

# Introducción al análisis de varianza



- Vimos extensiones de los métodos de inferencia
  - Métodos para una población, los extendimos para comparar los parámetros de dos poblaciones
  - Tanto con medias como con proporciones
- Trataremos de ir más allá
  - Es natural pensar en extensiones para más de dos grupos
  - De hecho, la familia de pruebas χ² soporta inferencias con más de dos proporciones
  - Ahora trataremos de contrastar la igualdad de un conjunto de medias poblacionales



- ¿Por qué comparar varias medias?
  - Es fácil pensar en varios ejemplos:
    - varias áreas geográficas
      - nivel de felicidad en ciudades, pueblos y áreas rurales
    - varias dimensiones sociales:
      - rendimiento de estudiantes provenientes de liceos municipales, particulares-subvencionados y particulares pagados
    - varios grupos etarios:
      - niveles de glucosa en la sangre de menores, adolescentes, adultos jóvenes, adultos y adultos mayores
    - varios individuos u objetos de estudio diferentes:
      - tiempo para 100 m planos de 5 atletas
      - error medio cometido por cuatro algoritmos para predecir demanda eléctrica



- Seguimos con un factor
  - Pero ahora vamos a comparar más de dos niveles
  - Aquí podemos seguir dos tipos de modelos
  - Un modelo de efectos fijos<sup>[1, cap. 6]</sup>
    - en donde se trabaja como si no hubiera más tratamientos que los niveles que se están estudiando
    - es decir, los efectos que se observen están fijos y no son resultado de alguna decisión aleatoria
  - Un modelo de efectos aleatorios<sup>[1, cap. 6]</sup>
    - en donde se considera que los tratamientos son una muestra de una población de niveles posibles
    - es decir, el factor es una variable aleatoria y los niveles usados en el modelo son el resultado de una muestra aleatoria de esta variable



- Veamos un ejemplos clarificador:
  - Un par de colegios quiere determinar si las notas de sus alumnos de 2do medio en matemáticas dependen del profesor con quien tienen la asignatura (o solo del esfuerzo que de cada alumno pone)
    - uno de los colegios tiene tres 2º medios y comparará los tres cursos
      - este caso, observaremos efectos fijos
    - pero otro colegio tiene ¡quince 2º medios! por lo que ha decidido comparar solo cuatro de ellos (elegidos al azar)
      - este caso, los efectos son aleatorios
- Los procedimientos son un tanto distintos
- También existen los modelos mixtos
  - Cuando hay más de un factor, claro



- Usemos un ejemplo para ver las complicaciones:
  - El dueño de una empresa de desarrollo de software quiere invertir más eficientemente en su capital humano y para eso realiza el siguiente experimento:
    - los desarrolladores se dividen aleatoriamente en 4 grupos
    - un grupo de control (sin intervención)
    - los otros grupos se envían a un curso de capacitación en desarrollo ágil de aplicaciones con distinta duración: 2, 4 o 6 días
    - se ha medido el número de pruebas unitarias falladas por sprint, para varios sprints elegidos aleatoriamente
    - la idea es determinar si la capacitación tuvo un efecto en el número promedio de fallas que cometen los desarrolladores



- Preguntas
  - ¿Cuál es el factor en este caso?
  - ¿Cuáles son sus niveles?
  - ¿Efectos fijos o efectos aleatorios?



El experimento tuvo los siguientes resultados:

0 día	2 días	4 días	6 días
26	22	19	19
27	23	20	20
28	24	21	23
28	27	23	24
33	27	27	24

- ¿Tuvo un efecto la capacitación en el número promedio de fallas que cometen los desarrolladores?
- ¿Cuántos días de capacitación son ideales?



#### Extendiendo las ideas de Student

## Pregunta

- ¿Podemos responder con un gráfico tal vez?
- ¿Podemos extender la prueba t de Student a este caso?
  - ¿cómo calcular la varianza combinada en este ejemplo? o
  - ¿tal vez usar más una prueba t?

