

Unidade 2

Probabilidades e Técnicas de Amostragem



OBJETIVOS DA UNIDADE

Após concluir esta unidade, espera-se que você seja capaz de:

- Reconhecer a importância do estudo das probabilidades e das técnicas de amostragem na avaliação de projetos.
- Conhecer e saber aplicar os conceitos fundamentais de probabilidade e amostragem.
- Calcular a probabilidade de ocorrência de um evento.
- Associar o estudo da probabilidade à atividade de análise de risco em projetos.
- Distinguir técnicas de amostragem e identificar vantagens de determinada técnica em relação às demais.

2.1. INTRODUÇÃO AO ESTUDO DAS PROBABILIDADES

Estudaremos agora a probabilidade, que é uma ferramenta usada e necessária para se fazer correlações entre a amostra e a população, de modo que a partir de informações da amostra se possam fazer afirmações sobre características da população, entendendo-se a probabilidade como ferramenta básica da inferência estatística.

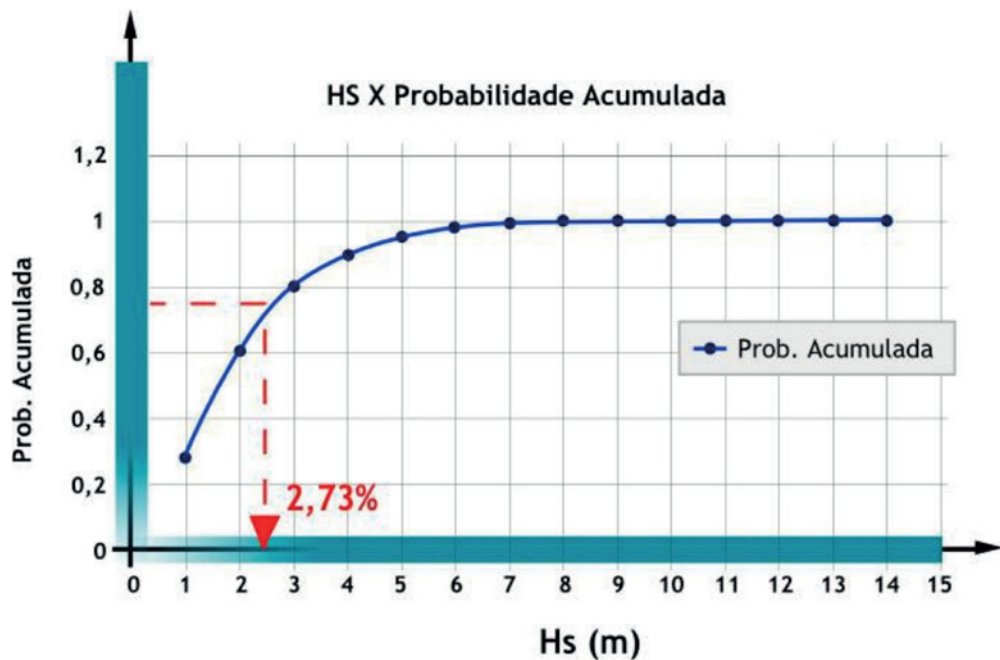
Interessante observar que utilizamos, no nosso cotidiano, o conceito de probabilidade em situações como:

- É pouco provável que amanhã chova. O risco do projeto é elevado.
- Provavelmente fulano não conseguirá se eleger.
- Diminuiu a chance do paciente se recuperar.

São fenômenos ou eventos com resultados não completamente conhecidos a priori. Mesmo que a chance da ocorrência seja alta, os resultados não são conhecidos antes de ocorrer mas, de certa forma, mantém certa regularidade, o que permite determinar a chance de ocorrência: a Probabilidade.

A probabilidade é um número entre zero e um, inclusive, o que significa que, no mínimo, não há nenhuma hipótese do evento acontecer e, no máximo, o evento sempre ocorrerá:

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap



Fonte: Exercício contido no site <www.oceanica.ufrj.br > [consulta em 10/04/2012].

2.2. CONCEITOS FUNDAMENTAIS: EXPERIMENTOS, ESPAÇO AMOSTRAL E TIPOS DE EVENTOS¹

O estudo da probabilidade resulta na necessidade de, em certas situações, prevermos a possibilidade de ocorrência de determinados fatos. Ao começarmos o estudo da probabilidade, normalmente a primeira ideia que nos vem à mente é a da sua utilização em jogos, mas podemos utilizá-lo em muitas outras áreas. Um bom exemplo é na área da avaliação do risco de projetos, bem como na utilização de métodos de análise de sensibilidade em processos de tomada de decisão na seleção de projetos. Para iniciarmos o estudo da probabilidade, vamos a seguir definir alguns conceitos importantes sobre a matéria, fazendo uso de exemplos clássicos para a compreensão dos fundamentos do cálculo de probabilidades.

