

Distancia al equilibrio y correlación en plasmas con distribuciones kappa

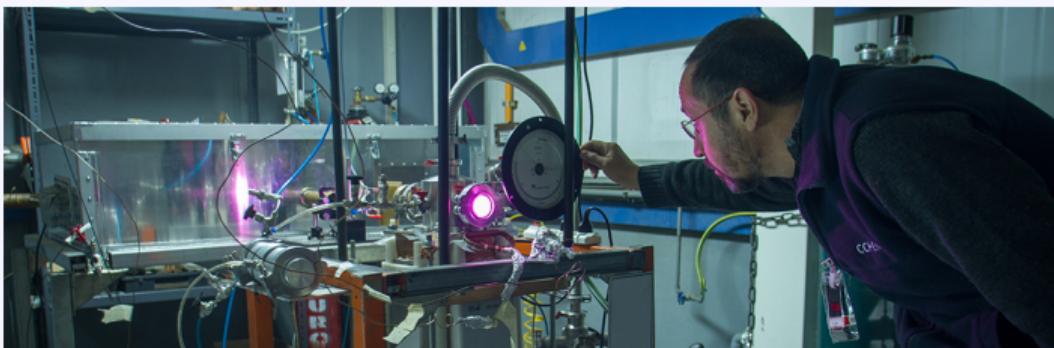
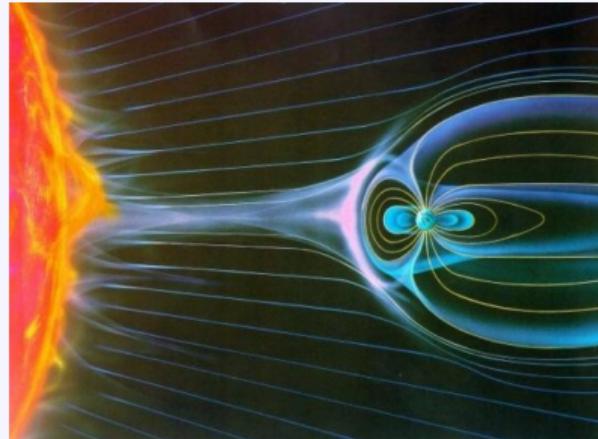
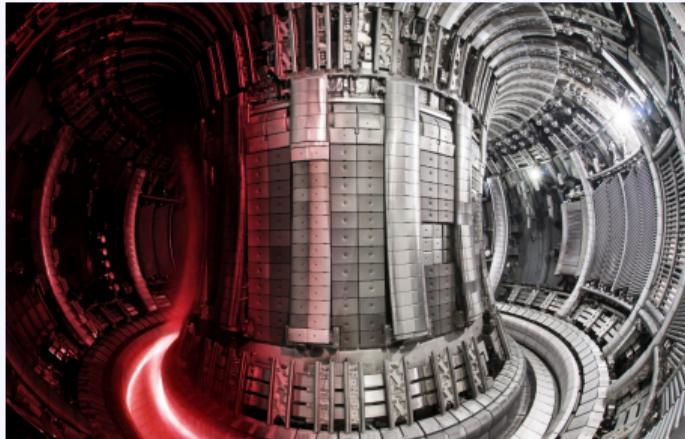
Sergio Davis^{1,2}, Leonardo Herrera, Biswajit Bora, Jalaj Jain, José Moreno, Cristian Pavez, Leopoldo Soto

¹Centro de Investigación en la Intersección de Física de Plasma, Materia y Complejidad (P²mc),
Comisión Chilena de Energía Nuclear

²Departamento de Física y Astronomía, Facultad de Ciencias Exactas,
Universidad Andrés Bello



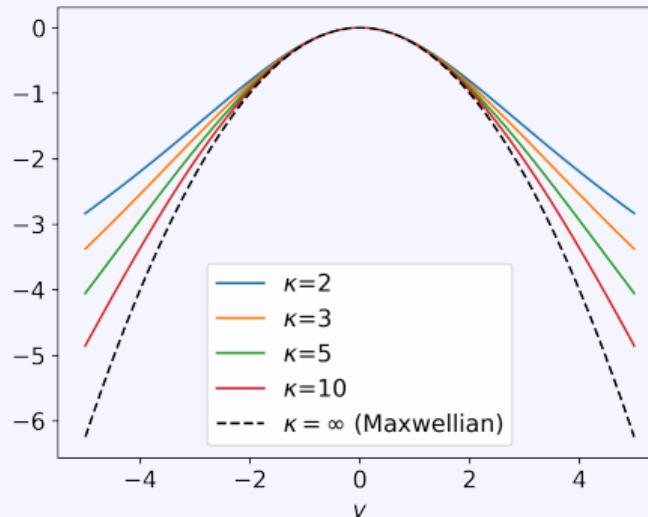
Motivación: Plasmas fuera del equilibrio



Distribuciones de velocidad en plasmas

$$P(\mathbf{v}|T) = \left(\frac{m}{2\pi k_B T} \right)^{\frac{3}{2}} \exp \left(-\frac{mv^2}{2k_B T} \right)$$