0 día	2 días	4 días	6 días
26	22	19	19
27	23	20	20
28	24	21	23
28	27	23	24
33	27	27	24



#### Extendiendo las ideas de Student

- Extendiendo las ideas:
  - El procedimiento que usamos en la prueba t de Student no es fácil de extender
  - ¿Por qué no usar pares de t-tests?
    - se complica el cálculo: hay que hacer k·(k-1)/2 pruebas para k
      niveles
    - peor, el nivel de significación α se distorsiona<sup>[1, cap. 6]</sup>
      - e.g. si se usa α = 0.05 en tres pares de pruebas (3 niveles: A, B, C)
      - H₀: todas medias son iguales, puede ser rechazada por la primera prueba (A-B), O la segunda prueba (A-C) O por la tercera (B-C)
      - si las pruebas son independientes, la probabilidad de no rechazar H₀
        es (0.95)³ ≈ 0.857
      - $\alpha \approx 0.143$ , no 0.05!



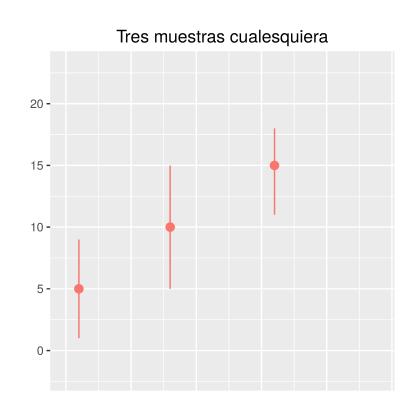
- Debemos buscar un método alternativo
- Uno de los más populares y estudiados<sup>[1, cap. 6]</sup>:
  - El análisis de varianza (ANOVA o AoV)
- En resumen el método<sup>[1, cap. 6]</sup>:
  - Compara la varianza entre las medias de las poblaciones, con la varianza dentro de cada población



- Pregunta
- ¿Por qué analizar varianza si queremos comparar medias?



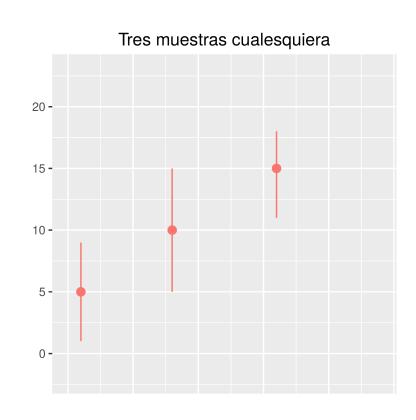
- Veamos un ejemplo genérico para aclarar
  - Consideremos tres muestras con medias 5, 10 y 15
  - ¿Vienen de la misma población?





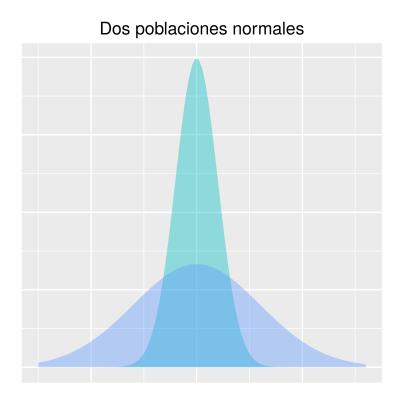
- Veamos un ejemplo genérico para aclarar
  - Consideremos tres muestras con medias 5, 10 y 15
  - ¿Vienen de la misma población?

Nuestra respuesta ha de ser: ¡depende de la varianza!





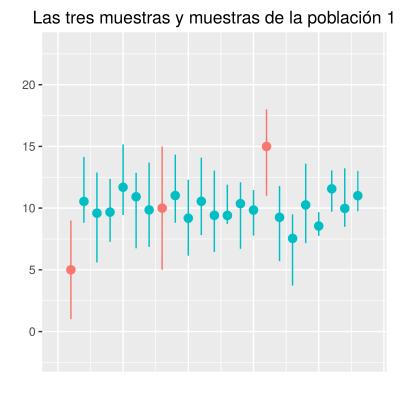
- ¿Depende de la varianza?
  - Para ilustrar, consideremos dos poblaciones con niveles de variabilidad distintos





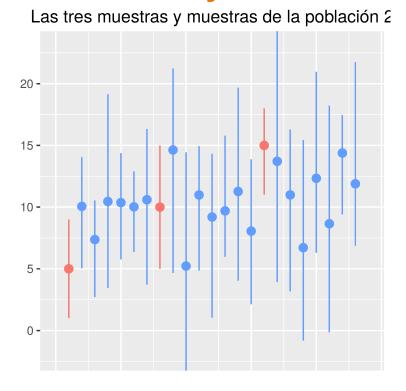


- Tomemos muestras aleatorias de la 1ª población
  - Hay muestras que tienen valores 5 o 15
  - Pero ninguna muestra nos dio con media 5 o 15
    - es decir, la variación de las medias entre las muestras es más grande que lo esperado por el muestreo aleatorio
    - esto sugiere que hay una diferencia real entre las muestras
    - tal vez vienen de poblaciones distintas