Enap

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Experimento Aleatório

Se lançarmos uma moeda ao chão para observarmos a face que ficou para cima, o resultado é imprevisível, pois tanto pode dar cara quanto coroa. Se, ao invés de uma moeda, o objeto a ser lançado for um dado, o resultado será mais imprevisível ainda, pois aumentamos o número de possibilidades de resultado. Experimentos como estes, ocorrendo nas mesmas condições ou em condições semelhantes, que podem apresentar resultados diferentes a cada ocorrência, damos o nome de experimentos aleatórios.

Espaço Amostral

Ao lançarmos uma moeda, não sabemos qual será a face que ficará para cima, no entanto, podemos afirmar com toda certeza que, ou será cara, ou será coroa, pois uma moeda só possui estas duas faces.

Neste exemplo, ao conjunto {cara, coroa} damos o nome de espaço amostral, pois ele é o

1. Conteúdo sobre noções de probabilidade adaptado do material instrucional contido no sítio <http://www.matematicadidatica.com.br/ProbabilidadeConceitos.aspx> [consulta em 13/04/2012].

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Enap

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

divisor de 720. Este é um evento certo, pois $720 = 6! = 6 \cdot 5 \cdot 4 \cdot 3 \cdot 2 \cdot 1$, obviamente qualquer um dos números da face de um dado é um divisor de 720, pois 720 é o produto de todos eles. O conjunto $A = \{2, 3, 5, 6, 4, 1\}$ representa um evento certo, pois ele possui todos os elementos do espaço amostral $S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$.

Evento Impossível: No lançamento do conjunto de dois dados, qual é a possibilidade de a soma dos números contidos nas duas faces para cima, ser igual a 15? Este é um evento impossível, pois o valor máximo que podemos obter é igual a doze. Podemos representá-lo por $A = \{??\}$, ou ainda por $A = \{??\}$.

Evento União: Seja $A = \{1, 3\}$, o evento de ocorrência da face superior no lançamento de um dado, ímpar e menor ou igual a 3 e $B = \{3, 5\}$, será o evento de ocorrência da face superior, ímpar e maior ou igual a 3, então teremos $C = \{1, 3, 5\}$, que representa o evento de ocorrência da face superior ímpar, que é a união dos conjuntos A e B, ou seja, $C = A \cup B$. Note que o evento C contém todos os elementos de A e B.

Evento Intersecção: Seja $A = \{2, 4\}$, o evento de ocorrência da face superior no lançamento de um dado, par e menor ou igual a 4 e $B = \{4, 6\}$, será o evento de ocorrência da face superior, par e maior ou igual a 4, então teremos $C = \{4\}$, que representa o evento de ocorrência da face superior par, que é a intersecção dos conjuntos A e B, ou seja,

Veja que o evento C contém apenas os elementos comuns a A e B.

Eventos Mutuamente Exclusivos: Seja $A = \{1, 2, 3, 6\}$ o evento de ocorrência da face superior no lançamento de um dado, um número divisor de 6 e $B = \{5\}$, o evento de ocorrência da face superior, um divisor de 5, os eventos A e B são mutuamente exclusivos, pois $A \cap B = \emptyset$, isto é, os eventos não possuem elementos em comum.

Evento Complementar: Seja $A = \{1, 3, 5\}$ o evento de ocorrência da face superior no lançamento de um dado, um número ímpar, o seu evento complementar é $A = \{2, 4, 6\}$ o evento de ocorrência da face superior no lançamento de um dado, um número par. Os elementos de A são todos os elementos do espaço amostral S que não estão contidos em A, então temos que $A = S - A$ e ainda que $S = A + A$.

2.3. PROBABILIDADE DE OCORRÊNCIA DE UM EVENTO

Passaremos a apresentar considerações sobre os fundamentos para o estudo da probabilidade de ocorrência de um determinado evento.



IMPORTANTE

O ponto central em todas as situações onde usamos probabilidade é a possibilidade de quantificar quão provável é determinado EVENTO. As probabilidades são utilizadas para exprimir a chance de ocorrência de determinado evento.

Experimentos aleatórios, espaço, amostral e evento

Encontramos na natureza dois tipos de fenômenos: determinísticos e aleatórios. Os fenômenos determinísticos são aqueles em que os resultados são sempre os mesmos, qualquer que seja o número de ocorrência dos mesmos.

Se considerarmos o fenômeno, por exemplo, da flutuação de objeto imerso na água, sabemos que caso o objeto possui peso específico menor que a água, ele flutuará. Esse exemplo caracteriza um fenômeno determinístico. Nos fenômenos aleatórios, os resultados não serão previsíveis, mesmo que haja várias repetições do mesmo fenômeno.

Podemos considerar, como experimentos aleatórios, os seguintes exemplos de fenômenos produzidos pelo homem:

- lançamento de uma moeda;
- lançamento de um dado;
- determinação da vida útil de um componente eletrônico;
- previsão do tempo.

