1 Теория вероятностей.

Монетка:

 $\Omega = \{O; P\}. \ \Omega$ — множество элементарных исходов; \leq счетное.

Случайное событие: $A \subset \Omega$.

 $P:\Omega\to\mathbb{R}_+$:

1.
$$P(x) \ge 0$$

$$2. \sum_{x \in \Omega} P(x) = 1$$

 (Ω, P) — вероятностное пространство.

Вероятность события $A - P(A) = \sum_{x \in A} P(x)$.

Случайное событие — измеримое подмножество вероятностного пространства.

Сумма событий — объединение множеств.

Произведение событий — пересечение множеств.

$$P(A+B) = P(A) + P(B) - P(AB).$$

$$P(A + B + C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) - P(AC) + P(ABC).$$

Опр. A и B называются независимыми, если $P(AB) = P(A) \cdot P(B)$.

Пример:

 Ω_1 и Ω_2 — вероятностные пространства.

 $\Omega_1 \times \Omega_2$ — вероятностное пространство.

 $A\subset\Omega_1$ — случайное событие.

$$P(x,y) = P_1(x) \cdot P_2(y).$$

$$P_1(A) = P(A \times \Omega_2).$$

$$AB \leftrightarrow (A \times \Omega_2) \cap (\Omega_1 \times B) = A \times B.$$

$$A, B, C$$
 — независимы, если $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$.

События A_1, A_2, \ldots, A_n независимы, если $\forall A_{i1}, \ldots, A_{ik}$ верно $P(A_{i1}A_{i2}\ldots A_{ik}) = \prod_{j=1}^k P(A_{ij})$.

Опр. Условная вероятность. P(A|B) — вероятность A при условие, что B произошло.

Теорема. Формула полной вероятности. Пусть A_1, A_2, \dots, A_n — система попарно несовместимых событий, в сумме дающих достоверное. Тогда для любого события B выполнена формула $P(A) = \sum_{i=1}^k P(A|B_i) \cdot P(B_i)$. Доказательство:

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}.$$

$$P(A) = \sum_{i=1}^{k} P(AB_i).$$

Случайные величины.

Опр. Ω — вероятностное пространство, $f:\Omega\to\mathbb{R}$. f называется случайной величиной.

1.1

Бросаем кубик. $\Omega=1,2,3,4,5,6,\ p(x)=\frac{1}{6}.\ f(1)=1,f(2)=2,\$ и т. д. На $\mathbb R$ введем структуру вероятностного пространства: $1-\frac{1}{6},2-\frac{1}{6},3-\frac{1}{6},4-\frac{1}{6},5-\frac{1}{6},6-\frac{1}{6},$ остальные 0.

Опр. $f: \Omega \to \mathbb{R} \Rightarrow$ на \mathbb{R} вводится структура вероятностного пространства. $\forall x \in \mathbb{R}$ $P_{\mathbb{R}}(x) = P_{\Omega}(f^{-1}(x))$.

Опр. Распределение случайно величины f — структура вероятностного пространства на \mathbb{R} .

Стандартное распределение:

- 1. Дискретное равномерное. $x_1 \frac{1}{n}, x_2 \frac{1}{n}, \dots, x_n \frac{1}{n}$.
- 2. Распределение Бернулли.

$$f(x) = \begin{cases} 1 & p \\ 0 & q = 1 - p \end{cases}$$

$$f = \sum_{i=1}^{n} f_i.$$

$$0 - q^n, 1 - C_n^1 p q^{n-1}, \dots, n.$$

$$P(f(x) = k) = C_n^k \cdot p^k \cdot q^{n-k}.$$

3. Геометрическое распределение. Бросаем неравновесную монетку до выпадения орла. Случайная величина количество испытаний.

$$P(f(x) = k) = q^{k-1} \cdot p$$

4. Распределение Пуассона.

$$P(f=k) = \frac{\lambda^k}{k!} \cdot e^{-\lambda}$$
. $e \approx 2.718281828459045$, $\lambda > 0$.

5. Гипергеометрическое распределение. В сосуде N белых шаров и M черных. Мы не глядя вытаскиваем n шаров без возвращения. Случайная величина — количество белых шаров.

$$P(f=k) = \frac{C_N^k \cdot C_M^{n-k}}{C_{N+M}^n}.$$

Опр. Сложение. $f: \Omega \to \mathbb{R}, g: \Omega \to \mathbb{R}. (f+g)(x) = f(x) + g(x).$

Опр. f(x) = a - случайное событие.