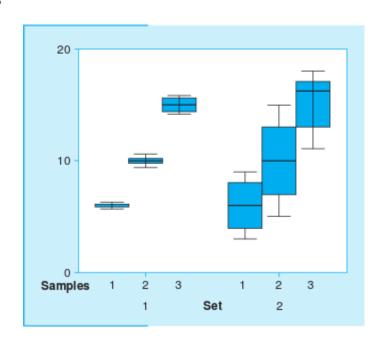


- Veamos ahora qué pasa con la 2ª población
  - Las muestras son claramente más dispersas
  - Hay muestras con medias muy cercanas a 5 y a 15
    - luego la variación de las medias entre las muestras no es mucho más grande que la variación dentro de las muestras
    - estas diferencias podrían deberse al azar introducido por el muestreo
    - esto nos hace dudar poder declarar fehacientemente que existe una diferencia real entre las muestras



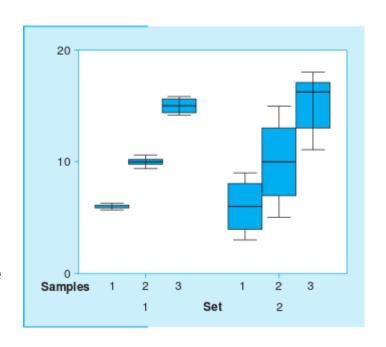
# DEPARTAMENTO DE INGENIERÍA INFORMÁTICA UNIVERSIDAD DE SANTIAGO DE CHILE

- ¿Cómo llevamos esto a un procedimiento?
  - Lo usual es que no conocemos las poblaciones
    - solo nos queda confiar en las muestras
  - Veamos estos dos casos<sup>[1, cap. 6]</sup>:
    - las mismas medias por grupo
    - es decir, las mismas diferencias entre las medias, misma variabilidad entre los grupos
    - ¿qué hay de la evidencia que soporta diferencias reales?
    - ¿diríamos que tenemos el mismo nivel de evidencia en ambos casos?





- ¿Cómo llevamos esto a un procedimiento?
  - La evidencia de diferencias entre grupos es más fuerte en el primer conjunto que en el segundo<sup>[1, cap. 6]</sup>
    - esto porque las observaciones en cada grupo están más aglutinados en el 1er caso
    - lo que sugiere que la población desde donde vienen estas muestras tiene menor varianza
    - luego, aunque la varianza entre las medias es la misma, la varianza entre observaciones de cada muestra es menor en el 1º



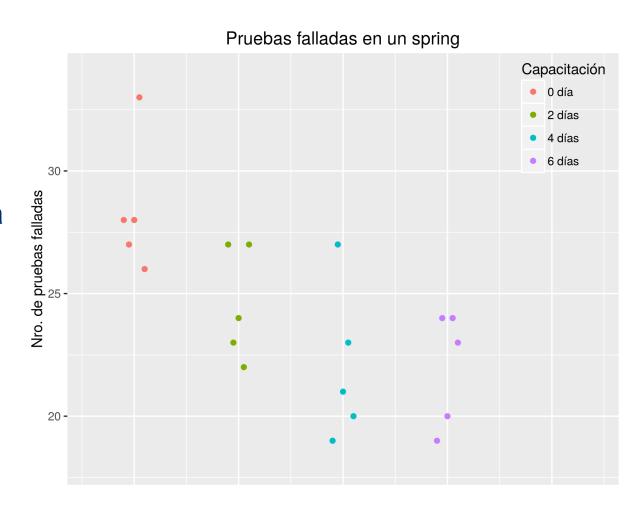


- ¿Cómo llevamos esto a un procedimiento?
  - Esta es la base del análisis de varianza<sup>[1, cap. 6]</sup>
    - se compara la varianza entre las medias de las poblaciones con la varianza entre las observaciones al interior de cada población
  - Veamos esta idea en nuestro ejemplo



