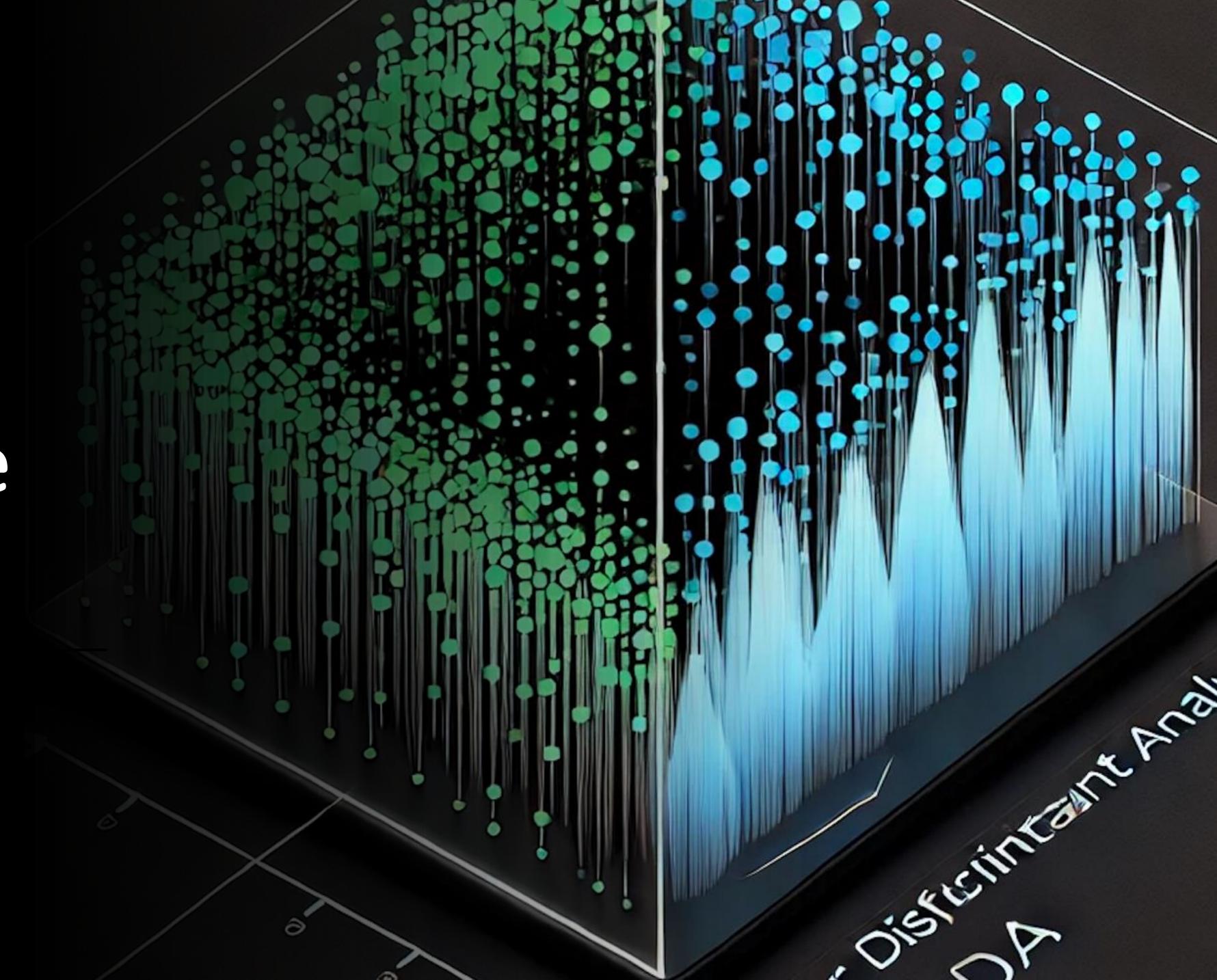
Análisis discriminante Lineal





Objetivo

Análisis discriminante

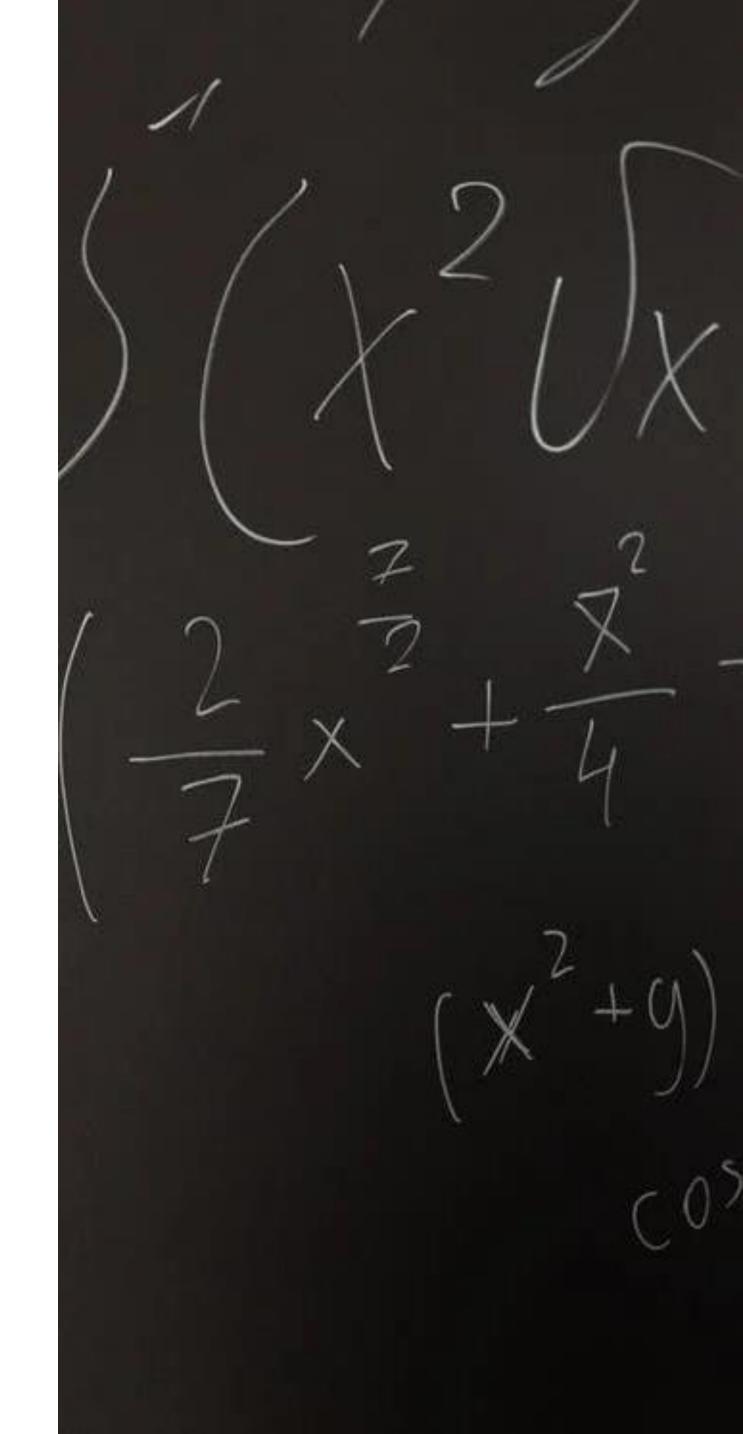
- Comprender el análisis discriminante lineal LDA.
- Resolver un problema utilizando python y un conjunto de datos de UCI Machine Learning
 Repository.





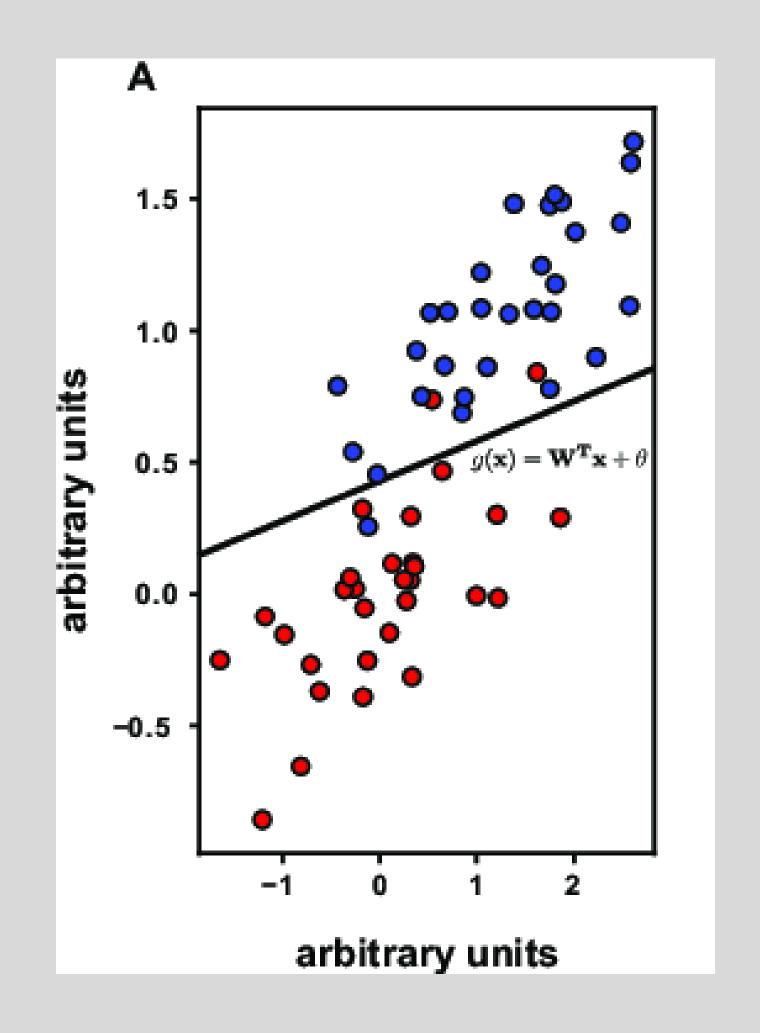
Que és?

