριφορά αυτών των ουρών για $n \rightarrow \infty$.

Πώς εξάγουμε πληροφορία για τις ουρές μιας μεταβλητής από τα στατιστικά της

- Ανισότητα Markov:

Έστω τυχαία μεταβλητή $X > 0$. Τότε:
$$P(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a} \quad \forall a > 0.$$

- Απόδειξη (για τη συνεχή περίπτωση):

$$E[X] = \int_0^\infty xf(x)dx = \int_0^a xf(x)dx + \int_a^\infty xf(x)dx \geq \int_a^\infty xf(x)dx \geq a \int_a^\infty f(x)dx = aP(X \geq a) \Rightarrow P(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a}$$

- Από *Markov* : $P(|Z_n| \geq z) \leq \frac{E[Z_n]}{z} \left(\leq \frac{\sqrt{E[Z_n^2]}}{z} = \frac{1}{z} \right).$

Το φράγμα $O(\frac{1}{z})$ δεν είναι αρκετά ακριβές.

- Ανισότητα Chebychev : Αν η τυχαία μεταβλητή X έχει $E[X] < \infty$ και

$E[x^2] < \infty$, τότε, $\forall a > 0$, έχουμε:
$$P(|X - \mu| \geq a) \leq \frac{\sigma^2}{a^2},$$
 όπου $\mu = E[X]$ και $\sigma^2 = Var(X)$.

- Απόδειξη:

Έστω $U = (X - \mu)^2$, οπότε:

$$P(|X - \mu| \geq a) = P((X - \mu)^2 \geq a^2) = P(U \geq a^2) \leq \frac{E[U]}{a^2} = \frac{E[(x - \mu)^2]}{a^2} = \frac{Var(X)}{a^2} = \frac{\sigma^2}{a^2}$$

- Από ανισότητα *Chebychev* στην Z_n , προκύπτει ότι
$$P(|Z_n| \geq z) \leq \frac{1}{z^2}.$$

- Αφού $Z_n = \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$, θα έχουμε:

$$P(|Z_n| \geq z) = P\left(\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}} \geq z\right) = P(|S_n - n\mu| \geq z\sqrt{n}\sigma) \leq \frac{1}{z^2}.$$

Θέτοντας $a = z\sqrt{n}\sigma$, παίρνουμε:
$$P(|S_n - n\mu| \geq a) \leq \frac{n\sigma^2}{a^2}.$$

Μελέτη του δειγματικού μέσου όρου

$$\bar{X}_n = \frac{S_n}{n} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$$

Εκτίμηση του μέσου όρου μ μιας τυχαίας μεταβλητής X από μια δειγματοληψία μεγέθους n :

$$P(|\bar{X}_n - \mu| \geq a) = P(|\frac{S_n}{n} - \mu| \geq a) = P(|S_n - n\mu| \geq an) \leq \frac{n\sigma^2}{n^2a^2} = \frac{\sigma^2}{na^2}$$

Δείξαμε, λοιπόν, ότι:
$$P(|S_n - n\mu| \geq an) \frac{\sigma^2}{na^2}$$

Ασθενής Νόμος Μεγάλων Αριθμών (*Bernoulli, Khinchin*)

Έστω X_1, \dots, X_n ακολουθία ανεξάρτητων και ισόνομων τυχαίων μεταβλητών με $E[X^2] < \infty$.

Τότε: $\forall \epsilon > 0, P(|\bar{X} - \mu| \geq \epsilon) \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$.

Λέμε ότι η \bar{X}_n συγκλίνει στη μ κατά πιθανότητα και γράφουμε ότι $\bar{X}_n \xrightarrow{P} \mu, n \rightarrow \infty$.
(Καθώς $n \rightarrow \infty$, η τυχαιότητα «εξαφανίζεται».)

Ισχυρός Νόμος Μεγάλων Αριθμών (*Borel, Kolmogorou*)

Έστω X_1, \dots, X_n ακολουθία ανεξάρτητων και ισόνομων τυχαίων μεταβλητών με μέση τιμή μ και διασπορά σ^2 .

Τότε: $P(\bar{X}_n \rightarrow \mu, \text{καθώς } n \rightarrow \infty) = 1$.

Λέμε ότι η \bar{X}_n συγκλίνει στη μ σχεδόν βεβαίως.