(Maxwell-Boltzmann)



$$P(\mathbf{v}|\kappa, v_{\text{th}}) = \left[\pi \left(\kappa - \frac{3}{2} \right) v_{\text{th}}^2 \right]^{-\frac{3}{2}} \frac{\Gamma(\kappa + 1)}{\Gamma(\kappa - \frac{1}{2})} \left[1 + \frac{1}{\kappa - \frac{3}{2}} \frac{\mathbf{v}^2}{v_{\text{th}}^2} \right]^{-(\kappa+1)}$$

(Kappa)

Origen de la distribución Maxwelliana

$$\Gamma := (\mathbf{r}_1, \dots, \mathbf{r}_N, \mathbf{p}_1, \dots, \mathbf{p}_N)$$

$$\mathcal{H}(\Gamma) = \sum_{i=1}^N \frac{\mathbf{p}_i^2}{2m_i} + \Phi(\mathbf{r}_1, \dots, \mathbf{r}_N)$$

$$\beta := \frac{1}{k_B T}$$

Entropía de Boltzmann-Gibbs

$$S = -k_B \int d\Gamma p(\Gamma) \ln p(\Gamma)$$



Restricciones

$$\langle \mathcal{H} \rangle = \int d\Gamma p(\Gamma) \mathcal{H}(\Gamma) = E_0$$



Distribución Canónica

$$p(\Gamma; \beta) = \frac{1}{Z(\beta)} \exp(-\beta \mathcal{H}(\Gamma))$$

Predice leyes de potencia en lugar de exponenciales:

$$P(\Gamma|\beta) = \frac{\exp(-\beta\mathcal{H}(\Gamma))}{Z(\beta)} \quad \rightarrow \quad P(\Gamma|\beta_0, q) = \frac{1}{Z_q(\beta)} \left[1 + (q-1)\beta_0\mathcal{H}(\Gamma)\right]^{\frac{1}{1-q}}$$

Para esto:

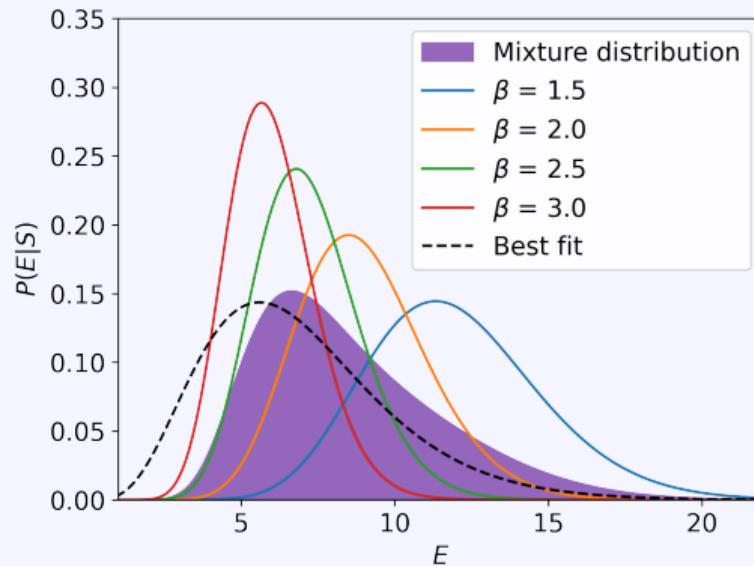
- Reemplaza la entropía de Gibbs por la llamada “ q -entropía” (entropía de Tsallis),

$$\mathcal{S} := - \int d\Gamma p(\Gamma) \ln p(\Gamma) \quad \rightarrow \quad \mathcal{S}_q := \frac{1}{q-1} \left(1 - \int d\Gamma p(\Gamma)^q\right)$$

- Reemplaza la operación expectación por una “ q -expectación” (distribución *escolta*),

$$\langle A \rangle_p = \int d\Gamma p(\Gamma) A(\Gamma) \quad \rightarrow \quad \langle\langle A \rangle\rangle = \frac{\int d\Gamma p(\Gamma)^q A(\Gamma)}{\int d\Gamma p(\Gamma)^q}$$

Superestadística



Superestadística explica las distribuciones no canónicas sin modificar la entropía de Gibbs.

Para esto postula modelos que son mezclas de equilibrios canónicos:

$$\exp(-\beta \mathcal{H}(\Gamma)) \rightarrow \int_0^{\infty} d\beta f(\beta) \exp(-\beta \mathcal{H}(\Gamma))$$

C. Beck, E. G. D. Cohen, Physica A 322, 267-275 (2003).

La idea central:

Al microestado Γ se agrega una nueva variable (¿dinámica?) β , tal que

$$\Gamma \rightarrow (\Gamma, \beta)$$

Es decir, reemplazamos la distribución de microestados $P(\Gamma|\lambda)$ por la distribución conjunta $P(\Gamma, \beta|\lambda)$.