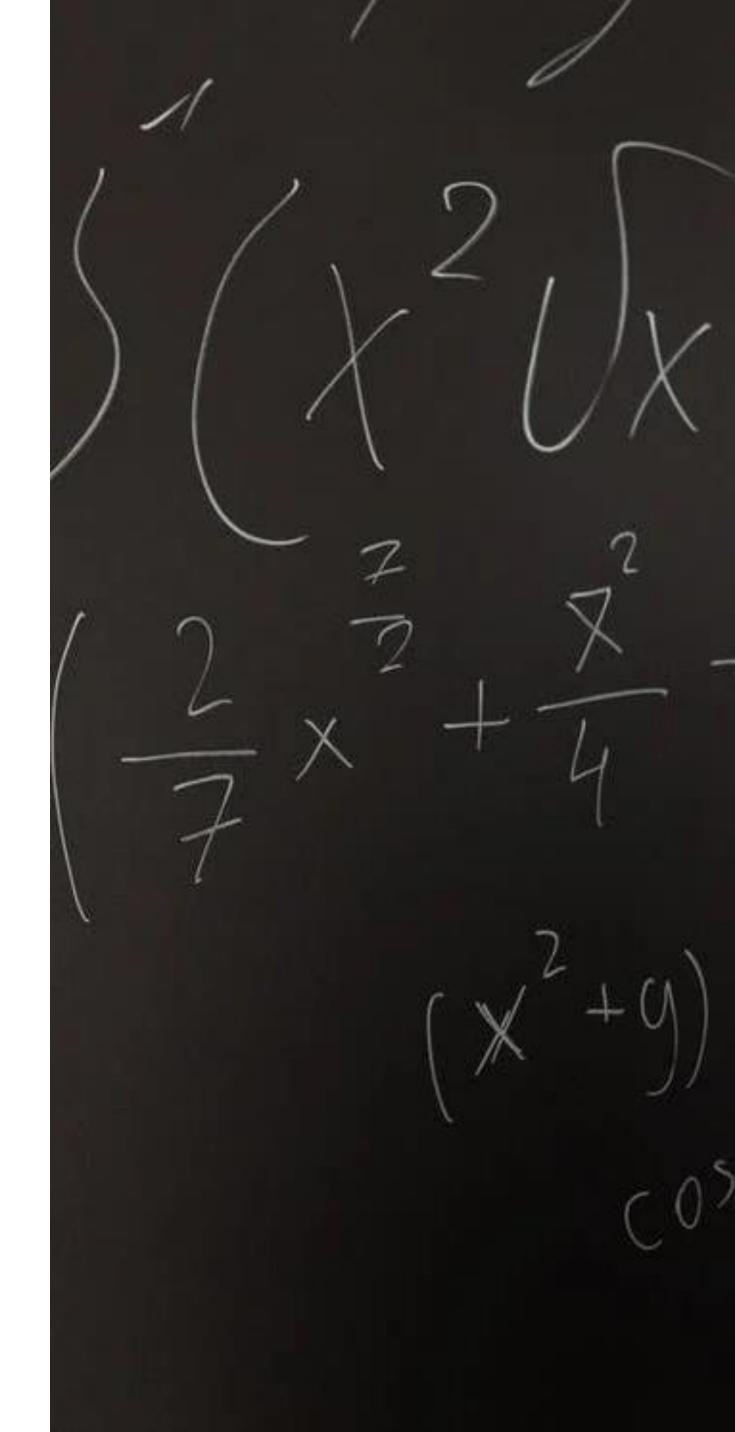
- Es un método estadístico de reconocimiento de patrones
- Aprendizaje de máquina supervisado
- Generalización del discriminante lineal de Fisher
- Análisis de la varianza (ANOVA)
- Busca una combinación lineal de ragos que separan las clases
- Explicar la variable dependiente como la combinación lineal de las variables independientes





Que és?

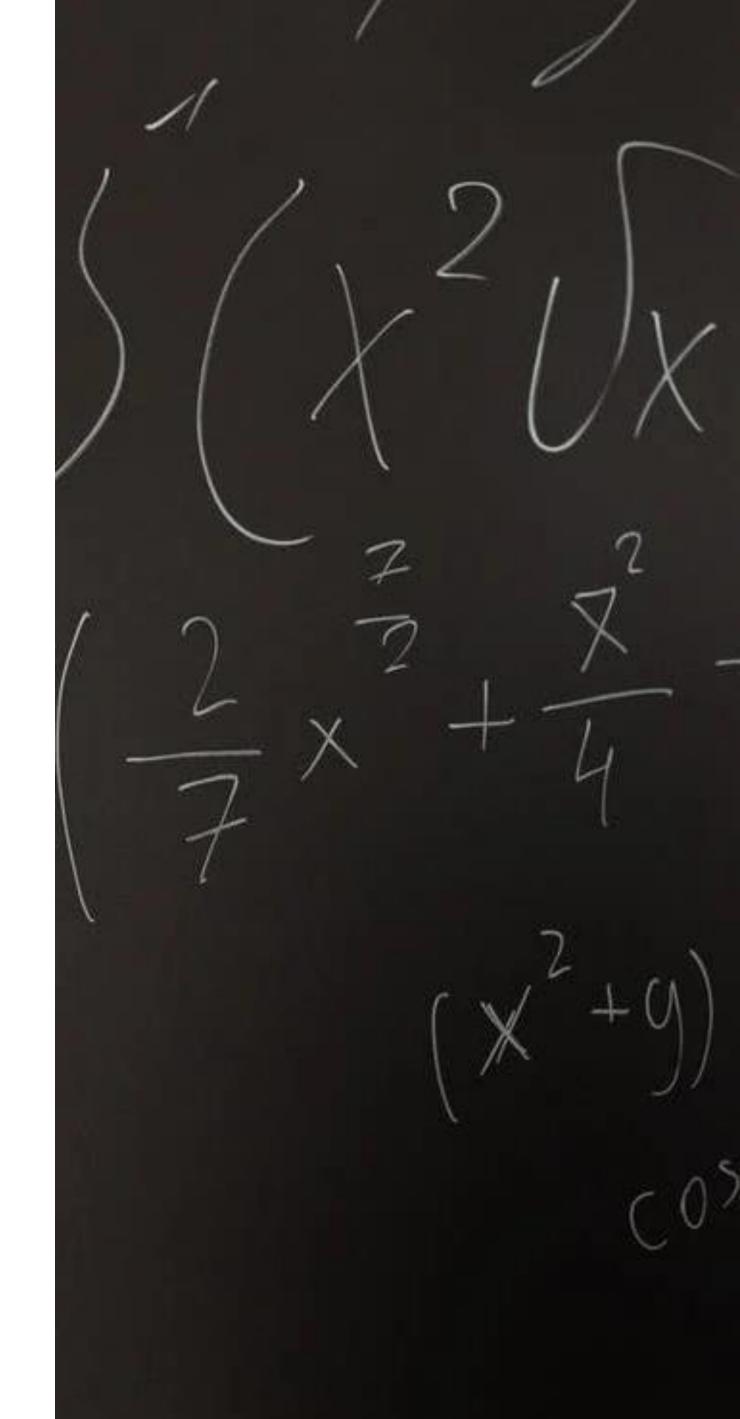






Utilidad

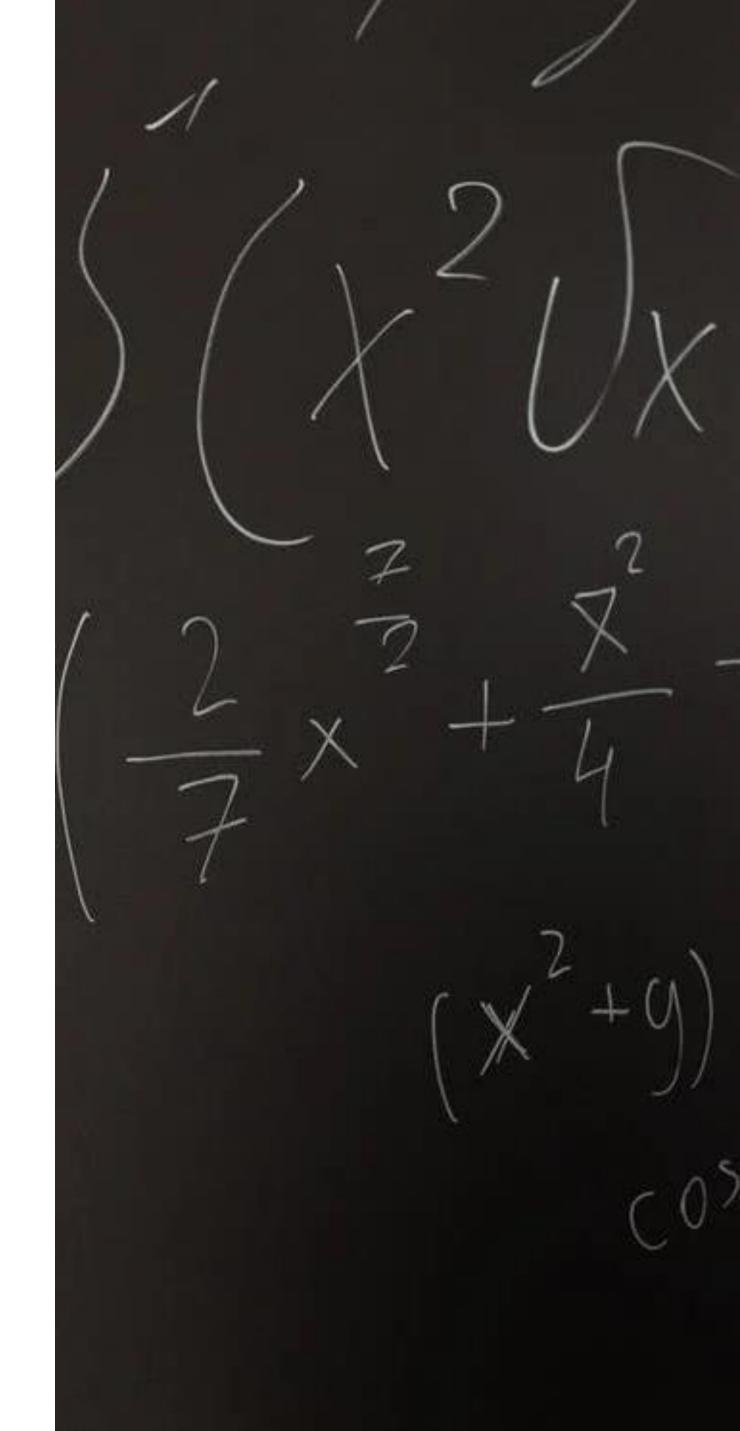
- Reducir las dimensiones de los datos
- Crear un modelo predictivo supervisado