Σημειώσεις:

1. Ισχυρός Ν.Μ.Α. \Rightarrow Ασθενή Ν.Μ.Α.
(Σχεδόν βέβαιη σύγκλιση \Rightarrow Σύγκλιση κατά πιθανότητα)
2. Ωστόσο, υπάρχουν περιπτώσεις (χαλαρότερες υποθέσεις) στις οποίες ισχύει ο Ασθενής Ν.Μ.Α., αλλά όχι ο Ισχυρός Ν.Μ.Α..

Πώς συμπεριφέρεται, τελικά, η $P(|Z_n| \geq z$ για μεγάλο n

Δύο εφαρμογές:

1. Τυχαίοι περίπατοι
2. Πλήθος των πρώτων διαιρετών
Διαλέγουμε έναν τυχαίο αριθμό X ομοιόμορφα στην τύχη από το $\{1, \dots, 10^{12}\}$.
Έστω D ο αριθμός των πρώτων διαιρετών του X .
π.χ.: Αν $X = 30$, τότε $D_X = 3$.

Και στις δύο περιπτώσεις, η εμπειρική κατανομή είναι κανονική! (καθώς $n \rightarrow \infty$)
Θέλουμε να εκτιμήσουμε την $P(|Z_n| \geq z)$.

- Γνωρίζουμε ότι $E[Z_n] = 0$ και $E[Z_n^2] = 1$.
- Ίδανικά, θα θέλαμε να γνωρίζουμε όλες τις ροπές $E[Z_n^r]$ της Z_n .
(ή όσο περισσότερες γίνεται)
- Εναλλακτικά, θα θέλουμε να υπολογίζουμε τη ροπογεννήτρια συνάρτηση $M_n(t) := E[\exp(tZ_n)]$.
- Εξ ορισμού, έχουμε:
$$M_n(t) = E[\exp(tZ_n)] = E\left[\exp\left(t\frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right] = E\left[\exp\left(t\frac{X_1 + \dots + X_n}{\sigma\sqrt{n}}\right)\right] \exp\left(-\frac{\mu\sqrt{nt}}{\sigma}\right).$$
- Για απλότητα, θα συνεχίσουμε με την περίπτωση $\mu = 0$ και $\sigma = 1$.
$$M_n(t) = E\left[\exp\left(t\frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{n}}\right)\right] = E\left[\exp\left(t\frac{X_1}{\sqrt{n}}\right) \cdot \dots \cdot \exp\left(t\frac{X_n}{\sqrt{n}}\right)\right] =$$

$$= E\left[\exp\left(t\frac{X_1}{\sqrt{n}}\right)\right] \cdot \dots \cdot E\left[\exp\left(t\frac{X_n}{\sqrt{n}}\right)\right] = E\left[\exp\left(t\frac{X}{\sqrt{n}}\right)\right]^n = \left[M_X\left(\frac{t}{\sqrt{n}}\right)\right]^n$$

για X μια τυχαία μεταβλητή ισόνομη με X_1, \dots, X_n .

Εξ ορισμού:

$$M_X(u) = E[\exp(uX)] = E[1] + uE[X] + \frac{u^2}{2}E[X^2] + O(u^3) =$$

$$= 1 + \frac{u^2}{2} + O(u^3), E[X] = 0, E[X^2] = 1 \Rightarrow$$

$$M_n(t) = \left[1 + \frac{t^2}{2n} + O\left(\frac{t^3}{n^{3/2}}\right)\right]^n \rightarrow e^{\frac{t^2}{2}}$$

- Δείξαμε ότι οι ροπογεννήτριες συναρτήσεις $M_n(t)$ συγκλίνουν
 $\forall t \in \mathbb{R}, M_n(t) \rightarrow e^{\frac{t^2}{2}}$ καθώς $n \rightarrow \infty$,
δηλαδή στη ροπογεννήτρια συνάρτηση της $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}}$.
- Λήμμα *Levy*: Αν η ροπογεννήτρια συνάρτηση $M_n(t)$ της Z_n συγκλίνει στη ροπογεννήτρια συνάρτηση $M(t)$ της Z , τότε:
 $F_{Z_n}(z) \rightarrow F_Z(z)$ καθώς $n \rightarrow \infty$ σε κάθε σημείο συνέχειας της F_Z .