Aquí λ representa el conjunto de parámetros particulares del modelo superestadístico a considerar.

$$P(\Gamma, \beta|\lambda) = P(\Gamma|\beta) \times P(\beta|\lambda) = \frac{\exp(-\beta\mathcal{H}(\Gamma))}{Z(\beta)} \times P(\beta|\lambda) \quad (1)$$

$$P(\Gamma|\lambda) = \int_0^\infty d\beta P(\Gamma, \beta|\lambda) = \int_0^\infty d\beta P(\beta|\lambda) \left[\frac{\exp(-\beta\mathcal{H}(\Gamma))}{Z(\beta)} \right] \quad (2)$$

Temperaturas asociadas a la distribución kappa

Las distribuciones superestadísticas de velocidades son de la forma

$$P(\mathbf{v}|\boldsymbol{\lambda}) = \int_0^\infty d\beta P(\beta|\boldsymbol{\lambda}) \left[\left(\frac{m\beta}{2\pi} \right)^{\frac{3}{2}} \exp \left(-\beta \frac{m\mathbf{v}^2}{2} \right) \right],$$

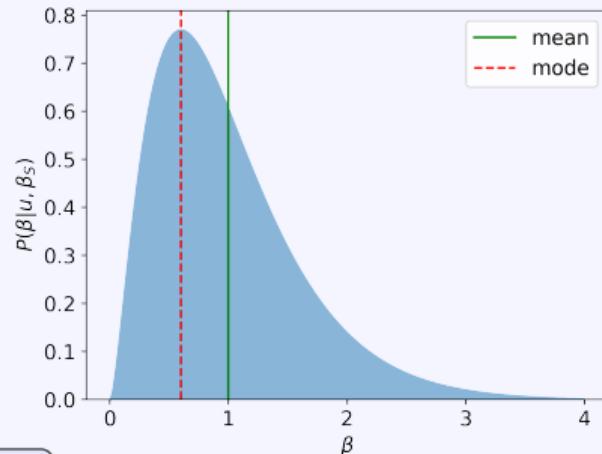
por lo que constituyen *deformaciones* de la distribución Maxwelliana.

Si postulamos que $P(\beta|\boldsymbol{\lambda})$ es una distribución gamma,

$$P(\beta|u, \beta_s) = \frac{1}{u\beta_s \Gamma(1/u)} \exp \left(-\frac{\beta}{u\beta_s} \right) \left(\frac{\beta}{u\beta_s} \right)^{\frac{1}{u}-1} \quad 0 \leq u < 1$$

obtenemos la distribución kappa en la forma

$$P(\mathbf{v}|u, \beta_s) = \left(\frac{mu\beta_s}{2\pi} \right)^{\frac{3}{2}} \frac{\Gamma(\frac{3}{2} + \frac{1}{u})}{\Gamma(\frac{1}{u})} \left[1 + u\beta_s \frac{m\mathbf{v}^2}{2} \right]^{-\left(\frac{1}{u} + \frac{3}{2}\right)}$$



Parametrización invarianta de la distribución kappa

$$P(\mathbf{v}|\kappa, v_{\text{th}}) \propto \left[1 + \frac{1}{\kappa - \frac{3}{2}} \frac{\mathbf{v}^2}{v_{\text{th}}^2} \right]^{-(\kappa+1)}$$

$$P(\mathbf{v}|u, \beta_s) \propto \left[1 + u\beta_s \frac{m\mathbf{v}^2}{2} \right]^{-\left(\frac{1}{u}+\frac{3}{2}\right)}$$

Los parámetros originales (κ, v_{th}) de la distribución kappa se obtienen como

$$\kappa = \frac{1}{u} + \frac{1}{2}$$

$$\frac{mv_{\text{th}}^2}{2} = \frac{1}{(1-u)\beta_s}$$

y vemos que $u \rightarrow 0$ es equivalente a $\kappa \rightarrow \infty$ (Maxwelliana).

Los parámetros u y β_s pueden definirse para cualquier superestadística, como

$$\beta_s := \langle \beta \rangle_{\lambda} \quad u := \frac{\langle (\delta\beta)^2 \rangle_{\lambda}}{(\beta_s)^2} \quad (3)$$

y de hecho son **independientes del número de partículas**.

Distribución kappa para N partículas

La distribución kappa para una partícula

$$P(\mathbf{v}|u, \beta_S) = \left(\frac{mu\beta_S}{2\pi} \right)^{\frac{3}{2}} \frac{\Gamma(\frac{3}{2} + \frac{1}{u})}{\Gamma(\frac{1}{u})} \left[1 + u\beta_S \frac{m\mathbf{v}^2}{2} \right]^{-\left(\frac{1}{u} + \frac{3}{2}\right)} \quad (4)$$

se generaliza al caso de N partículas como

$$P(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_N|u, \beta_S) = \left(\frac{\tilde{m}u\beta_S}{2\pi} \right)^{\frac{3N}{2}} \frac{\Gamma(\frac{3N}{2} + \frac{1}{u})}{\Gamma(\frac{1}{u})} \left[1 + u\beta_S \sum_{i=1}^N \frac{m_i \mathbf{v}_i^2}{2} \right]^{-\left(\frac{1}{u} + \frac{3N}{2}\right)} \quad (5)$$

por lo que tiene sentido definir el índice kappa de N partículas,

$$\kappa_N := \frac{1}{u} + \frac{3N}{2} - 1 = \kappa + \frac{3(N-1)}{2} \quad (6)$$

De (5) podemos ver que

$$P(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_N|u, \beta_S) \neq \prod_{i=1}^N P(\mathbf{v}_i|u, \beta_S)$$

excepto para $u = 0$, luego dos velocidades $\mathbf{v}_i, \mathbf{v}_j$ ($i \neq j$) están **correlacionadas**.