Опр. f и g независимые, если $\forall A, B \in \mathbb{R}: P(f(x) \in A; g(x) \in B) = P(f(x) \in A) \cdot P(g(x) \in B)$. Или: $P(f(x) = a; g(x) = A) \cdot P(g(x) \in B)$ $(b) = P(f(x) = a) \cdot P(g(x) = b).$

1.2Математическое ожидание.

Опр. f — случайная величина. Ее математическим ожиданием называется $Mf = Ef = \sum_{x \in \Omega} f(x)P(x)$. Свойства:

- 1. c константа это случайная величина.
- 2. $f_1 \leqslant f_2 \Leftrightarrow f_1(x) \leqslant f_2(x) \forall x \Rightarrow M f_1 \leqslant M f_2$.
- 3. $M(cf) = c \cdot Mf$.
- 4. $M(f_1 + f_2) = Mf_1 + Mf_2$. $\sum_{x \in \Omega} (f_1(x) + f_2(x))P(x) = \sum_{x \in \Omega} f_1(x) \cdot P(x) + \sum_{x \in \Omega} f_2(x) \cdot P(x)$
- 5. Если f_1, f_2 независимы $\Rightarrow M(f_1 \cdot f_2) = Mf_1 \cdot Mf_2$. Mc = c.

$$M(f_1 \cdot f_2) = \sum_{x \in \Omega} f_1(x) \cdot f_2(x) \cdot P(x) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot b_j \cdot P(f_1 = a_i; f_2 = b_j) = \sum_{i,j} a_i \cdot b_j \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_j) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_2 = b_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_1 = a_i) = \sum_{i \in \Omega} a_i \cdot P(f_1 = a_i) \cdot P(f_1 = a_i) = \sum_{i \in \Omega}$$

$$P(f=k) = \frac{C_M^k \cdot C_N^{n-k}}{C_{M+N}^n}.$$

$$Mf = \frac{n \cdot M}{M + N}$$

$$\begin{split} Mf &= \frac{n \cdot M}{M + N}. \\ Mf &= \sum_{k=0}^{n} \frac{k \cdot C_{M}^{k} \cdot C_{N}^{n - k}}{C_{M + N}^{n}} = \frac{n \cdot M}{M + N} \cdot \frac{(M - 1)! N! (n - 1)! (M + N - n)!}{(M + N - 1)!} \sum_{k=0}^{n} \frac{1}{(k - 1)! (M - k)! (n - k)! (N - n + k)!} \sum_{k=0}^{n} \frac{(M - 1)! N! (n - 1)! (M + N - n)!}{(k - 1)! (M - k)! (N - n + k)!} \\ &= \sum_{k=0}^{N} \frac{C_{n - 1}^{k - 1} \cdot C_{M + N - n}^{M - k}}{C_{M + N - 1}^{M - 1}} = 1. \end{split}$$

1.3Дисперсия.

Опр. Мера отклонения случайной величины от своего математического ожидания. f — случайная величина; Df = $M(f-Mf)^2$.

Опр. Центрирование случайной величины — M(f-Mf) = Mf - M(Mf) = 0. Условно сдвигаем систему координат

$$Df = M(f^2 - 2f \cdot Mf + (Mf)^2) = Mf^2 - 2M^2f + M(M^2f) = Mf^2 - M^2f$$
. Свойства:

1.
$$D(c) = 0$$
 $D(f) = 0 \Rightarrow f = const$

- 2. $D(cf) = c^2 D(f)$
- 3. D(f + c) = Df
- 4. Если случайные величины f и g независимы, то D(f+g) = Df + Dg

Формула Стирлинга. $n! \approx \sqrt{2\pi n} \cdot (\frac{n}{e})^n \cdot e^{\frac{\theta_n}{12n}}$. При больших $n, e^{\frac{\theta_n}{12n}} \approx 1$.

Неравенство Маркова. 1.4

$$f$$
 — случайная величина; $|Mf|<\infty;\ c>0;\ f\geqslant 0.$ $P(f\geqslant c)\leqslant \frac{Mf}{c}.$ f :

$a_1 < c$	$a_2 < c$	 $a_n \geqslant c$	$a_{n+1} \geqslant c$	$a_{n+2} \geqslant c$	
p_1	p_2	 p_n	p_{n+1}	p_{n+2}	

$$g := \frac{f}{c}$$
.

