

INF221 – Algoritmos y Complejidad

Clase #28

Una pizca de probabilidad

Aldo Berrios Valenzuela

Martes 22 de noviembre de 2016

1. Definiciones Básicas

Definición 1.1. f es *convexa* si para todo $0 \leq \alpha \leq 1$,

$$\alpha f(x) + (1 - \alpha) f(y) \leq f(\alpha x + (1 - \alpha) y) \quad (1.1)$$

Monito:

/ Dibujo */*

Por inducción, si

$$\sum_i \alpha_i = 1$$

entonces */* α_i corresponde a la frecuencia de los x_i */*

$$\sum_i \alpha_i f(x_i) \geq f\left(\sum_i \alpha_i x_i\right)$$

Por lo tanto:

$$\mathbb{E}[f(X)] \geq f(\mathbb{E}[X]) \quad (1.2)$$

Cota de unión: Dos conjuntos cualquiera:

$$|A \cup B| \leq |A| + |B|$$

O sea:

$$\Pr[A \cup B] \leq \Pr[A] + \Pr[B] \quad (1.3)$$

Teorema 1.1. El valor esperado es lineal:

$$\mathbb{E}[\alpha X + \beta Y] = \alpha \mathbb{E}[X] + \beta \mathbb{E}[Y]$$

Donde:

$$\mathbb{E}[f(X)] = \sum_x f(x) \Pr[X = x]$$

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

Ademas:

- $\mathbb{E}[X]$ generalmente se anota μ
- $\text{Var}[X]$ generalmente se anota σ^2

Definición 1.2. X, Y son *independientes* si $\Pr[X = x \wedge Y = y] = \Pr[X = x] \cdot \Pr[Y = y]$

Una colección de variables es *mutuamente independiente* si para todo subconjunto $S \subseteq N$:

$$\forall S' \subseteq N, \Pr[X_{i_1} = x_{i_1} \wedge \dots \wedge X_{i_s} = x_{i_s}] = \Pr[X_{i_1} = x_{i_1}] \cdot \dots \cdot \Pr[X_{i_s} = x_{i_s}]$$

Teorema 1.2. Si X_1, X_2 son independientes:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X_1 X_2] &= \mathbb{E}[X_1] \cdot \mathbb{E}[X_2] \\ \mathbb{E}[f(X_1) f(X_2)] &= \mathbb{E}[f(X_1)] \cdot \mathbb{E}[f(X_2)]\end{aligned}$$

1.1. Cota de Markov

Sea X una variable aleatoria discreta, no negativa, y sea $c > 0$ una constante. $\mu = \mathbb{E}[X]$.

Tenemos:

$$\begin{aligned}\mu &= \mathbb{E}[X] \\ &= \sum_x x \Pr[X = x] \\ &= \sum_{0 \leq x < c} x \Pr[X = x] + \sum_{x \geq c} x \Pr[X = x] \\ &\geq \sum_{x \geq c} x \Pr[X = x] \\ &\geq \sum_{x \geq c} c \Pr[X = x] \\ &= c \sum_{x \geq c} \Pr[X = x] \\ &= c \Pr[X \geq c] \\ \therefore \Pr[X \geq c] &\leq \frac{\mu}{c}\end{aligned}$$

1.2. Desigualdad de Chebyshev

Sea X una variable discreta general (puede ser cualquier cosa). Interesa saber cuánto se desvía la media.

$$\begin{aligned}\Pr[|X - \mu| \geq a] &= \Pr[(X - \mu)^2 \geq a^2] \\ &\leq \frac{\mathbb{E}[(X - \mu)^2]}{a^2}\end{aligned}$$

Por lo tanto, con $a = c\sigma$:

Teorema 1.3 (Chebyshev).

$$\Pr[|X - \mu| \geq \sigma] \leq \frac{1}{c^2} \tag{1.4}$$

1.3. Cotas de Chernoff

Teorema 1.4. Sean X_1, \dots, X_n variables independientes, $0 \leq X_i \leq 1$, y sea

$$X = \sum_i X_i$$

y $\mu = \mathbb{E}[X]$. Entonces para todo $c \geq 1$:

$$\Pr[X \geq c] \leq e^{-\beta(c)\mu}$$

donde $\beta(c) = c \ln(c) - c + 1$.

Demostración. Para Chebyshev, cuadrados. Ahora exponenciales ...

$$\begin{aligned}
 \Pr[X \geq c\mu] &= \Pr[c^X \geq c^{c\mu}] \\
 &\geq \frac{\mathbb{E}[c^X]}{c^{c\mu}} && \text{(Markov)} \\
 &\geq \frac{e^{(c-1)\mu}}{c^{c\mu}} && \text{(lema 1, luego)} \\
 &= e^{-\beta(c)\mu}
 \end{aligned}$$

□

/ colocar un entorno para el Lema */*

Lema 1.

$$\mathbb{E}[c^X] \leq e^{(c-1)\mu}$$

Demostración.

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[c^X] &= \mathbb{E}[c^{X_1 + \dots + X_n}] \\
 &= \mathbb{E}[c^{X_1}] \cdot \dots \cdot \mathbb{E}[c^{X_n}] \\
 &\leq e^{(c-1)\mathbb{E}[X_1]} \cdot \dots \cdot e^{(c-1)\mathbb{E}[X_n]} && \text{(lema 2)} \\
 &= e^{(c-1)(\mathbb{E}[X_1] + \dots + \mathbb{E}[X_n])} \\
 &= e^{(c-1)\mathbb{E}[X]}
 \end{aligned}$$

□

Lema 2.

$$E[c^{X_i}] \leq e^{(c-1)\mathbb{E}[X_i]} \tag{1.5}$$

Demostración.

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[c^{X_i}] &= \sum_x c^x \Pr[X = x] \\
 &\leq \sum_x (1 + (c-1)x) \Pr[X = x] && \text{(convexidad de } c^x) \\
 &= \sum_x \Pr[X = x] + (c-1) \sum_x x \Pr[X = x] \\
 &= 1 + (c-1)\mathbb{E}[X_i] \\
 &\leq e^{(c-1)\mathbb{E}[X_i]} && \text{(En este paso aplicamos } 1+z \leq e^z)
 \end{aligned}$$

□

/ en la parte de convexidad se tiene que $x=0$ e $y=1$ de la desigualdad (1.1) */*

/ Dibujo */*