Κεντρικό Οριακό Θεώρημα

Έστω ότι X_1, \dots, X_n ανεξάρτητες και ισόνομες τυχαίες μεταβλητές με μέσο μ και διασπορά σ^2 . Τότε, η κατανομή του κανονικοποιημένου αθροίσματος $Z_n = \frac{X_1 + \dots + X_n}{\sigma\sqrt{n}}$ τείνει καθώς $n \rightarrow \infty$ στην τυπική κανονική κατανομή

$$f_Z(z) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{z^2}{2}} \text{ καθώς } n \rightarrow \infty, \forall z \in \mathbb{R}.$$

* -ημ

Όρια Θεωρήματα [κεφ. 8 από Ross]

Πως συμπεριφέρεται ένα άθροισμα πολλών (ανεξαρτητών) τυχαιών μεταβλητών?

- π.χ. Εξαρτητών
- Τύπος βρωχών στο χρηματιστήριο
 - κλίμα / Μετεωρολογία
 - κατανομή ταχυτήτων σε ένα αέριο

⇒ Έστω μια ακολουθία X_1, X_2, \dots, X_n από τυχαιές μεταβλητές που είναι

- i) ανεξαρτητές
 - ii) ισόνομες
- Δεν μας είναι απαραίτητα να ταυ
αλλά τα υποθέτουμε να ταυ

με μέση τιμή μ και διασπορά σ^2

⇒ Πως συμπεριφέρεται η $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ ως συνάρτηση των?

Έχουμε ότι οι $E[S_n] = n\mu$ $Var(S_n) = n\sigma^2$
(δεν χρειάζεται ανεξαρτησία) (χρειάζεται ανεξαρτησία)

Κανονικοποίηση άθροισματος:

$$Z_n = \frac{S_n - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}$$

→ κανονικοποιημένο άθροισμα

Η Z_n "κινείται" γύρω από τη μέση τιμή της $E[Z_n] = 0$
 με διασπορά $Var(Z_n) = 1$

Έχουμε ήδη την πληροφορία στατιστικής φύσεως για την Z_n
 αλλά ΔΕΝ αρκεί

Αυτό που θα θέλαμε είναι η κατανομή

$IP(Z_n \geq z)$ ή την $F_n(z) \equiv F_{Z_n}(z)$

αυτές



\Rightarrow Mas ενδιαφέρουν οι ούρες $\mathbb{P}(|Z_n| \geq z)$ ένταξη
 η πιθανότητα να έχουμε αποκλιση πάνω από z
 από την κοιν/νη μέση τιμή
 Mas ενδιαφέρει η συμπεριφορά αυτών των ούρων
 για $n \rightarrow \infty$

\Rightarrow Πως ελέγχουμε πληρότητα για τις ούρες μιας μεταβλητής
 από τα στατιστικά της?

Ανισότητα Markov: Έστω τ.μ. $X \geq 0$. Τότε

$$\mathbb{P}(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{a} \quad \forall a > 0$$

είναι αναλογική για διακρίτες
απόδειξη (για την συνέχεις περίπτωση)

$$\mathbb{E}[X] = \int_0^{\infty} x f(x) dx = \int_0^a x f(x) dx + \int_a^{\infty} x f(x) dx \geq$$

$\xrightarrow{\text{αφού } x \geq 0}$ ≥ 0 αφού το βγαίω

$$\geq \int_a^{\infty} \underbrace{x}_{\geq a} f(x) dx \geq \int_a^{\infty} a f(x) dx = a \int_a^{\infty} f(x) dx = a \mathbb{P}(X \geq a)$$

$$\Rightarrow \mathbb{P}(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}[X]}{a}$$



\Rightarrow Στην $\mathbb{P}(|Z_n| \geq z)$: Από Markov: $\mathbb{P}(|Z_n| \geq z) \leq \frac{\mathbb{E}[|Z_n|]}{z}$

$$\left(\begin{array}{l} \leq \frac{\sqrt{\mathbb{E}[Z_n^2]}}{z} = \frac{1}{z} \\ \uparrow \\ \text{Από Jensen} \end{array} \right) \Rightarrow \text{το πράγμα } O(1/z) \text{ δεν είναι αρκετά ακριβές}$$

Ανισότητα Chebyshev:

