

Día 3: Desigualdades sin independencia

Hasta ahora hemos visto concentración dada por la suma de variables independientes, en esta clase veremos que la concentración puede surgir en más contextos.

Vamos a estudiar funciones $f: \mathbb{S}^{n-1} \rightarrow \mathbb{R}$ y nos interesa entender cuando

$$f(x) \approx \mathbb{E} f(x)$$

↑ Unif(\mathbb{S}^{d-1})

Este tipo de concentración se da cuando la función f es relativamente estable.

Teorema: Considere un vector aleatorio $X \sim \text{Unif}(\sqrt{n} \mathbb{S}^{n-1})$. Consideramos una función L -Lipschitz $f: \sqrt{n} \mathbb{S}^{n-1} \rightarrow \mathbb{R}$. Entonces,

$$\|f(X) - \mathbb{E} f(X)\|_{\mathbb{V}_2} \leq CL.$$

+

Corolario: Asuma $X \sim \text{Unif}(\mathbb{S}^{n-1})$ y $f: \mathbb{S}^{n-1} \rightarrow \mathbb{R}$ es L -Lipschitz. Entonces

$$\|f(x) - \mathbb{E} f(x)\|_{\ell_2} \leq \frac{C_L}{\sqrt{n}}.$$

Equivientemente,

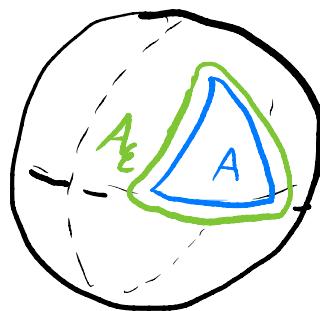
$$P(|f(x) - \mathbb{E} f(x)| > t) \leq 2 \exp\left(-\frac{Cn t^2}{L}\right).$$

Ejercicio: Probar el corolario.

Para probar este teorema usaremos un resultado profundo conocido como desigualdad isoperimétrica.

Dados un conjunto $A \subseteq \mathbb{S}^{n-1}$, define

$$A_\varepsilon = \{x \in \mathbb{S}^{n-1} \mid \exists y \in A \text{ s.t. } \|x-y\| \leq \varepsilon\}$$



Teorema (W) Entre todos los conjuntos $A \subseteq \mathbb{S}^{n-1}$ con un área dada $\text{Area}(A)$ los casquitos esféricos (vecindarios de un solo punto) minimizan $\text{Area}(A_\varepsilon)$ para cualquier $\varepsilon > 0$ fijo.

Este resultado no lo probaremos.

Pero lo usaremos para probar el siguiente resultado.

Lemma: Sea $A \subseteq \mathbb{R}^n S^{n-1}$ un conjunto.

Defina $\sigma(A) = \text{Area}(A) / \text{Area}(\mathbb{R}^n S^{n-1})$.

Entonces si $\sigma(A) \geq 1/2$, para todo $t \geq 0$

$$\sigma(A_t) \geq 1 - 2 \exp(-ct^2).$$

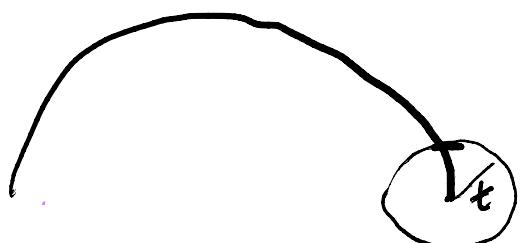
Prueba: Consideremos

$$H := \{x \in \mathbb{R}^n S^{n-1} : x_1 \leq 0\}.$$

Por nuestras hipótesis, $\sigma(A) \geq \sigma(H)$, luego por la desigualdad isoperimétrica

Ejercicio $\sigma(A_t) \geq \sigma(H_t)$

Hecho: Las componentes de $X \sim \text{Unif}(\mathbb{R}^n S^{n-1})$ satisfacen $\|X_i\|_2 \leq C$. +



Supongamos que $x \in \mathbb{R}^n S^{n-1}$ satisface

$$x_1 \leq t/2$$

$$\Rightarrow y_j = \begin{cases} x_j & j \neq 1 \\ -x_1 & j = 1 \end{cases} \Rightarrow y \in H$$

$$\|x - y\| = 2x_1 \leq t$$

$$\Rightarrow \{x \in \mathbb{S}^{d-1} : x_1 \leq t/2\} \subseteq H_t.$$

Entonces

$$\sigma(H_t) \geq P(x_1 \leq t/2) \geq 1 - 2 \exp(-ct^2).$$

□

Consecuencia

En altas dimensiones, un slice en el ecuador es casi igual de pesada que toda la bola.

