

# Osnova Statistika II JS 2004

---

- Opakování (25/2)
  - Korelace, jednoduchá lineární regresní analýza (3/3)
  - Vícenásobná regresní analýza (10/3)
  - Síla testu a rozsah výběru (17/3)
  - Prezentace výsledků statistické analýzy (24/3)
  - Multivariační techniky: faktorová analýza (31/3)
  - průběžný test (není cvičení) (7/4)
-

# Osnova Statistika II JS 2004

---

- Multivariační techniky: shluková analýza (14/4)
  - Multivariační techniky: multidimenzionální škálování, diskriminační analýza(21/4)
  - Multivariační techniky: strukturální modelování (28/4)
  - Reliabilita, analýza položek (5/5)
  - Aplikace metod statistické analýzy v psychologických výzkumech (12/5)
  - Shrnutí (19/5)
-

# Hodnocení Statistika II JS 2004

---

- Skládá se z bodů na průběžný test (max. 15 b), úkol 1 (max. 5 b), úkol 2 (max. 10 b) a zkoušku (max. 50 b).
  - A 71-80, B 61-70, C 51-60, D 41-50, E 31-40, F 0-30
  - Průběžný test: naplánován na 7. dubna; bude obdobného charakteru jako průběžný test v podzimním semestru a bude ověřovat znalosti z dosud probrané látky (kromě faktorové analýzy) včetně témat z minulého semestru
-

# Hodnocení Statistika II JS 2004

---

- Úkol 1: rozbor empirické studie dle vlastního výběru; ošnova je k dispozici na [www stránce PsÚ](#) v sekci Soubory ke stažení; termín odevzdání 20.4.
  - Úkol 2: analýza dat dle vlastního výběru, zpracování výsledků do podoby výzkumné zprávy; zadání a datové soubory budou na [www stránce PsÚ](#) v sekci Soubory ke stažení; termín odevzdání 11.5.
-

# **Opakování Statistika I**

## **- přehled probraných metod**

---

# Test Chí-kvadrát

---

- chí-kvadrát pro testování nezávislosti proměnných se používá pro nominální nebo ordinální proměnné
  - příklad: vztah mezi pohlavím a hodnocením životní spokojenosti (jsem spokojen, napůl, nejsem spokojen se svým životem)
  - data jsou uspořádána do tzv. kontingenční tabulky (v našem příkladě 2x3)
-

# Test Chí-kvadrát

---

- chí-kvadrát porovnává očekávané a pozorované četnosti
  - očekávané jsou četnosti za předpokladu, že proměnné jsou nezávislé
-

# Test Chí-kvadrát

---

- pomocí stupňů volnosti, je z hodnoty chí-kvadrátu odvozena hladina statistické významnosti
  - Pearsonův chí-kv. : 18,7117, sv=4, p=,000896
-



# Vztahy mezi proměnnými

---

- obecná definice – síla a směr vztahu
  - míry asociace pro nominální data
    - založené na chí-kvadrátu
    - PRE míry
  - míry asociace pro ordinální data
-

# Míry asociace

---

- míry asociace vyjadřují **těsnotu vztahu proměnných** (a případně **směr** vztahu)
  - z chí-kvadrátu se dozvíme pouze, **zda nějaký vztah mezi proměnnými existuje** (tj. zda se liší četnosti pozorované a četnosti očekávané za předpokladu, že proměnné jsou nezávislé)
-

# Míry asociace

---

- **těsnost (síla) vztahu** – vyjádřena absolutní hodnotou koeficientu
  - není shoda v tom, od jaké hodnoty je vztah považován za těsný (někdy uváděno  $>0.70$ , jindy  $>0.30$ ), středně těsný či slabý
-

# Míry asociace

---

- **směr vztahu** – pouze u ordinálních a kardinálních proměnných
  - **pozitivní vztah** – čím vyšší hodnoty jedné proměnné, tím vyšší hodnoty druhé proměnné
  - **negativní vztah** - čím vyšší hodnoty jedné proměnné, tím nižší hodnoty druhé proměnné
-

