MAT-269: Sesión 1, Análisis Estadístico Multivariado

Felipe Osorio

fosorios.mat.utfsm.cl

Departamento de Matemática, UTFSM



Información

Horario:

Clases: Lunes y Miércoles, bloque 1-2 (08:00-09:30 hrs.)¹

Ayudantía: Por definir.

Contacto:

E-mail: felipe.osorios@usm.cl.

Web: http://fosorios.mat.utfsm.cl/teaching.html

Evaluación:

Se realizará 2 Certámenes y Tareas.

Ponderaciones:

Sea \overline{C} y \overline{T} el promedio de certámenes y tareas, respectivamente. De este modo, la nota de presentación (NP) es dada por:

$$NP = 0.8 \overline{C} + 0.2 \overline{T}$$
.



¹Volviendo a la modalidad presencial, se realizará en Sala F-265.

Programa del curso

- Inferencia en análisis multivariado.
 - Estimación y test de hipótesis para una muestra aleatoria desde $\mathsf{N}_p(\pmb{\mu},\pmb{\Sigma}).$
- ► Técnicas multivariadas.
 - Regresión multivariada y GMANOVA.
 - Análisis de componentes principales.
 - Análisis factorial.
 - Métodos de clasificación y agrupamiento.
- Tópicos adicionales.*



Referencias bibliográficas



Anderson, T.W. (2003).

An Introduction to Multivariate Statistical Analysis (3rd Ed.). Wiley, New York.



Härdle, W.K., Simar, L. (2012).

Applied Multivariate Statistical Analysis (3rd Ed.).

Springer, New York.



Seber, G.A.F. (2004).

Multivariate Observations.

Wiley, New York.



Motivación mediante ejemplos

- Existe competencia en el mercado de AFPs chileno?
- ▶ El desempeño de los estudiantes chilenos en el SIMCE.
- ▶ Un problema de clasificación clásico, o por qué nos presta dinero el banco.
- ► Recordatorio: el esquema de modelación.



Esto NO es una crítica al sistema de AFP...







Administradoras de Fondos de Pensiones (AFP) de Chile

Aplicación:

El sistema de AFP (o de capitalización individual) chileno está en vigor desde 1980.

Ahorros de los contribuyentes son administrados en un sistema de multifondos.

Existe 5 tipos de fondos (A, B, C, D y E) divididos por la proporción del portfólio que es invertido en títulos de renta variable.

El fondo A tiene la mayor proporción de inversión en renta variable, la que disminuye progresivamente para los fondos B, C, D y E.

Conjunto de datos:

Rentabilidades mensuales de AFPs: Cuprum, Habitat, PlanVital y ProVida en el periodo de agosto/2005 a diciembre/2013.

Datos fueron obtenidos desde el sitio web de la superintendencia de pensiones (www.spensiones.cl)

Conjunto de datos con 101 observaciones y 4 variables (solamente datos del Fondo D).

Obs. 28, 30, 35, 38, 39, 42, 66, 73 y 75 son identificadas como outliers.

QQ-plot de distancias transformada revelan la presencia de colas pesada



Administradoras de Fondos de Pensiones (AFP) de Chile

Aplicación:

El sistema de AFP (o de capitalización individual) chileno está en vigor desde 1980.

Ahorros de los contribuyentes son administrados en un sistema de multifondos.

Existe 5 tipos de fondos (A, B, C, D y E) divididos por la proporción del portfólio que es invertido en títulos de renta variable.

El fondo A tiene la mayor proporción de inversión en renta variable, la que disminuye progresivamente para los fondos B, C, D y E.

Conjunto de datos:

Rentabilidades mensuales de AFPs: Cuprum, Habitat, PlanVital y ProVida en el periodo de agosto/2005 a diciembre/2013.

Datos fueron obtenidos desde el sitio web de la superintendencia de pensiones (www. spensiones.cl)

Conjunto de datos con 101 observaciones y 4 variables (solamente datos del Fondo D).

Obs. 28, 30, 35, 38, 39, 42, 66, 73 y 75 son identificadas como outliers.

QQ-plot de distancias transformadas revelan la presencia de colas pesadas.

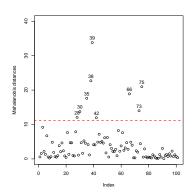


Identificando observaciones atípicas

En mercados emergentes como el chileno suele ocurrir periodos con alta volatilidad.

Existe una bateria de procedimientos para detectar observaciones que presentan un comportamiento es aberrante/atípico.

Este tipo de observaciones puede tener un efecto nefasto sobre la inferencia estadística.²





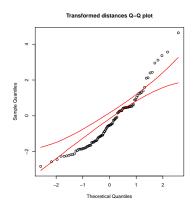
²Es decir, Ud. puede llegar a conclusiones erróneas!

Evaluando los supuestos distribucionales

El supuesto de normalidad es habitual en este tipo de problemas.