A cada experimento aleatório está associado o resultado do mesmo, que não é previsível, chamado de evento aleatório.

Um conjunto “S” que consiste de todos os resultados possíveis de um experimento aleatório é denominado espaço amostral.

Definição de Probabilidade

A probabilidade de um evento A, denotada por $P(A)$, é um número de 0 a 1 que indica a chance de ocorrência do evento A. Quanto mais próxima de 1 é $P(A)$, maior é a chance de ocorrência do evento A, e quanto mais próxima de zero, menor é a chance de ocorrência do evento A. A um evento impossível, atribui-se probabilidade zero, enquanto que um evento certo tem probabilidade 1,0.

As probabilidades podem ser expressas de diversas maneiras, inclusive decimais, frações e porcentagens. Por exemplo, a chance de ocorrência de um determinado evento pode ser expressa como 20%; 2 em 10; 0,20 ou $1/5$.

Assim, sendo E é um evento, $n(E)$ é o seu número de elementos, S é o espaço amostral não vazio e $n(S)$ é a quantidade de elementos do mesmo, e assim temos que a probabilidade de E ocorrer é igual a:

$$P(E) = n(E) / n(S), \text{ para } n(S) \neq 0$$

Recorreremos ao exemplo clássico do lançamento de um dado para a utilização da equação para o cálculo de probabilidades: Qual é a probabilidade de obtermos um número divisor de 6 no lançamento de um dado?

Como vimos acima, o espaço amostral do lançamento de um dado é:

$$S = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$$

Como estamos interessados apenas nos resultados divisores de 6, o evento E é representado por:

$$E = \{1, 2, 3, 6\}$$

Podemos calcular a probabilidade de ocorrer A, tendo ocorrido B através da fórmula:

$$P\left(\frac{A}{B}\right) = \frac{n(A \cap B)}{n(B)}$$

Segundo o enunciado

$$n(A \cap B) = 200 \quad \text{e} \quad n(B) = 500$$

Portanto:

$$P(A/B) = 200 / 500 = 2/5$$



IMPORTANTE

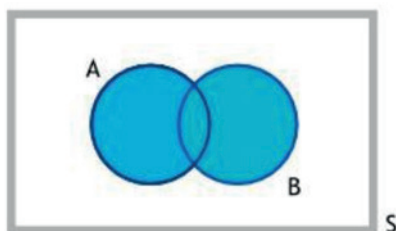
Note que, no caso da probabilidade condicional, ao invés de calcularmos a probabilidade em função do número de elementos do espaço amostral, a calculamos em função do número de elementos do evento que já ocorreu. Portanto, a probabilidade de o pedreiro também possuir mais de dez anos de experiência profissional é de 40%.

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Enap

Probabilidade no Caso da União de Eventos

Considere A e B como dois eventos de um espaço amostral S, finito e não vazio. Temos:



$$n(A \cup B) = n(A) + n(B) - n(A \cap B) \Leftrightarrow$$
$$\Rightarrow \frac{n(A \cup B)}{n(S)} = \frac{n(A)}{n(S)} + \frac{n(B)}{n(S)} - \frac{n(A \cap B)}{n(S)}$$

Logo:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Condições definidas para escalas de impacto de um risco em objetivos importantes do projeto (os exemplos são mostrados somente para impactos negativos)					
Objetivo do projeto	São mostradas escalas relativas ou numéricas				
	Muito baixo / 0,05	Baixo / 0,10	Moderado / 0,20	Alto / 0,40	Muito alto / 0,80
Custo	Aumento de custo não significativo	Aumento de custo < 10%	Aumento de custo de 10% a 20%	Aumento de custo de 20% a 40%	Aumento de custo > 40%
Tempo	Aumento de tempo não significativo	Aumento de tempo < 5%	Aumento de tempo de 5% a 10%	Aumento de tempo de 10% a 20%	Aumento de tempo > 20%
Escopo	Diminuição do escopo quase imperceptível	Áreas menos importantes do escopo afetadas	Áreas importantes do escopo afetadas	Redução do escopo inaceitável para o patrocinador	Item final do projeto sem nenhuma utilidade
Qualidade	Degradação da qualidade quase imperceptível	Somente as aplicações mais críticas são afetadas	Redução da qualidade exige a aprovação do patrocinador	Redução da qualidade inaceitável para o patrocinador	Item final do projeto sem nenhuma utilidade

Figura 03- Exemplo de condições para definição de escalas de risco em projeto18.

Fonte: Sítio <}<http://danieletteringer.files.wordpress.com/2011/06/>> [consulta em 01/05/2012]

As definições dos níveis de probabilidade e impacto podem ser adaptadas a cada projeto de acordo com o ambiente organizacional. Tabelas semelhantes podem ser definidas para os riscos positivos do projeto.

