

The background of the slide is a blurred image of a financial market display. It features various stock indices and their values, such as 'OMX COPENHAGEN 25 INDEX' with a value of 1172.94, 'OMX RIGA GI' with 984.13, and 'OMX ICELAND 8' with 6230.9. There are also line charts showing market trends. The overall color scheme is dominated by blue and red, typical of financial data visualizations.

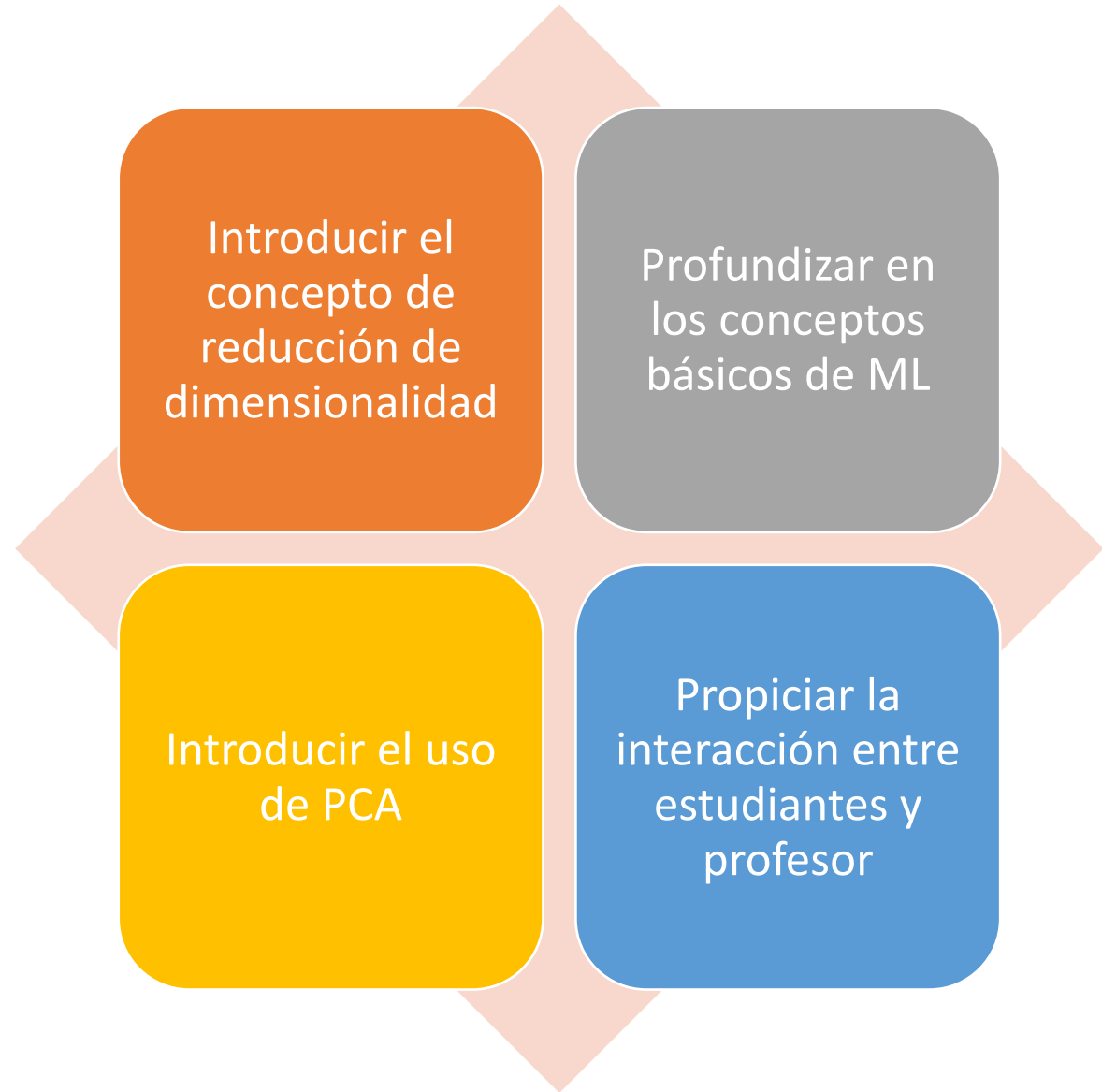
Inteligencia Artificial LFIS419

Clase 6: Reducción de dimensionalidad

Profesor: Jorge Arevalo (jorge.arevalo@uv.cl jab@meteo.uv.cl)

Martes 2 de mayo de 2023

Objetivos de la sesión



Problema

- Análisis de datos multivariados es importante
- Espacios con más de 3 dimensiones son difíciles de visualizar
- Se busca representar los datos de una manera que facilite el análisis

Beneficios

- Se reduce la carga computacional en las siguientes etapas
- Podría reducirse el ruido
- Proyectar los datos en un espacio de dimension pequeña es útil para visualizar los datos

Objetivos PCA

- Reducir dimensionalidad
- Identificar variables subyacentes con significado
- Perder la menor cantidad de información (manteniendo la mayor variabilidad)

Conceptos básicos (varianza)

- Desviación estándar
 - Promedio de la distancia entre cada dato y la media
- Varianza
 - Cuadrado de la SD

Conceptos básicos (covarianza)

- Cómo los datos 2D varían respecto de su medio

$$\text{cov}(X, Y) = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{(n-1)}$$

- $\text{Cov}(X, Y) > 0$: ambas "crecen juntas"
- $\text{Cov}(X, Y) < 0$: una "crece" la otra "decrece"
- $\text{Cov}(X, Y) = 0$: las dimensiones son independientes

Conceptos básicos (matriz de covarianza)

- Matriz de covarianza contiene la covarianza entre cada par de dimensiones
- $\text{Cov}(X,X)$ = varianza de la columna X

$$C = \begin{pmatrix} \text{cov}(x, x) & \text{cov}(x, y) & \text{cov}(x, z) \\ \text{cov}(y, x) & \text{cov}(y, y) & \text{cov}(y, z) \\ \text{cov}(z, x) & \text{cov}(z, y) & \text{cov}(z, z) \end{pmatrix}$$

Conceptos básicos (valores y vectores propios)

- Para una matriz **A**, los vectores **x** que tienen la misma dirección que **Ax** se llaman vectores propios de **A**
- **lambda** son los valores propios de **A**
- Para obtener los vectores propios, calcular las raíces de $\det(A - \lambda I) = 0$ y resolver para cada **lambda**

Conceptos básicos (valores y vectores propios)

- Valores propios miden la cantidad de varianza explicada por cada PC
- Vectores propios corresponden a las PC no-correlacionadas.
Direcciones de cada componente.

Conceptos básicos (componente principal)

- Estimados desde los vectores propios de la matriz de covarianza
- Corresponden a las proyecciones de los datos originales en los vectores propios
- Son combinaciones lineales de las variables originales.
- Las primeras PC contienen la mayor parte de la variabilidad de los datos originales.

$$\mathbf{x}'(t) = \begin{bmatrix} x'_1(t) \\ x'_2(t) \end{bmatrix} \approx \mathbf{e}_1 u_1(t) = \begin{bmatrix} .848 \\ .530 \end{bmatrix} u_1(t).$$