# Míry asociace pro nominální data

---

- míry asociace pro nominální data ukazují pouze sílu vztahu dvou proměnných, nikoli směr či jiné informace o povaze vztahu
  - rozlišujeme míry založené na chí-kvadrátu a míry PRE
-

# Míry založené na chí-kvadrátu

---

- velikost hodnoty chí-kvadrát je ovlivněna velikostí výběru a počtem kategorií tabulky
  - účelem koeficientů založených na chí-kvadrátu je eliminovat tyto vlivy
-

# Míry založené na chí-kvadrátu

---

- rozsah koeficientů je obvykle mezi 0 a 1
    - čím vyšší hodnota, tím těsnější vztah
    - 0 – žádný vztah
    - 1 – absolutní vztah (z hodnot jedné proměnné můžeme předpovědět hodnoty druhé proměnné)
  - pro koeficienty je možno spočítat statistickou významnost
-

# Míry založené na chí-kvadrátu

---

- mezi nejčastěji užívané míry asociace založené na chí-kvadrátu patří koeficienty
    - Fí (Phi)
    - Cramerovo V (Cramer's V)
    - koeficient kontingence (Contingency Coefficient)
-



# Míry založené na chí-kvadrátu

---

- **Fí koeficient** - užívá se pro tabulky 2x2 (tj. pro dichotomické proměnné, např. pohlaví)
  - koeficient kontingence – užívá se někdy místo Fí pro tabulky větší než 2x2
  - bohužel jeho max. hodnota je nižší než 1 (závisí na počtu políček tabulky)
  - neužívá se proto příliš často
-

# Míry založené na chí-kvadrátu

---

- Cramerovo  $V$  – podobný výpočet jako  $F$
  - používá se pro tabulky větší než  $2 \times 2$
-

# Míry PRE

---

- **PRE** je zkratka pro **Proportional Reduction in Error** (poměrná redukce chyby odhadu)
  - princip PRE: porovnání odhadu hodnot závislé proměnné bez znalosti hodnot nezávislé proměnné a s její znalostí (o kolik se sníží chyba odhadu?)
-

# Míry PRE

---

- rozsah koeficientu lambda je od 0 do 1
  - **0** znamená, že znalost hodnoty nezávislé proměnné vůbec nesníží chybu v odhadu hodnot závislé proměnné; **proměnné jsou vzájemně nezávislé**
  - čím blíže **1**, tím lépe můžeme z hodnot nezávislé proměnné předpovědět hodnoty závislé proměnné
-

# Míry PRE pro nominální data

---

- kromě koeficientu lambda se užívají také
    - Goodmanovo a Kruskalovo **tau**  
(nevyužívá při predikci nejčastější kategorii závislé proměnné jako lambda, ale rozdělení ve všech kategoriích závisle proměnné)
    - Cohenova **Kappa** – pro měření **shody dvou posuzovatelů**
-

# Míry asociace pro ordinální data

---

- u ordinálních dat je výpočet založen na poměru souhlasných a nesouhlasných párů případů
  - **souhlasný** pár případů – hodnota obou proměnných je vyšší (nebo nižší) u jednoho člena páru
  - **nesouhlasný** pár případů – hodnota jedné proměnné je u jednoho člena páru vyšší a hodnota druhé proměnné je nižší
-

# Míry asociace pro ordinální data

---

- koeficient gamma = počet souhlasných minus počet nesouhlasných párů, tento rozdíl vzhledem k celkovému počtu souhlasných a nesouhlasných párů
  - nerozhodné páry nebere gamma v úvahu
-

# Míry asociace pro ordinální data

---

- pokud je většina párů souhlasných, je hodnota gamma kladná – tj.  
**pozitivní vztah** (až +1)
  - pokud je většina párů nesouhlasných, je hodnota gamma záporná – tj.  
**negativní vztah** (až -1)
  - pokud je počet souhlasných a nesouhlasných párů vyrovnán – gamma kolem 0
-



