## MATH 205: Statistical methods

October 18th, 2021

Lecture 13: Samples and Populations

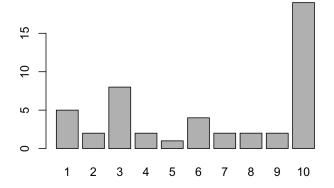
▲□▶ ▲□▶ ▲ 三▶ ▲ 三▶ 三三 - のへぐ

# Announcements

- Homework 3: due Wednesday
- Midterm exam (written part): next Wednesday. The exam covers everything up to Chapter 6 (Confidence Interval).
- Midterm exam (simulations):
  - Section 050L: next Monday
  - Section 051L: next Wednesday

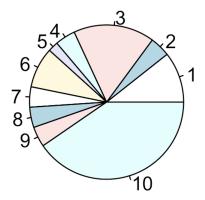
The exam covers everything up Central Limit Theorem.

# Summary of Quiz 1



∃ ∽ へ へ

# Summary of Quiz 1



(日)

## Chapter 6: Samples and Populations

▲□▶ ▲□▶ ▲ 三▶ ▲ 三▶ 三三 - のへぐ

- 6.1 The Sample Mean
- 6.2 Confidence Intervals

# Samples and populations

- Very often, the data we see is a small part of the data we could have seen
- The data we could have observed, if we could have seen everything, is the *population*

▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ■ ●の00

• The data we actually have is the sample

# Samples and populations

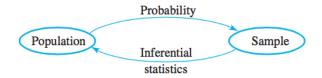
This situation occurs very often

- Imagine we wish to know the average weight of a rat. This isn't random; you could weigh every rat on the planet, and then average the answers.
- Instead, we weigh a small set of rats, chosen at random but rather carefully so.
- If we have chosen sufficiently carefully, then we can say a great deal from the sample alone

▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ■ ●の00

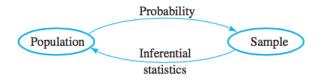
## Distributions are like populations

- we can think about population as a probability distribution P
- the samples are random variables X generated from P
- from the observed values of the samples, we want to infer properties about *P*



▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ■ ●の00

## Random sample



▲ロ ▶ ▲周 ▶ ▲ 国 ▶ ▲ 国 ▶ ● の Q @

## Definition

The random variables  $X_1, X_2, ..., X_n$  are said to form a (simple) random sample of size n if

- 1. the  $X_i$ 's are independent random variables
- 2. every  $X_i$  has the same probability distribution

## The sample mean is an estimate of the population mean

### Definition

Let  $X_1, X_2, ..., X_n$  be a random sample from a distribution. The sample mean is defined as

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \ldots + X_n}{n}$$

- The sample mean is a random variable.
- It is random, because different samples from the population will have different values of the sample mean.

## Reminder: notations

- Let  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  be a random sample of size n
- The sample mean of  $X_1, X_2, \ldots, X_n$ , defined by

$$\bar{X}=\frac{X_1+X_2+\ldots X_n}{n},$$

is a random variables

• When the values of  $x_1, x_2, \ldots, x_n$  are collected,

$$\bar{x}=\frac{x_1+x_2+\ldots x_n}{n},$$

・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・

is a realization of the  $\bar{X}$ , and is a number

The sample mean is an estimate of the population mean

Questions:

- What can we say about the distribution of  $\bar{X}$ ?
- When can we use  $\bar{X}$  to estimate the population mean with confidence?

▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ▲□▶ ■ ●の00

## Linear combinations of random variables

## Linear combination of random variables

#### Theorem

Let  $X_1, X_2, ..., X_n$  be independent random variables (with possibly different means and/or variances). Define

$$T = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \ldots + a_n X_n$$

then the mean and the standard deviation of T can be computed by

・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・

- $E(T) = a_1 E(X_1) + a_2 E(X_2) + \ldots + a_n E(X_n)$
- $Var(T) = a_1^2 Var(X_1) + a_2^2 Var(X_2) + \ldots + a_n^2 Var(X_n)$

## Linear combination of normal random variables

#### Theorem

Let  $X_1, X_2, ..., X_n$  be independent normal random variables (with possibly different means and/or variances). Then

$$T = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \ldots a_n X_n$$

・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・
・

also follows the normal distribution with

- $E(T) = a_1 E(X_1) + a_2 E(X_2) + \ldots + a_n E(X_n)$
- $Var(T) = a_1^2 Var(X_1) + a_2^2 Var(X_2) + \ldots + a_n^2 Var(X_n)$

# Example

### Problem

A gas station sells three grades of gasoline: regular unleaded, extra unleaded, and super unleaded. These are priced at 2.20, 2.35, and 2.50 per gallon, respectively.

Let  $X_1$ ,  $X_2$ , and  $X_3$  denote the amounts of these grades purchased (gallons) on a particular day. Suppose the  $X_i$ 's are independent with  $\mu_1 = 1000$ ,  $\mu_2 = 500$ ,  $\mu_3 = 300$ ,  $\sigma_1 = 100$ ,  $\sigma_2 = 80$ ,  $\sigma_3 = 50$ . Compute the expected value and the standard deviation of the revenue from sales

$$Y = 2.2X_1 + 2.35X_2 + 2.5X_3.$$

## Mean and variance of the sample mean

### Problem

Given independent random samples  $X_1, X_2, ..., X_n$  from a distribution with mean  $\mu$  and standard deviation  $\sigma$ , the mean is modeled by a random variable  $\bar{X}$ ,

$$\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \ldots + X_n}{n}$$

Compute  $E(\bar{X})$  and  $Var(\bar{X})$  (in terms of  $\mu$  and  $\sigma$ .)