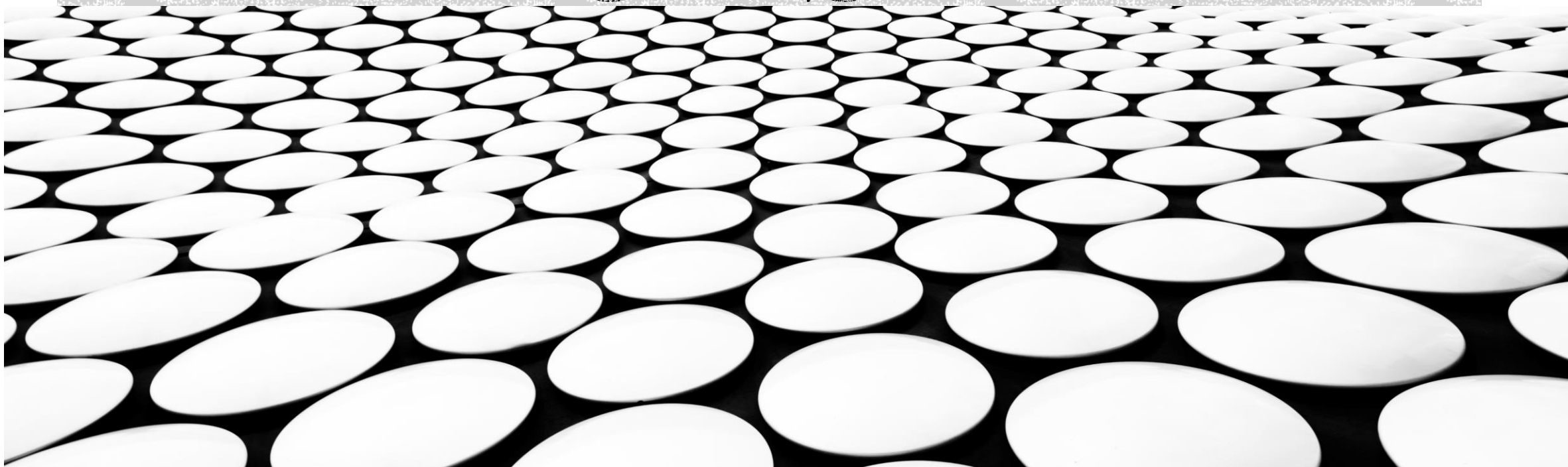




COUNTING METHODS



FINDING PROBABILITIES

- For a finite sample space S with **equally likely outcomes**, the probability of an event A is given by

$$P(A) = \frac{|A|}{|S|}$$



COUNTING:

- *Combinatorics* is the study of systematic counting methods that determines the cardinalities of various sets that arise in probability.
- Compute the sample space (finite = countable).
- Find the size of an event.
- Find a probability.



COUNTING TERMINOLOGY

- **Sampling:** draw a sample at random experiment, an outcome of a random experiment.
- **Sampling with or without replacement.**
- **Ordered or unordered sampling.**



IN RANDOM PROCESSES IN WHICH THE
OUTPUTS HAVE THE SAME PROBABILITY,
THERE ARE FOUR POSSIBILITIES

- 1 - Ordered Sampling (**Permutations**) with Replacement
- 2 - Ordered Sampling (**Permutations**) without Replacement
- 3 - Unordered Sampling(**Combinations**) with Replacement
- 4 - Unordered Sampling (**Combinations**) without Replacement.



ORDERED SAMPLING (PERMUTATIONS) WITH REPLACEMENT

- Consider a finite set with N elements: $C = \{1, 2, \dots, N\}$
- Now consider that a **random experiment** is created by **sampling k elements** from the set C . However, after each element is drawn, it is **replaced** back to C . Thus, it can be drawn again, and

$$P(x) = \frac{1}{N}, x = 1, 2, \dots, N$$

- The **size of the sample space** can be computed by: $|S| = N^k$
- It is called (as we already saw in module 1) a **cartesian product** or **multiplication principle**.



ORDERED SAMPLING (PERMUTATIONS) WITH REPLACEMENT

- Now consider that you have several finite sets:

$$C_1 = \{1, 2, \dots, N_1\}$$

$$C_2 = \{1, 2, \dots, N_2\}$$

$$\vdots$$

$$C_M = \{1, 2, \dots, N_M\}$$

- Suppose that you want to build a **random experiment** by **sampling with replacement** k_i ($i = 1, 2, \dots, M$) elements from each of the M finite sets. The sample space for this experiment can be calculated by

$$|S| = (N_1)^{k_1} (N_2)^{k_2} \dots (N_M)^{k_M} = \prod_{i=1}^M (N_i)^{k_i}$$



EXERCÍCIO 1

- Um “Coffe Shop” tem 4 tipos diferentes de café. Você pode pedir seu café em uma xícara **pequena**, **média** ou **grande**. Você também pode optar por adicionar **creme**, **açúcar** ou **leite** (qualquer combinação é possível. Por exemplo, você pode optar por adicionar os três).
- a) De quantas maneiras você pode pedir seu café?
- b) Durante quatro vezes consecutivas você visita esse “Coffe Shop” com um amigo e pede para ele escolher aleatoriamente um tipo de café. Qual é a probabilidade dele **não escolher**, nenhuma das vezes: o café em uma xícara pequena e adicionar simultaneamente creme, açúcar e leite.