# Míry asociace pro ordinální data

---

- gamma je symetrická míra – nedělá rozdíly mezi závislou a nezávislou proměnnou
  - asymetrická varianta koeficientu gamma – **Somersovo D**
  - **Kendalovo tau b** – bere v úvahu i nerozhodné páry (tzv. ties); ale hodnoty v rozsahu -1 až +1 mohou být získány pouze pro čtvercové tabulky (tj. stejný počet kategorií obou proměnných)
-

# Shrnutí

---

- u nominálních dat hodnota míry asociace proměnných indikuje sílu vztahu – rozsah od 0 do 1
    - nejužívanější  $F_i$  nebo Cramerovo  $V$ ; když víme, která proměnná nezávislá -  $\lambda$
  - u ordinálních dat míry asociace indikují jak sílu vztahu (abs. hodnota koeficientu), tak směr vztahu
-

# Chí-kvadrát pro 1 proměnnou

---

- tzv. test dobré shody (goodness-of-fit test)
  - opět porovnává očekávané a pozorované četnosti
  - předpokladem očekávaných četností není tentokrát nezávislost proměnných (máme jen 1)
-

# Test dobré shody

---

- jak určíme očekávané četnosti?
  - 2 způsoby:
    - předpoklad vyplývá z teorie (např. u genetických dat – poměr osob s projevem dominantní a recesivní alely)
    - nebo můžeme předpokládat náhodné rozdělení do kategorií
-

# Omezení Chí-kvadrátu

---

- 2 potenciální problémy:
    - malý počet osob – pokud má velké % políček tabulky očekávanou četnost menší než 5 (v ideálním případě by všechna měla mít oček. četnost nejméně 5 osob)
    - příliš velký počet osob – čím vyšší  $N$ , tím vyšší  $\chi^2$  (vyjdou významné i malé rozdíly)
-

# Porovnávání průměrů

---

## □ Možné typy problémů:

- porovnáváme **průměr vzorku s průměrem populace**  
→ jednovýběrový t-test
  - porovnáváme **průměry dvou vzorků**  
→ t-test pro nezávislé výběry
  - porovnáváme **dva průměry jednoho vzorku** → t-test pro závislé výběry (tzv. párový t-test)
  - porovnáváme více průměrů  
→ analýza rozptylu
-

# T-test pro nezávislé výběry

---

- tento test používáme, pokud chceme porovnat průměry dvou skupin případů
  - např.
    - průměrné skóre v neurocitismu u mužů a žen
    - průměr v indexu životní spokojenosti u extravertů a introvertů atd.
-

# T-test pro závislé výběry

---

- označuje se někdy také jako t-test pro párované výběry
  - v naprosté většině případů se používá pro porovnání dvou měření u stejných osob (tj. páru měření u jedné skupiny osob)
  - někdy také pro porovnání průměrů u dvou skupin osob, které tvoří páry (např. manželské či podle jiného klíče – věku, pohlaví, nemoci atd.)
-



# Porovnání výzkumných plánů

---

- t-test pro nezávislé výběry se používá většinou u výzkumných plánů s výzkumnou a kontrolní skupinou
  - zatímco t-test pro závislé výběry většinou u výzkumných plánů s opakovaným měřením u stejných osob
-

# Analýza rozptylu

---

- logika analýzy rozptylu
  - výpočetní postup
  - mnohonásobná porovnávání
  - opakovaná měření
  - faktoriální analýza rozptylu
  - vícerozměrná analýza rozptylu
-

# Porovnávání průměrů

---

- t-testy jsou určeny pouze pro porovnávání dvojice průměrů
  - v mnoha výzkumných plánech je však více skupin než dvě
  - příklad: rozdíl v didaktickém testu mezi žáky z vesnic, měst a velkoměst
-

# Analýza rozptylu

---

- proto je vhodnější místo mnoha t-testů použít jinou statistickou techniku – analýzu rozptylu
  - **analysis of variance** –ANOVA
  - umožňuje otestovat rozdíly mezi průměry více skupin najednou
-