Αν η τ.μ. X έχει

$$\bullet \mathbb{E}[X] < \infty$$

$$\bullet \mathbb{E}[X^2] < \infty$$

Τότε $\forall a > 0$ έχουμε:
όπου $\mu = \mathbb{E}[X]$, $\sigma^2 = \text{Var}(X)$

$$\mathbb{P}(|X - \mu| > a) \leq \frac{\sigma^2}{a^2}$$

Απόδειξη: Έστω $U = (X - \mu)^2$ οπότε

$$\mathbb{P}(|X - \mu| \geq a) = \mathbb{P}((X - \mu)^2 \geq a^2) = \mathbb{P}(U \geq a^2)$$

Markov

$$\mathbb{P}(U \geq a^2) \leq \frac{\mathbb{E}[U]}{a^2} = \frac{\mathbb{E}[(X - \mu)^2]}{a^2} = \frac{\text{Var}(X)}{a^2} = \frac{\sigma^2}{a^2} \quad \square$$

⇒ Στην $\mathbb{P}(|Z_n| \geq z)$: Από Chebyshev:

$$\mathbb{P}(|Z_n| \geq z) \leq \frac{1}{z^2}$$

Από $Z_n = \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{ng}}$ θα έχουμε

$$\mathbb{P}(|Z_n| \geq z) = \mathbb{P}\left(\frac{|S_n - n\mu|}{\sqrt{ng}} \geq z\right) = \mathbb{P}(|S_n - n\mu| \geq \sqrt{ng}z)$$

Από Chebyshev: $\mathbb{P}(|S_n - n\mu| \geq \underbrace{\sqrt{ng}z}_{a}) \leq \frac{1}{z^2}$

$$\Rightarrow \mathbb{P}(|S_n - n\mu| \geq a) \leq \frac{ng^2}{a^2}$$

⇒ Μελέτη του στατιστικού μέσου όπου $\bar{X}_n = \frac{S_n}{n} = \frac{X_1 + \dots + X_n}{n}$
(εξέλιξη του μέσου μ μιας τ.μ. X)

από μια στατιστική μετέδοσης n

$$\Rightarrow \mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| \geq a) = \mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - \mu\right| \geq a\right) \quad \square$$

$$= \mathbb{P}(|S_n - n\mu| \geq an) \leq \frac{ng^2}{n^2 a^2} = \frac{g^2}{na^2}$$

Δείξτε λοιπόν ότι:

$$\mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| \geq \alpha) \leq \frac{\sigma^2}{n\alpha^2}$$

Άσθενής νόμος Μεγάλων Αριθμών

(Bernoulli
Khinchin)

Έστω X_1, \dots, X_n ακολουθία ανεξ. ισονομών με $\mu \in \mathbb{E}[X_i] < \infty$

Τότε $\forall \varepsilon > 0$ $\mathbb{P}(|\bar{X}_n - \mu| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$ καθώς $n \rightarrow \infty$

Λεπτε ότι η \bar{X}_n συγκλίνει στην μ κατά πιθανότητα
και γράφουμε ότι $\bar{X}_n \xrightarrow{P} \mu$ καθώς $n \rightarrow \infty$

Καθώς $n \rightarrow \infty$ η τυχαιότητα "εξαφανίζεται"

Ισχυρός νόμος Μεγάλων Αριθμών (Borel Kolmogorov)

Έστω X_1, \dots, X_n ακολουθία ισονομών και ανεξαρτητών
τ.μ. με μέση τιμή μ και διασπορά σ .

Τότε $\mathbb{P}(\bar{X}_n \rightarrow \mu \text{ καθώς } n \rightarrow \infty) = 1$

Λεπτε ότι η \bar{X}_n συγκλίνει στην μ σχεδόν βέβαια

Σημειώσεις

1) Ισχυρός ΝΜΑ \Rightarrow Άσθενή ΝΜΑ

(σχεδόν βέβαια συγκλίνω \Rightarrow συγκλίνω κατά πιθανότητα)

2) \Rightarrow \exists σ \exists μ υπάρχουν περιπτώσεις (χαλαρότερες υποθέσεις)

όπου ισχύει ο άσθενής ΝΜΑ αλλά όχι ο ισχυρός ΝΜΑ

→ Πως συμπεριφέρεται τελικά η $\mathbb{P}(|Z_n| \geq z)$ για μεγάλο n ?

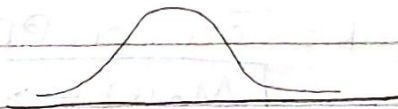
→ Δύο εφαρμογές:

- ωχαιοί περιπατωί
- αριθμός πρώτων διαιρετών

Διαλέγουμε έναν αριθμό ομοιόμορφα στην ωχή από το $\{1, \dots, N = 10^{12}\}$. Έστω D_x ο αριθμός των πρώτων διαιρετών του x .