Diante dos riscos a que qualquer projeto encontra-se exposto, torna-se necessário encontrar uma ferramenta que possibilite priorizá-los de forma, no mínimo, aceitável.

É nesse cenário que surge a matriz de probabilidade e impacto. Elas especificam as combinações de probabilidade e impacto que resultam em uma classificação dos riscos como de prioridade BAIXA, MODERADA ou ALTA, conforme poderemos observar na tabela apresentada a seguir:

Enap

Tabela 2 - Exemplo de definição de matriz de probabilidade e impacto em projetos.

Prob.	Ameaças					Oportunidades				
	0.05	0.09	0.18	0.36	0.72	0.72	0.36	0.18	0.09	0.05
0.90	0.05	0.09	0.18	0.36	0.72	0.72	0.36	0.18	0.09	0.05
0.70	0.04	0.07	0.14	0.28	0.56	0.56	0.28	0.14	0.07	0.04
0.50	0.03	0.05	0.10	0.20	0.40	0.40	0.20	0.10	0.05	0.03
0.30	0.02	0.03	0.06	0.12	0.24	0.24	0.12	0.06	0.03	0.02
0.10	0.01	0.01	0.02	0.04	0.08	0.08	0.04	0.02	0.01	0.01
	0.05	0.10	0.20	0.40	0.80	0.80	0.40	0.20	0.10	0.05

Assim, as células em cinza escuro, com maiores valores, representam alto risco, enquanto que as preenchidas com cinza médio são riscos baixos. As células em tonalidade cinza claro representam riscos moderados. Por exemplo, um risco negativo com probabilidade de ocorrência estimada em 0,70 e impacto de 0,10 representa uma ameaça de valor 0,07, o que é considerada como MODERADA.

Neste exemplo, ter-se-ia a definição de valores aceitáveis para as probabilidades, para ameaças e oportunidades, graduadas no eixo das abscissas conforme o seu impacto no projeto (0,05 a 0,8), conduzindo a código de cores para as classes de riscos em função da prioridade (baixa, moderada ou alta) .

Através dessa ferramenta, é possível ainda identificar áreas do projeto que sofrem mais ameaças ou oportunidades. Para isso, torna-se necessária a categorização dos riscos identificados no projeto, gerando assim uma estrutura hierárquica de riscos.

A avaliação de probabilidade de riscos investiga a probabilidade de cada risco específico ocorrer. A avaliação de impacto de riscos investiga o efeito potencial sobre um objetivo do projeto, como tempo, custo, escopo ou qualidade, inclusive os efeitos negativos das ameaças e os efeitos positivos das oportunidades.

A probabilidade e o impacto seriam avaliados para cada risco identificado. Os riscos podem ser avaliados em entrevistas ou reuniões com participantes selecionados por sua familiaridade com as categorias de risco da pauta. São incluídos os membros da equipe do projeto e, talvez, especialistas de fora do projeto. A opinião especializada é necessária, pois podem existir poucas informações sobre riscos no banco de dados de projetos passados da organização. Um facilitador experiente pode liderar a discussão, pois os participantes podem ter pouca experiência em avaliação de riscos.

A probabilidade de cada risco e seu impacto em cada objetivo são avaliados durante a entrevista ou reunião. Os detalhes da explanação, inclusive as premissas que justificam os níveis atribuídos, também são registrados.

As probabilidades e impactos de riscos são classificados de acordo com as definições fornecidas no plano de gerenciamento de riscos.

Às vezes, os riscos com probabilidade e impacto visivelmente baixos não serão classificados, mas serão incluídos em uma lista de observação para monitoramento futuro.



SAIBA MAIS

Para ampliar seus conhecimentos sobre gerenciamento de riscos em projetos, sugerimos o estudo de métodos estatísticos para análise, como o método de Monte Carlo, uma das ferramentas tratadas no curso “Avaliação de Riscos” do curso presencial do Programa Avaliação Socioeconômica de Projetos.

2.5. CONCEITOS FUNDAMENTAIS SOBRE AMOSTRAGEM

O processo de retirada de amostras de uma população, denominado de amostragem, é uma das etapas fundamentais na tomada de decisões nos diversos níveis gerenciais, tendo em vista que uma amostragem mal executada geralmente conduz a estatísticas pouco confiáveis, bem como a tomada de decisão associada a uma margem de erro importante.

Este tópico tem por objetivo apresentar a você alguns conceitos e definições essenciais para conduzir convenientemente uma operação de amostragem, visando principalmente à coleta de dados socioeconômicos. Amostragem é o processo que procura extrair da população

elementos que, através de cálculos probabilísticos, ou não, consigam prover dados inferenciais da população-alvo.