Casos reales

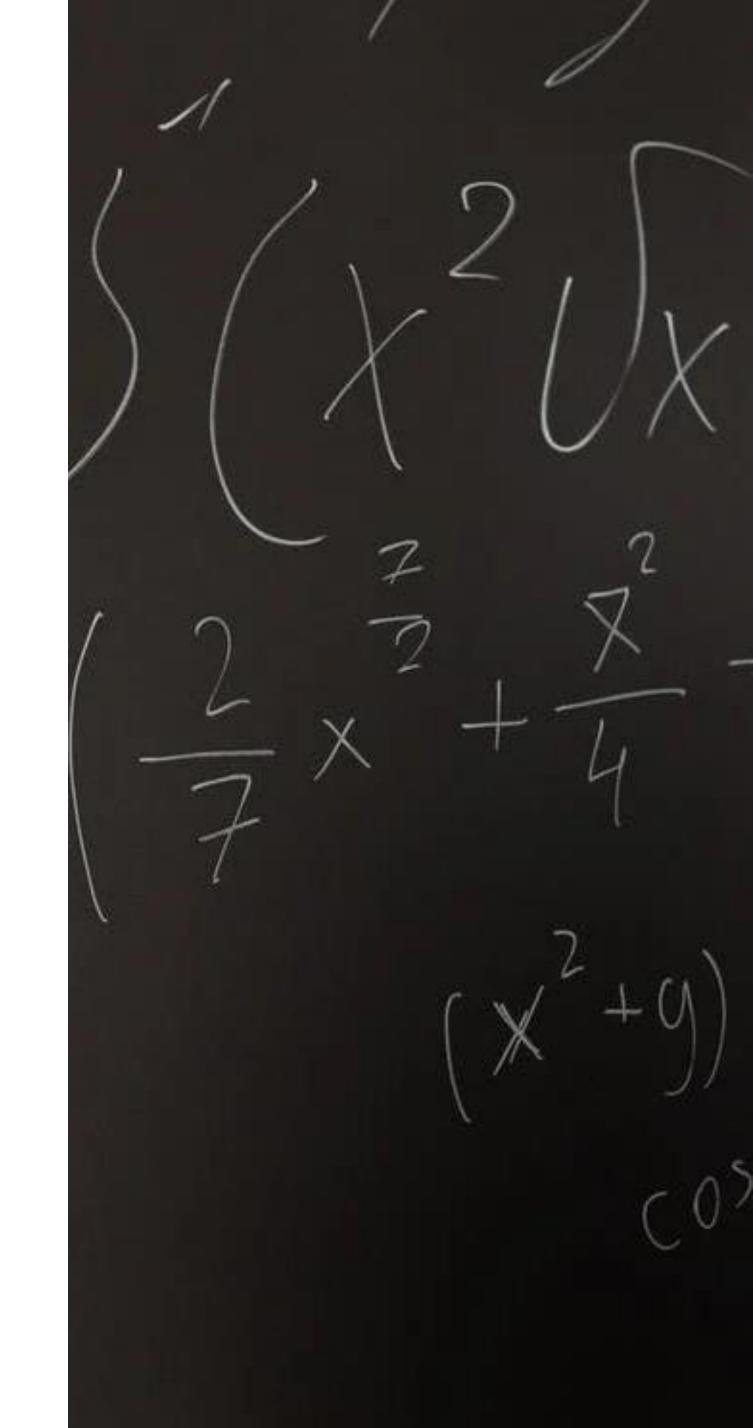
- Predicción de quiebra de empresas Edward Altman
- Reconocimiento facial "caras de Fisher"
- Marketing
 - Tipos de clientes
 - Tipos de productos
- Estudios biomédicos
 - Ligera, moderada, severa





Utilidad

- Predecir a que categoría pertenece un nuevo elemento
- Identificar las características que diferencian o discriminan uno o más grupos. Función discriminante.
- Determinar la significancia de cada variable independiente sobre la variable dependiente.
- Que conjunto de variables diferencian los grupos





Procedimiento

- Se toma una muestra de observaciones de cada grupo
- Cada observación tiene un conjunto de variables
- Se contrasta si las medias y/o matrices de covarianzas entre los grupos son iguales
- Se estima la probabilidad de pertenencia a un grupo para futuras observaciones usando las variables discriminantes