Es decir, suponga x_1, \ldots, x_n una muestra aleatoria desde $\mathsf{N}_p(\pmb{\mu}, \pmb{\Sigma})$.

Usando test de hipótesis y técnicas gráficas se concluye que el supuesto de normalidad no es soportado por los datos.





Análisis multivariado usando la distribución t de Student

Osorio, F., Galea, M., Arellano, R. (2020+). Using the multivariate t distribution for robust modelling in multivariate analysis. Working paper.

Características del problema:

- ► AFPs invierten esencialmente en la misma cartera de inversiones.
- Mercados emergentes suelen presentar alta volatilidad.
- Los datos son bien modelados usando la distribución t multivariada.

Conclusiones:

- Aparentemente, no existe competencia en el mercado de AFP.
- Cálculo óptimo de los porcentajes de inversión en los distintos fondos.
- ► Test para evaluar la igualdad entre razones de Sharpe.³



³Trabajo en desarrollo junto al prof. Manuel Galea (PUC).

Datos del SIMCE

Desde 1988 el SIMCE evalua los resultados de aprendizaje de los estudiantes del sistema de educación chileno.

Objetivos:

- Describir el comportamiento del aprendizaje de los estudiantes.
- Determinar si existe diferencias significativas entre el tipo de dependencia (municipal, subvencionado, particular).

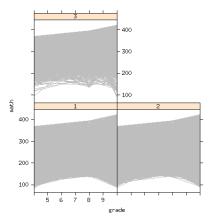
- Mediciones de un mismo individuo (estudiante) a través del tiempo (4º y 8º básico, 2º medio).⁴
- Datos disponibles para los años 2007, 2011 y 2013, pruebas de Lenguaje y Matemáticas



⁴Conocido como: datos con estructura longitudinal.

Datos del SIMCE

Perfiles individuales de los puntajes del SIMCE en matemáticas, organizados por tipo de dependencia.





Estimación robusta en modelos de curvas de crecimiento

Maturana, P., and Osorio, F., (2020+). An approach for robust estimation in growth curve models. Working paper.

Características del problema:

- Aproximadamente 132K estudiantes para ser analizados (base de datos de mediano porte).
- Crecimiento lineal (cuadrático?) a través del tiempo.
- Igual número de mediciones por individuo (datos balanceados).

Alternativas para análisis:

- Modelos con efectos-mixtos.
- Modelos multi-nivel.
- ► Modelo de curvas de crecimiento (GMANOVA).



Iris setosa



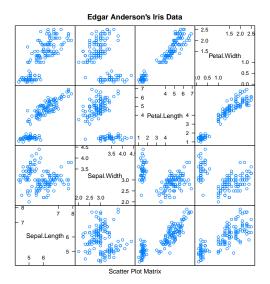
Iris versicolor



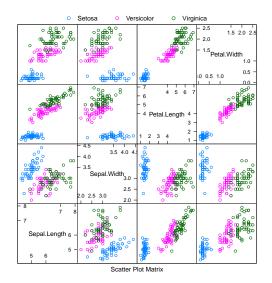
Iris virginica



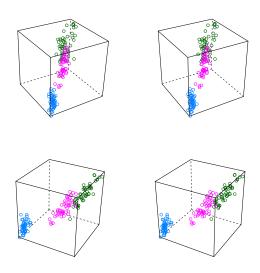














Datos observados:

Mediciones (cm) del largo y ancho de los sépalos y el largo y ancho de pétalos para 50 flores desde 3 especies de lris (setosa, virginica y versicolor).

Objetivo

- Obtener una función que permita discriminar entre especies.
- Usando las medidas de una flor, clasificarla apropiadamente.

- El análisis exploratorio revela una separación evidente en 2 grupos.
- Técnicas más refinadas permiten identificar las 3 especies, p.ej.
 - Análisis discriminante.
 - Técnicas de clasificación (Reconocimiento de patrones)
 - Aprendizaje de máquina (Máquinas de soporte vectorial, Data mining).



Datos observados:

Mediciones (cm) del largo y ancho de los sépalos y el largo y ancho de pétalos para 50 flores desde 3 especies de Iris (setosa, virginica y versicolor).

Objetivo:

- Obtener una función que permita discriminar entre especies.
- Usando las medidas de una flor, clasificarla apropiadamente.

- El análisis exploratorio revela una separación evidente en 2 grupos.
- Técnicas más refinadas permiten identificar las 3 especies, p.ej.
 - Análisis discriminante.
 - Técnicas de clasificación (Reconocimiento de patrones)
 - Aprendizaje de máquina (Máquinas de soporte vectorial, Data mining).



Datos observados:

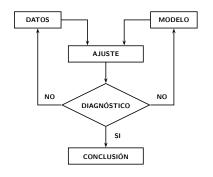
Mediciones (cm) del largo y ancho de los sépalos y el largo y ancho de pétalos para 50 flores desde 3 especies de Iris (setosa, virginica y versicolor).