Tipos de Amostragem	Não Probabilística
	Acidental ou conveniência
	Intencional
	Quotas ou proporcional
	Desproporcional
	Probabilística
	Aleatória Simples
	Aleatória Estratificada
	Conglomerado

Não Probabilística

A escolha de um método não probabilístico, via de regra, sempre encontrará desvantagem frente ao método probabilístico. No entanto, em alguns casos, se faz necessária a opção por este método. Convém ressaltar que não há formas de se generalizar os resultados obtidos na amostra para o todo da população quando se opta por este método de amostragem.

Amostragem Não Probabilística

Quando trabalhamos com a amostragem não probabilística, não conhecemos a priori a probabilidade que um elemento da população tem de pertencer à amostra. Neste caso, não é possível calcular o erro decorrente da generalização dos resultados das análises estatísticas da amostra para a população de onde a amostra foi retirada. Utiliza-se geralmente a amostragem não probabilística pela simplicidade intrínseca ao processo, bem como pela impossibilidade de se obter uma amostra probabilística, como seria desejável. Os principais tipos de amostragem não probabilística que temos são amostragem sem norma ou a esmo, intencional e por cotas.

Amostragem a Esmo

Imagine um rebanho com 1.000 animais, integrantes de um lote de gado bovino a ser destinado para corte. A enumeração destes animais ficaria muito difícil, tornando-se a amostragem aleatória simples inviável. Assim, em situações deste tipo, supondo que a população de animais seja homogênea, escolhemos a esmo a quantidade relativa ao tamanho da amostra, e quanto mais homogênea for a população, mais podemos supor a equivalência com uma amostragem aleatória simples. Os animais, desta forma, serão escolhidos para compor a amostra de um determinado tamanho sem nenhuma norma ou a esmo, o que origina o nome deste tipo de amostragem.

Acidental ou conveniência

Indicada para estudos exploratórios. Frequentemente utilizados em supermercados para testar produtos.

Intencional

A amostragem intencional corresponde àquela em que o responsável pela amostragem escolhe, deliberadamente, determinados elementos para pertencer à amostra, em função de seu juízo de valor sobre a representatividade da população. Um exemplo deste tipo de amostragem

corresponde à situação em que se deseja saber a aceitação em relação a uma nova marca de automóvel de passeio a ser inserida no mercado de uma cidade. Somente entrarão para compor a amostra pessoas que façam uso do automóvel e que tenham condições financeiras de comprar esta nova marca (público-alvo).

O entrevistador dirige-se a um grupo em específico para saber sua opinião. Por exemplo, quando de um estudo sobre automóveis, o pesquisador procura apenas oficinas.

Quotas ou proporcional

Neste tipo de amostragem é procedida a divisão da população em grupos, selecionando-se uma cota proporcional ao tamanho de cada grupo. Entretanto, dentro de cada grupo não é feito sorteio, sendo procurados os elementos até que a cota de cada grupo seja alcançada.

Em pesquisas eleitorais, a divisão de uma população em grupos (considerando, por exemplo, o sexo, o nível de escolaridade, a faixa etária e a renda) pode servir de base para a definição dos grupos, partindo da suposição de que estas variáveis definem grupos com comportamentos diferenciados no processo eleitoral. Para se ter uma ideia do tamanho destes grupos, pode-se recorrer a pesquisas feitas anteriormente pelo IBGE (Instituto Brasileiro de Geografia e Estatística).

Na realidade, trata-se de uma variação da amostragem intencional. Necessita-se ter um prévio conhecimento da população e sua proporcionalidade. Por exemplo, deseja-se entrevistar apenas indivíduos da classe A, que representam 12% da população. Esta será a quota para o trabalho. Comumente também substratifica-se uma quota obedecendo a uma segunda proporcionalidade.

Desproporcional

Muito utilizada quando a escolha da amostra for desproporcional à população. Atribui-se pesos para os dados, e assim obtém-se resultados ponderados representativos para o estudo.

Probabilística

Para que se possam realizar inferências sobre a população, é necessário que se trabalhe com amostragem probabilística. É o método que garante segurança quando se investiga alguma hipótese. Normalmente os indivíduos investigados possuem a mesma probabilidade de ser selecionado na amostra.

Aleatória Simples

Você deve utilizar a amostragem aleatória simples somente quando a população for homogênea em relação à variável que se deseja estudar. Geralmente, atribuímos uma numeração a cada indivíduo da população, e através de um sorteio aleatório, os elementos que vão compor a amostra são selecionados.

Todos os elementos da população têm a mesma probabilidade de pertencer à amostra. Imagine que você queira amostrar um número de pessoas que estão fazendo um determinado concurso com n inscritos. Como a população é finita, devemos enumerar cada um dos n candidatos e sortear n deles. É o mais utilizado processo de amostragem. Prático e eficaz, confere precisão ao processo de amostragem. Normalmente utiliza-se uma tabela de números aleatórios e nomeiam-se os indivíduos, sorteando-se um por um até completar a amostra calculada. Uma variação deste tipo de amostragem é a sistemática. Em um grande número de exemplos, o pesquisador depara-se com a população ordenada. Neste sentido, tem-se os indivíduos dispostos em sequência, o que dificulta a aplicação exata desta técnica.