Permite generar muestras de variables (X, Y) cuando la distribución conjunta $P(X, Y|\lambda)$ no se conoce, o es complicada de tratar.

En lugar de ésta, sólo se necesitan las distribuciones condicionales $P(X|Y, \lambda)$, $P(Y|X, \lambda)$.

Algoritmo:

- (1) Comenzamos con una semilla (x_0, y_0) , inicializamos $t = 0$
- (2) Generamos x_{t+1} usando la distribución condicional $P(X|Y = y_t, \lambda)$
- (3) Generamos y_{t+1} usando la distribución condicional $P(Y|X = x_{t+1}, \lambda)$
- (4) Guardamos la muestra (x_{t+1}, y_{t+1})
- (5) Hacemos $t = t + 1$ y volvemos a (2)

¿Podemos usar esta idea para generar velocidades kappa con las correlaciones correctas?

Generación de velocidades kappa para N partículas

Desafío:

Generar muestras de $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_N$ de acuerdo a la distribución kappa de N partículas

$$P(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_N | u, \beta_S) = \left(\frac{\tilde{m}u\beta_S}{2\pi} \right)^{\frac{3N}{2}} \frac{\Gamma\left(\frac{3N}{2} + \frac{1}{u}\right)}{\Gamma\left(\frac{1}{u}\right)} \left[1 + u\beta_S \sum_{i=1}^N \frac{m_i \mathbf{v}_i^2}{2} \right]^{-\left(\frac{1}{u} + \frac{3N}{2}\right)}$$

Solución: muestreo de Gibbs por medio de las distribuciones Maxwellianas

$$P(\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_N | \beta) = \prod_{i=1}^N P(\mathbf{v}_i | \beta), \quad P(\mathbf{v}_i | \beta) = \left(\frac{m_i \beta}{2\pi} \right)^{\frac{3}{2}} \exp\left(-\beta \frac{m_i \mathbf{v}_i^2}{2}\right)$$

y la distribución de temperatura (inversa) dado el conjunto de velocidades del sistema,

$$P(\beta | \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_N, u, \beta_S) = \frac{1}{\beta_0 \Gamma(\kappa_N + 1)} \exp\left(-\frac{\beta}{\beta_0}\right) \left(\frac{\beta}{\beta_0}\right)^{\kappa_N}. \quad (7)$$

que es una distribución gamma con

$$\kappa_N := \frac{1}{u} + \frac{3N}{2} - 1$$

$$\beta_0 := \frac{u\beta_S}{1 + u\beta_S \left(\sum_{i=1}^N \frac{m_i \mathbf{v}_i^2}{2} \right)}$$

Algoritmo: Muestreo de Gibbs para N partículas kappa

- (1) Inicializamos el sistema con $\beta = \beta_S$
- (2) Para cada i desde 1 hasta N :
 - Generamos la nueva velocidad \mathbf{v}_i usando la Maxwelliana $P(\mathbf{v}_i|\beta)$
 - Guardamos \mathbf{v}_i
- (3) Calculamos β_0 usando las N velocidades actuales
- (4) Actualizamos β sacándolo de la distribución $P(\beta|\kappa_N, \beta_0)$
- (5) Volvemos a (2)