# Logika analýzy rozptylu

---

- analýza rozptylu nevyužívá pro testování rozdílů mezi průměry samotné průměry, ale **rozptyly**
  - počítají se dva odhady:
    - rozptyl uvnitř skupin (within-groups nebo within-subjects variance)
    - rozptyl mezi skupinami (between-groups nebo between-subjects variance)
-

# Logika analýzy rozptylu

---

- **rozptyl uvnitř skupin** je ukazatel celkové variability uvnitř skupin – tj. jak se od sebe vzájemně liší osoby v rámci jednotlivých skupin
  - **rozptyl mezi skupinami** je měřítkem variability mezi skupinami – tj. jak se od sebe liší skupiny osob
-

# Logika analýzy rozptylu

---

- poměr těchto dvou rozptylů je statistika F

rozptyl mezi skupinami

F = rozptyl uvnitř skupin

---

# Logika analýzy rozptylu

---

- pokud nejsou mezi skupinami rozdíly, pak by měl být rozptyl mezi skupinami a uvnitř skupin velmi podobný (teoreticky shodný -  $F=1$ )
  - pokud jsou mezi skupinami rozdíly, pak budou tyto rozdíly (between) větší než vzájemné rozdíly mezi osobami uvnitř skupin (within)
-



# Logika analýzy rozptylu

---

- je-li  $F > 1$ , pak kromě  $F$  musíme ještě spočítat pravděpodobnost, že bychom takto vysoké zisky náhodou (tj. statistickou významnost)
-

# Mnohonásobná porovnávání

---

- průkaznost F nám řekne, **zda** existují průkazné rozdíly mezi průměry
  - ale **nedozvíme** se tak, **mezi kterými** skupinami je průkazný rozdíl (která skupina se liší od které)
  - je třeba provést tzv. **mnohonásobná porovnání** (multiple comparisons nebo post-hoc comparisons)
-

# Mnohonásobná porovnávání

---

- jde v podstatě o upravené t-testy
    - upravené vzhledem k počtu porovnávání
  - existuje více různých typů mnohonásobných porovnávání, např. Fisherův LSD test, Bonferroniho test, Tukeyho test, Scheffeho test atd.
-

# Opakovaná měření

---

- analýza rozptylu může být aplikována také na data z opakovaných měření
    - podobně jako t-test pro závislé výběry; analýza rozptylu se použije v případě, máme-li více než dvě měření
  - např.– změna hmotnosti u dívek s PPP po terapii – hmotnost by mohla být měřena i několikrát v průběhu terapie
-

# Opakovaná měření

---

- procedura se nazývá Analýza rozptylu pro opakovaná měření (Repeated measures)
  - logika výpočtu je obdobná jako u analýzy rozptylu pro nezávislá data
-

# Faktoriální analýza rozptylu

---

- **faktor** je v analýze rozptylu nezávislá proměnná
  - máme-li faktorů (nezávislých proměnných) více, použijeme faktoriální ANOVu
  - příklad: vliv pohlaví a velikosti obce na výsledky v didaktickém testu žáků
  - může jít o porovnání nezávislých výběrů, o opakovaná měření nebo obojí najednou (tzv. mixed design – se smíšenými efekty)
-