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Amostragem Sistemática

Porém, é de fundamental importância que a variável de interesse não apresente ciclos de variação coincidente com os ciclos de retirada, pois este fato tornará a amostragem não aleatória.

A técnica de amostragem caracterizada pela coleta na população de elementos que vão compor a amostra, de forma cíclica (em períodos), se chama amostragem sistemática, interessante de ser utilizada quando convém obter a amostra, por exemplo, quando os elementos da população apresentam-se ordenados.

Uma situação típica é quando se necessita retirar uma amostra de população onde a variável tempo condiciona características presentes nos elementos estudados, como é o caso da análise da evolução dos índices de preços para a consideração do efeito da inflação, durante certo período, sobre uma série de pagamentos.

Quanto ao procedimento, o primeiro passo será o cálculo da constante (**K**), que atuará como fator de ciclo para a definição do momento e período a considerar para a realização da amostragem o que possibilitará, em um segundo momento, a definição do intervalo de tempo para a coleta da amostra.

Após a definição do valor de **K**, é definido o ponto inicial da amostragem, ou seja, um dos elementos do primeiro intervalo é constituído pelos elementos populacionais numerados de 1 até n. Escolhe-se o seguinte, que será o elemento de ordem (**i + K**); , sempre somando-se K à ordem do elemento anterior, até completar a escolha dos n elementos que vão compor a amostra.

Enap

Amostragem Aleatória Estratificada

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Quando se deseja guardar uma proporcionalidade na população heterogênea e a variável de interesse apresenta uma heterogeneidade na população, permitindo a identificação de grupos homogêneos, poderá a população ser dividida em grupos (estratos) e proceder-se à amostragem dentro de cada estrato, garantindo, assim, a representatividade de cada estrato na amostra. A estratificação em cada subpopulação poderá ser realizada mediante critérios como classe social, renda, idade, sexo, entre outros.

Conforme comenta Tavares (2007), podemos verificar que pesquisas eleitorais apresentam uma grande heterogeneidade em relação à intenção de votos, quando consideramos, por exemplo, a faixa salarial ou o nível de escolaridade.

Então, se fizéssemos uma amostragem aleatória simples, poderíamos incluir na amostra uma maior quantidade de elementos de um grupo, e, proporcionalmente, este grupo será pequeno em relação à população. Desta forma, não teríamos uma amostra representativa da população a ser estudada. Então, podemos dividir a população em grupos (estratos) que são homogêneos para a característica que estamos avaliando, ou seja, neste caso, a intenção de votos.

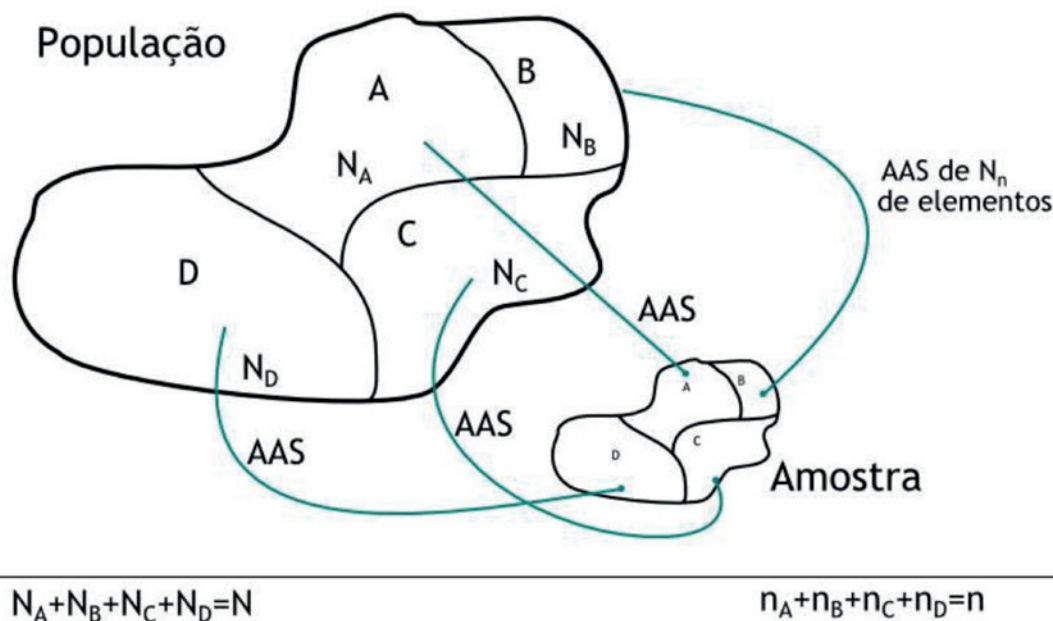
Destaca-se que, como estamos dividindo a população em estratos (grupos) que são homogêneos dentro de si, podemos, então, caracterizar a amostragem estratificada. Para efetuarmos a amostragem estratificada de forma proporcional, precisamos primeiramente definir a proporção do estrato em relação à população.