SOLUÇÃO

a) De quantas maneiras você pode pedir seu café?

Solução: Tem-se as possibilidades

- 4 tipos de café - $N_1 = 4$
- 3 tipos de xícaras - $N_2 = 3$
- 3 tipos de complementos (qualquer combinação dos complementos) - $N_3 = 2 \times 2 \times 2 = 8$

$$N = N_1 \times N_2 \times N_3 = 4 \cdot 3 \cdot 8 = 96$$



SOLUÇÃO - CONTINUAÇÃO

b) Durante quatro vezes consecutivas você visita esse “Coffe Shop” com um amigo e pede para ele escolher aleatoriamente um tipo de café.

Qual é a probabilidade dele **não** escolher, nenhuma vez o café em uma xícara pequena e adicionar simultaneamente creme, açúcar e leite?

Seria melhor perguntar: **Qual é a probabilidade dele escolher, as 4 vezes “uma xícara pequena e adicionar simultaneamente creme, açúcar e leite”?** $P(y) = 1 - P(x)$

■ Quantificando o evento:

- Tipos de café – $M_1 = 4$ (em quatro possíveis)
- Xícara pequena – $M_2 = 1$ (em 3 possíveis)
- Adicionar simultaneamente creme, açúcar e leite $M_3 = 1$ (em 8 possíveis)

$$M = M_1 \times M_2 \times M_3 = 4$$

- Assim a probabilidade de escolher este tipo de café é $P(x) = \frac{M}{N} = \frac{4}{96} = \frac{1}{24}$



SOLUÇÃO - CONTINUAÇÃO

- Como as saídas do processo randômico são independentes, a probabilidade de se escolher 4 vezes consecutivas este tipo de cafés pode ser mensurada por:

$$P(\mathbf{x}) = \left(\frac{M}{N}\right)^4$$

- Logo a probabilidade de, pelo menos uma vez, esse tipo de café não ser escolhido é

$$P(\bar{\mathbf{x}}) = 1 - P(\mathbf{x})$$



ORDERED SAMPLING (PERMUTATIONS) WITHOUT REPLACEMENT:

- Consider a finite set with N elements: $C = \{1, 2, \dots, N\}$
- Now consider that a **random experiment** is created by sampling k elements from the set C . However, after each element is drawn, it is **not replaced** back to C . Thus, it can not be drawn again.
- The **size of the sample space** can be computed by **k -permutations of an N -element set**:

$$P_k^N = N \times (N - 1) \times \dots \times (N - k + 1)$$



ORDERED SAMPLING (PERMUTATIONS) WITHOUT REPLACEMENT

- We saw that the total number of ways to choose k elements from a set with a total of n elements is: $P_k^n = n \times (n - 1) \times \dots \times (n - k + 1)$
- However, note that

$$P_{k=n}^n = n \times (n - 1) \times \dots \times (n - n + 1) = n \times (n - 1) \times \dots \times 2 \times 1 = n!$$

- Then

$$P_k^n = \frac{n \times (n - 1) \times \dots \times (n - k + 1) \times (\mathbf{n - k}) \times \dots \times \mathbf{2 \times 1}}{(\mathbf{n - k}) \times \dots \times \mathbf{2 \times 1}} = \frac{n!}{(n - k)!}, \text{ for } 0 \leq k \leq n$$



EXERCÍCIO 2

- Uma senha de acesso a um computador consiste **de quatro dígitos a seis dígitos**, seleccionados de 0 a 9, inclusive.
- Caso 1 – Considere que cada dígito pode se repetir à vontade do usuário.
- Caso 2 – Considere que nenhum dígito em uma senha pode ser repetido.
 - a) Determine quantas senhas diferentes são possíveis para o Caso 1.
 - b) Determine quantas senhas diferentes são possíveis para o Caso 2.



SOLUÇÃO

- **Avaliando o Caso 1:** O problema se caracteriza como “**amostragem ordenada com reposição – Permutações**”. Por esse caminho, sabe-se que a quantidade de senhas pode ser obtida pelo produto cartesiano (ou princípio da multiplicação). Entre 0 e 9 temos $N = 10$ valores possíveis.
- As senhas podem ter entre 4 e 6 dígitos. Logo, se apresentam 3 senários: a senha tem 4 dígitos, a senha tem 5 dígitos e a senha tem 6 dígitos.