π.χ. αν $x = 30$, τότε $D_x = 3$

Και στις δύο περιπτώσεις η εμπειρική κατανομή είναι κανονική (καθώς $n \rightarrow \infty$)



→ Θέλουμε να εκτιμήσουμε την $\mathbb{P}(|Z_n| \geq z)$

• Γνωρίζουμε $\mathbb{E}[Z_n] = 0$

$$\mathbb{E}[Z_n^2] = 1$$

• Ιδανικά θα θέλαμε να γνωρίζουμε όλες τις ροές $\mathbb{E}[Z_n^r]$ της Z_n [η όσο περισσότερες δίνονται]

• Εναλλακτικά θα θέλαμε να υπολογίσουμε τη ΡΓΣ $M_n(t) = \mathbb{E}[\exp(t Z_n)]$

Εγ' ορισμού έχουμε: $M_n(t) = \mathbb{E}[\exp(t Z_n)] = \mathbb{E}[\exp(t \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma})]$
 $M_n(t) = \mathbb{E}[\exp(t \frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{n}\sigma})] \exp(-\frac{\mu \sqrt{n} t}{\sigma})$

Για ανότητα θα συνεχίσουμε με την περίπτωση $\mu=0$ $\sigma=1$

$\Rightarrow M_n(t) = \mathbb{E}[\exp(t \frac{X_1 + \dots + X_n}{\sqrt{n}})] = \mathbb{E}[\exp(t \frac{X_1}{\sqrt{n}}) \times \dots \times \exp(t \frac{X_n}{\sqrt{n}})]$
 $(X_1, \dots, X_n)_{i.i.d.}$
 $\stackrel{\text{ΕΓΩ ΧΙΓΟΥΟΛΗΜΕ } X_1, \dots, X_n}{=} \mathbb{E}[\exp(t \frac{X_1}{\sqrt{n}})] \times \dots \times \mathbb{E}[\exp(t \frac{X_n}{\sqrt{n}})] \stackrel{\text{ΕΓΩ ΧΙΓΟΥΟΛΗΜΕ } X_1, \dots, X_n}{=} \underbrace{\mathbb{E}[\exp(t \frac{X}{\sqrt{n}})]^n}_{M_X(t/\sqrt{n})}$

$$\Rightarrow M_n(t) = [M_x(t/\sqrt{n})]^n \quad (*)$$

Εγ' ορισμού $M_x(u) = \mathbb{E}[\exp(ux)] = \mathbb{E}[1 + ux + \frac{u^2}{2}x^2 + O(u^3)]$

$$= \mathbb{E}[1] + u \mathbb{E}[x] + \frac{u^2}{2} \mathbb{E}[x^2] + O(u^3)$$

$\mu=0$ $\sigma^2=1$

$$= 1 + \frac{u^2}{2} + O(u^3)$$

$$(*) \Rightarrow M_n(t) = \left[1 + \frac{t^2}{2n} + O\left(\frac{t^3}{n^{3/2}}\right) \right]^n \rightarrow e^{t^2/2} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{a}{n}\right)^n = e^a$$

Δείξαμε ότι οι ΠΓΣ $M_n(t)$ συγκλίνουν $\forall t \in \mathbb{R}$

$$M_n(t) \rightarrow e^{t^2/2} \quad \text{καθώς } n \rightarrow \infty$$

$$\text{ΠΓΣ της } f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}$$

Λήμμα (Lévy):

Αν οι ΠΓΣ $M_n(t)$ της Z_n συγκλίνει στην ΠΓΣ $M(t)$ της Z , τότε $F_{Z_n}(z) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_Z(z)$ σε κάθε σημείο συνέχειας της F_Z

Κεντρικό οριακό θεώρημα

Έστω ότι X_1, \dots, X_n ανεξάρτητες και ίσונτες ζ.μ. με μέσο μ και διασπορά σ^2 . Τότε η κατανομή του καν/ου αθροίσματος $Z_n = \frac{X_1 + \dots + X_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$ τείνει καθώς $n \rightarrow \infty$

στην τυπική κανονική κατανομή δίνουσα

$$f_{Z_n}(z) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2} \quad \forall z \in \mathbb{R}$$