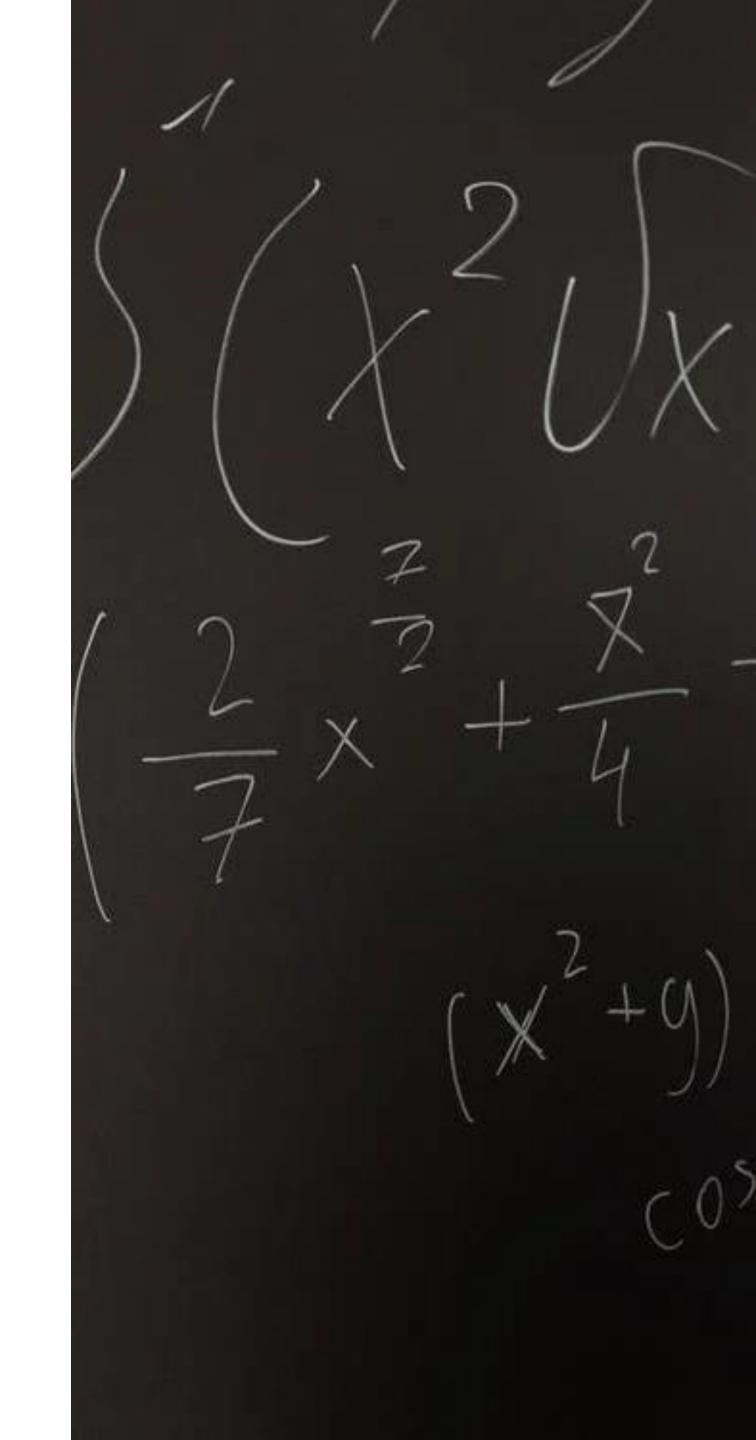
Asume grupos conocidos

Modelo lineal

distribuciones normales

Matrices de covarianzas iguales

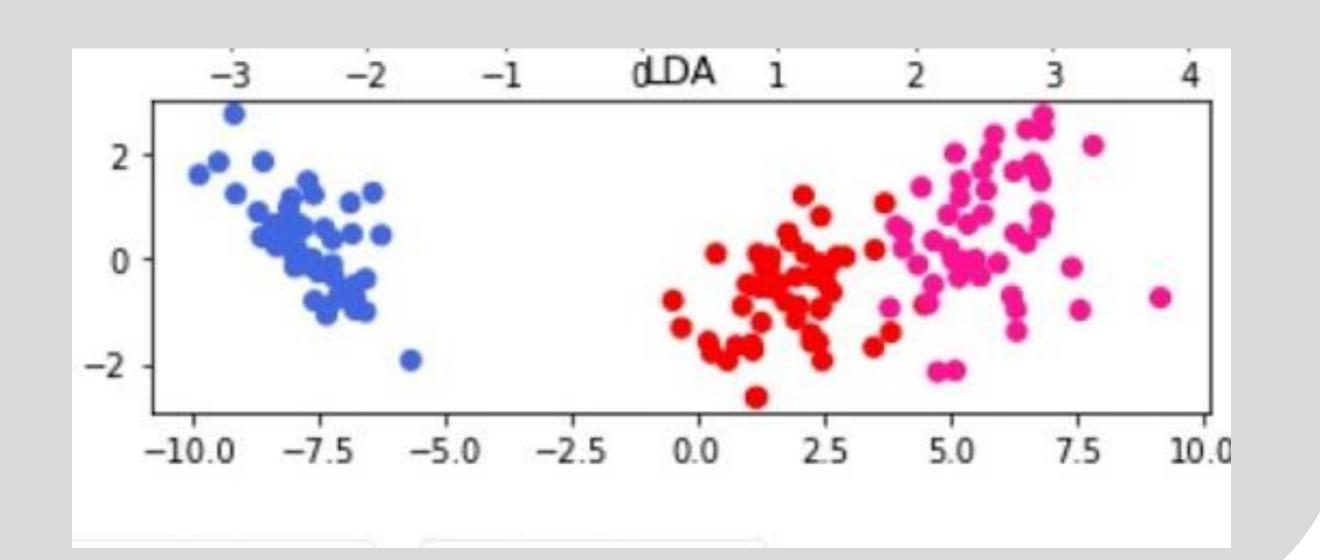
- Técnica de análisis exploratorio

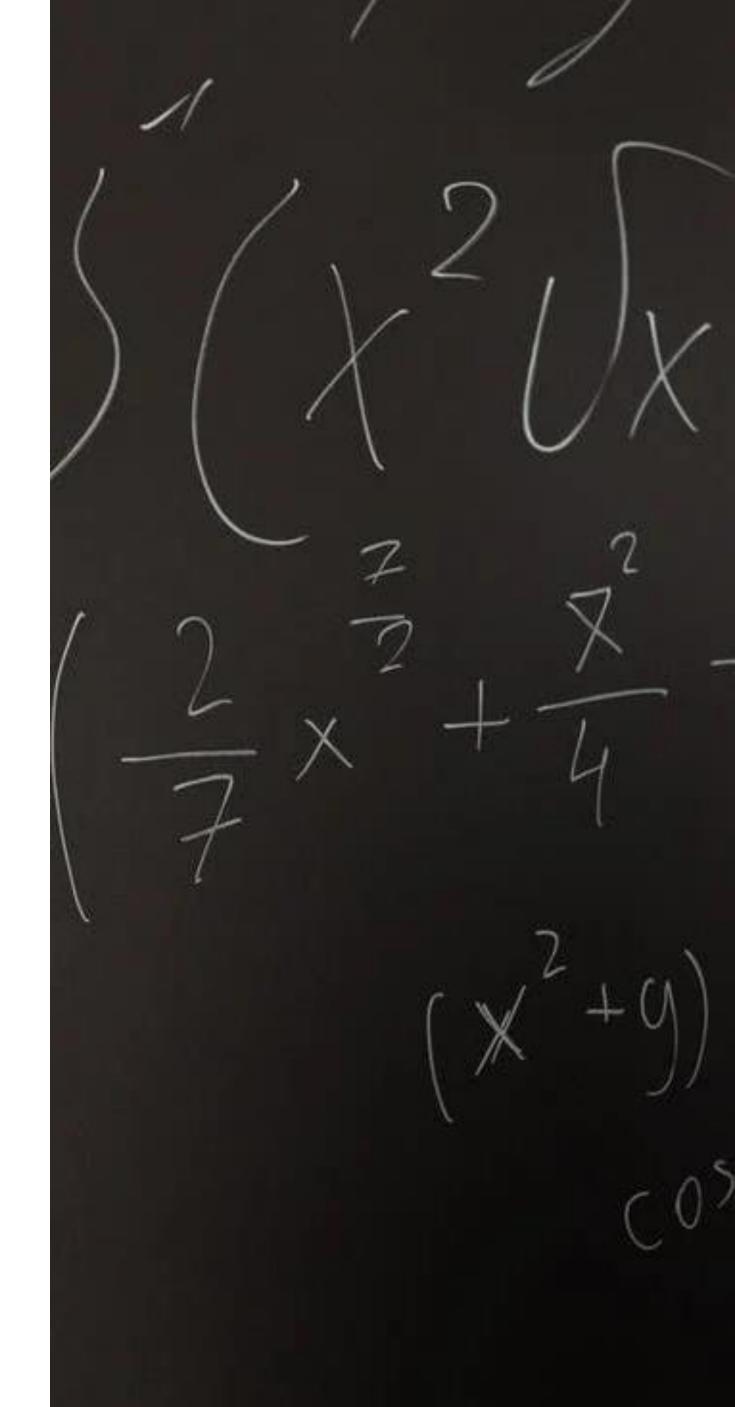




Base matemática

- n variables independientes
- p nuevas variables
- p < n

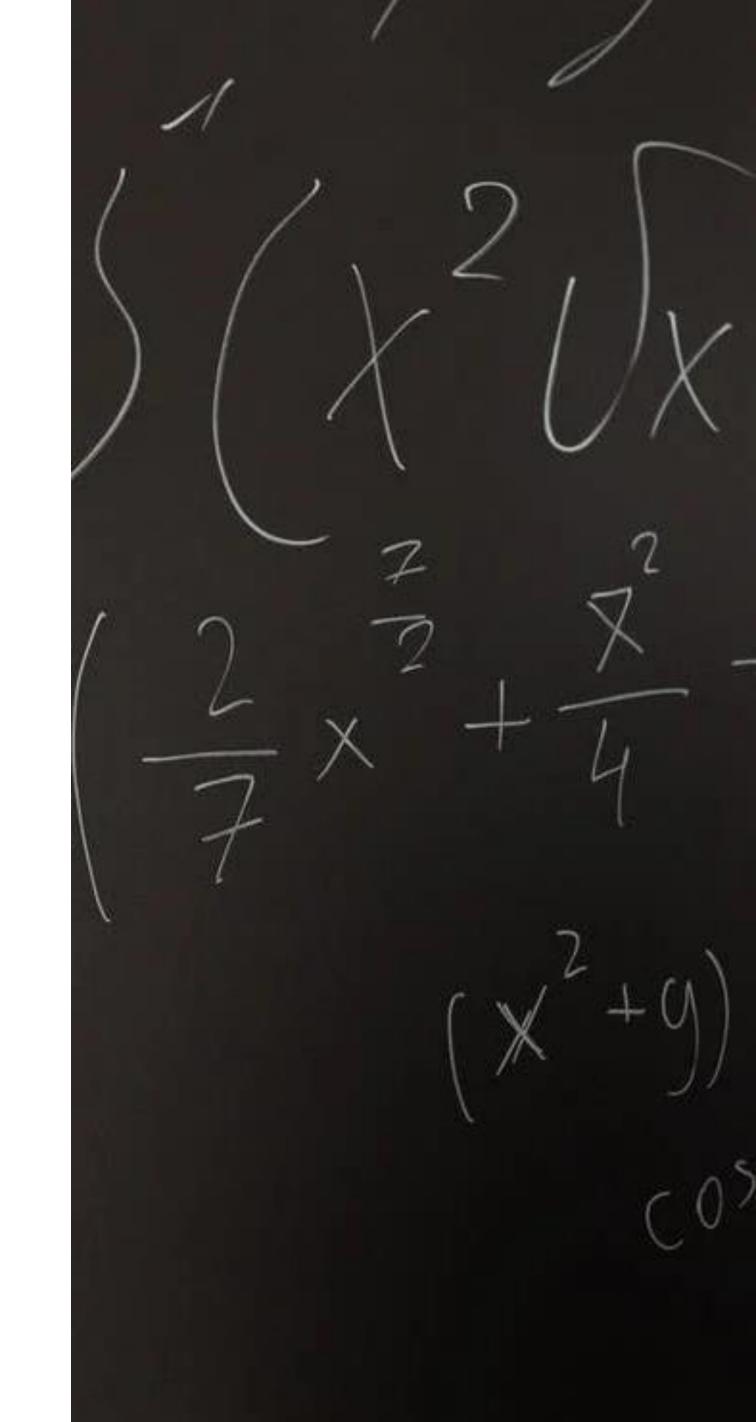






Base matemática

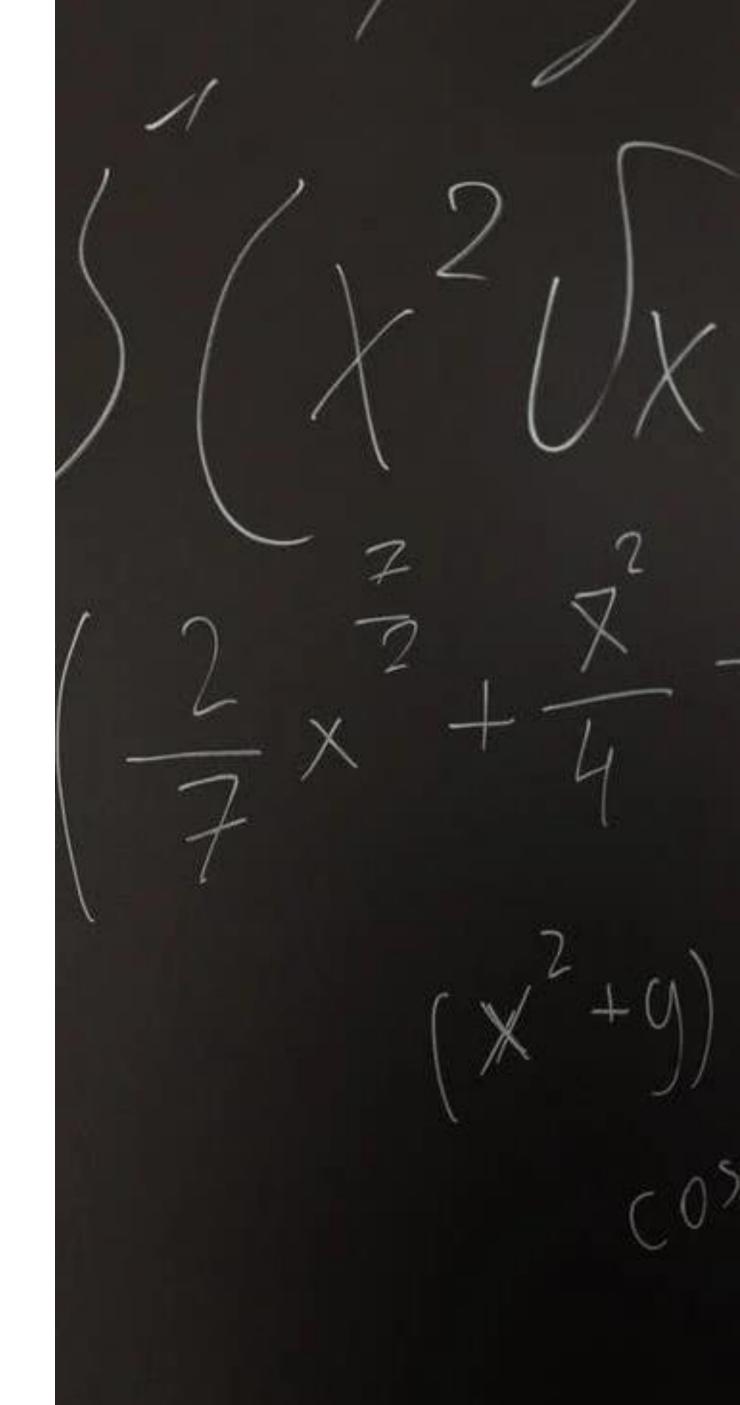
- Variables discriminantes, son las variables que nos ayudan a diferenciar a los grupos
- Funciones discriminantes, predicción de pertenencia utilizando ecuaciones