# Faktoriální analýza rozptylu

---

- faktoriální analýza rozptylu testuje
    - hlavní efekty
    - interakce
-

# Faktoriální analýza rozptylu

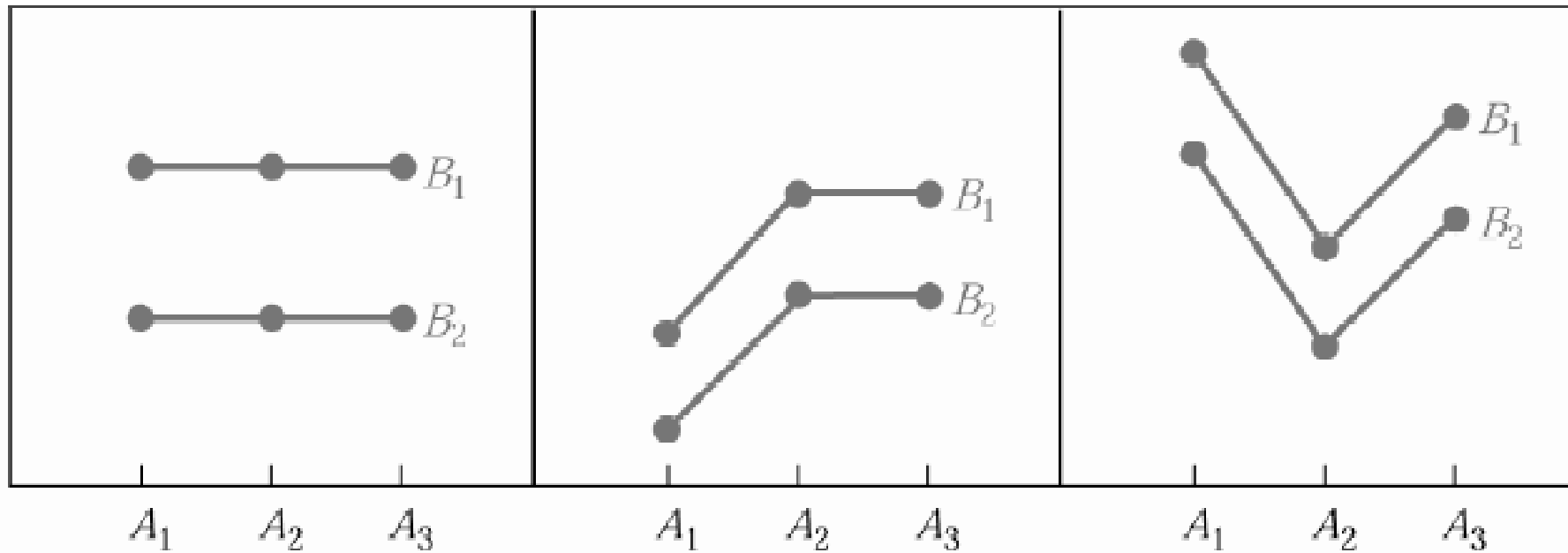
---

- **hlavní efekt** (main effect) – vliv jedné nezávislé proměnné zprůměrovaný pro všechny úrovně ostatních nezávislých proměnných
  - u faktoriální ANOVy jsou testovány hlavní efekty pro všechny faktory
-