Proporção do estrato h será igual ao número de elementos presentes neste estrato (Nh) dividido pelo tamanho da população (N) --- (N_h/N) .

Após obter esta proporção do estrato em relação à população, deve-se multiplicar o tamanho total da amostra (n) pela proporção de cada estrato na população (N_h/N). Assim, teremos um tamanho de amostra em cada estrato, proporcional ao tamanho do estrato em relação à população.

A figura apresentada a seguir mostra como é feita a escolha dos elementos de cada estrato (A, B, C, D), salientando o que você pode fazer usando amostragem aleatória simples devido ao fato de os estratos serem homogêneos individualmente, considerando a variável de interesse.

Figura 11- Critério para a escolha dos elementos de cada estrato (A, B, C, D).



Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap

Enap

Fonte: Tavares, 2007.

Conglomerado

Em corriqueiras situações, torna-se difícil coletar características da população. Nesta modalidade de amostragem, sorteia-se um conjunto e procura-se estudar todo o conjunto. É exemplo de amostragem por conglomerado, famílias, organizações e bairros.

Destaca Tavares (2007) que apesar de a amostragem estratificada apresentar resultados satisfatórios, a sua implementação é dificultada pela falta de informações sobre a população para fazer a estratificação, o que poderá ser contornado mediante a utilização de esquema de amostragem chamado “amostragem por conglomerados”, definidos em função da experiência do gestor ou pesquisador.

Comenta ainda Tavares (2007) que a utilização da amostragem por conglomerados possibilita uma redução significativa do custo do processo de amostragem. Portanto, um conglomerado é um subgrupo da população, que individualmente reproduz a população, ou seja, individualmente, os elementos que o compõem são muito heterogêneos entre si. Ressalta ainda que este tipo de amostragem é muito útil quando a população é grande, por exemplo, no caso de uma pesquisa em nível nacional. Para efetuarmos a amostragem por conglomerados, primeiramente os definimos e depois dividimos a população nos conglomerados, procedendo-se ao sorteio destes por meio de um processo aleatório onde são avaliados todos os indivíduos presentes em um estágio.

Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap
Enap



IMPORTANTE

Conglomerados são definidos geralmente segundo fatores geográficos. . A Pesquisa Nacional por Amostra de Domicílios (PNAD) do IBGE, por exemplo, é feita por conglomerados, em três estágios.

2.6. DIMENSIONAMENTO DA AMOSTRA

Efetivamente, um dos temas mais importantes em uma análise estatística trata da determinação de qual o melhor tamanho de amostras que devemos ter, sabendo-se que amostras grandes são dispendiosas e demandam mais tempo de manipulação e estudo, bem como amostras pequenas são menos precisas e pouco confiáveis. Quando se deseja dimensionar o tamanho da amostra, o procedimento desenvolve-se em três etapas distintas:

- Avaliar a variável mais importante do grupo e a mais significativa.
- Analisar se é ordinal, intervalar ou nominal.
- Verificar se a população é finita ou infinita.

Abaixo podemos observar diversas expressões propostas para a determinação do tamanho da amostra:

Enap

Variável intervalar e população infinita

$$n = \left(\frac{Z \cdot \sigma}{d} \right)^2$$

Variável intervalar e população finita

$$n = \frac{Z^2 \cdot \sigma^2 \cdot N}{d^2(N-1) + Z^2 \cdot \sigma^2}$$

Variável nominal ou ordinal e população infinita

$$n = \left(\frac{Z^2 \cdot pq}{d^2} \right)$$

Variável nominal ou ordinal e população finita

$$n = \frac{Z^2 \cdot p \cdot q \cdot N}{d^2(N-1) + Z^2 \cdot p \cdot q}$$

Observa-se que a variável **d** corresponde ao erro admissível, sendo **Z** função do nível de confiança a ser considerado. Para os casos de populações consideradas como finitas, a variável

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

Enap

N corresponde ao tamanho da população. A proporção (p) será a estimativa da verdadeira proporção de um dos níveis escolhidos para a variável adotada. Por exemplo, 55% dos integrantes da população é do sexo feminino, então p será 0,55. A proporção (q) será sempre α . Neste exemplo q , será 0,45. O erro é representado por d . Para casos em que não se tenha como identificar as proporções confere-se 0,5 para p e q .