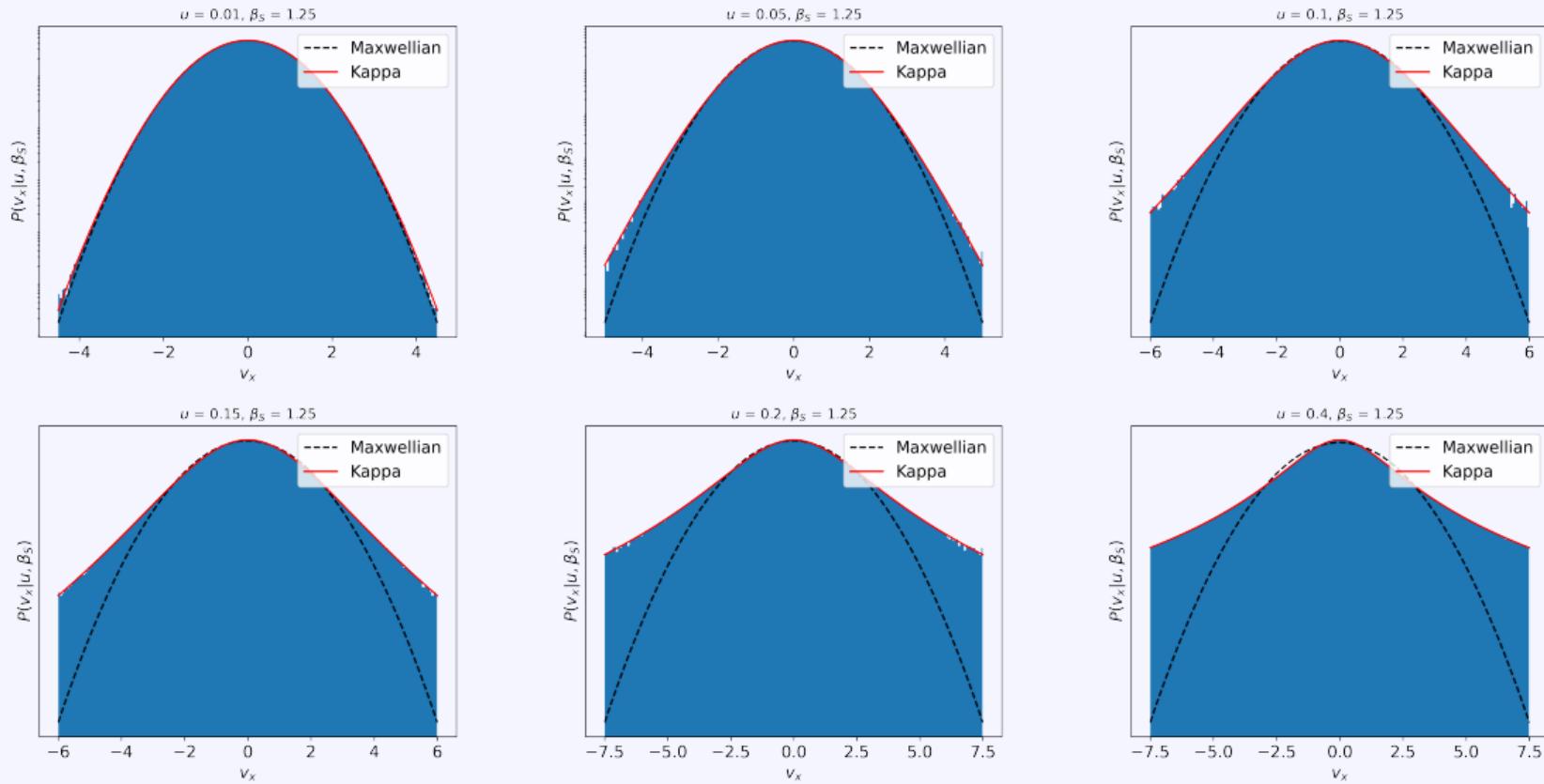
El muestreo de Gibbs garantiza que β se distribuye de acuerdo a $P(\beta|u, \beta_S)$.

Notemos que β es una variable auxiliar que se obtiene a partir de

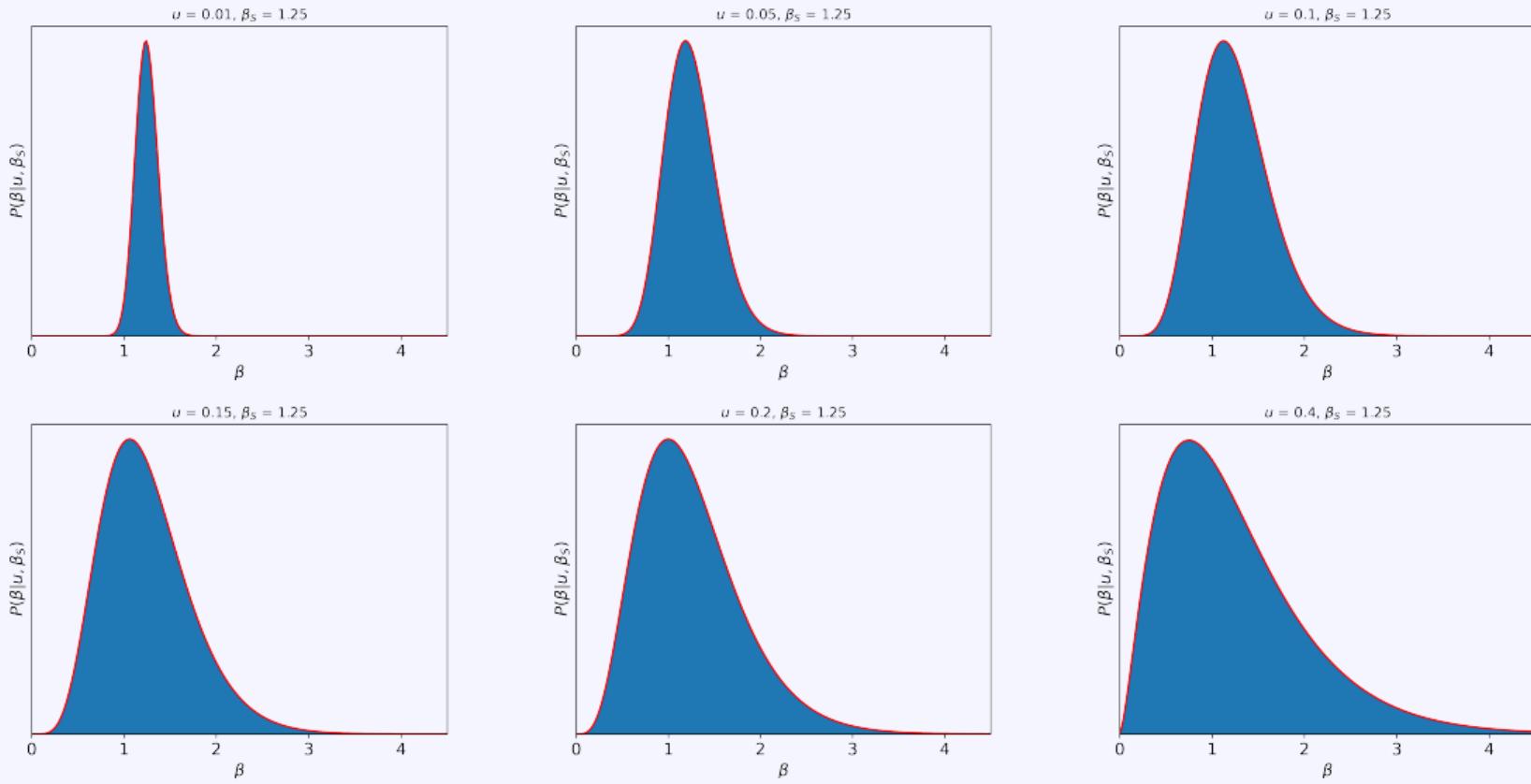
$$P(\beta|\kappa_N, \beta_0) = \frac{1}{\beta_0 \Gamma(\kappa_N + 1)} \exp\left(-\frac{\beta}{\beta_0}\right) \left(\frac{\beta}{\beta_0}\right)^{\kappa_N}$$