Para 4 dígitos: $N_1 = N \times N \times N \times N = 10 \times 10 \times 10 \times 10 = 10^4$

Para 5 dígitos: $N_2 = N^5 = 10^5$

Para 6 dígitos: $N_3 = N^6 = 10^6$

O total de senhas possíveis pode ser calculado por:

$$N = N_1 + N_2 + N_3 = 1,110,000$$



SOLUÇÃO - CONTINUAÇÃO

- **Avaliando o Caso 2:** O problema se caracteriza como “**amostragem ordenada sem reposição – Permutações**”. O total de senhas também pode ser obtido utilizando-se formulações matemáticas simples. Para escolher k elementos em um conjunto de N elementos, sem repor os elementos escolhidos, tem-se:

$$P_k^N = N \times (N - 1) \times \dots \times (N - k + 1) = \frac{N!}{(N - k)!}$$

$$\text{Para 4 dígitos: } N_1 = 10 \times 9 \times 8 \times 7 = 5040$$

$$\text{Para 5 dígitos: } N_2 = 10 \times 9 \times 8 \times 7 \times 6 = 30240$$

$$\text{Para 6 dígitos: } N_3 = 10 \times 9 \times 8 \times 7 \times 6 \times 5 = 151200$$

O total de senhas possíveis pode ser calculado por:

$$N = N_1 + N_2 + N_3 = 186,480$$



EXERCÍCIO 3

- Considere que um intruso sabe de quantos dígitos se compõe a senha do usuário, tendo em mente o exercício anterior. Via um acesso remoto este intruso tenta quebrar a senha deste computador. Suponha que ele possa tentar acessar o computador 1024 vezes antes que um alarme seja disparado. Qual a probabilidade dele conseguir quebrar a senha, caso ela tenha 4 dígitos para o Caso 1 e para o Caso 2.

- **Solução:**

Neste ponto vamos imergir no universo das coisas randômicas, vou denominar de x_1 e x_2 como os eventos randômicos.

Para o caso 1: $P(x_1) = \frac{1024}{10000} = 0.102$

- Para o caso 2: $P(x_2) = \frac{1024}{5040} = 0.203$



UNORDERED SAMPLING (COMBINATIONS) WITHOUT REPLACEMENT

- Consider a finite set with N elements: $C = \{1, 2, \dots, n\}$
- If we want to draw k samples from the set such that ordering does not matter and repetition is not allowed it is known as **k -combination** or **binomial coefficient**.
- Mathematically, a **k -combination** can be expressed as

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}, \text{ for } 0 \leq k \leq n.$$



NEWTON'S BINOMIAL

- Newton's binomial theorem is written as

$$(x + y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^{n-k} y^k$$

- The expression $\binom{n}{k}$ is called a **binomial coefficient** and is read “*n choose k*.”



BERNOULLI TRIALS AND BINOMIAL DISTRIBUTION

- A **Bernoulli Trial** is a random experiment that has two possible outcomes which we can label as "**success**" and "**failure**". It is a binary process.
- We usually denote the probability of **success** by **p** and probability of **failure** by **$(1-p)$** .
- If we perform **n independent Bernoulli trials** and count the total number of successes, we call it a **binomial** experiment.



EXAMPLE: TOSS A COIN MANY TIMES CONSECUTIVELY

- Suppose $P(H) = p$ and $P(T) = 1-p$ (H = head and T = tail).
- If toss the coin 5(five) times consecutively, based on the process statistical independence, the probability of obtaining **1(one) tail and 4 (four) heads** is given by

$$P(\textbf{T}HHHH) = p(\textbf{T}) \times p(H) \times p(H) \times p(H) \times p(H) = (1-p)p^4.$$

- Similarly, we can observe

$$P(H\textbf{T}HHH) = p(H) \times p(\textbf{T}) \times p(H) \times p(H) \times p(H) = (1-p)p^4.$$

$$P(HH\textbf{T}HH) = p(H) \times p(H) \times p(\textbf{T}) \times p(H) \times p(H) = (1-p)p^4.$$

$$P(HHH\textbf{T}H) = p(H) \times p(H) \times p(H) \times p(\textbf{T}) \times p(H) = (1-p)p^4.$$

$$P(HHHH\textbf{T}) = p(H) \times p(H) \times p(H) \times p(\textbf{T}) \times p(H) = (1-p)p^4.$$