#### Visualmente:

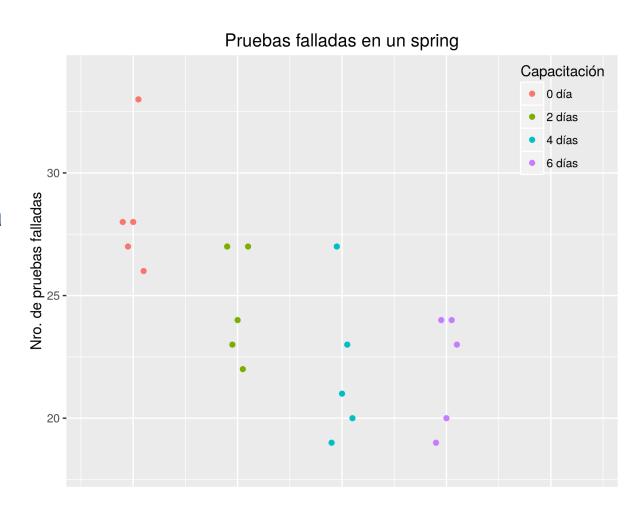
- ¿Dónde hay más varianza?
- ¿Entre las medias de cada grupo? o
- ¿al interior de cada grupo?





#### Visualmente:

- ¿Dónde hay más varianza?
- ¿Entre las medias de cada grupo? o
- ¿al interior de cada grupo?
- ¡No es tan fácil!
- Mejor tener un procedimiento matemático

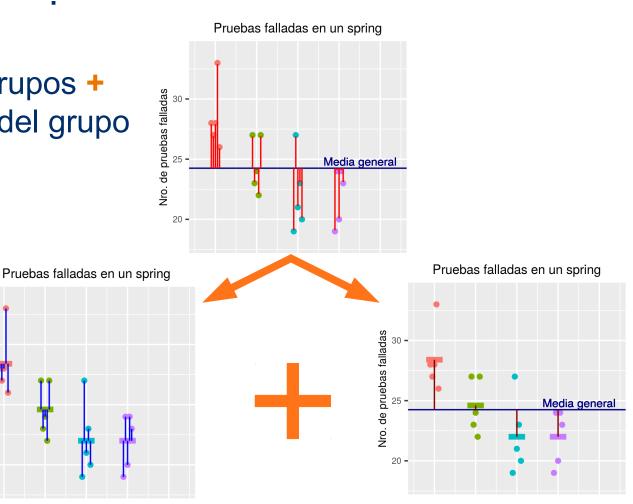




- La genialidad<sup>[2, cap. 13]</sup>:
  - Variación total =
     variación entre grupos +
     variación dentro del grupo

Nro. de pruebas falladas

20 -





- Algunas ideas y notaciones
  - "Entre" (grupos, muestras, poblaciones) ≈ between
  - "Al interior de" (grupos, muestras, poblaciones) ≈ within
  - Estimación de la varianza total:

$$s^2 = \frac{\sum (x - \bar{x})^2}{n - 1} = \frac{SS_T}{df_T}$$

- esto es, la suma del total de las desviaciones cuadradas (total sum of squared, SS<sub>T</sub>) dividida por los grados de libertad totales (total degrees of freedom, df<sub>T</sub>)
- Al separar la varianza total:

$$SS_T = SS_B + SS_W$$
  
 $df_T = df_B + df_W$ 



- Pero usamos medidas normalizadas:
  - Promedio de desviaciones cuadradas (mean squared, MS)
    - así se tiene el MS entre grupos (MS<sub>B</sub>), y el MS dentro de los grupos (MS<sub>W</sub>)
    - si ambas medidas de variación vienen de la misma población (H0), entonces su razón debe ser cercana a uno: MS<sub>B</sub> / MS<sub>W</sub> ≈ 1
    - pero MS es, en casos simples, lo que llamamos varianza
    - y sabemos que una división de varianzas sigue distribución F
      - eso permite obtener un p-valor para diferentes valores de esta razón de varianzas



#### Referencias

- [1] Rudolf J. Freund, Donna Mohr, William J. Wilson (2010). Statistical Methods, 3rd Edition. Academic Press.
- [2] Richard Lowry (2016). VassarStats. Vassar College, http://www.vassarstats.net/.



# Ejercicio

Existen muchos métodos para hacer Anova en R

0 día	2 días	4 días	6 días
26	22	19	19
27	23	20	20
28	24	21	23
28	27	23	24
33	27	27	24

- Averigüe cómo hacerlo con la función aov ()
- Obtenga el mismo resultado con la función ezANOVA() del paquete ez