Variables

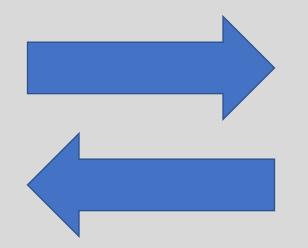
- Útiles
- Redundantes



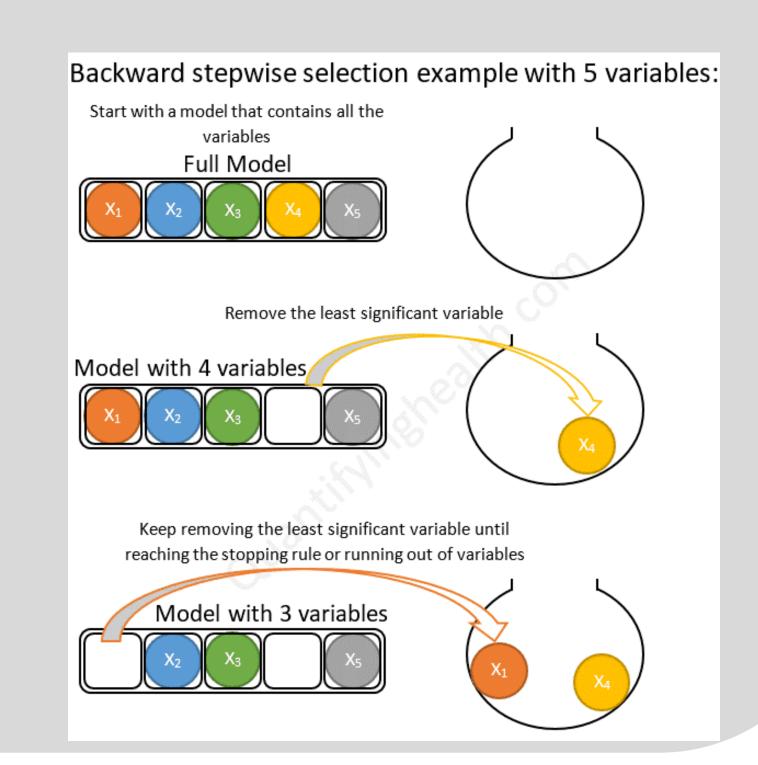


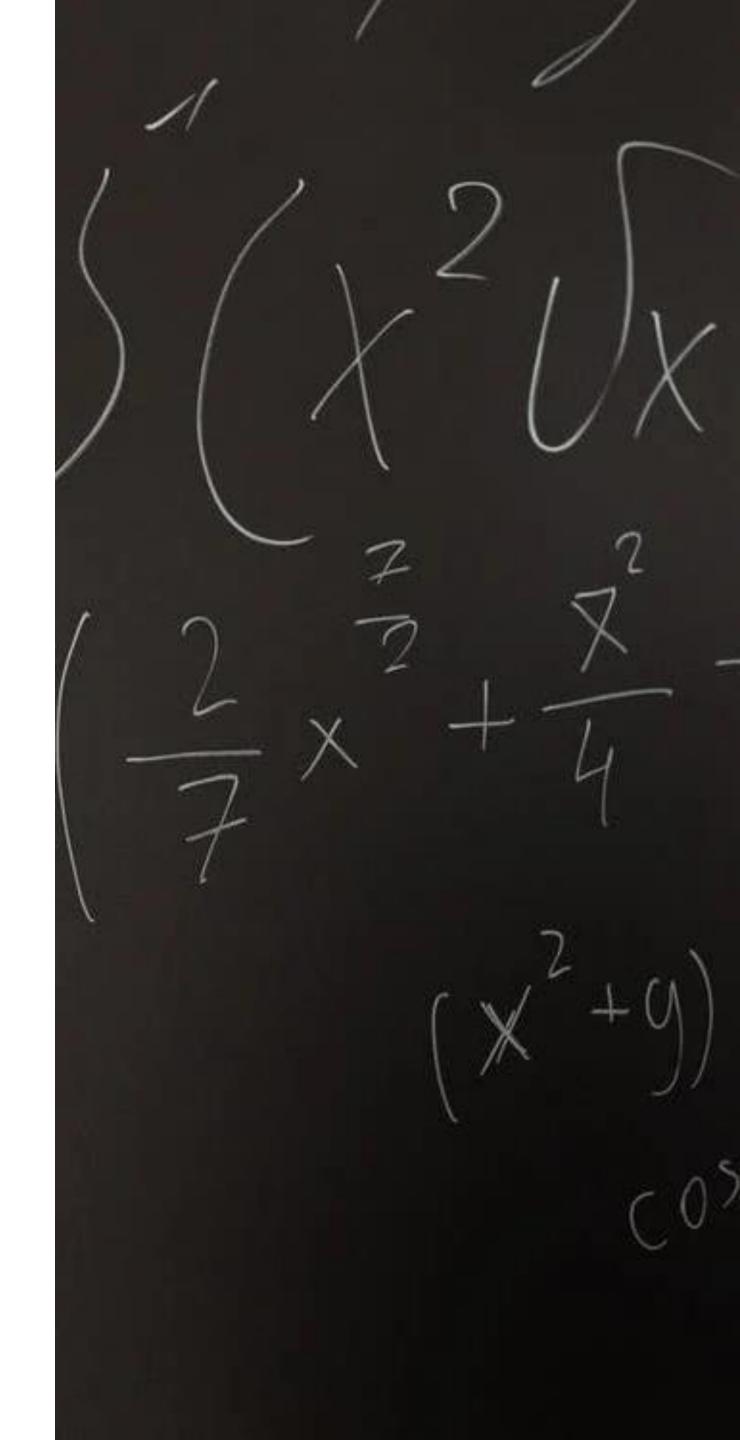
Métodos

- Stepwise Forward
- Stepwise backward



Start with a model with no variables Null Model Add the most significant variable Model with 1 variable Keep adding the most significant variable until reaching the stopping rule or running out of variables Model with 2 variables

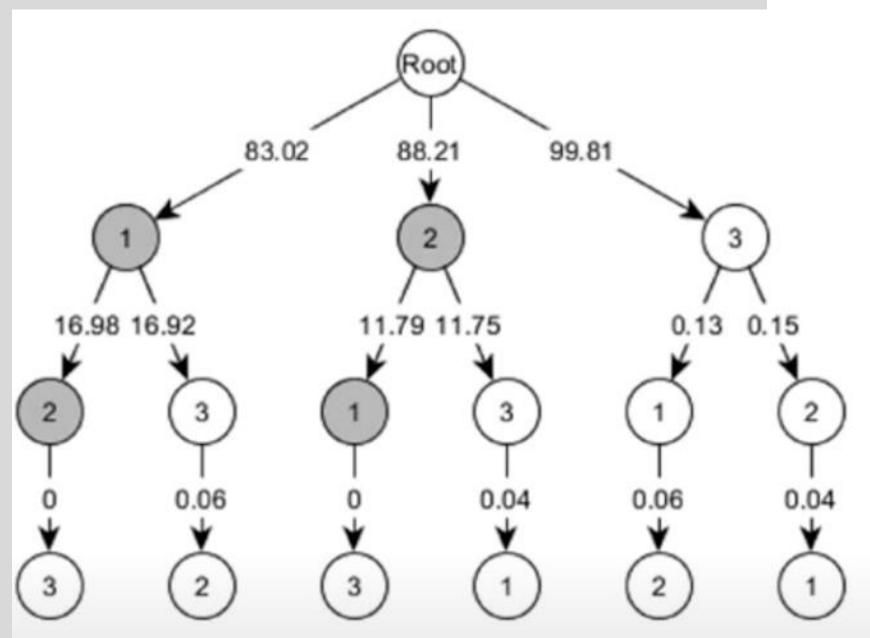


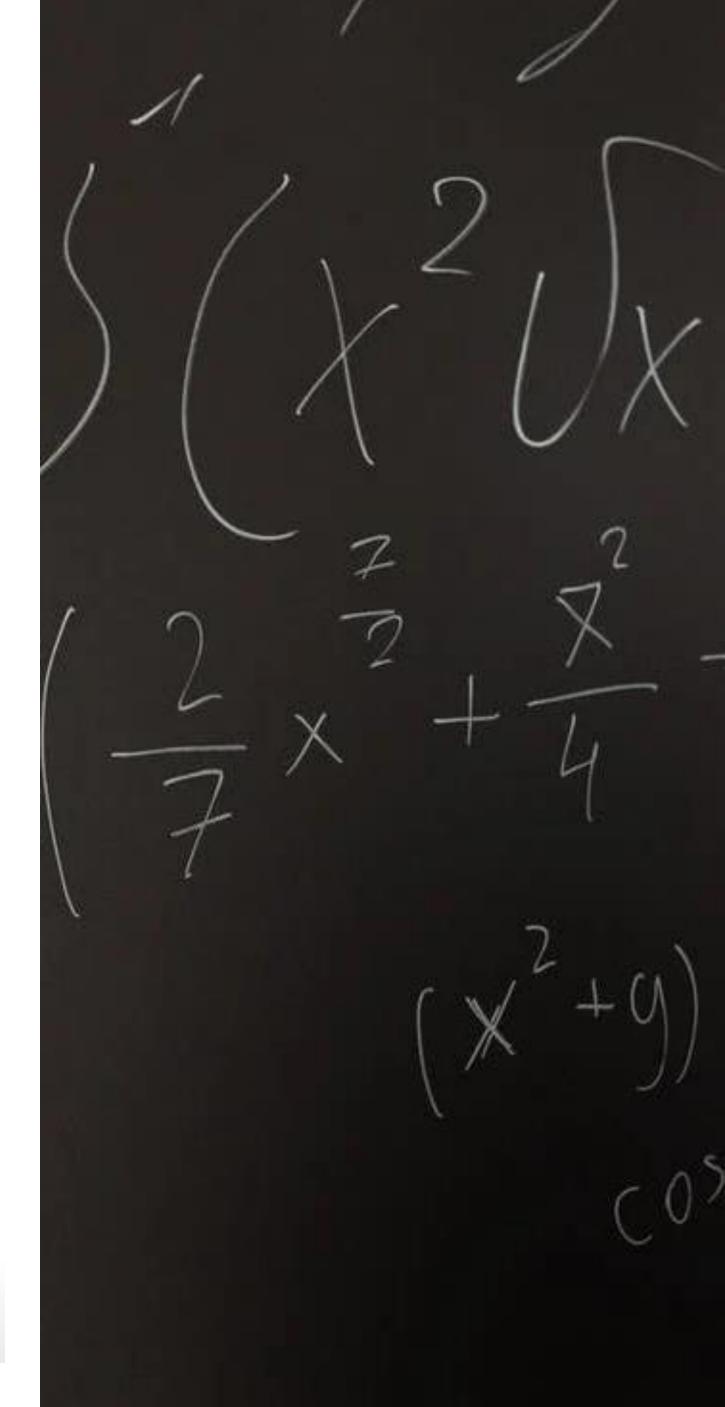




Stepwise Forward

- Identificar variable que maximiza la separación
- Formas parejas con las restantes
- Encontrar la pareja con la mayor discriminación
- Con los pares se formas triadas para encontrarla combinación más discriminante