donde $\kappa_N := \frac{1}{u} + \frac{3N}{2} - 1$, $\beta_0 := \frac{u\beta_S}{1 + u\beta_S \left(\sum_{i=1}^N \frac{m\mathbf{v}_i^2}{2} \right)}$

Distribuciones de velocidad kappa mediante muestreo de Gibbs



Distribuciones de temperatura inversa mediante muestreo de Gibbs



¿Cuál es la relación entre β y las velocidades?

En superestadística existe la distribución conjunta

$$P(\mathbf{v}, \beta | u, \beta_S) = P(\beta | u, \beta, S) \prod_{i=1}^N \left(\frac{m_i \beta}{2\pi} \right)^{\frac{3}{2}} \exp \left(-\beta \frac{m_i v_i^2}{2} \right)$$

entre las velocidades v_1, \dots, v_N y la temperatura inversa β .

Es sabido* que β no es una función de las velocidades (en el sentido tradicional), pero claramente β está muy correlacionada con éstas.

¿Cuánta información acerca de β está contenida en las velocidades mismas?

* S. Davis, G. Gutiérrez. Phys. A 505, 864-870 (2018).

Información mutua

La información mutua \mathcal{I}_{XY} entre dos variables X e Y se define como

$$\mathcal{I}_{XY}(\lambda) := \left\langle \ln \left[\frac{P(X, Y|\lambda)}{P(X|\lambda)P(Y|\lambda)} \right] \right\rangle_{\lambda}$$

y mide la correlación entre ellas. Para cualquier par de variables X, Y se cumple que

$$\mathcal{I}_{XY}(\lambda) \geq 0, \tag{8}$$

siendo cero únicamente en el caso en que X e Y son independientes, esto es, si

$$P(X, Y|\lambda) = P(X|\lambda)P(Y|\lambda). \tag{9}$$

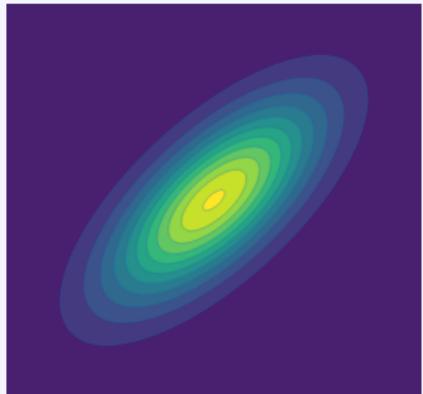
Ejemplo: Distribución gaussiana bivariante

$$P(X, Y | \mu_X, \mu_Y, \sigma_X, \sigma_Y, R) = \frac{1}{2\pi\sigma_X\sigma_Y} \exp \left(-\frac{1}{2(1-R^2)} \left[\left(\frac{x-\mu_X}{\sigma_X} \right)^2 + \left(\frac{y-\mu_Y}{\sigma_Y} \right)^2 \right] + \frac{R}{1-R^2} \left(\frac{(x-\mu_X)(y-\mu_Y)}{\sigma_X\sigma_Y} \right) \right) \quad (10)$$

donde R es el coeficiente de correlación de Pearson entre X e Y .