Como exemplo, realizaremos o cálculo do tamanho de amostra para o caso de população considerada como infinita, recorrendo-se à equação correspondente a variável intervalar. Observa-se que o tamanho da amostra depende do grau de confiança desejado, da margem de erro pretendida e do desvio padrão (σ).

Vamos ao exemplo:

Queremos estimar a renda média no primeiro ano de um egresso de escola técnica profissional. Para um nível de confiança de 95% [$\alpha = 0,05 \rightarrow Z = 1,96$; conforme relação $Z = f(\alpha)$], quantas amostras deveremos ter para que a média esteja a menos que R\$250,00 da renda média verdadeira da população. Suponha σ conhecido e igual a R\$800,00?

$$n = [Z \cdot \sigma / d]^2 = [1,96 \cdot 800 / 250]^2 = 39,34 \Rightarrow 40 \text{ amostras}$$

Caso fosse admissível uma margem de erro de R\$500, teríamos:

$$n = [Z \cdot \sigma / d]^2 = [1,96 \cdot 800 / 500]^2 = 9,83 \Rightarrow 10 \text{ amostras}$$

Ou seja, caso o erro admissível fosse o dobro, o tamanho da amostra poderia ser reduzido à quarta parte.

Enap

IMPORTANTE

A utilização de uma amostra probabilística é melhor para garantir a representatividade da amostra, pois o acaso será o único responsável por eventuais discrepâncias entre população e amostra.

Estas discrepâncias são levadas em consideração nas inferências estatísticas.

REFERÊNCIAS

UNIDADE 1

- BARBETTA, P. A. **Estatística Aplicada às Ciências Sociais**. 4 ed. Florianópolis: Ed. da UFSC, 2002.
- BRAULE, Ricardo. **Estatística Aplicada com Excel: para cursos de Administração e Economia**. Rio de Janeiro: Campus, 2001.
- BUSSAB, W. O.; MORETTIN, P. **Estatística Básica**. São Paulo: Atual, 2002.
- COSTA NETO, P. L. de O. **Estatística**. São Paulo: Edgard Blücher, 2002.
- DOWNING, D.; CLARK, J. **Estatística Aplicada**. São Paulo: Saraiva, 2000.
- FONSECA, Jairo Simon da; MARTINS, Gilberto de Andrade. **Curso de Estatística**. Rio de Janeiro: LTC, 1982.
- FREUD, J. E.; SIMON, G. A. **Estatística Aplicada**. Bookman, 2000, 403 p.
- LEVINE, D. M.; BERENSON, M. L.; STEPHAN, D. **Estatística: teoria e aplicações (usando o Microsoft Excel em português)**. LTC, 2000, 812 p.
- MORETTIN, L. G. **Estatística Básica: Probabilidade**. V. 1. São Paulo: Makron Books, 1999.
- SOARES, J. F.; FARIAS, A. A.; CESAR, C. C. **Introdução à Estatística**. Rio de Janeiro: LTC, 1991.
- SPIEGEL, M. **Probabilidade e Estatística**. Mc Graw Hill. 1993.
- TAVARES, M. **Estatística Aplicada à Administração. Secretaria de Educação à Distância do Ministério da Educação Sistema Universidade Aberta do Brasil – UAB**. Diretoria do Departamento de Políticas em Educação a Distância – DPEAD. Brasília: MEC, 2007.
- TRIOLA, M. F. **Introdução à Estatística**. Rio de Janeiro: LTC, 1999.
- WONNACOTT, T. H., WONNACOTT, R. J. **Estatística Aplicada à Economia e à Administração**. Rio de Janeiro: LTC, 1981.

UNIDADE 2

- BARBETTA, P. A. **Estatística Aplicada às Ciências Sociais**. 4 ed. Florianópolis: Ed. da UFSC, 2002.
- BRAULE, Ricardo. **Estatística Aplicada com Excel: para cursos de Administração e Economia**. Rio de Janeiro: Campus, 2001.
- BUSSAB, W. O.; MORETTIN, P. **Estatística Básica**. São Paulo: Atual, 2002.
- COSTA NETO, P. L. de O. **Estatística**. São Paulo: Edgard Blücher, 2002.
- DOWNING, D.; CLARK, J. **Estatística Aplicada**. São Paulo: Saraiva, 2000.
- FONSECA, Jairo Simon da; MARTINS, Gilberto de Andrade. **Curso de Estatística**. Rio de Janeiro: LTC, 1982.
- FREUD, J. E.; SIMON, G. A. **Estatística Aplicada**. Bookman, 2000, 403 p.
- LEVINE, D. M.; BERENSON, M. L.; STEPHAN, D. **Estatística: teoria e aplicações (usando o Microsoft Excel em português)**. LTC, 2000, 812 p.
- MORETTIN, L. G. **Estatística Básica: Probabilidade**. V. 1. São Paulo: Makron Books, 1999.