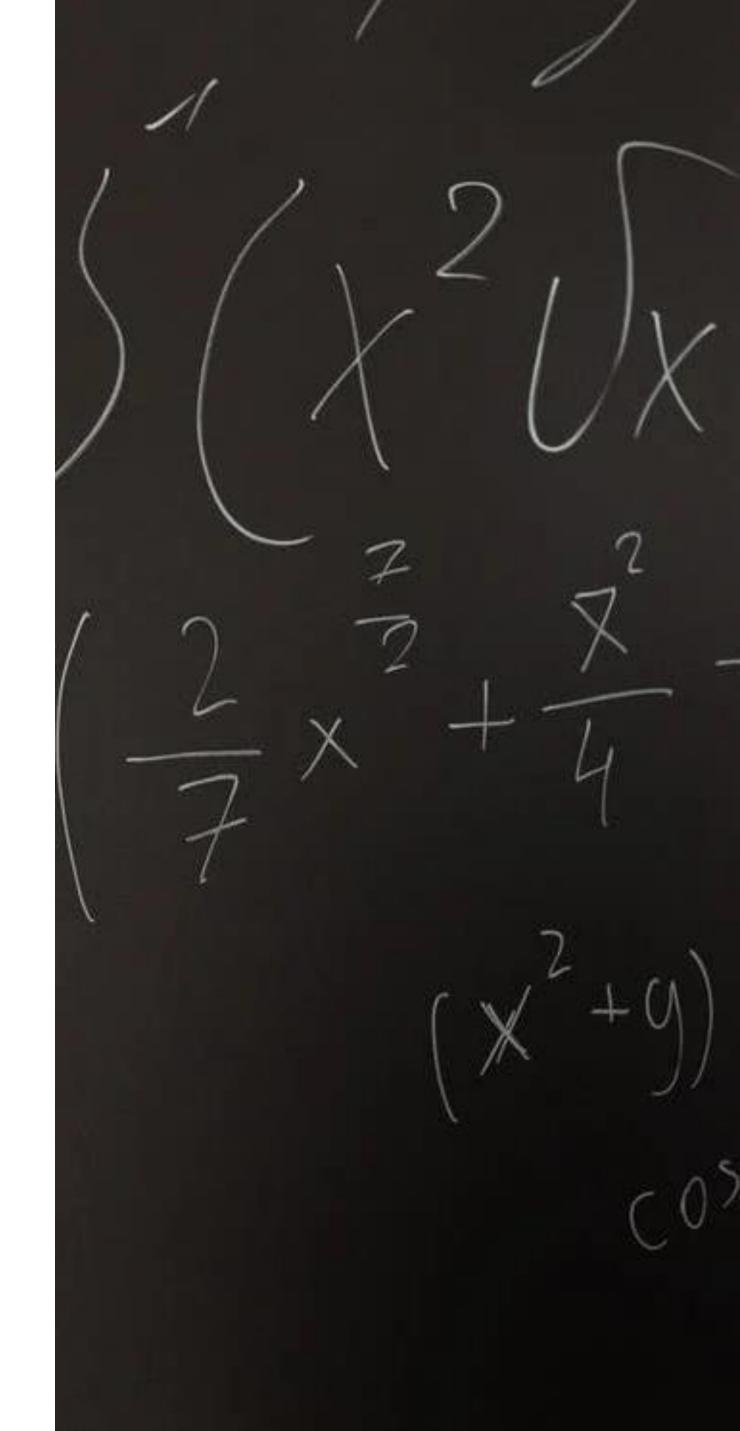






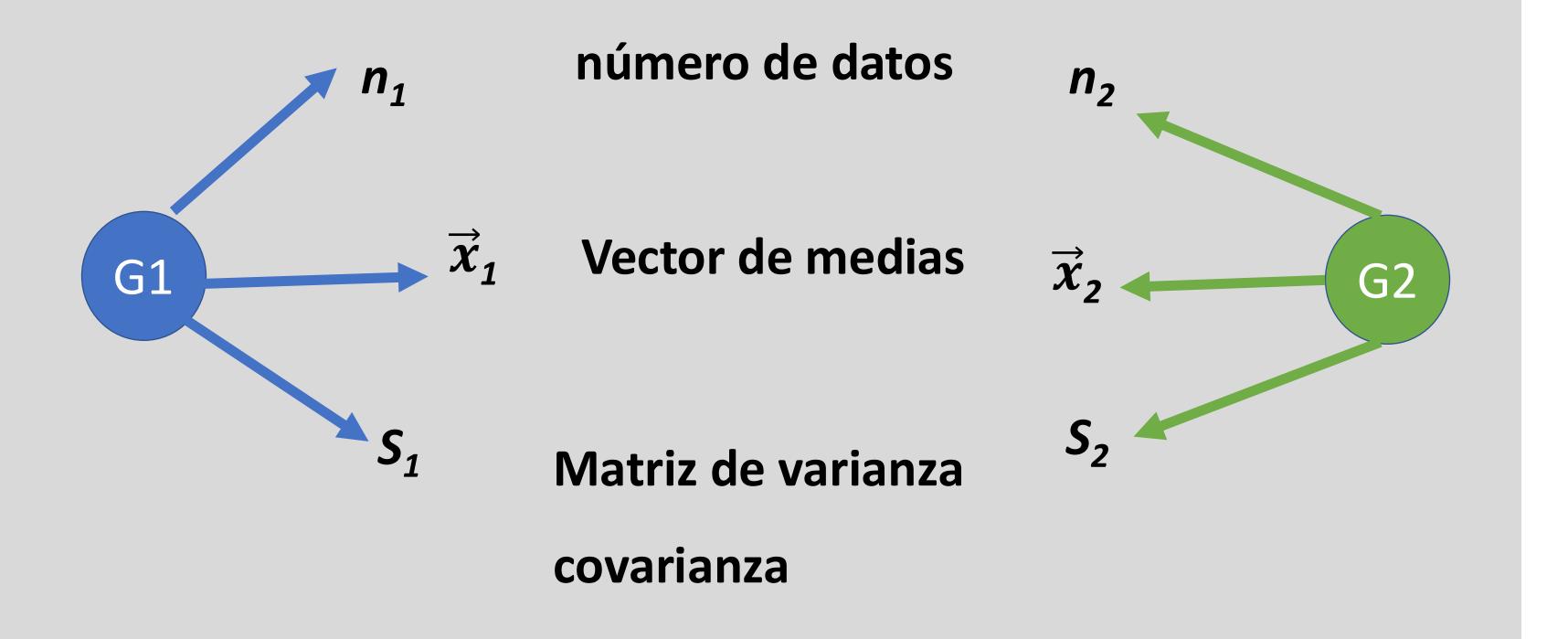
Stepwise Backward

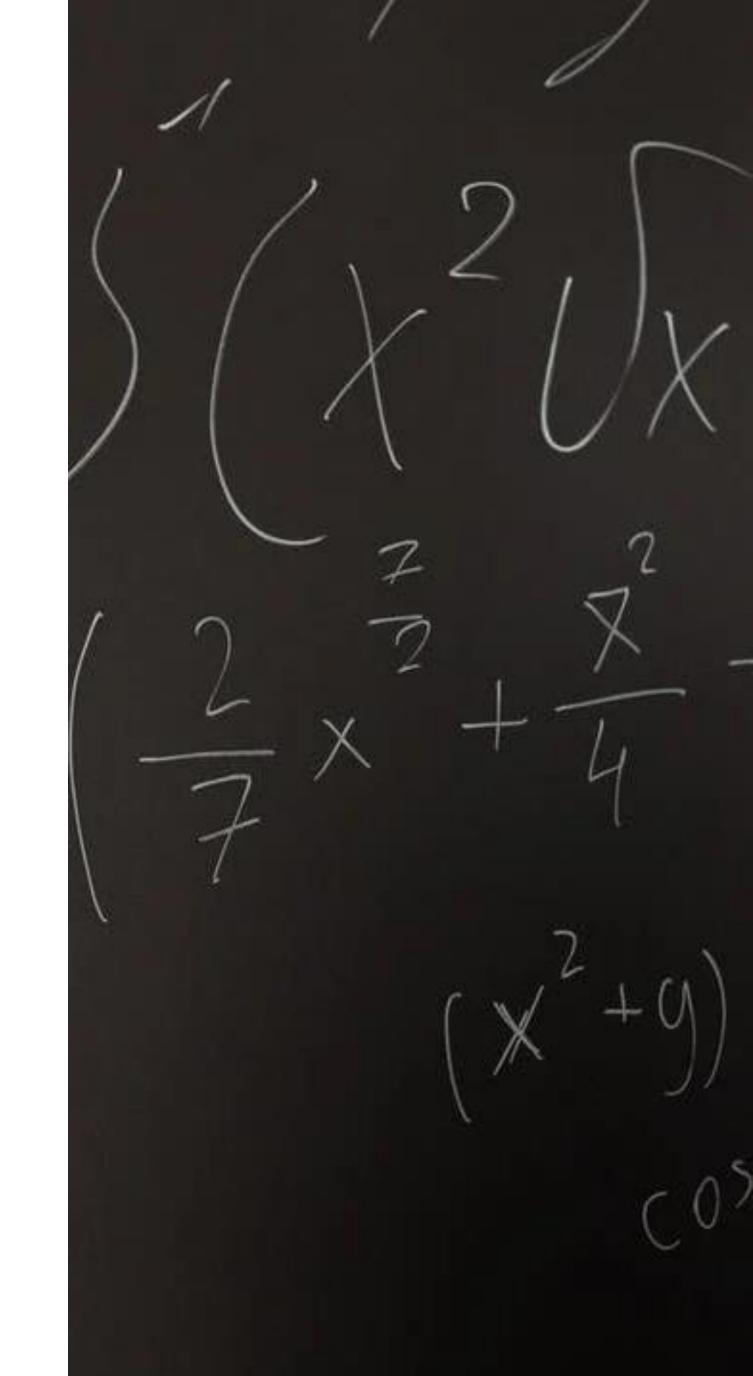
- Se consideran todas las variables
- Se van eliminando las variables que no aportan discriminación en los datos