$\frac{a_1}{c} < 1$	$\frac{a_2}{c} < 1$	 $\frac{a_n}{c} \geqslant 1$	$\frac{a_{n+1}}{c} \geqslant 1$	$\frac{a_{n+2}}{c} \geqslant 1$	
p_1	p_2	 p_n	p_{n+1}	p_{n+2}	

Надо: $P(g\geqslant 1)\leqslant Mg$. $b_i=rac{a_i}{c}$. $Mg=b_1p_1+b_2p_2+\cdots+b_np_n+b_{n+1}p_{n+1}+\cdots\geqslant p_{n+1}+p_{n+2}+\ldots$.

1.5 Неравенство Чебышева.

f— случайная величина, Mf и Df $\exists,\ c>0.$ $\Rightarrow P(|f-Mf|\geqslant c)\leqslant \frac{Df}{c^2}.$ Нормировка случайной величины. $g:=\frac{f-Mf}{\sqrt{Df}}.$ $Mg=0,\ Dg=1.$ $|f-Mf|\geqslant c\Leftrightarrow \sqrt{Df}\cdot g\geqslant c.$ $P(|g|\geqslant \frac{c}{\sqrt{Df}})\leqslant \frac{Df}{c^2}.$ $P(|g|\geqslant \frac{c}{\sqrt{Df}})=P(g^2\geqslant \frac{c^2}{Df})\leqslant \frac{Mg^2}{(\frac{c^2}{Df})}=\frac{Df}{c^2}.$

1.6 Закон больших чисел.

 f_1,f_2,f_3,\ldots — последовательность. $M:=Mf_i,\ D=Df_i.$ Одинаковое распределение случайных величин. $S_n:=rac{f_1+f_2+\cdots+f_n}{n}\Rightarrow orall arepsilon>0 \ \lim_{n o\infty}P(|S_n-M|\geqslant arepsilon)=0.$ $MS_n=M;\ DS_n=rac{D}{n}.$ $P(|S_n-M|\geqslant arepsilon)\leqslant rac{D(S_n)}{arepsilon^2}=rac{D}{narepsilon^2} o 0.\ n o\infty,\ arepsilon$ —фикс.

1.7 Ковариация и корреляция.

Опр. cov(f;g) = M(f-Mf)(g-Mg). $cov(f;f) = Df = Mf^2 - M^2f$. $cov(f,g) = M(fg) - Mf \cdot Mg$. Главное свойство ковариации: f,g — независимы $\Rightarrow cov(f,g) = 0$. Опр. $r(f,g) = \frac{cov(f,g)}{\sqrt{Df \cdot Dg}}$ — коэффициент корреляции. Теорема.

$$\begin{aligned} &-1\leqslant r(f,g)\leqslant 1.\\ &r(f,g)=1\Leftrightarrow \frac{f}{g}=const>0.\\ &r(f,g)=-1\Leftrightarrow \frac{f}{g}=const<0. \end{aligned}$$

1.8 Применение к комбинаторике.

Опр. Перестановки. $f:\{1\dots n\} \to \{1\dots n\}$; биекция. Таких n!. Неподвижная точка — f(x)=x.

1.9 Теорема Рамсея.

Задача. Есть полный граф K_N , ребра которого покрашены в 2 цвета. Всегда ли можно выбрать либо K_m с ребрами 1 цвета, либо K_n с ребрами 2 цвета?

Теорема. $\forall m; n \exists N >> 0$: утверждение верно. Наименьшее такое N — число Рамсея R(m;n).

Например R(3,3)=6. Но вот R(5,5) уже не известно.

Два аспекта:

- 1. Верхняя оценка = теорема Рамсея.
- 2. Нижняя оценка.

Теорема (все та же). $R(m;n) \leqslant R(m-1;n) + R(m;n-1)$. $R(m;n) \leqslant 2^{m+n}$.

 $R(m;n)\leqslant C_{m+n}^{m}$ — более точная оценка.

Теорема Эрдеша. $R(n;n) \geqslant 2^{\frac{n}{2}}$

Вероятностный метод. Суть: рассмотрим случайный (со случайной раскраской ребер) граф на $2^{\frac{n}{2}}$ вершин. f

количество одноцветных клик K_n . Если $M(f) < 1 \Rightarrow \mathrm{Ok}$.

Задача. Пьяница стоит на краю обрыва. С вероятностью p- шаг к обрыву, q=1-p- от обрыва. P(упадет ровно после2k+1шага) = $p^{k+1}\cdot q^k\cdot c_k$. c_k имеет рекуррентную формулу: $c_{n+1}=c_0\cdot c_n+c_1\cdot c_{n-1}+\cdots+c_{n-1}\cdot c_1+c_n\cdot c_0$; $c_0=1$. $P(\text{упадет})=\frac{1-\sqrt{1-4pq}}{2q}$.