# Faktoriální analýza rozptylu

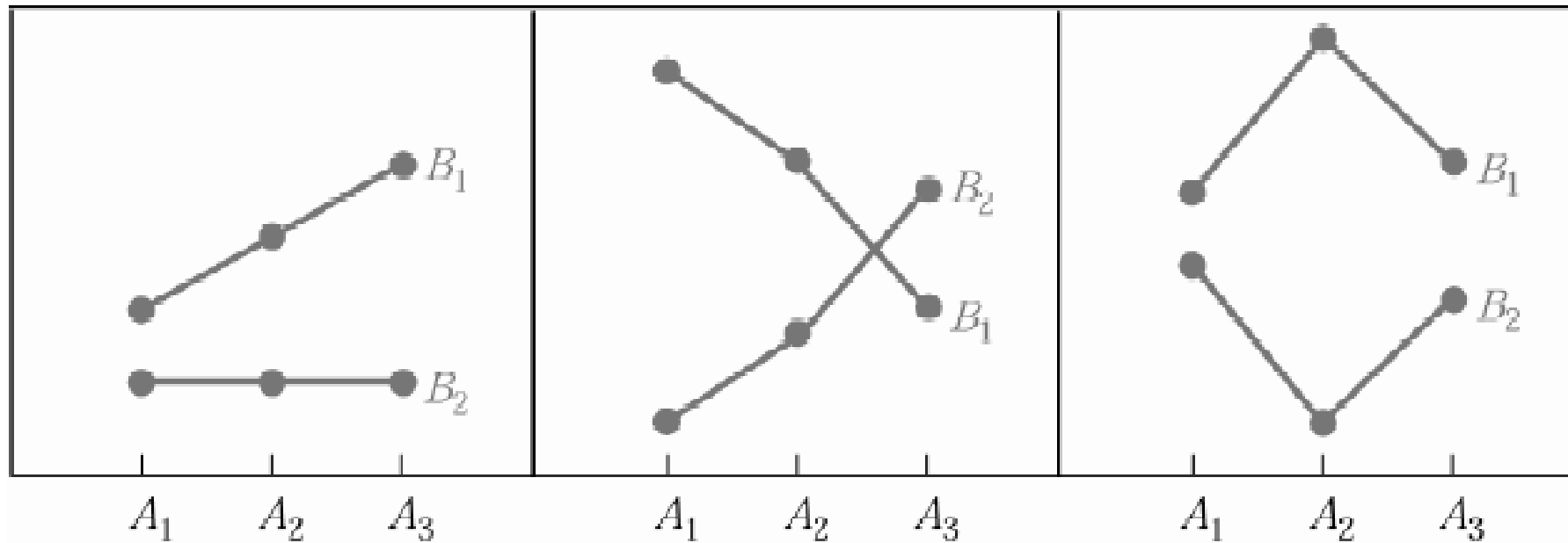
□ bez interakce – pouze hlavní efekty



# Faktoriální analýza rozptylu

---

□ interakce



# Opakovaná měření s další nezávislou proměnnou

---

- faktoriální design je možno uplatnit i u analýzy opakovaných měření
  - interakce zde znamená, že jsou různě velké rozdíly mezi měřeními u jednotlivých kategorií nezávislé proměnné
-

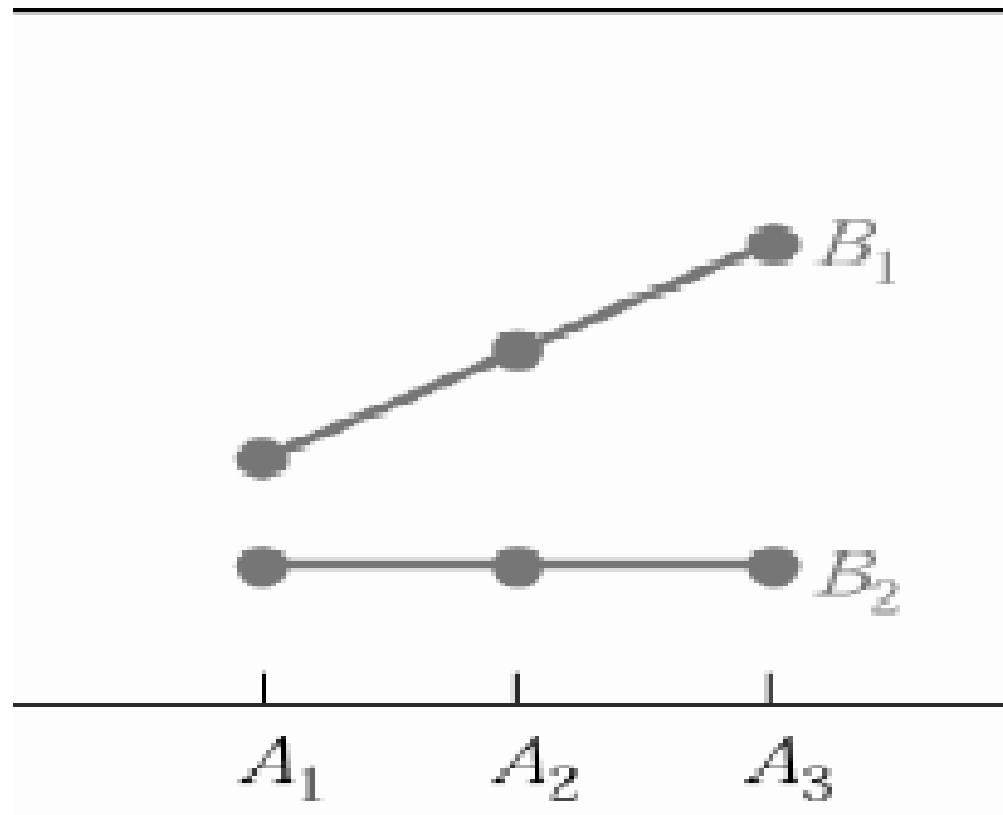
# Opakovaná měření s další nezávislou proměnnou