En este caso la información mutua está dada por

$$\mathcal{I}_{XY}(\mu_X, \mu_Y, \sigma_X, \sigma_Y, R) = -\frac{1}{2} \ln (1 - R^2)$$



Consideremos la información mutua entre la temperatura inversa β y las velocidades \mathbf{V} ,

$$\mathcal{D}(\boldsymbol{\lambda}) := \mathcal{I}_{\beta, \mathbf{V}}(\boldsymbol{\lambda}) = \left\langle \ln \left[\frac{P(\mathbf{V}, \beta | \boldsymbol{\lambda})}{P(\mathbf{V} | \boldsymbol{\lambda}) P(\beta | \boldsymbol{\lambda})} \right] \right\rangle_{\boldsymbol{\lambda}}. \quad (11)$$

Podemos escribirla como una distancia (entropía relativa) entre la distribución superestadística y la Maxwelliana, ya que

$$\mathcal{D}(\boldsymbol{\lambda}) = - \left\langle \ln \frac{P(\mathbf{V} | \boldsymbol{\lambda})}{P(\mathbf{V} | \beta)} \right\rangle_{\boldsymbol{\lambda}} = - \int_0^{\infty} d\beta \int d\mathbf{V} P(\mathbf{V}, \beta | \boldsymbol{\lambda}) \ln \frac{P(\mathbf{V} | \boldsymbol{\lambda})}{P(\mathbf{V} | \beta)}$$

Esta función $\mathcal{D}(\boldsymbol{\lambda})$ sólo es mínima (e igual a cero) cuando $\boldsymbol{\lambda}$ representa un estado de equilibrio.

$$\mathcal{D}(\boldsymbol{\lambda}) = - \underbrace{\int d\mathbf{V} P(\mathbf{V} | \boldsymbol{\lambda}) \ln P(\mathbf{V} | \boldsymbol{\lambda})}_{= \text{entropía dado } \boldsymbol{\lambda}} - \int_0^{\infty} d\beta P(\beta | \boldsymbol{\lambda}) \underbrace{\left[- \int d\mathbf{V} P(\mathbf{V} | \beta) \ln P(\mathbf{V} | \beta) \right]}_{= \text{entropía dado } \beta} \quad (12)$$

Distancia al equilibrio en distribuciones kappa

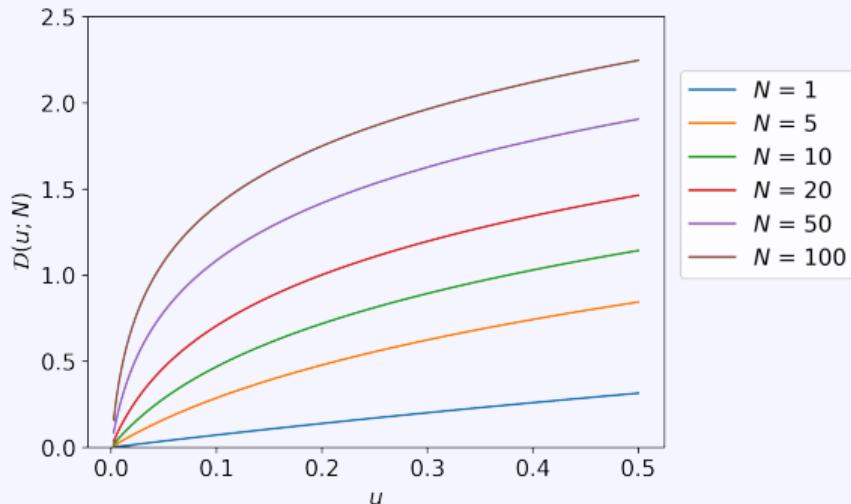
Para el caso de la distribución kappa, la distancia al equilibrio está dada por

$$\mathcal{D}(u; N) = F\left(\frac{1}{u} + \frac{3N}{2}\right) - F\left(\frac{1}{u}\right) - \frac{3N}{2}$$

y vemos que no depende de β_S , sólo de u .

Aquí hemos definido la función auxiliar $F(z)$ como

$$F(z) := z \frac{\partial}{\partial z} \ln \Gamma(z) - \ln \Gamma(z).$$



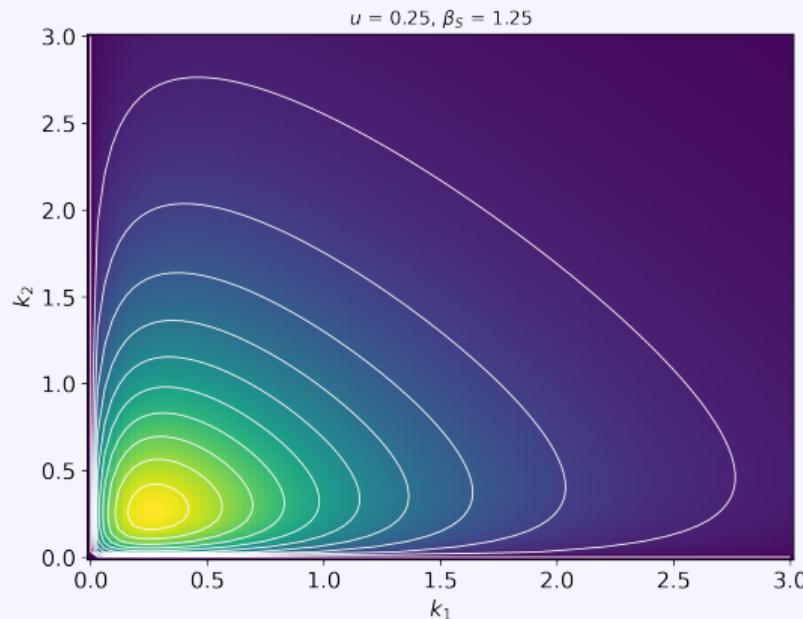
Esto hace posible entender u (también κ) como un “sustituto” de la distancia al equilibrio $\mathcal{D}(u)$