Prueba del Teorema (iv)

SPOG asumimos $L=L$. sea M la media de $f(X)$, es decir

$$P(f(X) \leq M) \geq \frac{1}{2} \quad y \quad P(f(X) \geq M) \geq \frac{1}{2}.$$

Defina el conjunto de sub nivel

$$A = \{X \in \mathbb{S}^{n-1} : f(X) \leq M\}.$$

Entonces $P(A) \geq \frac{1}{2}$ y por el lema anterior

$$P(A_t) \geq 1 - 2 \exp(-ct^2).$$

Por el otro lado si $x \in A_t \Rightarrow \exists y \in A$
 tq $\|x-y\| \leq t$. Luego

$$f(x) \leq f(y) + \|x-y\| \leq M+t$$

↑ 1-Lipschitz

Entonces

$$1 - 2\exp(-ct^2) \leq P(A_t) \leq P(f(x) \leq M+t)$$

Repetiendo el argumento con $-f$

obtenemos

$$P(f(x) - M \geq -t) \geq 1 - 2\exp(-ct^2).$$

Combinando estos dos resultados

obtenemos que

$$\|f(x) - M\|_{\gamma_2} \leq c.$$

Así tenemos el resultado que queremos, pero tenemos M en vez de $E f(x)$.

Lemado): Si W es una v.a. con $\|W\|_{\gamma_2} \leq 1$.

Entonces

$$\|W - E W\|_{\gamma_2} \leq c.$$

Con este Lema si $f(X) - M = W$

$$\Rightarrow \|f(X) - M - (\mathbb{E} f(X) + M)\|_{\psi_2} \leq C.$$

Lo que prueba el teorema.

Finalmente tenemos que probar Lema (\diamond).

Prueba: Por desigualdad triangular

$$\|X - \mathbb{E} X\|_{\psi_2} \leq \|X\|_{\psi_2} + \|\mathbb{E} X\|_{\psi_2}.$$

Recordemos que $\|1\|_{\psi_2} \leq c$. Luego

$$\|\mathbb{E} X\|_{\psi_2} = |\mathbb{E} X| \|1\|_{\psi_2}$$

$$\leq c |\mathbb{E} X|$$

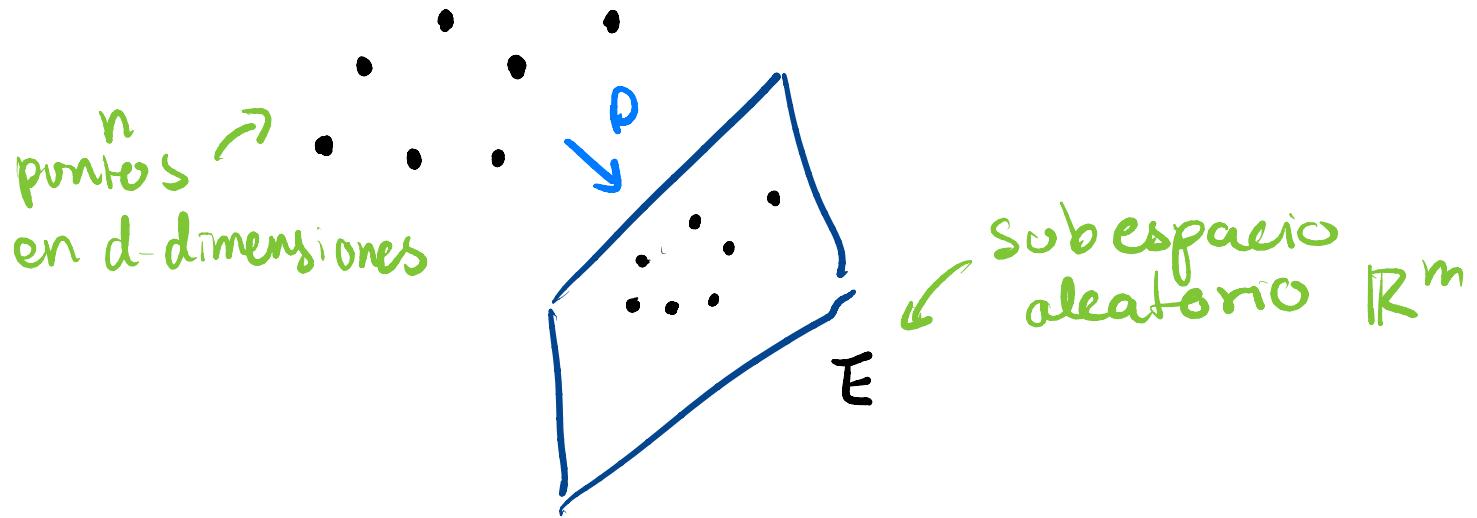
$$\begin{aligned} &= c \|X\|_1 \\ \text{Caracterización de } \|\cdot\|_{\psi_2} \text{ con momentos.} &\leq c \|X\|_{\psi_2}. \end{aligned}$$

□

□

Aplicación reducción de dimensión

Recordemos la aplicación del primer día



El espacio de subespacios de dim m en \mathbb{R}^d , $G_{d,m}$, forma un grupo compacto y por consiguiente tiene una medida de Haar.

Johnson - Lindenstrauss Lema.