LDA para dos clases







LDA para dos clases

Función lineal sobre las dos variables

$$f(x) = a_1 x_1 + ... + a_p x_p$$

Que nos ayude a

-Maximizar la variabilidad entre grupos

$$(a'\overline{x}_2 - a'\overline{x}_1)^2$$

-Minimizar la variabilidad dentro del grupo

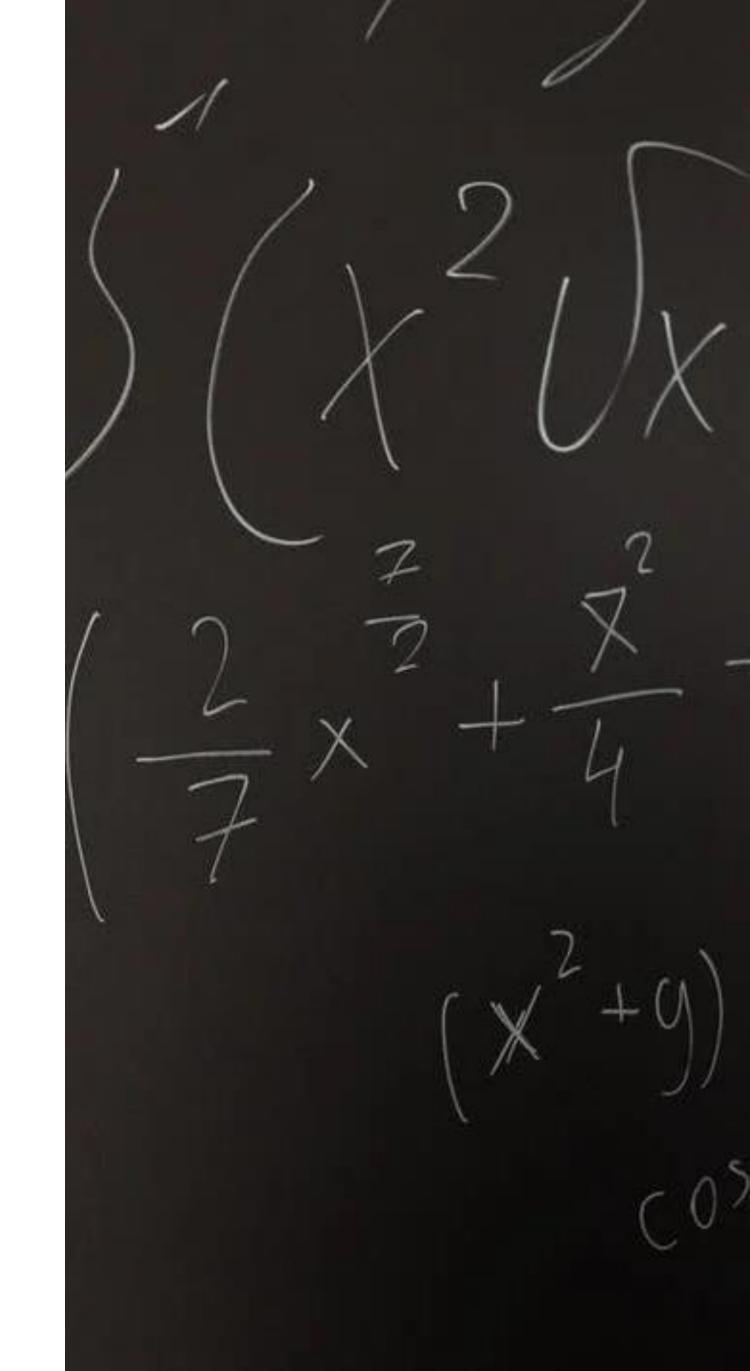
$$a'S_wa$$

Resolver

$$\max \frac{(a'\overline{x}_2 - a'\overline{x}_1)^2}{a'S_w a}$$

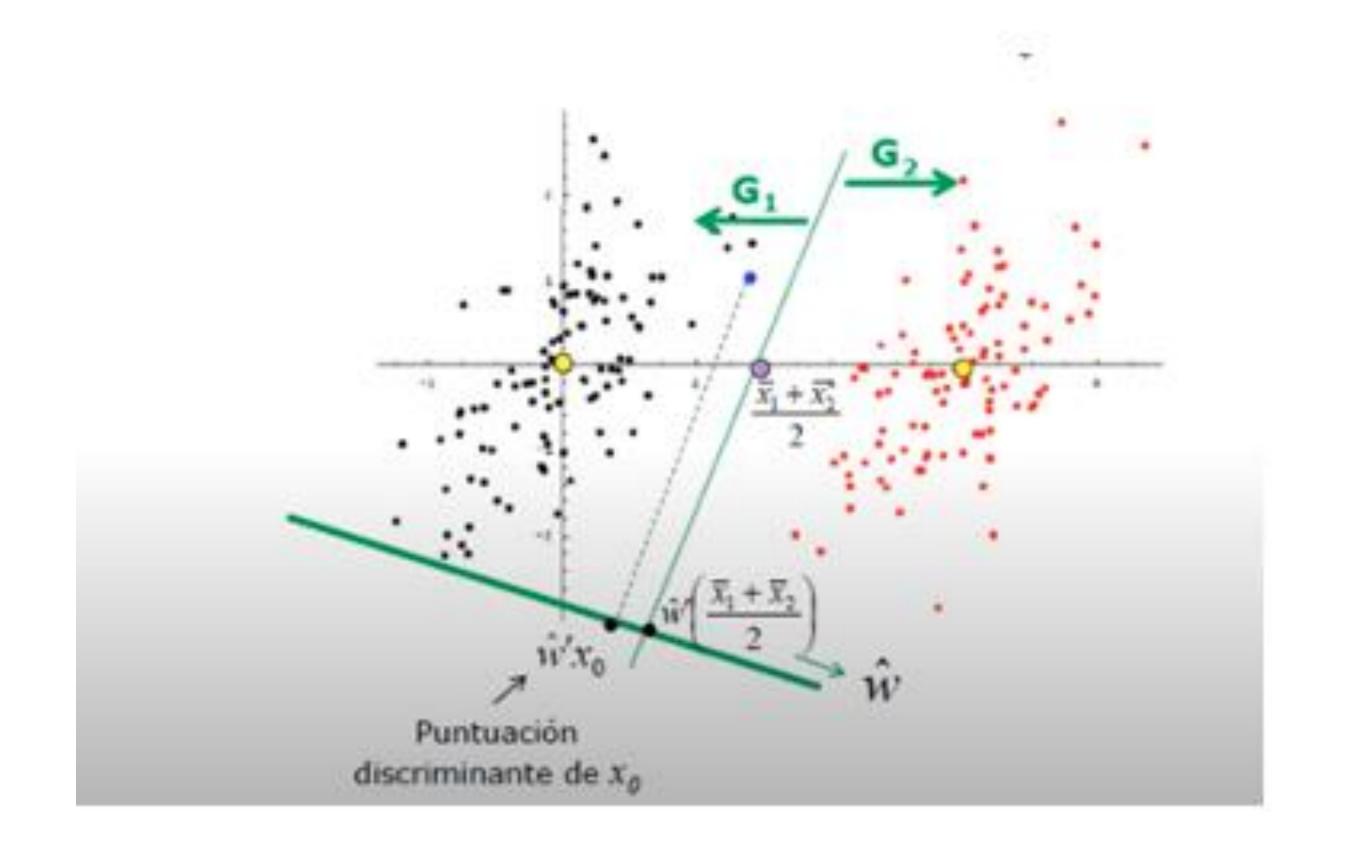
Elegir la dirección del vector (eigenvector)

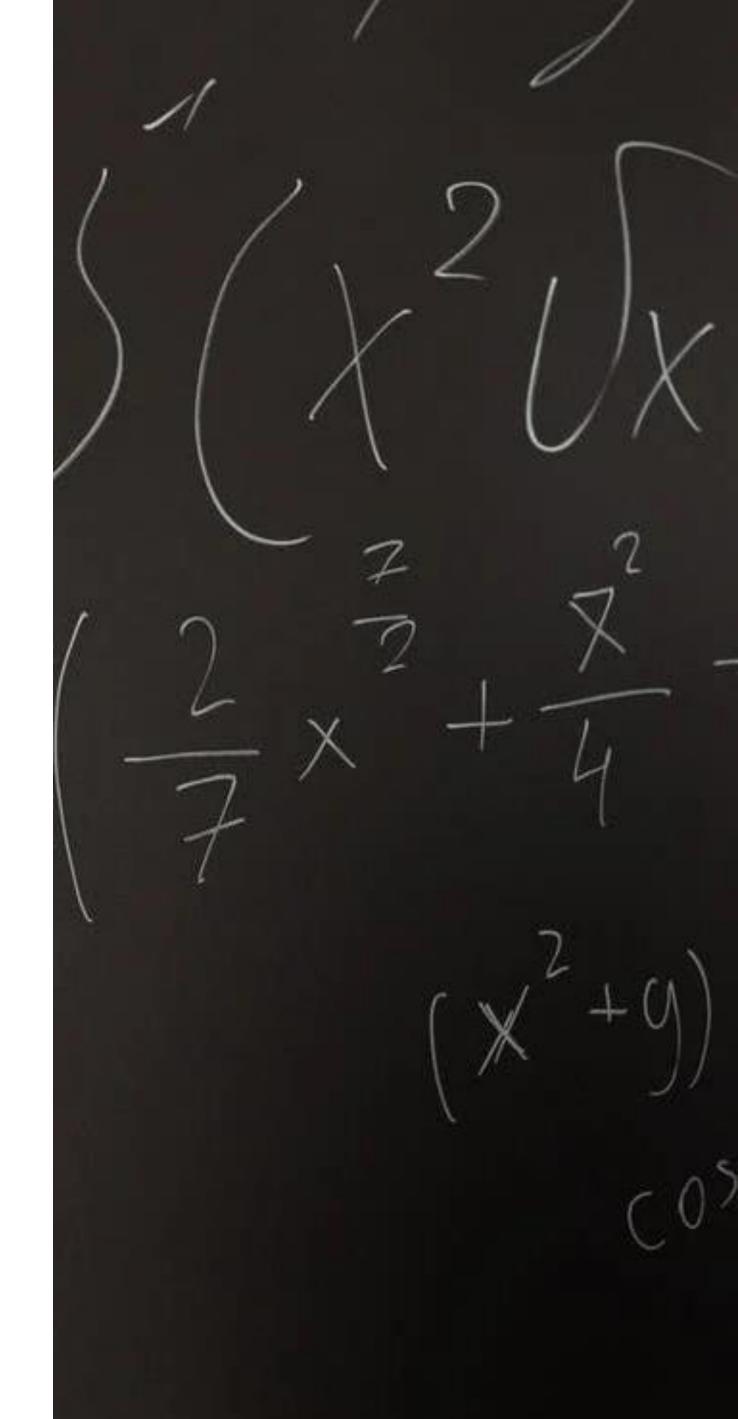
$$\hat{w} = S_w^{-1}(\overline{x}_2 - \overline{x}_1)$$





Puntuación discriminante







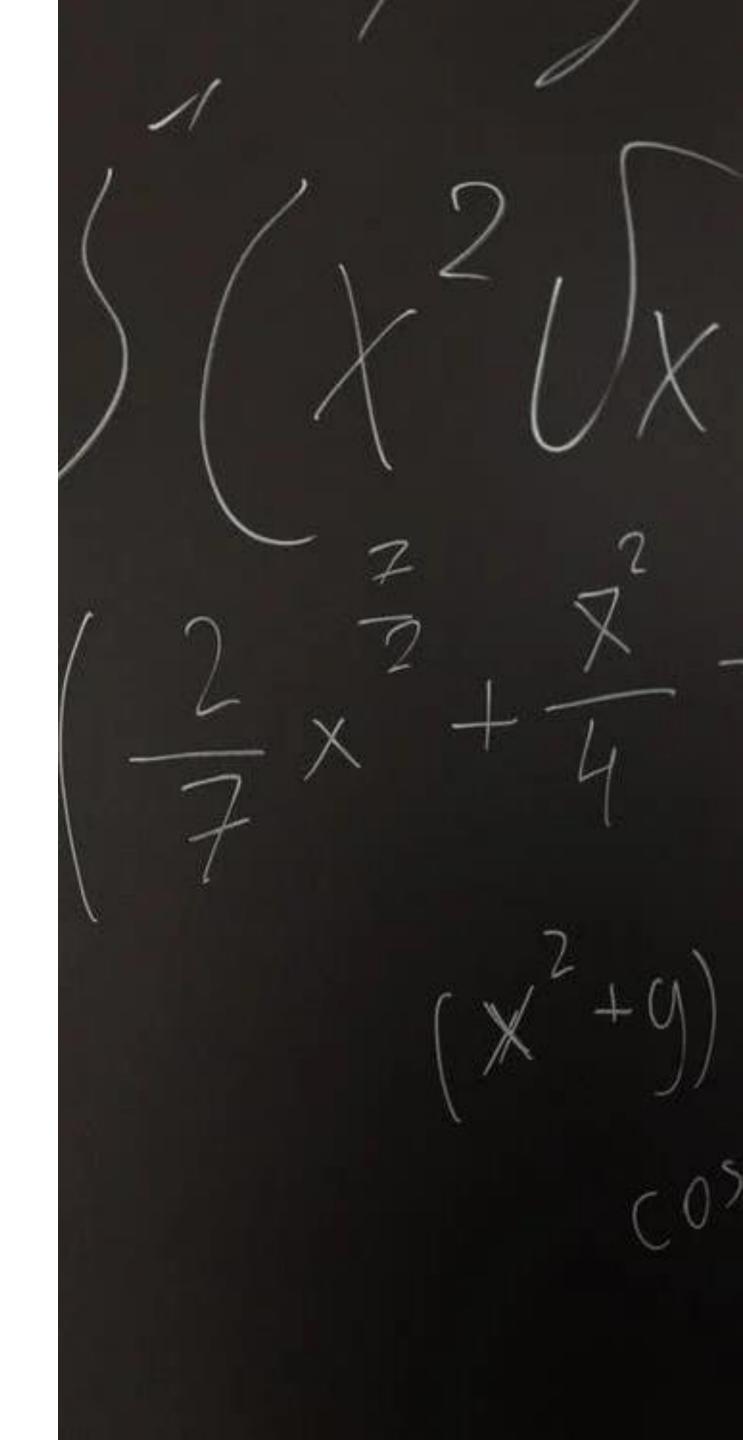
Modelo

El análisis discriminante lineal (LDA) es un método supervisado para la reducción de la dimensionalidad en problemas de clasificación.