EXAMPLE: TOSS A COIN MANY TIMES CONSECUTIVELY

- Consider A be the event that we observe exactly 1(one) tail and 4(four) heads

$$A = \{TTHHHH, HTTHHH, HHTTHH, HHHHTH, HHHHTT\}$$

- Thus

$$\begin{aligned} P(A) &= P(TTHHHH) + P(HTTHHH) + P(HHTTHH) + P(HHHHTH) + P(HHHHTT) \\ &= (1-p)p^4 + (1-p)p^4 + (1-p)p^4 + (1-p)p^4 + (1-p)p^4 = 5(1-p)p^4. \end{aligned}$$



BERNOULLI PROCESS

- For **n independent Bernoulli** trials (ensaios) where each trial has success probability **p** , the probability of **k successes (binomial distribution)** is given by

$P(k \text{ times is true and } (n - k) \text{ times is false})$

$$P(k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}, \text{ for } 0 \leq k \leq n.$$



EXERCÍCIO 4

- Em uma partida de futebol Society cada time a ser escalado **possui 7 jogadores na linha e 1 goleiro**. O goleiro é fixo e não é substituído. Os jogadores **possuem o mesmo nível técnico** (não existe um time titular)
- Suponha que **há 12 jogadores em um time amador** e não existe um time titular. O técnico deve escalar um time para iniciar a partida.
- **Quantas formações possíveis existem para dar início a uma “pelada”, assumindo que todos os jogadores jogam em todas as posições?**



SOLUÇÃO

- 1– Observe “O técnico deve escalar um time...” → **randomicamente.**
- 2 – Concluindo a afirmação acima: como **não existe um time titular**, **a ordem de seleção dos jogadores é irrelevante.**
- 3 - No time que inicia a partida, nenhum jogador pode ser escalado duas vezes → **Sem reposição.**
- 3 - Observe que, se um técnico começa a escalar os jogadores, **não interessa a ordem.** Ele precisa completar o seu time para poder entrar em campo → **amostragem não ordenada.**
- 4 – Logo, pode-se concluir que é o problema é: **amostragem não ordenada sem reposição.**



SOLUÇÃO - CONTINUAÇÃO

- Sabe-se que $N = 12$ (**total de jogadores**) e $k = 7$ (quantidade de jogadores do time titular) e, denominando **F** a quantidade de formações possíveis, temos:

$$F = \binom{N}{k} = \frac{N!}{k! (N - k)!} = \frac{12!}{7! (12 - 7)!} = \frac{479001600}{(5040)(120)} = 792$$

UNORDERED SAMPLING (COMBINATIONS) WITH REPLACEMENT

- The combination with replacement allows equal elements to appear as the output of a random experiment.
- The size of combination is expressed as

$$\binom{n + k - 1}{k} = \frac{(n + k - 1)!}{k! (n - 1)!}$$



EXERCÍCIO 5

- Uma sorveteria em Fortaleza possui 22 sabores diferentes de sorvetes.
- Você vai à sorveteria em um verão muito quente e pede o sorvete chamado “Bota Boneco” (marrento) que é composto de 4 bolas de sorvete.
- De quantas maneiras você pode construir o seu sorvete “Bota Boneco”?



SOLUÇÃO

- 1 – Observe que você pode **repetir** a sua bola se sorvete. Pode até pedir 4 bolas do mesmo sabor. Então, cada sabor por ser “**reposto**” na composição do seu “Bota Boneco” → **Com reposição.**
- 2 – Observe que **a ordem** como você vai montando o sorvete **não importa**. A ordem como você adiciona as bolas de sorvete é irrelevante → **amostragem não ordenada.**
- 3 – Logo, pode-se concluir que é o problema é: **amostragem não ordenada com reposição.**



SOLUÇÃO - CONTINUAÇÃO

- A quantidade de combinações possíveis do seu sorvete “Bota Boneco” (B) pode ser calculada por meio de

$$(N = 22, k = 4)$$

$$\begin{aligned} B &= \binom{N + k - 1}{k} = \frac{(N + k - 1)!}{k! (N - 1)!} = \frac{(22 + 4 - 1)!}{4! (22 - 1)!} = \frac{25!}{4! 18!} \\ &= \frac{15,511,210,043,330,985,984,000,000}{(24)(51,090,942,171,709,440,000)} = 12,650 \end{aligned}$$



SUMARY

- Ordered Sampling – **Permutations**.
- Unordered Sampling – **Combinations**.

Permutations with Replacement

$$n^k$$

Permutations without Replacement
(k-permutations)

$$P_k^n = n \times (n - 1) \times \dots \times (n - k + 1) = \frac{n!}{(n - k)!}$$

Combinations without
Replacement (k-combinations)

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k! (n - k)!}$$

Combinations with Replacement

$$\binom{n + k - 1}{k} = \frac{(n + k - 1)!}{k! (n - 1)!}$$



THIS IS THE END OF MODULE 2!