Teorema Sea $S \subseteq \mathbb{R}^d$ con $|S| = n$. Fije $\epsilon > 0$ y asuma

$$m \geq C/\epsilon^2 \log n.$$

Considere $E \sim \text{Unif}(G_{d,m})$. Sea P la proyección ortogonal a E . Entonces con probabilidad por lo menos $1 - 2\exp(-c\epsilon^2 m)$, la proyección escalada

$$\alpha = \sqrt{\frac{d}{m}} P$$

satisface que

$$(1-\varepsilon) \|x-y\|_2 \leq \|\alpha x - \alpha y\|_2 \leq (1+\varepsilon) \|x-y\|_2.$$

Para probar este resultado usaremos el siguiente lema.

Lema: Sea $z \in \mathbb{R}^d$ un punto fijo.

Entonces

$$(i) \left(\mathbb{E} \|Pz\|_2^2 \right)^{1/2} = \sqrt{\frac{m}{d}} \|z\|_2.$$

(ii) Con probabilidad por lo menos $1 - 2 \exp(-c\varepsilon^2 m)$ tenemos

$$(iii) (1-\varepsilon) \sqrt{\frac{m}{d}} \|z\|_2 \leq \|Pz\|_2 \leq (1+\varepsilon) \sqrt{\frac{m}{d}} \|z\|_2. \quad \rightarrow$$

Prueba del Lema: SPDG $\|z\|_2 = 1$.

Suponga que $E_0 = \{x : x_i = 0 \text{ ultimas } d-m \text{ comp.}\}$

Note que si R es una rotación aleatoria uniforme

$$E \stackrel{(d)}{=} RE_0$$

$$P \stackrel{(d)}{=} R U_0 U_0^T R^T \sim \text{Unif}(\mathbb{S}^{d-1})$$

Entonces

$$\|Pz\| = \|RU_0 U_0^T R^T z\| = \|U_0 U_0^T Rz\|_2$$

Sin perdida de generalidad $E = E_0$
y $z \sim \text{Unif}(\mathbb{S}^{d-1})$.

Note que

$$Pz = \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_m \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad \text{y} \quad E \|Pz\|^2 = 1$$

Como los z_i 's están identicamente distribuidos

$$E z_i^2 = \frac{1}{d} \quad \forall i$$

Luego

$$E \|Pz\|^2 = \frac{m}{d}.$$

Esto prueba (i). Para probar (ii) note que la función $f: \mathbb{S}^{d-1} \rightarrow \mathbb{R}$

$z \mapsto \|Pz\|$ es 1-Lipschitz. Luego tenemos que

$$\| \|Pz\| - E \|Pz\| \|_{\psi_2} \leq C/\sqrt{d}.$$

Entonces

Lemita: Suponga que W es una v.a t.q. $\|W\|_{Y_2} < \infty$. Entonces

$$\|W - \|W\|_2\|_{Y_2} \leq C \|W\|_{Y_2}$$

Prueba:

$$\|W - \|W\|_2\|_{Y_2} \leq \|W\|_{Y_2} + \|\|W\|_2\|_{Y_2}$$

$$\xrightarrow{\text{Caracterización}} \leq \|W\|_{Y_2} + \|W\|_2 \|1\|_{Y_2}$$

$$\xrightarrow{\text{de momentos.}} \leq \|W\|_{Y_2} + \sqrt{2} C \|W\|_{Y_2}.$$

Con el lemita concluimos que

$$P(\|P_Z\|_2 - \sqrt{\frac{m}{d}} \geq t) \leq 2 \exp(-ct^2)$$

Lo cual es equivalente al enunciado del lema. \square

Con este lema estamos listos para probar Johnson - Lindenstraus.

Consideremos el conjunto

$J = \{x-y : x, y \in S\}$. Usando el

$$x \neq y$$

lema que acabamos de probar

$$P(\exists z \in \mathcal{T} \text{ tq } z \text{ no satisface } (\phi))$$

$$\leq \sum_{z \in \mathcal{T}} P(z \text{ no satisface } (\phi))$$

$$\leq 2|\mathcal{T}| \exp(-c_1 \varepsilon^2 m)$$

$$= 2 \binom{n}{2} \exp(-c_1 \varepsilon^2 m)$$

$$\leq 2 n^2 \exp(-c_1 \varepsilon^2 m)$$

$$= 2 \exp(2 \log(n) - c_1 \varepsilon^2 m)$$

Como $m \geq \frac{C}{\varepsilon^2} \log(n)$, podemos asignar $C = \frac{4}{c_1}$ para obtener

$$P(\exists z \in \mathcal{T} \text{ tq } z \text{ no satisface } (\phi))$$

$$\leq 2 \exp\left(-\frac{c_1}{2} \varepsilon^2 m\right).$$

Lo que establece el resultado.

□

Recapitulando

En estas clases cubrimos:

- ▷ Dos ejemplos
 - ▷ Desigualdades clásicas
 - ▷ Matrices aleatorias
 - ▷ ε -Mallas
 - ▷ Norma de matrices sub-gaussianas
 - ▷ Desigualdades isoperimétricas
 - ▷ Concentración en la esfera
 - ▷ Johnson-Lindenstrauss
- } Día 1
} Día 2
} Día 3

Hay muchísimo tema que no cubrimos, pero espero que la clase haya sido útil como un abel bocal.

Un par de referencias buenas:

- ▷ Vershynin.
- ▷ Tropp.