Dadas muestras de dos clases **C1** y **C2**, queremos encontrar la dirección, definida por un vector **w**, tal que cuando los datos se proyecten en **w**, los ejemplos de las dos clases estén tan separados como sea posible.

$$z = \boldsymbol{w}^T \boldsymbol{x}$$

es la proyección de **x** sobre **w** y por lo tanto es una reducción de dimensionalidad de **d** a **1**.





Modelo

La dispersión de muestras de G1 y G2 después de la proyección

son:

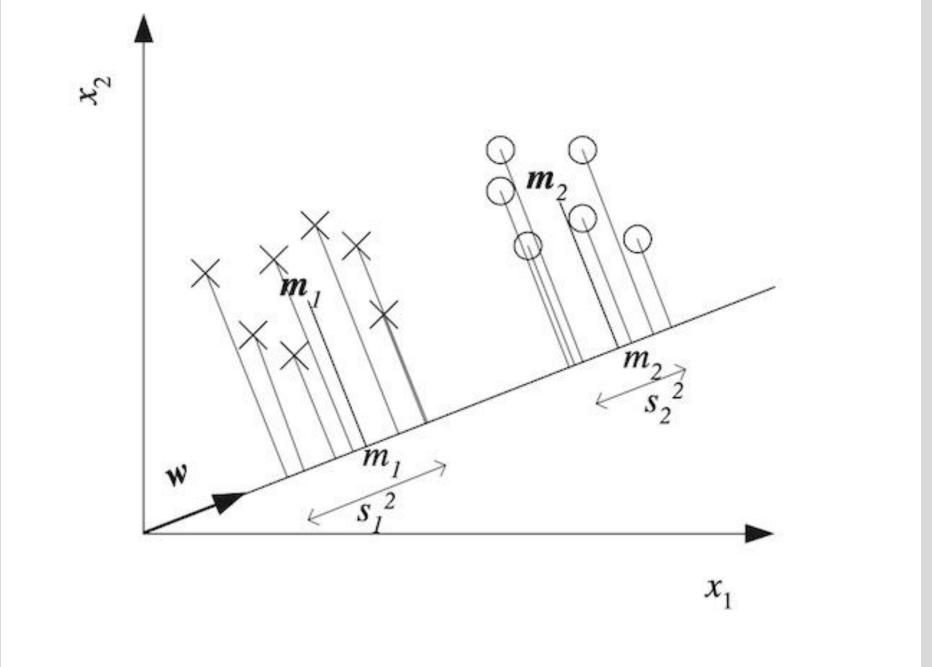
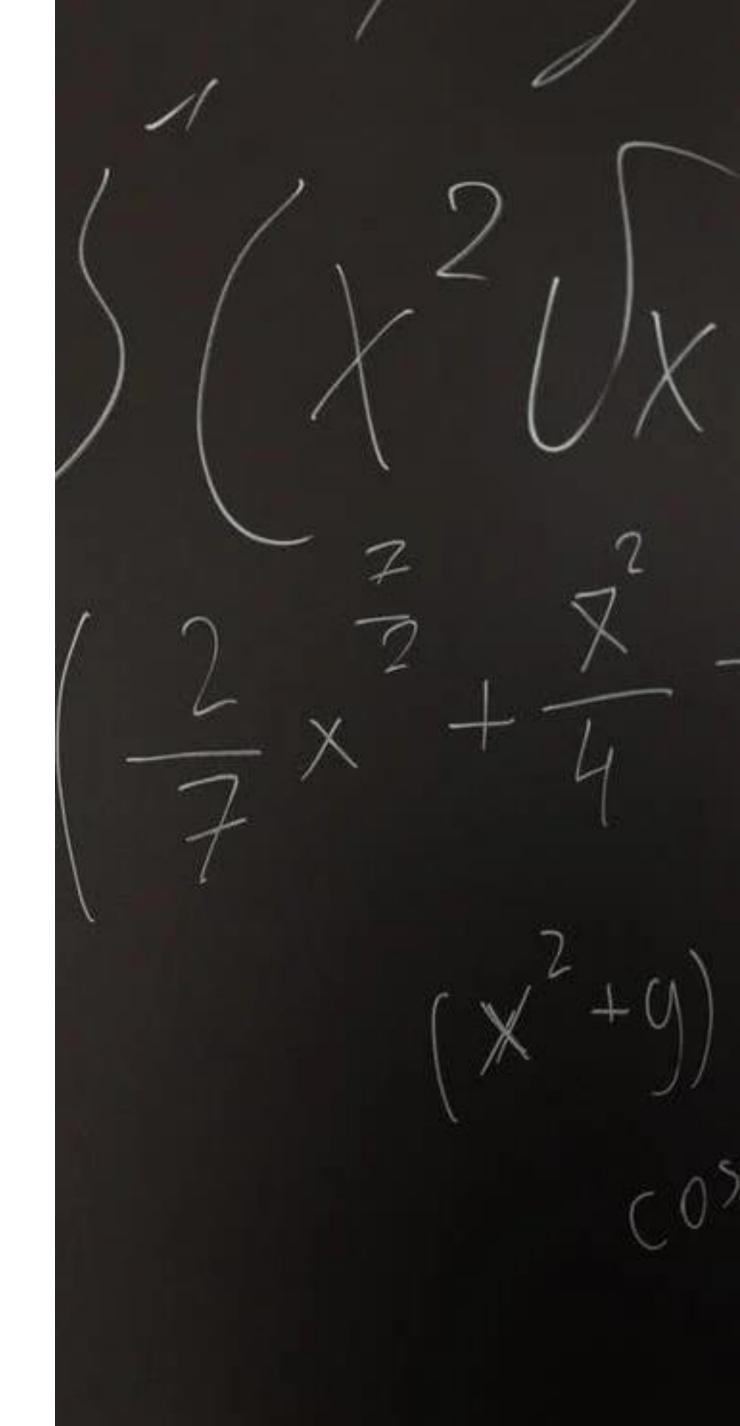


Figure 6.10 Two-dimensional, two-class data projected on w.





Casos

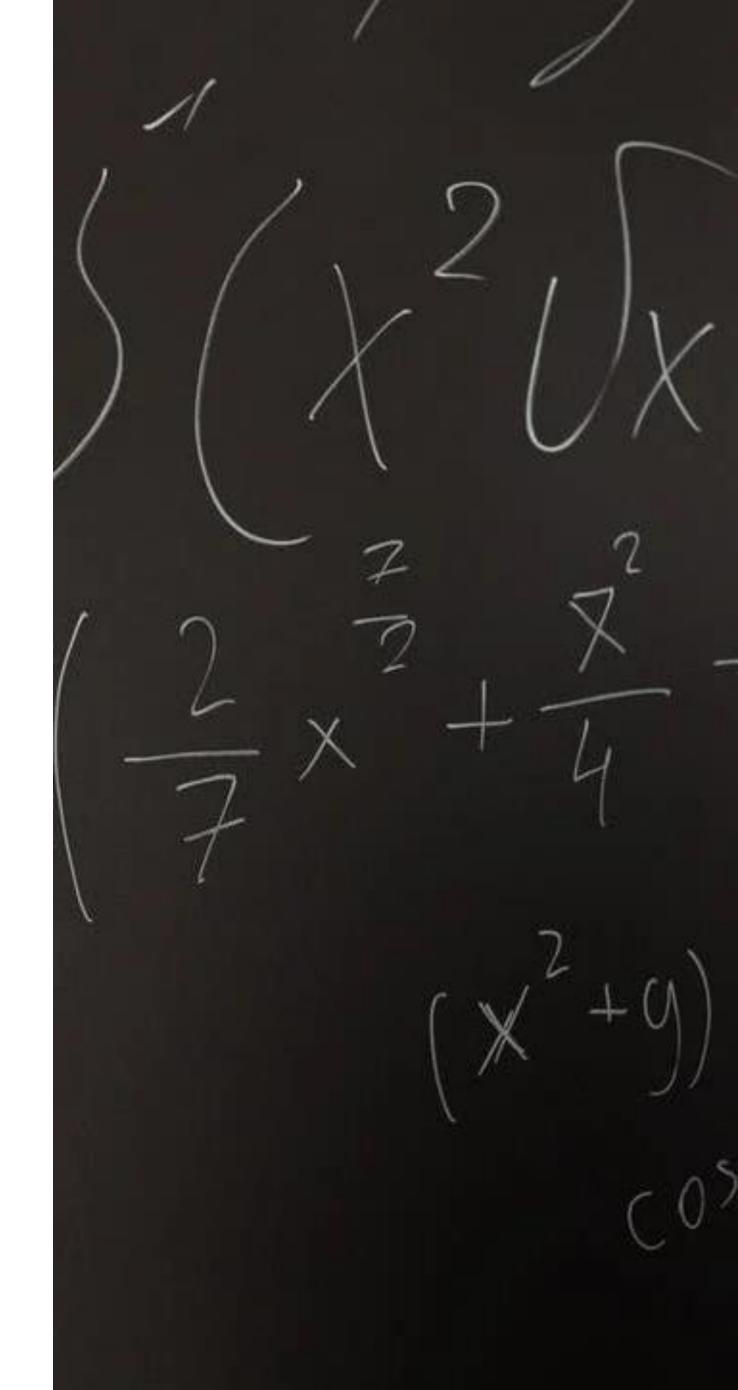
Concesión de créditos

Clasificación de patrones

Reconocer voces y sonidos

Clasificar billetes

Reconocer caracteres escritos





- Dentro de Colab
 - https://colab.research.google.com

```
require File.expand_potts
# Prevent database trace
 abort("The Rails environment to
 require 'spec_helper'
  require 'rspec/rails'
  require 'capybara/rssec
   require 'capyboro/reils'
   Capybara.javascript
    Category.delete_all; Company
    Shoulda::Matchers.com
      config.integrate (a)
        with.test_framework
        with.library :roils
      # Add additional res
       # Requires supporting
        # spec/support/ and the
        # run as spec files by
         # run twice. It is
```

Recursos



Bibliográficos

- https://www.python.org/doc/
- https://realpython.com/world-class-companies-using-python/
- https://www.anaconda.com
- https://jupyter.org
- https://numpy.org
- https://pandas.pydata.org
- Alicia Sanchís Arellano, José A. Gil & Antonio Heras Martínez (2003) The Discriminant Analysis in the prediction of failure for non-life insurence companies, Spanish Journal of Finance and Accounting / Revista Española de Financiación y Contabilidad, 32:116, 183-233, DOI: 10.1080/02102412.2003.10779487
- https://fei.edu.br/~cet/isas99.pdf
- https://quantifyinghealth.com/stepwise-selection/