---

- **příklad:** psychiatr testující léčbu anorexie by mohl soubor rozdělit na dívky podstupující terapii dobrovolně a nedobrovolně
    - interakce by mohla vypadat třeba tak, že u motivovaných dívek by došlo k nárůstu hmotnosti, zatímco u nedobrovolných pacientek ke stagnaci
-

# Opakovaná měření s další nezávislou proměnnou

---



# Multivariační analýza rozptylu

---

- ve všech předchozích příkladech jsme měli pouze **jednu závislou** proměnnou
  - je však možno testovat také vliv jednoho či více faktorů na **několik závislých proměnných najednou**
  - tato analýza se označuje jako MANOVA (multivariate analysis of variance)
-

# Multivariační analýza rozptylu

---

- **příklad:** reklamní psycholog chce porovnat účinnost dvou typů TV reklam (emocionální x informativní)
  - nechá respondenty hodnotit na 7-ti stupňové škále 3 aspekty účinnosti reklamy: zda je reklama zaujala, zda se jim líbí a jestli by uvažovali o koupi inzerovaného výrobku
  - tyto 3 závislé proměnné pak porovná pro typ reklamy jako faktor
-

# Parametrické testy

---

- t-testy a analýza rozptylu jsou tzv. parametrické testy
  - parametr = charakteristika populace (průměr, rozptyl)
  - parametrické testy používají při výpočtech charakteristiky populace (parametry)
-



# Parametrické testy

---

- parametrické testy pracují s předpoklady o charakteristikách populace
  - např. u t-testu předpokládáme, že směrodatné odchylky výběrů mohou posloužit jako odhad pro směrodatnou odchylku populace
  - podobně počítají s normálním rozdělením měřeného znaku
-

# Parametrické testy

---

- pokud nejsou tyto předpoklady splněny, můžeme dojít k nepřesným výsledkům
-

# Neparametrické testy

---

- neparametrické testy nezávisí na charakteristikách populace ani o nich nečiní žádné závěry
  - není vyžadováno normální rozdělení znaku
  - proto jsou tyto testy označovány také jako „distribution-free“ testy
-

# Neparametrické testy

---

## □ hlavní **výhody** neparametrických testů

- nejsou omezeny předpokladem normálního rozdělení
  - jsou často založeny na pořadí, dají se použít i pro ordinální data (kde můžeme spočítat pouze medián, nikoli průměr) i pro nominální (test Chí-kvadrát)
  - nejsou citlivé na extrémní hodnoty (jsou většinou založeny na mediánu)
-

# Neparametrické testy

---

- hlavní **nevýhody** neparametrických testů
    - menší statistická síla
    - pro složitější analýzy často není neparametrická varianta metody k dispozici
  - mnoho parametrických testů je poměrně „odolných“ (tzv. robustních) vůči narušení předpokladů testu (např. menší odchylky od normálního rozdělení výsledky nezkreslí)
-

# Neparametrické testy

---

- přehled neparametrických ekvivalentů parametrických testů
    - t-test pro nezávislé výběry – Mann-Whitney U test
    - t-test pro závislé výběry – Wilcoxon test
    - analýza rozptylu – Kruskal-Wallis test
    - opakovaná měření (ANOVA) – Friedman Rank Test
-