Nombre_

En general los momentos de una función continua, f(x) de variable real y aleatoria, x, alrededor de un determinado valor de la variable \bar{x} se define como:

$$\mu_n = \int_{-\infty}^{\infty} dx \, f(x) \, (x - \bar{x})^n \quad \Rightarrow \sum_{i=1}^n \mathcal{F}(|x_i\rangle) \, \left(|x\rangle_i - |\bar{x}\rangle\right) \underbrace{\otimes \cdots \otimes}_{n-1} \left(|x\rangle_i - |\bar{x}\rangle\right) \quad \Rightarrow \mu_n = \sum_{i=1}^n \mathcal{F}(|x_i\rangle) \, \left(|x\rangle_i - |\bar{x}\rangle\right)^n$$

Nótese que en la segunda relación hemos particularizado para el caso discreto, pero $|x\rangle_i$ es un vector que puede tener n componentes, y los momentos μ_n de una variable, $v_i = \mathcal{F}(|x_i\rangle)$, representan promedios pesados por potencias de las desviaciones de las componentes aleatorias de un vector $|x\rangle_i$ respecto a su media $|x\rangle = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |x\rangle_i$ como:

- $\mu_0(v) = \sum_{i=1}^n v_i$ momento de orden cero representa el "valor total" de la variable del sistema;
- $\mu_1(v) = \sum_{i=1}^n v_i (|x\rangle_i |\bar{x}\rangle)$ momento de orden uno corresponde al promedio pesado de la variable;
- $\mu_2(v) = \sum_{i=1}^n v_i \left(|x\rangle_i |\bar{x}\rangle\right)^2$ momento de orden dos es la matriz de covariancia de la variable que generaliza la noción de varianza a dimensiones múltiples. En general la base en la cual están expresados los vectores $|x\rangle_i$ y $|\bar{x}\rangle$ no son ortogonales y la norma está asociada a una matriz densa:

$$\sum_{i=1}^{n} v_i \left(|x\rangle_i - |\bar{x}\rangle \right)^2 = (x_1 - \bar{x}_1, \dots x_k - \bar{x}_k, \dots x_m - \bar{x}_m)_i \begin{pmatrix} x^1 - \bar{x}^1 \\ \vdots \\ x^l - \bar{x}^l \\ \vdots \\ x^m - \bar{x}^m \end{pmatrix}_i$$

El segundo momento quedará definido como $\mu_2(v) =$

$$\begin{pmatrix}
\sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{1} - \bar{x}^{1}\right)_{i}^{2} & \cdots & \sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{1} - \bar{x}^{1}\right)_{i} \left(x_{k} - \bar{x}_{k}\right)_{i} & \cdots & \sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{1} - \bar{x}^{1}\right)_{i} \left(x_{m} - \bar{x}_{m}\right)_{i} \\
\vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\
\sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{k} - \bar{x}^{k}\right)_{i} \left(x_{1} - \bar{x}_{1}\right)_{i} & \cdots & \sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{k} - \bar{x}^{k}\right)_{i}^{2} & \sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{k} - \bar{x}^{k}\right)_{i} \left(x_{m} - \bar{x}^{m}\right)_{i} \\
\vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\
\sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{m} - \bar{x}^{m}\right)_{i} \left(x_{1} - \bar{x}_{1}\right)_{i} & \cdots & \sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{m} - \bar{x}^{m}\right)_{i} \left(x_{k} - \bar{x}_{k}\right)_{i} & \cdots & \sum_{i=1}^{n} v_{i} \left(x^{m} - \bar{x}^{m}\right)_{i}^{2}
\end{pmatrix}$$

que no es otra cosa que la matriz de covariancia para un vector de m componentes con un peso en cada variable, cada de las componentes representa una variable aleatoria. Supongamos que organizamos un vector con m componetes, cada una de las cuales representa una variable aleatoria a la que le hacemos n mediciones. Entonces, la matriz de covariancia –también llamada matriz de dispersión o de variancia generalizada— para eventos igualmente probables (peso =1) puede ser representada como

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{1} - \bar{x}^{1}\right)^{2} & \cdots & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{1} - \bar{x}^{1}\right) \left(x_{k i} - \bar{x}_{k}\right) & \cdots & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{1} - \bar{x}^{1}\right) \left(x_{m i} - \bar{x}_{m}\right) \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{k} - \bar{x}^{k}\right) \left(x_{1 i} - \bar{x}_{1}\right) & \cdots & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{k} - \bar{x}^{k}\right)_{i}^{2} & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{k} - \bar{x}^{k}\right) \left(x_{m i} - \bar{x}^{m}\right) \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{m} - \bar{x}^{m}\right) \left(x_{1 i} - \bar{x}_{1}\right) & \cdots & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{m} - \bar{x}^{m}\right) \left(x_{k i} - \bar{x}_{k}\right) & \cdots & \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{m} - \bar{x}^{m}\right)_{i}^{2} \end{pmatrix}$$

Donde

- $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n} \left(x_i^j \bar{x}^j\right)^2$ representa la variancia de la *j*-esima componente del vector de variables aleatorias
- $\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n} \left(x_{i}^{j} \bar{x}^{j}\right) (x_{k\,i} \bar{x}_{k})$ representa la covariancia entre la variable j-esima y la variable k-esima componentes del vector de variables aleatorias. Es decir, cómo los cambios en una dimensión están (linealmente) asociados a cambios en otra dimensión del vector de variables aleatorias.
- en ambos casos $\bar{x}^j \equiv \bar{x}_j = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^j \equiv \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_{ij}$ representa la media de la variable j-esima
- 1. Consideremos un sistema conformado por n partículas de masas distintas masas dispersas en un volumen, tal y como muestra el archivo se datos

https://www.dropbox.com/s/mxpy6v61hwb0h3o/datosmasas.csv?dl=0

- a) Primero, consideremos el caso 2D –la distribución se realiza en el plano xy– y encuentre los tres primeros momentos para esta distribución de masas.
 - 1) Momento de orden cero, la masa total del sistema
 - 2) Momento de orden uno el centro de masa del sistema
 - 3) Momento de orden dos, el tensor momento de inercia del sistema
 - ¿Los vectores base del sistema cartesiano constituyen una base propia para esta distribución de masa? Esto es: ¿Los vectores cartesianos son autovectores del tensor momento de inercia?
 - Encuentre los ejes principales de inercia para esta distribución de masas. Esto es aquellos vectores propios del tensor de inercia, que forma una base ortogonal respecto a la cual la distribución de las masas se organiza de forma mas simple.
 - Encuentre la matriz de transformación de la base cartesiana a la base de autovectores conformada por los ejes principales.
- b) Suponga el caso 3D y repita la operación
- 2. El Banco Mundial https://data.worldbank.org mantiene una estadística de los datos económicos de casi todos los países. En particular estamos interesados en calcular la matriz de covariancia del % del producto interno bruto (GDP) que se ha empleado en el país en los últimos 10 años en
 - Defensa
 - Salud
 - Educación
 - Ciencia y Tecnología¹
 - a) Calcule la matriz de covariancia y la matriz de correlación entre estos parámetros
 - b) Para la matriz de covariancia, en este espacio de parámetros, queremos encontrar sus autovalores y autovectores. Discuta el significado de los autovalores y autovectores de esta matríz
 - c) Encuentre la matriz de transformación que nos lleva de la matriz en la base original a la representación de la matriz en la base de autovalores y autovectores.

¹ Por ejemplo https://data.worldbank.org/topic/science-and-technology?locations=CO