Objetivo:

- Obtener una función que permita discriminar entre especies.
- Usando las medidas de una flor, clasificarla apropiadamente.

- ► El análisis exploratorio revela una separación evidente en 2 grupos.
- Técnicas más refinadas permiten identificar las 3 especies, p.ej.:
 - Análisis discriminante.
 - Técnicas de clasificación (Reconocimiento de patrones),
 - Aprendizaje de máquina (Máquinas de soporte vectorial, Data mining).





Recolección de datos: Muestreo.

Análisis exploratorio de datos.

Análisis Multivariado.

Técnicas de Regresión.

Series de Tiempo, entre (muchas) otras

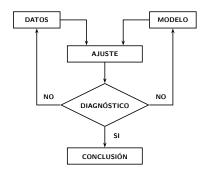
Inferencia Estadística.

Bondad de ajuste, técnicas gráficas.

Análisis de Sensibilidad.

Comunique sus resultados





Recolección de datos: Muestreo.

Análisis exploratorio de datos.

Análisis Multivariado.

Técnicas de Regresión.

Series de Tiempo, entre (muchas) otras.

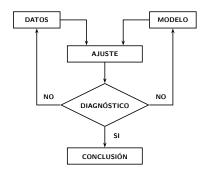
Inferencia Estadística.

Bondad de ajuste, técnicas gráficas.

Análisis de Sensibilidad.

Comunique sus resultados





Recolección de datos: Muestreo.

Análisis exploratorio de datos.

Análisis Multivariado.

Técnicas de Regresión.

Series de Tiempo, entre (muchas) otras.

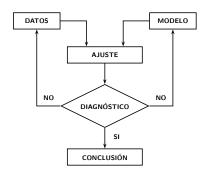
Inferencia Estadística.

Bondad de ajuste, técnicas gráficas.

Análisis de Sensibilidad.

Comunique sus resultados





Recolección de datos: Muestreo.

Análisis exploratorio de datos.

Análisis Multivariado.

Técnicas de Regresión.

Series de Tiempo, entre (muchas) otras.

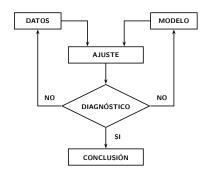
Inferencia Estadística.

Bondad de ajuste, técnicas gráficas.

Análisis de Sensibilidad.

Comunique sus resultados!





Recolección de datos: Muestreo.

Análisis exploratorio de datos.

Análisis Multivariado.

Técnicas de Regresión.

Series de Tiempo, entre (muchas) otras.

Inferencia Estadística

Bondad de ajuste, técnicas gráficas.

Análisis de Sensibilidad.

Comunique sus resultados!



Criterio de aprobación

Criterio para rendir global:

$$45 \leq NP \leq 54$$

Nota final:

Sea NG la nota obtenida en el global. De este modo, la nota final (NF) del curso se calcula como:

$$NF = 0.7 \, NP + 0.3 \, NG$$



Horarios

Clases:

Lunes y Miércoles, bloques 1-2 (08:00-09:30 hrs.) via Zoom⁵

Ayudantías:

Horario y ayudante por definir.

Atención alumnos:

Para agendar una reunión enviar un e-mail a: felipe.osorios@usm.cl. Mencionar el código de la asignatura en el asunto MAT-269.

Disponibilidad horaria:

Un fichero PDF detallando la disponibilidad horaria del profesor será publicado en la página web de la asignatura. Ud. también puede consultar por email.



⁵Disponible en: https://zoom.us/

Reglas adicionales

- Se llevará un control de asistencia.
- Se puede realizar preguntas sobre la materia en cualquier momento.
- Conversaciones sobre asuntos ajenos a la clase no serán tolerados. Otros estudiantes tiene derecho a asistir clases en silencio.
- Al enviar algún e-mail al profesor, identificar el código de la asignatura en el asunto (MAT269).
- E-mail será el canal de comunicación oficial entre el profesor y los estudiantes.



Reglas: sobre las evaluaciones

- Evaluaciones serán coordinadas mediante email. El alumno deberá enviar ficheros en PDF, puede ser un documento escaneado pero con letra legible.
- Pedidos de recorrección deben ser argumentados por escrito.
- Cualquier tipo de fraude en prueba (copia, WhatsApp, suplantación, etc.) implicará la reprobación de los involucrados.⁶



⁶Puede implicar la apertura de un proceso disciplinario.

Orientaciones de estudio

- Mantener la frecuencia de estudio de inicio a final del semestre. El ideal es estudiar el contenido luego de cada clase.
- Estudiar primeramente el contenido dado en clases, buscando apoyo en las referencias bibliográficas.
- Las referencias son fuentes de ejemplos y ejercicios. Resuelva una buena cantidad de ejercicios. No deje esto para la víspera de la prueba.
- Buscar las referencias bibliográficas al inicio del semestre, dando preferencia a las principales y complementarias.