$$\mathcal{D}(u; N) \approx \frac{1}{2} \ln \left(1 + \frac{3Nu}{2} \right)$$

Correlación entre energías cinéticas

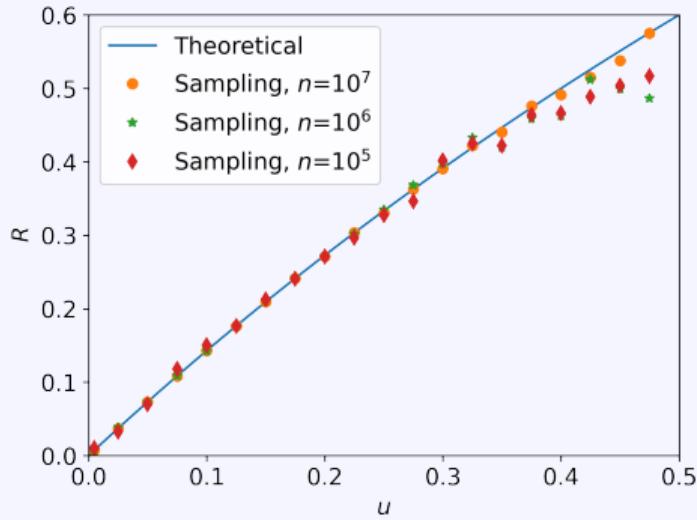
$$P(k_1, k_2 | u, \beta_S) = \frac{4}{\pi} (\beta_S)^3 (1+u)(1+2u) \sqrt{k_1 k_2} \left[1 + u \beta_S (k_1 + k_2) \right]^{-\left(\frac{1}{u}+3\right)}$$

$$P(k_i | u, \beta_S) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} (u \beta_S)^{\frac{3}{2}} \frac{\Gamma\left(\frac{3}{2} + \frac{1}{u}\right)}{\Gamma\left(\frac{1}{u}\right)} \left[1 + u \beta_S k_i \right]^{\frac{1}{u} + \frac{3}{2}} \sqrt{k_i}$$



Correlación entre energías cinéticas

$$R(u) = \frac{\langle \delta k_1 \delta k_2 \rangle_{u, \beta_S}}{\langle (\delta k_1)^2 \rangle_{u, \beta_S}} = \frac{3u}{2+u} = \frac{3}{2\kappa}$$



$$\mathcal{I}_{k_1, k_2}(u) = 2F\left(\frac{1}{u} + \frac{3}{2}\right) - F\left(\frac{1}{u}\right) - F\left(\frac{1}{u} + 3\right) = 2\mathcal{D}(u; 1) - \mathcal{D}(u; 2)$$

- ▶ La superestadística proporciona una formulación elegante para las distribuciones kappa
- ▶ La distribución kappa puede escribirse en términos de parámetros invariantes u y β_s , donde u mide la incertezza acerca de la temperatura
- ▶ La distancia al equilibrio en un plasma con distribuciones kappa se corresponde uno-a-uno con el parámetro u , y por tanto, también con κ
- ▶ Con el muestreo de Gibbs es posible generar velocidades kappa eficientemente y preservando las correlaciones entre partículas, usando sólo números aleatorios gaussianos y gamma

Para más información:

- (1) *Single-particle velocity distributions of collisionless, steady-state plasmas must follow Superstatistics.*
Sergio Davis, Gonzalo Avaria, Biswajit Bora, Jalaj Jain, José Moreno, Cristian Pavez, Leopoldo Soto.
Physical Review E **100**, 023205 (2019).
- (2) *Kappa distribution from particle correlations in non-equilibrium, steady-state plasmas.*
Sergio Davis, Gonzalo Avaria, Biswajit Bora, Jalaj Jain, José Moreno, Cristian Pavez, Leopoldo Soto.
Physical Review E **108**, 065207 (2023).
- (3) *A superstatistical measure of distance from canonical equilibrium.*
Sergio Davis.
Journal of Physics A: Mathematical and Theoretical **57**, 295004 (2024).
- (4) *Kappa distributions in the framework of superstatistics.*
Sergio Davis, Biswajit Bora, Cristian Pavez, Leopoldo Soto.
<https://arxiv.org/abs/2507.03757>



Agradecimientos al proyecto
ANID FONDECYT 1220651 (Chile)

